

TECHNISCHE UNIVERSITÄT DRESDEN

Skript:

Lineare Algebra und analytische Geometrie I & II

Verfasser

Franziska Kühn

Daten

Prof. Dr. Gert Bär
Wintersemester 2008/09 + Sommersemester 2009
Grundstudium

Inhaltsverzeichnis

1	Grundbegriffe	3
1.1	Elementare Aussagenlogik	3
1.1.1	Aussage	3
1.1.2	Elementare Aussageverbindungen	3
1.1.3	n-stellige Aussageverbindungen	4
1.1.4	Aussagenlogische Gesetze	5
1.1.5	Aussageformen	6
1.1.6	Prädikatenlogik-Gesetze	7
1.2	Mengenlehre	7
1.2.1	Menge	7
1.2.2	Mengen: Definitionen	8
1.2.3	Mengenalgebra	8
1.2.4	Rechenregeln für Mengenoperationen	9
1.2.5	Geordnetes Paar	10
1.2.6	Verallgemeinerung von Vereinigung und Durchschnitt	10
1.3	Relationen und Abbildungen	10
1.3.1	Relationen	10
1.3.2	Abbildungen	11
1.3.3	Eigenschaften von Abbildungen	12
1.3.4	Umkehrabbildung	14
1.4	Gruppen, Ringe, Körper	15
1.4.1	Gruppe	15
1.4.2	Äquivalenzklassen	18
1.4.3	Permutation	19
1.4.4	Untergruppen	20
1.4.5	Algebraische Strukturen mit 2 inneren Verknüpfungen	21
1.5	Körper der komplexen Zahlen	23
1.5.1	Eigenschaften der komplexen Zahlen	24
1.5.2	Veranschaulichung: Gauß'sche Zahlenebene	25
1.5.3	Lösen von algebraischen Gleichungen - Fundamentalsatz der Algebra	26
1.5.4	Lösungen für Sonderfälle	26
2	Vektorräume	28
2.1	Einführung: Geometrische Punkt- und Vektorräume	28
2.1.1	Vektorraumdefinition	28
2.1.2	Vektorraum aus freien Vektoren	31
2.1.3	Geraden und Ebenen	32
2.2	Lineare Abhängigkeit, Basis und Dimension	36

2.2.1	Lineare Abhängigkeit	36
2.2.2	Untervektorräume	39
2.2.3	Basis	40
2.3	Analytische Geometrie im \mathbb{R}^n	48
2.3.1	Skalarprodukt, Längen- und Winkelmessung	48
2.3.2	Geometrische Sätze in der Ebene	51
2.3.3	Analytische Geometrie im \mathbb{R}^3	57
3	Matrizen und lineare Gleichungssysteme	61
3.1	Matrizen und K-Vektorraum	61
3.1.1	Motivation	61
3.1.2	Definitionen	61
3.1.3	K-Vektorraum der Matrizen gleichen Typs	62
3.2	Matrizenrechnung	63
3.2.1	Zeilen- und Spaltenvektoren, Transponieren	63
3.2.2	Produkte von Matrizen	65
3.2.3	Inverse Matrizen	67
3.3	Rang einer Matrix	68
3.4	Invertieren und Rangberechnung mit dem Austauschverfahren . .	70
3.5	Lineare Gleichungssysteme	73
3.5.1	Aufgabenstellung	73
3.5.2	Existenz und Eindeutigkeit von Lösungen	74
4	Lineare Abbildungen	79
4.1	Definitionen und grundlegende Eigenschaften	79
4.2	Darstellungen linearer Abbildungen durch Matrizen	87
4.3	Komposition linearer Abbildungen	91
4.4	Basistransformation	92
5	Determinanten	98
5.1	Einführung	98
5.2	Eigenschaften von Determinanten	101
5.3	Entwicklungssätze und inverse Matrix	104
6	Eigenwerte und Diagonalisierbarkeit von Endomorphismen	108
6.1	Eigenwerte und Eigenvektoren	108
6.2	Charakteristisches Polynom	113
6.3	Diagonalisierbarkeit	119
7	Anwendungen von Matrizen, Determinanten, Eigenwerten	123
7.1	Orthogonalprojektion	123
7.2	Orthogonalität	127
7.3	Orthogonale Endomorphismen	134
7.4	Drehungen und Spiegelungen im \mathbb{R}^2	136
8	Komplexe und unitäre Vektorräume	139
8.1	Reelle Einschränkung und komplexe Erweiterung	139
8.2	Unitäre Vektorräume	144
8.2.1	Semibilinearformen	144
8.2.2	Symmetrische, hermitesche Formen und Skalarprodukt . .	145

8.2.3	Normierte, euklidische und unitäre Vektorräume	148
8.3	Orthogonale und unitäre Endomorphismen	150
8.4	Adjungierte und selbstadjungierte Endomorphismen	157
8.5	Gruppe $O(n)$	160
8.6	Quadratische Formen	169

1

Grundbegriffe

1.1 Elementare Aussagenlogik

1.1.1 Aussage

Definition: sprachlich sinnvoller Satz, der einen Tatbestand ausdrückt, der entweder wahr (1) oder falsch (0) ist.

Beispiele:

- p := „2 mal 2 ist vier.“ (:= ... per Definition gleich)
- q := „10 ist durch 3 teilbar.“
- r := „Alle Menschen sind sterblich.“
- unzulässig: Frage-/Wunsch-/Befehlssätze

Einer Aussage p wird eindeutig ein Wahrheitswert $|p|$ zugeordnet:

$$|p| = \begin{cases} \text{wahr} \\ \text{falsch} \end{cases} = \begin{cases} 1 \\ 0 \end{cases}$$

für obige Beispiele: $|p| = 1$ $|q| = 0$ $|r| = 1$

1.1.2 Elementare Aussageverbindungen

	Name	Symbol
nicht p	Negation	$\bar{p}/\neg p$
p und q	Konjunktion	$p \wedge q$
p oder q	Disjunktion	$p \vee q$
wenn p wahr, dann q wahr	Implikation	$p \Rightarrow q$
p wahr g.d.w. q wahr	Äquivalenz	$p \Leftrightarrow q$

- Aussageverbindungen entstehen durch Verneinung/Verknüpfung von Aussagen mit Funktoren ($\wedge, \vee, \neg, \Rightarrow, \Leftrightarrow$)

- Eine Aussageverbindung ist wieder eine Aussage, die wahr oder falsch ist (gemäß der Wahrheitstabelle).

p	q	\bar{p}	$p \wedge q$	$p \vee q$	$p \Rightarrow q$	$p \Leftrightarrow q$
1	1	0	1	1	1	1
1	0	0	0	1	0	0
0	1	1	0	1	1	0
0	0	1	0	0	1	1

- Lesebeispiele:
 - Wenn $|p| = 1$, dann sei $|\bar{p}| = 0$
 - Wenn $|p| = 1$ und $|q| = 0$, dann sei $|p \wedge q| = 0$
 - Wenn $|p| = 0$ und $|q| = 1$, dann sei $|p \Rightarrow q| = 1$
- Bemerkung: Implikation ist nur dann falsch, wenn die Prämisse p wahr ist und die Konklusion q falsch ist.
- Beispiele:
 - $p :=$ „3 ist eine Primzahl.“ $|p| = 1$
 - $q :=$ „10 ist durch 3 teilbar.“ $|q| = 0$
 - $r :=$ „4 ist eine Primzahl.“ $|p| = 0$
 - $\bar{p} :=$ „3 ist keine Primzahl.“ $|\bar{p}| = 0$
 - $|p \wedge q| = 0$
 - $|p \vee q| = 1$

1.1.3 n-stellige Aussageverbindungen

- n-stellige Aussageverbindung $a(p_1, p_2, \dots, p_n)$ durch Verknüpfung von n Aussagen p_1, p_2, \dots, p_n mittels Funktoren definiert ($n \geq 2$)
- Sie ist wieder eine Aussage, deren Wahrheitswert $|a(p_1, p_2, \dots, p_n)|$ von den n Wahrheitswerten p_1, p_2, \dots, p_n abhängt und in einer Wahrheitstabelle angegeben werden kann.
- bei n-stelligen Aussageverbindungen gibt es 2^n Kombinationen der Wertbelegung

• Beispiele:

1. $(p \wedge q) \Rightarrow r$ (3-stellige Aussageverbindung)

p	q	r	$p \wedge q$	$(p \wedge q) \Rightarrow r$
1	1	1	1	1
1	1	0	1	0
1	0	1	0	1
1	0	0	0	1
0	1	1	0	1
0	1	0	0	1
0	0	1	0	1
0	0	0	0	1

2. $((p \vee q) \wedge \bar{p}) \Rightarrow q$

p	q	$p \vee q$	$(p \vee q) \wedge \bar{p}$	$((p \vee q) \wedge \bar{p}) \Rightarrow q$
1	1	1	0	1
1	0	1	0	1
0	1	1	1	1
0	0	0	0	1

stets wahre Aussageverbindung (Tautologie) \rightarrow aussagenlogisches Gesetz

3. $p \wedge \bar{p}$

p	$p \wedge \bar{p}$
1	0
0	0

stets falsche Aussageverbindung (Kontradiktion)

1.1.4 Aussagenlogische Gesetze

1. $|p \vee \bar{p}| = 1$ Gesetz vom ausgeschlossenen Dritten
2. $|p \wedge \bar{p}| = 0$ Gesetz vom ausgeschlossenen Widerspruch
3. $\bar{\bar{p}} \Leftrightarrow p$ Gesetz von der Negation der Negation
4. $\overline{p \wedge q} \Leftrightarrow \bar{p} \vee \bar{q}$ Gesetz von de Morgan I

- 5. $\overline{p \vee q} \Leftrightarrow \bar{p} \wedge \bar{q}$ Gesetz von de Morgan II
- 6. $\overline{p \Rightarrow q} \Leftrightarrow p \wedge \bar{q}$
- 7. $p \Rightarrow q \Leftrightarrow \bar{q} \Rightarrow \bar{p}$ Kontraposition für indirekten Beweis

Anwendung bei Beweisführung:

- direkter Beweis: Annahme: p ist wahr; dann ist auch ... wahr und somit ist q wahr.
 - indirekter Beweis (nach 7.): Annahme: \bar{q} ist wahr; dann ist auch ... wahr und somit \bar{p} wahr \rightarrow nach 7. ist dann $p \Rightarrow q$ wahr
8. $(\bar{p} \Rightarrow \bar{q}) \wedge q \Rightarrow p$ Gesetz zum indirekten Beweis mit Widerspruch für eine Aussage p

Wenn die Implikation $(\bar{p} \Rightarrow \bar{q})$ und die Aussage q gelten, so ist p wahr. Dabei wird q die Voraussetzung und p die Behauptung genannt. Die auftretende Kontradiktion q und \bar{q} wird als Widerspruch bezeichnet.

Beispiel

- p:= „Herr X hat den Mord am Freitagabend in der Scheune nicht begangen.“
 - q:= „Herr X hat unter Zeugen am Freitagabend in der Bierstube gegessen.“
9. $(p \Rightarrow q) \wedge (q \Rightarrow r) \Rightarrow (p \Rightarrow r)$ Gesetz der Transitivität der Implikation

Bemerkung: In den Gesetzen sind Vorrangregeln verwendet: \neg vor \wedge vor \vee vor \Rightarrow vor \Leftrightarrow

1.1.5 Aussageformen

- sprachlich sinnvoller Satz $p(x)$ über einen Tatbestand, der mit einer Variable x formuliert ist, heißt eine Aussageform, wenn $p(x)$ für jede konkrete Variable x eine Aussage ist.
- Aussageformen können durch Funktoren zu Aussageformverbindungen verknüpft werden.

Beispiele:

- x sei eine natürliche Zahl: $p(x)$:=“x ist eine Primzahl.“
- $q(x)$:= „x ist eine gerade Zahl.“
- $p(x) \wedge q(x)$: „x ist eine gerade Primzahl.“

$$|p(x) \wedge q(x)| = \begin{cases} 0 & x \neq 2 \\ 1 & x = 2 \end{cases}$$

- Generalisierung einer Aussageform mit dem Allquantor: $\forall x : p(x)$ oder $\bigvee x : p(x)$

Wenn x den Variablenbereich (Menge) M durchlaufen kann: $\forall x \in M : p(x)$ oder $\bigvee x \in M : p(x)$

- Partikularisierung einer Aussageform mit dem Existenzquantor: $\exists x \in M : p(x)$ oder $\bigwedge x \in M : p(x)$

- Beispiel:

– $\forall x \in \mathbb{N} : q(x) =$ „Alle natürlichen Zahlen sind gerade.“ \rightarrow Wahrheitswert 0, z.B. falsch für $x=1$

– $\exists x \in \mathbb{N} : q(x) =$ „Es existiert min. 1 nat. Zahl, die gerade ist.“ \rightarrow Wahrheitswert 1, z.B. wahr für $x=2$

- Negation:

– $\bar{\forall}x \in M : p(x) \Leftrightarrow$ „Nicht für alle x gilt $p(x)$.“

– $\bar{\exists}x \in M : p(x) \Leftrightarrow$ „Es gibt kein $x \in M$, sodass $p(x)$ gilt.“

1.1.6 Prädikatenlogik-Gesetze

1. $\forall x \in M : p(x) \Rightarrow \exists x \in M : p(x)$
2. $\forall x \in M : \neg p(x) \Leftrightarrow \bar{\exists}x \in M : p(x)$
3. $\exists x \in M : \neg p(x) \Leftrightarrow \bar{\forall}x \in M : p(x)$
4. $\forall x \in M : (p(x) \wedge q(x)) \Leftrightarrow \forall x \in M : p(x) \wedge \forall x \in M : q(x)$
5. $\exists x \in M : (p(x) \vee q(x)) \Leftrightarrow \exists x \in M : p(x) \vee \exists x \in M : q(x)$
6. $\forall x \forall y : p(x, y) \Leftrightarrow \forall y \forall x : p(x, y)$
7. $\exists x \exists y : p(x, y) \Leftrightarrow \exists y \exists x : p(x, y)$
8. $\exists x \forall y : p(x, y) \Rightarrow \forall y \exists x : p(x, y)$

Beispiel: $x \in$ Menge der Frauen, $y \in$ Menge der Männer, $p(x,y) :=$ „ x liebt y .“

\rightarrow „Wenn es eine Frau gibt, die alle Männer liebt, dann gibt es für jeden Mann eine Frau, die ihn liebt.“ (Umkehrschluss nicht möglich.)

1.2 Mengenlehre

1.2.1 Menge

- Menge: Zusammenfassung M von bestimmten, wohlunterschiedenen Objekten x unserer Anschauung oder unseres Denkens zu einem Ganzen (nach G. Cantor (1845-1918))
- Objekte x heißen Elemente von M

Beispiel:

1. $M = \{3, 4, 6\}$ Menge der natürlichen Zahlen 3, 4 und 6 ($3 \in M, 7 \notin M$)
2. Zahlenbereiche
 - \mathbb{N} Menge der natürlichen Zahlen
 - $\mathbb{Z} = \{x \mid x \text{ ist eine ganze Zahl} \}$
 - $\mathbb{Q} = \{x \mid x \text{ ist eine rationale Zahl} \}$
 - $\mathbb{R} = \{x \mid x \text{ ist eine reelle Zahl} \}$
 - $\mathbb{C} = \{x \mid x \text{ ist eine komplexe Zahl} \}$
3. Menge der ganzen Zahlen, für die $x^2 = 4$ gilt:
 $A = \{x \in \mathbb{Z} \mid x^2 = 4\} = \{-2; 2\}$

1.2.2 Mengen: Definitionen

- A heißt Teilmenge von B, falls jedes Element von a auch Element von B ist ($A \subseteq B : \Leftrightarrow \forall x : x \in A \Rightarrow x \in B$)

$$\forall A, B, C \subseteq M \text{ gilt: } A \subseteq B \wedge B \subseteq C \Rightarrow A \subseteq C$$

Beweis:

$$A \subseteq B, \text{ d.h.: } \forall x : x \in A \Rightarrow x \in B$$

$$B \subseteq C, \text{ d.h.: } \forall x : x \in B \Rightarrow x \in C$$

$$\longrightarrow \forall x : x \in A \Rightarrow x \in C \text{ (also } A \subseteq C)$$

- A heißt echte Teilmenge von B ($A \subset B$): $A \subseteq B \wedge \exists b \in B : b \notin A$
- Mengengleichheit: $A = B : \Leftrightarrow A \subseteq B \wedge B \subseteq A$
- leere Mengen: $B := \{x \in \mathbb{Z} \mid x^2 = -4\} = \emptyset$ falsch in \mathbb{Z}

Die Menge, die kein Element enthält, heie leer und wird mit \emptyset bezeichnet.

- Potenzmenge: Die Menge $\wp(M) := \{A \mid A \subseteq M\}$, die alle Teilmengen einer Menge M enthlt, heit Potenzmenge von M.

$$\text{Bsp.: } M = \{1, 2\} \longrightarrow \wp(M) = \{\emptyset; \{1\}, \{2\}, \{1, 2\}\}$$

1.2.3 Mengenalgebra

Verknpfung von Mengen durch Operationen: Vereinigung, Durchschnitt, Differenz. Einige Beziehungen zu logischen Operationen bestehen.

- Vereinigungsmenge: $A \cup B := \{x \mid x \in A \vee x \in B\}$
- Durchschnittsmenge: $A \cap B := \{x \mid x \in A \wedge x \in B\}$
- Differenzmenge: $A \setminus B := \{x \mid x \in A \wedge x \notin B\}$
- A und B heien disjunkt, wenn $A \cap B = \emptyset$.

- $M \setminus A = \{x | x \in M \wedge x \notin A\} = \mathbb{C}_M(A) = \bar{A}$ heißt das Komplement von A bzgl. M.
- Venn-Diagramme dienen der Veranschaulichung entsprechender (Teil)Mengen.

Bsp.:

- $A = \{1, 5\}$ $B = \{5, 7, 9\}$
- $A \cup B = \{1, 5, 7, 9\}$
- $A \cap B = \{5\}$
- $A \setminus B = \{1\}$ $B \setminus A = \{7, 9\}$

1.2.4 Rechenregeln für Mengenoperationen

Seien A, B, C, M Mengen mit $A, B, C \subseteq M$

1. $A \cup A = A$ Gesetz der Idempotenz
 $A \cap A = A$
2. $A \cup B = B \cup A$ Gesetz der Kommutativität
 $A \cap B = B \cap A$
3. $(A \cup B) \cup C = A \cup (B \cup C)$ Gesetz der Assoziativität
 $(A \cap B) \cap C = A \cap (B \cap C)$
4. $A \cap (B \cup C) = (A \cap B) \cup (A \cap C)$ Gesetz der Distributivität
 $A \cup (B \cap C) = (A \cup B) \cap (A \cup C)$
5. $A \cap \bar{A} = \emptyset$
 $A \cup \bar{A} = M$
6. $\overline{A \cup B} = \bar{A} \cap \bar{B}$ Regeln von de Morgan
 $\overline{A \cap B} = A \cup B$

Beweis der Regel von de Morgan (1): Zu zeigen ist, dass $\overline{A \cup B}$ eine Teilmenge von $\bar{A} \cap \bar{B}$ und $\bar{A} \cap \bar{B}$ eine Teilmenge von $\overline{A \cup B}$ ist.

1. $\overline{A \cup B}$ ist Teilmenge von $\bar{A} \cap \bar{B}$:
 $\forall x : x \in \overline{A \cup B}$
 $\rightarrow x \notin A \cup B$
 $\rightarrow x \notin A \wedge x \notin B$
 $\rightarrow x \in \bar{A} \wedge x \in \bar{B}$
 $\rightarrow x \in (\bar{A} \cap \bar{B})$
2. $\bar{A} \cap \bar{B}$ ist Teilmenge von $\overline{A \cup B}$:
 $\forall x : x \in (\bar{A} \cap \bar{B})$
 $\rightarrow x \in \bar{A} \wedge x \in \bar{B}$
 $\rightarrow x \notin A \wedge x \notin B$
 $\rightarrow x \notin A \cup B$
 $\rightarrow x \in \overline{A \cup B}$

$$\rightarrow \overline{A \cup B} = \bar{A} \cap \bar{B}$$

1.2.5 Geordnetes Paar

- Seien A, B Mengen. $a \in A, b \in B, (a, b)$ heißt geordnetes Paar.
- Zwei geordnete Paare (a, b) und (a', b') sind gleich:
 $(a, b) = (a', b') \Leftrightarrow a = a' \wedge b = b'$
- Die Menge $A \times B := \{(a, b) | a \in A \wedge b \in B\}$ heißt kartesisches Produkt der Menge A und B .

$$A \times A =: A^2$$

$$A \times \dots \times A =: A^n = \{(a_1, a_2, \dots, a_n) | a_i \in A, i = 1, 2, \dots, n\}$$

- (a_1, a_2, \dots, a_n) ist ein geordnetes n -Tupel (3-Tupel = Tripel)

Beispiel:

- $\mathbb{R}^2 = \mathbb{R} \times \mathbb{R} = \{(x, y) | x \in \mathbb{R} \wedge y \in \mathbb{R}\}$
- geometrische Interpretation: Zahlenebene ($P \leftrightarrow (x, y)$)

1.2.6 Verallgemeinerung von Vereinigung und Durchschnitt

I : Indexmenge ($I \subseteq \mathbb{N}$ oder $I \subseteq \mathbb{Z}$) A_i mit $i \in I$: Menge

$$\bigcup_{i \in I} A_i := \{x | \exists i \in I : x \in A_i\}$$

$$\bigcap_{i \in I} A_i := \{x | \forall i \in I : x \in A_i\}$$

Beispiele:

$$I = \{g | g = 2k \wedge k \in \mathbb{Z}\} = \{\dots, -4, -2, 0, 2, 4, \dots\}$$

$$I = \{2, 4, 6, 8\} \longrightarrow \bigcup_{i \in I} A_i = A_2 \cup A_4 \cup A_6 \cup A_8$$

1.3 Relationen und Abbildungen

1.3.1 Relationen

- Seien A, B Mengen. Eine Teilmenge $R \subseteq A \times B$ heißt eine Relation zwischen A und B . Falls $A = B$ heißt R eine Relation auf (der Menge) A .
- Bezeichnung: $(a, b) \in R \Leftrightarrow aRb$
- Veranschaulichung durch Pfeildiagramme möglich
- Beispiele:
 1. $R = \{(1, 1), (1, 3), (3, 3), (4, 2)\}$
 2. Gleichheitsrelation auf A : $\{(a, a) | a \in A\}$
 3. Teilerrelation auf \mathbb{Z} : $\{(m, n) \in \mathbb{Z}^2 | m | n\}$

- 4. Kleinerrelation auf \mathbb{R} : $\{(x, y) \in \mathbb{R}^2 | x < y\}$
- 5. $\{(x, y) \in \mathbb{R}^2 | x^2 + y^2 < 1\}$, also $xRy \Leftrightarrow x^2 + y^2 < 1$

Interpretation: $xRy \Leftrightarrow P(x, y)$ liegt in der Einheitskreisscheibe

- Eine Relation R auf einer Menge A heißt
 - ... reflexiv, falls $\forall a \in A : aRa$
 - ... symmetrisch, falls $\forall a, b \in A : (a, b) \in R \Rightarrow (b, a) \in R$
 - ... antisymmetrisch, falls $\forall a, b \in A : (a, b) \in R \wedge (b, a) \in R \Rightarrow a = b$
 - ... transitiv, falls $\forall a, b, c \in A : (a, b) \in R \wedge (b, c) \in R \Rightarrow (a, c) \in R$
- Eine Relation R auf einer Menge A heißt Ordnungsrelation, falls R reflexiv, antisymmetrisch und transitiv.

Bsp.: \leq auf \mathbb{R} ist eine Ordnungsrelation

- Eine Relation R auf einer Menge A heißt Äquivalenzrelation, falls R reflexiv, symmetrisch und transitiv.

1.3.2 Abbildungen

- A, B : Mengen; $f \subseteq A \times B$: Relation
- f heißt eine Abbildung (Funktion), falls
 1. $\forall a \in A \exists b \in B : (a, b) \in f$
 2. $\forall a \in A \forall b, b' \in B : (a, b) \in f \wedge (a, b') \in f \Rightarrow b = b'$
- Bezeichnung: $A \dots$ Definitionsbereich von f $B \dots$ Wertebereich von f

$$\begin{aligned} (a, b) \in f &\Leftrightarrow f(a) = b \\ &\Leftrightarrow f : a \mapsto b \end{aligned}$$

Ausführlich:
$$\begin{array}{ccc} f : A & \longrightarrow & B \\ a & \mapsto & b \end{array}$$

- Bild von X ($X \subseteq A$): $f(X) := \{f(x) | x \in X\}$
- Urbild von Y ($Y \subseteq B$): $f^{-1}(Y) := \{a \in A | f(a) \in Y\}$
- Beispiel:
 - $f : A \Rightarrow B = \{(a, 3), (b, 3), (c, 2), (d, 1), (e, 1)\}$
 - $f(A) = \{1, 2, 3\} \subset B$
 - $f^{-1}(\{1\}) = \{d, e\}$
 - $f^{-1}(\{2\}) = \{c\}$
 - $f^{-1}(\{5\}) = \{\emptyset\}$

1.3.3 Eigenschaften von Abbildungen

- Eine Abbildung $f : A \rightarrow B$ heißt...
 - injektiv, wenn $\forall a, a' \in A : f(a) = f(a') \Rightarrow a = a'$
 \rightarrow Jedes Bildelement hat höchstens ein Urbildelement.
 - surjektiv, wenn $f(A) = B$
 \rightarrow Jedes $b \in B$ hat min. 1 Urbild
 - bijektiv, wenn surjektiv und injektiv
- Wenn $A=B$ und f bijektiv, dann heißt f eine Permutation von A .
- Beispiele:
 1. $f : \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R} : x \mapsto x^3$ ist bijektiv
 2. $g : \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R} : x \mapsto x^2$ ist weder surjektiv noch injektiv
 $g_1 : \mathbb{R} \rightarrow [0, \infty) : x \mapsto x^2$ ist surjektiv
 $g_2 : [0, \infty) \rightarrow [0, \infty) : x \mapsto x^2$ ist bijektiv
- Bem.: Die Relation $\{(a, f(a)) | a \in A\}$ heißt Graph von $f : A \rightarrow B$

Komposition:

- Seien $f : A \rightarrow B, g : B \rightarrow C$. Die Abbildung $g \circ f$ heißt Komposition(-sabbildung):

$$\begin{aligned} g \circ f : A &\rightarrow C \\ a &\mapsto (g \circ f)(a) := g(f(a)) \end{aligned}$$

- Zwei Abbildungen f, g heißen gleich, wenn $\forall a \in A : f(a) = g(a)$

Satz 1:

Seien $f : A \rightarrow B, g : B \rightarrow C, h : C \rightarrow D$: Abbildungen

1. $h \circ (g \circ f) = (h \circ g) \circ f$ (d.h. die Komposition ist assoziativ)
2. f, g injektiv $\Rightarrow g \circ f$ injektiv
3. f, g surjektiv $\Rightarrow g \circ f$ surjektiv
4. f, g bijektiv $\Rightarrow g \circ f$ bijektiv

Beweis (1):

$$\begin{aligned} \forall a : (h \circ (g \circ f))(a) &= h((g \circ f)(a)) \\ &= h(g(f(a))) \\ &= (h \circ g)(f(a)) \\ &= ((h \circ g) \circ f)(a) \end{aligned}$$

Beispiel:

$$\begin{aligned} f : \mathbb{R} &\longrightarrow \mathbb{R} : x \mapsto x + 1 \\ g : \mathbb{R} &\longrightarrow \mathbb{R} : x \mapsto x^2 \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} (f \circ g)(x) &= f(g(x)) = f(x^2) = x^2 + 1 \\ (g \circ f)(x) &= g(f(x)) = f(x + 1) = (x + 1)^2 \\ \longrightarrow (f \circ g)(x) &\neq (g \circ f)(x) \end{aligned}$$

→ Komposition ist nicht kommutativ

Satz 2:

Sei $f : A \longrightarrow B$: Abbildung

- f ist injektiv $\Leftrightarrow \exists g : B \longrightarrow A$ mit $g \circ f = id_A$

Die Abbildung $id_A(a) = a$ heißt identische Abbildung in A (A : Menge).

$$id_A : A \longrightarrow A : a \mapsto id_A(a) = a$$

- f ist surjektiv $\Leftrightarrow \exists g : B \longrightarrow A$ mit $f \circ g = id_B$
- f ist bijektiv $\Leftrightarrow \exists g : B \longrightarrow A$ mit $f \circ g = id_B$ und $g \circ f = id_A$

Beweis zu a):

1. „ \Rightarrow “

- Sei f injektiv. Sei

$$g : B \longrightarrow A : b \mapsto g(b) = \begin{cases} a & \text{falls } \exists a \in A : f(a) = b \\ a_o & \text{falls } \forall a \in A : f(a) \neq b (b \notin f(A)) \end{cases}$$

- Ist g eine Abbildung?

(a) g auf B definiert: $g(B)$ ist für alle $b \in B$ definiert

(b) g ist eindeutig:

- Sei $b \in f(A) : g(b) = a$ und $g(b) = a'$. Daraus folgt, dass $f(a) = b = f(a')$ ist und somit $a = a'$, da f injektiv.
- Sei $b \notin f(A) : g(b) = a_o$
- Also ist g eine Abbildung

- Anwendung der Komposition: Sei $a \in A$ (beliebig).

$$(g \circ f)(a) = g(f(a)) = g(b) = a \Rightarrow (g \circ f)(a) = id_A$$

2. „ \Leftarrow “

- Sei $g \circ f = id_A$. Also $(g \circ f)(x) = x$ für alle $x \in A$.

- Sei $f(a) = f(a')$, dann

$$\begin{aligned} g(f(a)) &= g(f(a')) \\ (g \circ f)(a) &= (g \circ f)(a') \\ id_A(a) &= id_A(a') \\ a &= a' \end{aligned}$$

Beweis zu b):

1. „ \Rightarrow “

- Sei f surjektiv, d.h. $f(A) = B$. Für jedes $b \in B$ wird $a \in A$ gewählt, sodass $f(a) = b$.
- Sei $g(b) = a$. Jetzt ist $(f \circ g)(b) = f(g(b)) = f(a) = b$. Also ist $f \circ g = id_B$.

2. „ \Leftarrow “

- $(f \circ g) = id_B$ mit $g : B \rightarrow A$.
- $\forall b \in B : b = (f \circ g)(b) = f(g(b))$. Somit hat b Urbild $g(b)$ bei f . Also f surjektiv.

Beweis zu c):

1. „ \Rightarrow “

- Sei f bijektiv, also f ist injektiv und surjektiv. Nach a) und b) folgt $g \circ f = id_A$ und $(f \circ g) = id_B$.

2. „ \Leftarrow “

- Sei $g \circ f = id_A$ und $(f \circ g) = id_B$. Nach a) und b) folgt f ist injektiv und surjektiv, also bijektiv.

1.3.4 Umkehrabbildung

- Ist $f : A \rightarrow B$ bijektiv, dann hat jedes $b \in B$ genau ein Urbild $f^{-1}(\{b\})$, das mit $f^{-1}(b)$ bezeichnet wird. Dann heie $f^{-1} : B \rightarrow A : b \mapsto f^{-1}(b)$ die Umkehrabbildung von f (auch inverse Abbildung genannt).
- Bemerkung: $f^{-1}(\{b\})$ ist fur jede Abbildung erklart, jedoch $f^{-1}(b)$ nur fur bijektive Abbildungen.

Satz 3: Sei $f : A \rightarrow B$ bijektiv.

- f^{-1} bijektiv
- $(f^{-1})^{-1} = f$
- $f^{-1} \circ f = id_A$
- $f \circ f^{-1} = id_B$

1.4 Gruppen, Ringe, Körper

1.4.1 Gruppe

- Eine Menge G , in der es eine Abbildung $\circ : G \times G \longrightarrow G$, die innere Verknüpfung genannt wird, gibt und dabei die folgende Axiome gelten:
 - (G1) Assoziativgesetz: $\forall a, b, c \in G : (a \circ b) \circ c = a \circ (b \circ c)$
 - (G2) Existenz eines neutralen Elements in G : $\exists e \in G \forall a \in G : e \circ a = a$
 - (G3) Existenz inverser Elemente: $\forall a \in G \exists a^{-1} \in G : a^{-1} \cdot a = e$

heißt eine Gruppe (G, \circ) . Sie heißt kommutativ (abelsch), wenn zusätzlich gilt:

- (G4) Kommutativgesetz: $\forall a, b \in G : a \circ b = b \circ a$

Beispiele:

1. $G = \mathbb{Z} \quad \circ = +$

- Behauptung: $(\mathbb{Z}, +)$ ist eine kommutative Gruppe - die additive Gruppe der ganzen Zahlen.
- Beweis: $+$ ist die innere Verknüpfung von \mathbb{Z} , denn $a, b \in \mathbb{Z}$, also $a + b$ eindeutig definiert.
 - (G1) $\forall a, b, c \in \mathbb{Z} : (a + b) + c = a + (b + c)$
 - (G2) $\exists e \in \mathbb{Z} : e + a = a \longrightarrow e = 0$
 - (G3) $\forall a \in \mathbb{Z} \exists a^{-1} \in \mathbb{Z} : a^{-1} + a = 0$, d.h. $a^{-1} = -a$ erfüllt das Gesetz.
 - (G4) $\forall a, b \in \mathbb{Z} : a + b = b + a$
- Bemerkungen:
 - Neutrales Element einer additiven Gruppe heißt auch Nullelement.
 - Das inverse Element a^{-1} heißt in einer additiven Gruppe auch entgegengesetztes Element.

2. $G = \mathbb{Q} \setminus \{0\} =: \mathbb{Q}^* \quad \circ = \cdot$

- Behauptung: (\mathbb{Q}^*, \cdot) ist eine kommutative Gruppe
- Beweis: Multiplikation \cdot ist innere Verknüpfung.
 - (G1) $\forall a, b, c \in \mathbb{Q}^* : (a \cdot b) \cdot c = a \cdot (b \cdot c)$
 - (G2) $\exists e \in \mathbb{Q}^* \forall a \in \mathbb{Q}^* : e \cdot a = a \longrightarrow e = 1$
 - (G3) $\forall a \in \mathbb{Q}^* \exists a^{-1} \in \mathbb{Q}^* : a^{-1} \cdot a = 1$
 - (G4) $\forall a, b \in \mathbb{Q}^* : a \cdot b = b \cdot a$
- Bemerkungen:
 - Neutrales Element einer multiplikativen Gruppe heißt Einselement.

- Inverses Element einer multiplikativen Gruppe heißt reziprokes Element.
- (\mathbb{Q}, \cdot) ist keine Gruppe, da zu $0 \in \mathbb{Q}$ kein inverses Element existiert.

Satz 1:

(G, \circ) sei eine Gruppe mit neutralem Element e . Dann gilt:

1. $\forall a \in G : a \circ a^{-1} = e$
2. $\forall a \in G : a \circ e = a$
3. Es gibt genau ein neutrales Element.
4. Zu jedem $a \in G$ gibt es genau ein $a^{-1} \in G$.
5. $e^{-1} = e \quad (a \circ b)^{-1} = b^{-1} \circ a^{-1} \quad (a^{-1})^{-1} = a$

Beweis:

1. $a^{-1} \in G \stackrel{G3}{\Rightarrow} (a^{-1})^{-1} \in G$, also $(a^{-1})^{-1} \circ a^{-1} = e$

Damit:

$$\begin{aligned} a \circ a^{-1} &\stackrel{G2}{=} e \circ a \circ a^{-1} = ((a^{-1})^{-1} \circ a^{-1}) \circ a \circ a^{-1} \\ &\stackrel{G1}{=} (a^{-1})^{-1} \circ (a^{-1} \circ a) \circ a^{-1} \stackrel{G3}{=} (a^{-1})^{-1} \circ e \circ a^{-1} \\ &\stackrel{G2}{=} (a^{-1})^{-1} \circ a^{-1} = e \end{aligned}$$

- 2.

$$\begin{aligned} a \circ e &\stackrel{G3}{=} a \circ (a^{-1} \circ a) \stackrel{G1}{=} (a \circ a^{-1}) \circ a \\ &\stackrel{1.}{=} e \cdot a \stackrel{G2}{=} a \end{aligned}$$

3. Sei e' ein weiteres neutrales Element. Setze $e' = a$ in (G2):

$$e \circ e' = e'$$

und

$$e \circ e' = e$$

da für neutrales Element auch 2. gilt. Daraus folgt: $e' = e$.

4. Sei $\underline{a^{-1}}$ ein weiteres inverses Element von a .

$$\begin{aligned} \underline{a^{-1}} &\stackrel{2.}{=} \underline{a^{-1}} \circ e \stackrel{G1}{=} \underline{a^{-1}} \circ (a \circ a^{-1}) \\ &\stackrel{G1}{=} (\underline{a^{-1}} \circ a) \circ a^{-1} \stackrel{G3}{=} e \circ a^{-1} \\ &\stackrel{G2}{=} a^{-1} \end{aligned}$$

5. Wegen 2. mit $a = e^{-1}$:

$$e^{-1} \circ e = e^{-1} \stackrel{G3}{=} e = e^{-1}$$

6. Setze a^{-1} anstelle von a in 1.:

$$a^{-1} \circ (a^{-1})^{-1} = e$$

Daraus folgt, dass $(a^{-1})^{-1}$ inverses Element zu a^{-1} ist.

7.

$$\begin{aligned} (b^{-1} \circ a^{-1}) \circ (a \circ b) &\stackrel{G1}{=} b^{-1} \circ (a^{-1} \circ a) \circ b \\ &\stackrel{G3}{=} b^{-1} \circ b \stackrel{G3}{=} a \end{aligned}$$

Also ist $(b^{-1} \circ a^{-1})$ inverses Element zu $a \circ b$.

Fortsetzung Beispiele:

1. $G = B^A \quad \circ = \oplus$

- Sei $(B, +)$ eine abelsche Gruppe, $A \neq \emptyset$ Menge

$$B^A := \{f : A \rightarrow B \mid f \text{ Abbildung}\}$$

B^A ist die Menge der Abbildungen von A nach B .

- Für $f, g \in B^A$ sei eine innere Verknüpfung

$$f \oplus g : A \rightarrow B : x \mapsto (f \oplus g)(x) := f(x) + g(x)$$

definiert.

- Behauptung: (B^A, \oplus) ist eine abelsche Gruppe.
- Beweis:

- Innere Verknüpfung ist wohldefiniert. (s.o.)
- (G1)

$$\begin{aligned} ((f \oplus g) \oplus h)(x) &= (f \oplus g)(x) + h(x) = (f(x) + g(x)) + h(x) \\ &= f(x) + (g(x) + h(x)) \quad \text{B: abelsche Gruppe!} \\ &= f(x) + (g \oplus h)(x) = (f \oplus (g \oplus h))(x) \end{aligned}$$

- (G2) Neutrales Element ist die Nullfunktion o

$$o : A \rightarrow B : x \mapsto 0$$

Die 0 steht hierbei für das Nullelement von $(B, +)$!

$$(o \oplus f)(x) = 0 + f(x) = f(x)$$

- (G3) Inverses Element ist $-f : A \rightarrow B : x \mapsto -f(x)$. $-f(x)$ steht hier als inverses Element von $(B, +)$!
- (G4) Da $(B, +)$ abelsch ist:

$$f(x) + g(x) = g(x) + f(x) \rightarrow (f \oplus g)(x) = (g \oplus f)(x)$$

2. Modulo-Gleichheit:

- Sei $m \in \mathbb{N}$ fest gegeben. Sei Relation \sim auf \mathbb{Z} definiert:

$$a \sim b :\Leftrightarrow m|a - b \Leftrightarrow \exists x \in \mathbb{Z} : m \cdot x = a - b \Leftrightarrow a = m \cdot x + b$$

- Sei $b = m \cdot y + r$ mit $0 \leq r < m$ (r ist Divisionsrest) \rightarrow a hat ebenfalls Divisionsrest r bei Division durch m
- $a \sim b \Leftrightarrow a$ und b haben den gleichen Rest bei Division durch m („ a gleich b modulo m “):

$$a = b \pmod{m} \Leftrightarrow a \sim b \Leftrightarrow m|a - b$$

- Behauptung: \sim ist eine Äquivalenzrelation
- Beweis:
 - (a) reflexiv, denn $\forall a \in \mathbb{Z} : m|a - a$, also $a \sim a$
 - (b) symmetrisch, denn $\forall a, b \in \mathbb{Z} : m|a - b \Rightarrow m|(b - a)$
 - (c) transitiv, denn $\forall a, b, c \in \mathbb{Z} : m|a - b \wedge m|b - c \Rightarrow m|a - c$, weil $a - c = (a - b) + (b - c)$. Also $\forall a, b, c \in \mathbb{Z} : a \sim b \wedge b \sim c \Rightarrow a \sim c$

1.4.2 Äquivalenzklassen

- Sei \sim eine beliebige Äquivalenzrelation auf M . Dann für $a \in M$ eine Äquivalenzklasse

$$[a] := \{x | x \sim a\} \subseteq M$$

definiert. Element a heißt Repräsentant von $[a]$.

- Satz 2: Sei \sim eine Äquivalenzrelation auf M . Dann gilt $\forall a, b \in M$:
 1. $[a] \neq \emptyset$
 2. $[a] \neq [b] \Rightarrow [a] \cap [b] = \emptyset$
 3. $\bigcup_{a \in M} [a] = M$

Anwendung auf Modulo-Gleichheit mit $M = \mathbb{Z}$:

- Bez.: $m \cdot \mathbb{Z} = \{m \cdot x | x \in \mathbb{Z}\} \quad m \in \mathbb{N}$
- Äquivalenzklasse von a :

$$[a] := \{x | x = a \pmod{m}\} = \{x | x - a \in m \cdot \mathbb{Z}\}$$

Menge aller x , die bei Division durch m den gleichen Rest haben wie a

- $\mathbb{Z}/m \cdot \mathbb{Z} := \{[a] | a \in \mathbb{Z}\}$ „ \mathbb{Z} modulo $m \cdot \mathbb{Z}$ “
- Bemerkung: $m=2$

- $[0] = \{x | x \sim 0\} = \{x | x \text{ ist gerade Zahl}\}$
- $[1] = \{x | x \sim 1\} = \{x | x \text{ ist eine ungerade Zahl}\}$
- $[0] \cap [1] = \emptyset$
- $\mathbb{Z}/m \cdot \mathbb{Z} = \{[0], [1]\}$

- Innere Verknüpfung von $\mathbb{Z}/m\mathbb{Z}$ sei definiert durch:

$$[a] \oplus [b] = [a + b]$$

- Zu zeigen: \oplus ist wohldefiniert, d.h. unabhängig von der Wahl des Repräsentanten a und b für die Äquivalenzklassen $[a]$ und $[b]$ ist $[a + b]$ genau definiert.

→ Seien a' und b' aus \mathbb{Z} weitere Repräsentanten von a und b , d.h. $[a] = [a']$ und $[b] = [b']$, dann ist $[a + b] = [a' + b']$, denn:

$$\begin{aligned} a \sim a' &\Rightarrow m|a - a' & b \sim b' &\Rightarrow m|b - b' \\ &\Rightarrow \exists e, f \in \mathbb{Z} : m \cdot e = a - a' \wedge m \cdot f = b - b' \\ &\Rightarrow m \cdot (e + f) = a - a' + b - b' \Rightarrow m|(a + b) - (a' + b') \\ &\Rightarrow a + b \sim a' + b' \Rightarrow [a + b] = [a' + b'] \quad \backslash \backslash \end{aligned}$$

- Satz 3: $\mathbb{Z}/m\mathbb{Z}$ ist eine abelsche Gruppe mit m Elementen.

Beweis:

1.

$$\begin{aligned} ([a] \oplus [b]) \oplus [c] &= [a + b] \oplus [c] = [(a + b) + c] \\ &= [a + (b + c)] = [a] \oplus [b + c] \\ &= [a] \oplus ([b] \oplus [c]) \end{aligned}$$

2. neutrales Element: $[0]$

3. inverses Element zu $[a]$ ist $[-a]$

- Beispiele:

1. $m=1 \quad \forall a, b \in \mathbb{Z} : a \sim b \Leftrightarrow 1|a - b$ (immer erfüllt)

$$\mathbb{Z}/1\mathbb{Z} = \{[0]\}$$

2. $m=3 \quad \forall a, b \in \mathbb{Z} : a \sim b \Leftrightarrow 3|a - b$

$$[0] = \{x | x = 0 \pmod{3}\} \text{ (Menge aller durch 3 teilbaren Zahlen)}$$

$$[1] = \{x | x = 1 \pmod{3}\} \text{ (Mengen aller ganzen Zahlen, die bei Division durch 3 den Rest 1 lassen)}$$

$$[2] = \{x | x = 2 \pmod{3}\}$$

$$\mathbb{Z}/3\mathbb{Z} = \{[0], [1], [2]\}$$

1.4.3 Permutation

Sei $M \neq \emptyset$ Menge. Bijektive Abbildung $f : M \rightarrow M$ heißt eine Permutation von M . Bezeichnung:

$$S_M = \text{Sym}(M) := \{f | f \text{ Permutation von } M\}$$

Satz 4:

(S_M, \circ) ist eine Gruppe (bzgl. der Komposition \circ)

Beweis:

1. \circ ist wohldefiniert, denn: $\forall f, g \in S_M$: f, g bijektiv. Nach Satz 1.3 Satz 1d) ist damit auch $f \circ g$ bijektiv. Damit ist $f \circ g \in S_M$.
2. Weil Komposition assoziativ ist, auch für Permutationen assoziativ.
3. $id_M \in S_M$ und $id_M \circ f = f$. Also ist id_M neutrales Element.
4. 1.3 Satz 3: Wenn f bijektiv, dann existiert f^{-1} bijektiv. $f^{-1} \in S_M$.

1.4.4 Untergruppen

- Sei (G, \circ) eine Gruppe mit neutralem Element e . Sei $U \subseteq G$. U heißt eine Untergruppe von G , falls:

1. $e \in U$
2. $\forall a, b \in U : a \circ b \in U$
3. $\forall a \in U : a^{-1} \in U$

- Folgerungen:

- (G, \circ) ist Untergruppe von (G, \circ) .
- $(\{e\}, \circ)$ ist Untergruppe von (G, \circ) .
- $U \subseteq G$, dann (U, \circ_u) eine Gruppe. (\circ_u ... Einschränkung von \circ auf U)

- Beispiele:

- $(\mathbb{Z}, +) \subseteq (\mathbb{Q}, +) \subseteq (\mathbb{R}, +)$
- $(\mathbb{Q} \setminus \{0\}, \cdot) \subseteq (\mathbb{R} \setminus \{0\}, \cdot)$
- $m \in \mathbb{Z} \quad m \cdot \mathbb{Z} = \{x \cdot m \mid x \in \mathbb{Z}\}$
 $(m \cdot \mathbb{Z}, +) \subseteq (\mathbb{Z}, +)$

1. $e = 0 \in \mathbb{Z}$ (klar)
2. Kompositionsabbildung liegt in Untergruppe:

$$\forall a, b \in m \cdot \mathbb{Z} \exists x, y \in \mathbb{Z} : a = m \cdot x \wedge b = m \cdot y$$

$$a + b = m \cdot (x + y) \Rightarrow a + b \in m \cdot \mathbb{Z}$$

3. $(-a)$ ist inverses Element von a

$$\forall a \in m \cdot \mathbb{Z} \exists x \in \mathbb{Z} : a = m \cdot x$$

$$\Rightarrow -a = m \cdot (-x) \Rightarrow -a \in m \cdot \mathbb{Z}$$

Satz 5: (Untergruppenkriterium)

Sei (G, \circ) Gruppe mit neutralem Element, $U \subseteq G$ Teilmenge. U ist eine Untergruppe von $G \Leftrightarrow$:

1. $U \neq \emptyset$
2. $\forall x, y \in U : x \circ y^{-1} \in U$

1.4.5 Algebraische Strukturen mit 2 inneren Verknüpfungen

- R sei eine Menge mit den beiden inneren Verknüpfungen „ $+$: $R \times R \rightarrow R$ “ („Addition“) und „ \cdot : $R \times R \rightarrow R$ “ („Multiplikation“).
- (R, \cdot) heißt Halbgruppe (Semigruppe), wenn \cdot assoziativ ist.
- $(R, +, \cdot)$ heißt ein Ring, falls:
 - (R1) $(R, +)$ ist eine abelsche Gruppe.
 - (R2) (R, \cdot) ist eine Halbgruppe.
 - (R3) Es gelten die beiden Distributivgesetze:

$$\forall a, b, c \in R : (a + b) \cdot c = (a \cdot c) + (b \cdot c) = a \cdot c + b \cdot c$$

$$\forall a, b, c \in R : c \cdot (a + b) = (c \cdot a) + (c \cdot b) = c \cdot a + c \cdot b$$

- Ein Ring heißt kommutativ, falls (R, \cdot) eine kommutative Halbgruppe ist.
- $(R, +, \cdot)$ heißt ein „Ring mit 1“, falls $(R, +, \cdot)$ ein Ring ist und $\exists 1 \in R : 1 \cdot x = x \cdot 1 = x$.
- $(R, +, \cdot)$ heißt Schiefkörper, falls:
 - (S1) $(R, +, \cdot)$ ist ein Ring.
 - (S2) $(R \setminus \{0\}, \cdot)$ eine Gruppe (0 ist Nullelement von $(R, +)$).
- $(R, +, \cdot)$ heißt Körper, falls $(R, +, \cdot)$ ein Schiefkörper ist, dessen Gruppe $(R \setminus \{0\}, \cdot)$ abelsch ist.
- Beispiele:
 1. $(\mathbb{Z}, +, \cdot)$ kommutativer Ring mit 1
 2. $(\mathbb{N}, +, \cdot)$ kein Ring
 3. $(\mathbb{Q}, +, \cdot)$ und $(\mathbb{R}, +, \cdot)$ sind Körper.
 4. $(R, +, \cdot)$ Ring, $A \neq \emptyset$ Menge und $R^A = \{f | f : A \rightarrow R\}$
 - (R, \oplus) abelsche Gruppe (Bsp. 3)
 - Sei Multiplikation definiert:

$$f \odot g := A \rightarrow R : x \mapsto (f \odot g)(x) := f(x) \cdot g(x)$$

- Behauptung: (R, \oplus, \odot) ist ein Ring
- Beweisidee: Wenn R kommutativ, dann R^A kommutativ. Wenn R Ring mit 1, dann R^A Ring mit $\mathbf{1}$, wobei $\mathbf{1} : \mathbf{1} : A \rightarrow R : x \mapsto 1$ (konst. Abbildung)
- 5. Ein Körper aus 2 Elementen: $R = \{0, 1\}$. 0 sei Nullelement von $(R, +)$ und 1 sei Einselement von $(R \setminus \{0\}, \cdot)$. Addition und Multiplikation nach Tabelle. Gültigkeit der Assoziativ- und Distributivgesetze nachrechnen für alle mgl. Kombinationen von $a, b, c \in R$.

Satz 6:

1. Sei $(R, +, \cdot)$ ein Ring, dann gilt für das Nullelement von $(R, +)$, dass $\forall x \in R : 0 \cdot x = x \cdot 0 = 0$
2. Sei $(R, +, \cdot)$ ein Ring mit 1, dann gilt:

$$\forall a, b \in R : -a = a \cdot (-1) = (-1) \cdot a$$

$$\forall a, b \in R : (-a) \cdot b = a \cdot (-b) = -a \cdot b$$

3. Falls R ein Körper ist, dann ist $(R, +, \cdot)$ ein kommutativer Ring mit 1.

Beweis:

1. $x \in R : 0 \cdot x + 0 \cdot x \stackrel{R3}{=} (0 + 0) \cdot x \stackrel{R1}{=} 0 \cdot x$. Man setze nun $a := 0 \cdot x$:

$$0 \cdot x + a = a \stackrel{R1}{=} 0 \cdot x = a - a = 0$$

Analog: $x \cdot 0 = 0$

- 2.

$$\begin{aligned} a + a \cdot (-1) &= a \cdot 1 + a \cdot (-1) \stackrel{R3}{=} a \cdot (1 + (-1)) \\ &= a \cdot 0 \stackrel{R3}{=} 0 \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} (-a) \cdot b &\stackrel{b}{=} (a \cdot (-1)) \cdot b \stackrel{R2}{=} a \cdot ((-1) \cdot b) \stackrel{b}{=} a \cdot (-b) \\ &= ((-1) \cdot a) \cdot b = (-1) \cdot (a \cdot b) = -(a \cdot b) \end{aligned}$$

3. $(R \setminus \{0\}, \cdot)$ ist kommutativ nach Voraussetzung. Nach a) gilt Kommutativität auch für 0. Also (R, \cdot) kommutativ. In $(R \setminus \{0\}, \cdot)$ gilt $1 \cdot x = x \cdot 1 = x$ nach Voraussetzung. Wegen a) auch für $x=0$.

Satz 7:

$(K, +, \cdot)$ sei ein Körper, dann gilt $\forall a, b \in K$ mit $a \neq 0$:

1. $a \cdot b = 0 \Leftrightarrow b = 0$
2. $a \cdot x = b \Leftrightarrow x = \frac{b}{a}$

Bemerkung: In einem Ring kann $b \neq 0$ existieren, sodass $a \cdot b = 0$ für $a \neq 0$. Dann heißt b ein Nullteiler.

Satz 8:

1. Für eine natürliche Zahl $n \geq 2$ ist $\mathbb{Z}/n\mathbb{Z}$ ein kommutativer Ring mit 1 (Restklassenring modulo n).
2. Ist p eine Primzahl, so ist $\mathbb{Z}/p\mathbb{Z}$ ein Körper mit genau p Elementen, der sogenannte Restklassenkörper modulo n.

Beweis zu 8.1:

- $\mathbb{Z}/n\mathbb{Z} = \{[0], [1], \dots, [n-1]\}$ mit $[a] = \{b \mid a = b \pmod{n}\}$
- $(\mathbb{Z}/n\mathbb{Z}, \oplus)$ ist abelsche Gruppe (Satz 3) mit genau n Elementen.
- Zu zeigen: Es gibt Multiplikation \odot und diese ist assoziativ, kommutativ und es gibt ein Einselement.
- Es sei $[a] \odot [b] = [a \cdot b]$. Dann ist \odot wohldefiniert, weil die Produktäquivalenzklasse nicht von der Wahl der Repräsentanten abhängt wie die Rechnung zeigt:
Seien a' und b' andere Repräsentanten von $[a]$ bzw. $[b]$.

$$\begin{aligned} [a] = [a'] &\Leftrightarrow a' = a \pmod{n} \\ [b] = [b'] &\Leftrightarrow b' = b \pmod{n} \\ \Rightarrow a' \cdot b' &= a \cdot b \pmod{n} \Rightarrow [a \cdot b] = [a' \cdot b'] \end{aligned}$$

- (G1) Assoziativität

$$\begin{aligned} ([a] \odot [b]) \odot [c] &= [a \cdot b] \odot [c] = [(a \cdot b) \cdot c] \\ &= [a \cdot (b \cdot c)] = [a] \odot [b \cdot c] \\ &= [a] \odot ([b] \odot [c]) \end{aligned}$$

- (G2) $[a] \odot [1] = [a \cdot 1] = [a]$
- (G4) $[a] \odot [b] = [a \cdot b] = [b \cdot a] = [b] \odot [a]$
- Bemerkung: Mit $\text{GF}(q)$ bezeichnet man einen Körper aus genau q Elementen (Galois-Feld).

1.5 Körper der komplexen Zahlen

- L. Euler (1777) definierte: Die imaginäre Einheit i löst $x^2 = -1$, d.h. es gelte $i^2 = -1$.
- Menge \mathbb{C} komplexer Zahlen bilden: $z = a + b \cdot i$ mit $a, b \in \mathbb{R}$. Dabei wird a ($=\text{Re}(z)$) Realteil und b ($=\text{Im}(z)$) Imaginärteil genannt.

- für $b=0$: $z = a + i \cdot 0 = a \in \mathbb{R}$
- für $a=0, b \neq 0$: $z = b \cdot i$ (rein imaginär)

Also $\mathbb{C} = \{z \mid z = a + b \cdot i \text{ mit } a, b \in \mathbb{R}\}$ und $\mathbb{R} \subset \mathbb{C}$

- Gleichheitsbegriff: $z_1 = z_2 \Leftrightarrow a_1 = a_2 \wedge b_1 = b_2$
- Addition:
 - $+$: $\mathbb{C} \times \mathbb{C} \longrightarrow \mathbb{C} : (z_1, z_2) \mapsto z_1 + z_2 := (a_1 + a_2) + i \cdot (b_1 + b_2)$
 - offenbar assoziativ und kommutativ
 - Nullelement: $0 \in \mathbb{R} \subset \mathbb{C}$

- entgegengesetztes Element: $z + (-z) = 0$ mit $-z = -a - i \cdot b$
- Damit ist $(\mathbb{C}, +)$ eine abelsche Gruppe.

• Multiplikation:

- $\cdot : \mathbb{C} \times \mathbb{C} \rightarrow \mathbb{C} : (z_1, z_2) \mapsto z_1 \cdot z_2 := (a_1 \cdot a_2 - b_1 \cdot b_2) + i \cdot (a_1 \cdot b_2 + a_2 \cdot b_1)$
- Behauptung: $(\mathbb{C} \setminus \{0\}, \cdot)$ ist abelsche Gruppe

1. (G1) Assoziativität:

$$\begin{aligned} l &:= (z_1 \cdot z_2) \cdot z_3 = ((a_1 a_2 - b_1 b_2) + i \cdot (a_1 b_2 + a_2 b_1)) \cdot z_3 \\ &= \dots = z_1 \cdot ((a_2 a_3 - b_2 b_3) + i \cdot (a_2 b_3 + a_3 b_2)) \\ &= z_1 \cdot (z_2 \cdot z_3) = r \end{aligned}$$

(ausführliche Rechnung s. Mitschriften)

2. (G2) Existenz des Einselements: $1 \in \mathbb{R} \subset \mathbb{C}$

$$1 \cdot z = 1 \cdot (a + i \cdot b) = 1a + i \cdot 1b = a + i \cdot b = z$$

3. (G3) Existenz des Inversen: $z^{-1} = x + i \cdot y$ mit $z \neq 0$, d.h. $a^2 + b^2 \neq 0$.

$$\begin{aligned} z \cdot z^{-1} &= 1 \\ \Rightarrow (x \cdot a - y \cdot b) + i \cdot (x \cdot b + a \cdot y) &= 1 \\ \Rightarrow x &= -\frac{ay}{b} & x &= \frac{yb + 1}{a} \\ \Rightarrow (yb + 1) \cdot b &= -a^2 y \\ \Rightarrow y \cdot (a^2 + b^2) &= -b \\ \Rightarrow y &= -\frac{b}{a^2 + b^2} & x &= \frac{a}{a^2 + b^2} \end{aligned}$$

Das Einselement ist also eindeutig bestimmbar:

$$z^{-1} = \frac{a}{a^2 + b^2} - i \cdot \frac{b}{a^2 + b^2}$$

4. (G4) Kommutativität: $z_1 \cdot z_2 = \dots = z_2 \cdot z_1$

- Insgesamt folgt: $(\mathbb{C}, +, \cdot)$ ist ein Körper, da auch Distributivgesetze bestätigt werden können.

• Subtraktion: $z_1 - z_2 := z_1 + (-z_2)$

• Division: $\frac{1}{z} := z^{-1}$

• Konjugation: Für $z = a + i \cdot b$ sei $\bar{z} = a - i \cdot b$ die konjugiert komplexe Zahl.

1.5.1 Eigenschaften der komplexen Zahlen

1. $z \cdot \bar{z} = (a + i \cdot b) \cdot (a - i \cdot b) = a^2 + b^2 \in \mathbb{R}$
2. $z + \bar{z} = (a + i \cdot b) + (a - i \cdot b) = 2 \cdot a \in \mathbb{R}$. Also $a = 0,5 \cdot (z + \bar{z})$.
3. $z - \bar{z} = (a + i \cdot b) - (a - i \cdot b) = i \cdot 2b$. Also $b = 0,5 \cdot (z - \bar{z})$.

4. Herstellen eines reellen Nenners: $z = a + i \cdot b$ und $w = c + i \cdot d$

$$\begin{aligned} \frac{w}{z} &= \frac{w \cdot \bar{z}}{z \cdot \bar{z}} = \frac{(c + i \cdot d) \cdot (a - i \cdot b)}{a^2 + b^2} \\ &= \frac{ca + bd}{a^2 + b^2} + i \cdot \frac{bc + ad}{a^2 + b^2} \end{aligned}$$

5. Potenzen der imaginären Einheit ($n \in \mathbb{N}$):

- $i^{-1} = \frac{1}{i} = \frac{-i}{-i^2} = -i$
- $i^1 = i \Rightarrow i^{4n+1} = i$
- $i^2 = -1 \Rightarrow i^{4n+2} = -1$
- $i^3 = -i \Rightarrow i^{4n+3} = -i$
- $i^4 = 1 \Rightarrow i^{4n} = 1$

1.5.2 Veranschaulichung: Gauß'sche Zahlenebene

- $P(a, b) \Leftrightarrow z = a + i \cdot b$
- absoluter Betrag von z : $r = \sqrt{a^2 + b^2}$
- Argument von z : $\varphi = \angle(\operatorname{Re}(z), \overline{0P}) = \operatorname{Arg}(z)$
- Darstellungsformen:

1. Polarkoordinaten: (r, φ)

$$\begin{aligned} \frac{a}{r} &= \cos \varphi & \frac{b}{r} &= \sin \varphi \\ z &= a + i \cdot b = r \cdot (\cos \varphi + i \cdot \sin \varphi) \end{aligned}$$

trigonometrische Darstellung von z

2. Benutzung der Eulerschen Formel:

$$e^{i \cdot \varphi} = \cos \varphi + i \cdot \sin \varphi$$

als Schreibweise mit Beachtung des Rechnens mit Potenzen.

$$z = a + i \cdot b = r \cdot (\cos \varphi + i \cdot \sin \varphi) = r \cdot e^{i \cdot \varphi}$$

exponentielle Darstellung von z

3. arithmetische Darstellung von z : $z = a + i \cdot b$

- Rechenregeln:
 - $e^{i \cdot 0,5 \cdot \pi} = \cos \frac{\pi}{2} + i \cdot \sin \frac{\pi}{2} = i$
 - $z_1 \cdot z_2 = (r_1 \cdot e^{i \cdot \varphi_1}) \cdot (r_2 \cdot e^{i \cdot \varphi_2}) = r_1 \cdot r_2 \cdot e^{i \cdot (\varphi_1 + \varphi_2)}$
 - $z_1 \cdot (z_2)^{-1} = (r_1 \cdot e^{i \cdot \varphi_1}) \cdot (r_2 \cdot e^{i \cdot \varphi_2})^{-1} = \frac{r_1}{r_2} \cdot e^{i \cdot (\varphi_1 - \varphi_2)}$
 - $e^{i \cdot \varphi} = e^{i \cdot (2k\pi)}$ mit $k \in \mathbb{Z}$

1.5.3 Lösen von algebraischen Gleichungen - Fundamentalsatz der Algebra

$$P(z) = \sum_{k=0}^n a_k \cdot z^k = a_0 + a_1 \cdot z + a_2 \cdot z^2 + \dots + a_n \cdot z^n$$

- Polynom n-ten Grades ($a_n \neq 0$) mit:
 - $z \in \mathbb{C}$
 - $a_k \in \mathbb{C}$ (k-ter Koeffizient)
 - a_0 (Absolutglied)
 - a_n Leitkoeffizient
- $P(z) = 0$ algebraische Ungleichung n-ten Grades für die Unbekannte z
- Fundamentalsatz der Algebra: (C.F. Gauß)
 - $P(z) = 0$ besitzt genau n Lösungen (Wurzeln) $z_1, z_2, \dots, z_n \in \mathbb{C}$, falls diese entsprechend ihrer Vielfachheit gezählt werden.
 - Die Lösung z_j hat die Vielfachheit $\alpha_j \in \mathbb{N}$, falls $(z - z_j)^{\alpha_j} | P(z)$, d.h. $P(z) = (z - z_j)^{\alpha_j} \cdot Q(z)$ mit einem Polynom $Q(z)$ vom Grad $n - \alpha_j$.
 - Bemerkung: Durch Polynomdivision sieht man leicht, dass es höchstens n Lösungen gibt. Für „genau“ n Lösungen werden „nicht-algebraische“ Hilfsmittel benötigt.
 - $P(z) = (z - z_1)^{\alpha_1} \cdot (z - z_2)^{\alpha_2} \cdot \dots \cdot (z - z_m)^{\alpha_m}$ mit $m \leq n$ und $\sum_{j=1}^m \alpha_j = n$, also Darstellung von $P(z)$ durch Linearfaktoren.
 - Bemerkung: Fundamentalsatz sagt nichts über den Weg (des Radizierens) zur Bestimmung von Lösungen aus.
 - Für $n \leq 4$ sind Lösungen bekannt, für $n \geq 5$ sind Lösungen nicht mit elementaren Funktionen zu bestimmen.

1.5.4 Lösungen für Sonderfälle

1. Man löse $z^n = c \neq 0$ ($n \in \mathbb{N}, c \in \mathbb{C}$)

Ansatz:

$$\begin{aligned} z &= \varrho \cdot e^{i \cdot \tau} & c &= r \cdot e^{i \cdot \varphi} \\ z^n &= (\varrho \cdot e^{i \cdot \tau})^n = r e^{i \cdot \varphi} \\ \Rightarrow \varrho^n &= r \\ \Rightarrow n \cdot \tau_k &= \varphi + 2k\pi \\ \tau_k &= \frac{\varphi}{n} + \frac{2k\pi}{n} \end{aligned}$$

Wegen $e^{i \tau_k} = e^{i(\tau_k + 2l\pi)}$ für $l \in \mathbb{Z}$ genügt es $k = 0, 1, \dots, n-1$ zu betrachten, d.h. die Lösungen τ_k mit $\frac{\varphi}{n} \leq \tau_k < \frac{\varphi}{n} + 2\pi$, die in einem Intervall der Länge 2π liegen.

$$z_k = \sqrt[n]{r} \cdot e^{i(\frac{\varphi}{n} + k \cdot \frac{2\pi}{n})}$$

Die Lösungen der speziellen Gleichung $z^n = 1$ ($r = 1, \varphi = 0$) sind $z_k = e^{ik\frac{2\pi}{n}}$ mit $k = 0, 1, \dots, n$ und heißen n -te Einheitswurzeln.

Bsp.: $z^3 = i = e^{i0,5\pi}$

$$z_k = 1 \cdot e^{\frac{\pi}{6} + k \cdot 2\pi/3} \quad \text{mit } k=0,1,2$$

2. Man löse die quadratische Gleichung $z^2 + pz + q = 0$ mit $p, q \in \mathbb{C}$.

Ansatz:

$z^2 + pz + q = (z + a)^2 - b = 0$ mit $a, b \in \mathbb{C}$, also $w^2 = b$. Nach Beispiel 1 mit $w = z + a$ zu lösen.

$$\begin{aligned} z^2 + pz + q &= (z + a)^2 - b \\ \Rightarrow p &= 2a & q &= a^2 - b \\ \Rightarrow a &= 0,5p & b &= -q + \frac{p^2}{4} \end{aligned}$$

(a) $b=0$: $z_0 = -a = -0,5p$ (mit Vielfachheit 2)

(b) $b \neq 0$: Nach Bsp. 1 hat $w^2 = b$ die Lösungen:

$$\begin{aligned} w_0 &= r \cdot e^{i\frac{\varphi}{2}} \\ w_1 &= r \cdot e^{i\frac{\varphi}{2} + \pi} = -r \cdot e^{i\frac{\varphi}{2}} \end{aligned}$$

Da $w = z + a$ folgt für die Lösungen mit $r = |b|$ und $\varphi = \arg b$:

$$\begin{aligned} z_0 &= r \cdot e^{i\frac{\varphi}{2}} - a \\ z_1 &= -r \cdot e^{i\frac{\varphi}{2}} - a \end{aligned}$$

Falls $p, q \in \mathbb{R}$: $b \in \mathbb{R}$, $\varphi = 0$ für $b > 0$ und $\varphi = \pi$ für $b < 0$.

Für $b > 0$:

$$\begin{aligned} z_0 &= -\frac{p}{2} + \sqrt{\frac{p^2}{4} - q} \\ z_1 &= -\frac{p}{2} - \sqrt{\frac{p^2}{4} - q} \end{aligned}$$

Für $b < 0$:

$$\begin{aligned} z_0 &= -\frac{p}{2} + i \cdot \sqrt{\frac{p^2}{4} - q} \\ z_1 &= -\frac{p}{2} - i \cdot \sqrt{\frac{p^2}{4} - q} \end{aligned}$$

Die Lösungen sind konjugiert komplexe Lösungen.

2

Vektorräume

2.1 Einführung: Geometrische Punkt- und Vektorräume

2.1.1 Vektorraumdefinition

- Ziel: wesentliche Methoden der Vektorraumtheorie an Bsp. erläutern - dann verallgemeinern.
- Vor.: geometrische Punkträume der physikalischen Erfahrungswelt
 - Gerade A^1 (Menge der Punkte einer Gerade)
 - Ebene A^2 (Menge der Punkte einer Ebene)
 - Raum A^3 (Menge der Punkte des Raums)
- Koordinatensysteme:
 1. in der Gerade A^1 :
 - (O, E) : Koordinatensystem mit Einheitsstrecke \overline{OE} (O...Ursprung, E...Einheitspunkt)
 - $\chi \in A^1 \leftrightarrow x \in \mathbb{R}$ mit $\overline{O\chi} = x \cdot \overline{OE}$.
 - $x > 0$, falls χ und E auf der gleichen Seite bzgl. O liegen
 - $x < 0$, falls χ und E auf verschiedenen Seiten bzgl. O liegen
 2. in der Ebene A^2 :
 - (O, E_1, E_2) : Koordinatensystem, $OE_1 = A_1^1$ und $OE_2 = A_2^1$
 - Koordinatenpunkte χ_1 bzw. χ_2 mit parallelen Geraden zu A_1^1 bzw. A_2^1 geschnitten

$$\chi_i \leftrightarrow x_i \in \mathbb{R} \quad \text{i-te Koordinate von } \chi$$

$$\chi \leftrightarrow (x_1, x_2) \in \mathbb{R}^2$$

3. Verallgemeinerung: $n \in \mathbb{N}$

$$\chi \in A^n \leftrightarrow (x_1, x_2, \dots, x_n) \in \mathbb{R}^n$$

Definition einer Addition auf \mathbb{R}^n :

$$\forall x, y \in \mathbb{R}^n : x + y = (x_1, \dots, x_n) + (y_1, \dots, y_n) := (x_1 + y_1, \dots, x_n + y_n)$$

- „komponentenweise“ Addition

- Es gilt:

1. Assoziativität:

$$\begin{aligned} (x + y) + z &= (x_1 + y_1, \dots, x_n + y_n) + (z_1, \dots, z_n) = ((x_1 + y_1) + z_1, \dots, (x_n + y_n) + z_n) \\ &= (x_1 + (y_1 + z_1), \dots, x_n + (y_n + z_n)) = x + (y + z) \end{aligned}$$

2. Existenz des Nullelements: Sei $o = (0, \dots, 0)$, dann $o + x = x$ für alle $x \in \mathbb{R}^n$, d.h. o ist Nullelement.

3. Existenz des Inversen: Sei $-x = (-x_1, \dots, -x_n)$ dann $x + (-x) = o$, d.h. $(-x)$ ist das entgegengesetzte Element von x .

4. Kommutativität:

$$x + y = (x_1 + y_1, \dots, x_n + y_n) = (y_1 + x_1, \dots, y_n + x_n) = y + x$$

- Damit ist $(\mathbb{R}^n, +)$ eine abelsche Gruppe.

- Interpretation in A^2 :

$$\begin{aligned} \chi \in A^2 &\leftrightarrow x = (x_1, x_2) \in \mathbb{R}^2 \\ Y \in A^2 &\leftrightarrow y = (y_1, y_2) \in \mathbb{R}^2 \\ \longrightarrow x + y &= (x_1 + y_1, x_2 + y_2) \end{aligned}$$

- Nach Konstruktion gilt:

1. $\diamond OX_1XX_2 \cong \diamond YH_1SH_2$, also $OY \parallel XS$ und $\overline{OY} = \overline{XS}$
2. weiterhin $OX \parallel YS$ und $\overline{OX} = \overline{YS}$

- Geometrische Konfiguration kann deutlicher gemacht werden durch die Verwendung von Pfeilen mit Anfangspunkt O und Endpunkt X .

- $V_O^n = \{\overrightarrow{OX} | X \in A^n\}$: Menge der Ortsvektoren bzgl. des Punktes O . \overrightarrow{OX} heißt Ortsvektor von X .

- Parallelogrammregel auf V_O^2 : Ergänzt man das von den Ortsvektoren \overrightarrow{OX} und \overrightarrow{OY} aufgespannte Dreieck zu einem Parallelogramm, so ist der von O ausgehende Diagonalfeld der Ortsvektor des Punktes S , welcher der Summe $s = x + y$ zugeordnet ist.

Definition einer Addition auf V_O^2 :

- $\overrightarrow{OS} = \overrightarrow{OX} + \overrightarrow{OY}$, wobei S nach Parallelogrammregel aus \overrightarrow{OX} und \overrightarrow{OY} zu konstruieren ist
- $(V_O^2, +)$ ist eine abelsche Gruppe

Definition einer Multiplikation auf \mathbb{R}^n :

$$\forall x \in \mathbb{R}^n, \lambda \in \mathbb{R} : \lambda \cdot x = \lambda \cdot (x_1, \dots, x_n) := (\lambda x_1, \dots, \lambda x_n)$$

- Es gilt $\forall x, y \in \mathbb{R}^n, \lambda, \mu \in \mathbb{R}$:

1. $\lambda \cdot (\mu \cdot x) = (\lambda \cdot \mu) \cdot x$
2. $(\lambda + \mu) \cdot x = (\lambda \cdot x) + (\mu \cdot x) = \lambda \cdot x + \mu \cdot x$

3. $\lambda \cdot (x + y) = \lambda \cdot x + \lambda \cdot y$

4. $1 \cdot x = x$

- Wegen $(-1) \cdot x = -x$ darf man Subtraktion einführen:

$$x - y := x + (-y)$$

- Interpretation in A^2 :

$$\lambda \cdot x = (\lambda \cdot x_1, \lambda \cdot x_2) \leftrightarrow Y \in A^2$$

1. Fall $\lambda > 0$:

– $\triangle OX_1X \sim \triangle OY_1Y$, denn:

$$\frac{x_2}{x_1} = \frac{\overline{XX_1}}{\overline{OX_1}} = \frac{\lambda x_2}{\lambda x_1} = \frac{\overline{YY_1}}{\overline{OY_1}}$$

– Y liegt auf der Geraden OX mit $\overline{OY} = \lambda \cdot \overline{OX}$

2. Fall $\lambda < 0$: Y* liegt auf der Geraden OX

Definition Multiplikation mit einem Skalar auf V_O^2 :

- Zu \overrightarrow{OX} und λ sei das Vielfache $\lambda \cdot \overrightarrow{OX} := \overrightarrow{OY}$ jener Ortsvektor, für dessen Endpunkt Y gilt:

1. Wenn $\lambda = 0$, dann $Y = 0$.

2. Wenn $\lambda \neq 0$, dann liege Y auf der Geraden \overrightarrow{OX} , wobei im Fall $\lambda > 0$ X und Y auf derselben Seite von O und im Fall von $\lambda < 0$ X und Y auf verschiedenen Seiten von O liegen. In jedem Fall gilt: $\overline{OY} = |\lambda| \cdot \overline{OX}$.

Vektorraumdefinition:

- Sei K ein Körper. Ein K-Vektorraum (Vektorraum über K) ist ein Tripel $(V, +, \cdot)$ bestehend aus einer Menge V, einer Verknüpfung $+$: $V \times V \rightarrow V$ (Addition) und einer Verknüpfung \cdot : $K \times V \rightarrow V$ (Skalarmultiplikation), sodass gilt:

– (V1) $(V, +)$ sei eine abelsche Gruppe

– (V2) $\forall v, w \in V \forall \lambda, \mu \in K$:

1. $\lambda \cdot (\mu \cdot v) = (\lambda \cdot \mu) \cdot v$

2. $(\lambda + \mu) \cdot v = (\lambda \cdot v) + (\mu \cdot v) = \lambda \cdot v + \mu \cdot v$

3. $\lambda \cdot (v + w) = \lambda \cdot v + \lambda \cdot w$

4. $1 \cdot v = v$

- Bemerkung:

– Das neutrale Element in der Gruppe $(V, +)$ heißt Nullvektor.

– Das inverse Element von (V, \cdot) heißt Gegenvektor.

Satz 1:

1. Mit der definierten Addition und Skalarmultiplikation in \mathbb{R}^n ist die Menge \mathbb{R}^n ein \mathbb{R} -Vektorraum.
2. Mit der durch die Parallelogrammregel definierte Addition und der Skalarmultiplikation ist V_0^2 ein \mathbb{R} -Vektorraum.

Bemerkung: Addition und Skalarmultiplikation kann direkt auf $V_O^3 := \{\overrightarrow{OX} | X, O \in \mathbb{R}^3\}$ übertragen werden. (V1) und (V2) können raumgeometrisch bestätigt werden.

2.1.2 Vektorraum aus freien Vektoren

- Anwendung zur Beschreibung gerichteter Größen in Physik und Technik, z.B. \vec{v}, \vec{F}
- Geordnetes Punktepaar (Pfeil) $(A, B) = \overrightarrow{AB} \in A^n$ hat Anfangspunkt A und Endpunkt B.
- \overrightarrow{AB} und \overrightarrow{CD} heißen parallelgleich ($\overrightarrow{AB} \# \overrightarrow{CD}$), falls es eine Parallelverschiebung τ gibt, sodass $\tau(A) = C$ und $\tau(B) = D$.
 - Es gilt:
 1. $\overrightarrow{AB} \# \overrightarrow{AB}$ (reflexiv)
 2. $\overrightarrow{AB} \# \overrightarrow{CD} \Rightarrow \overrightarrow{CD} \# \overrightarrow{AB}$ (symmetrisch)
 3. $\overrightarrow{AB} \# \overrightarrow{CD} \vee \overrightarrow{CD} \# \overrightarrow{EF} \Rightarrow \overrightarrow{AB} \# \overrightarrow{EF}$ (transitiv)
 - Wegen 1-3 ist $\#$ eine Äquivalenzrelation.
 - Zerlegung der Pfeilmenge in Äquivalenzklassen:

$$[\overrightarrow{OV}] = \{\overrightarrow{AB} | \overrightarrow{AB} \# \overrightarrow{OV}; A, B, O, V \in A^n\}$$

Bezeichnung: $\vec{v} = [\overrightarrow{OV}]$ (freier Vektor)

$V^n := \{\vec{v} | \vec{v} = [\overrightarrow{OV}]; O, V \in A^n, \text{Ofest}\}$ Menge der freien Vektoren

- Addition auf V^n :

$$\vec{v} + \vec{u} := [\overrightarrow{OV} + \overrightarrow{OU}]$$

- Skalarmultiplikation auf V^n :

$$\lambda \cdot \vec{v} := [\lambda \cdot \overrightarrow{OV}]$$

Satz 2:

- Die Addition und Skalarmultiplikation von freien Vektoren auf Addition und Skalarmultiplikation von Ortsvektoren erklärt. Dann ist V^n ein \mathbb{R} -Vektorraum.
- Beweis: Nachweis von (V1) und (V2) auf V^n durch Ausnutzung der Gültigkeit von (V1) und (V2) auf V_O^n

2.1.3 Geraden und Ebenen

- Darstellung von Geraden in 3 Modellen:

1. A^n : zeichnerisch
2. V^n : mit Hilfe von Ortsvektoren

$$\overrightarrow{OX} = \overrightarrow{OA} + \lambda \overrightarrow{OV} = \overrightarrow{OA} + \lambda(\overrightarrow{OB} - \overrightarrow{OA})$$

mit $\lambda \in \mathbb{R}$

3. R^n : nach Wahl eines Koordinatensystems

$$\begin{aligned} \overrightarrow{OX} &\leftrightarrow x \in \mathbb{R}^n \\ \overrightarrow{OA} &\leftrightarrow a \in \mathbb{R}^n \\ \overrightarrow{OB} &\leftrightarrow b \in \mathbb{R}^n \\ \Rightarrow x &= a + \lambda \cdot (b - a) \end{aligned}$$

mit $\lambda \in \mathbb{R}$ und $a \neq b$

- In allen Modellen ist $A \neq B$ vorauszusetzen.
- Eine Teilmenge $g \subset \mathbb{R}^n$ heißt Gerade, wenn $a, v \in \mathbb{R}^n$ existieren mit $v \neq 0$:

$$g = \{x \in \mathbb{R}^n \mid x = a + \lambda \cdot v, \lambda \in \mathbb{R}\}$$

v... Richtungsvektor a...Aufpunkt von g

- Parameterdarstellung (Kurzschreibweise):

$$g : x = a + \lambda \cdot v, \lambda \in \mathbb{R}$$

Satz 3:

- Zwei verschiedene Punkte $a, b \in \mathbb{R}^n$ bestimmen genau eine Gerade g, die diese Punkte enthält, die sogenannte Verbindungsgerade dieser Punkte, nämlich:

$$g : x = a + \lambda(b - a), \lambda \in \mathbb{R}$$

- Beweis: Mit $v := b - a$ ist $v \neq 0$ (da $a \neq b$) und damit:

$$g : x = a + \lambda \cdot v$$

eine Parameterdarstellung von g. Für $\lambda = 0$ folgt $x=a$, also $a \in g$. Für $\lambda = 1$ folgt $x = a + v = a + (b - a) = b$, also $b \in g$.

- Bemerkung: Anschauliche Sprechweise für $a \in g$ bei Interpretation in A^n : „Punkt A liegt in/auf der Geraden g.“ Oder: „Gerade g geht durch Punkt A“.
- Folgerung: Die Verbindungsgerade g verschiedener Punkte a und b hat auch die Parameterdarstellung

$$g : x = \rho \cdot a + \sigma \cdot b$$

mit $\varrho + \sigma = 1$ für $\varrho, \sigma \in \mathbb{R}$.

Beweis: (1) \Rightarrow (2)

$$x = a + \lambda \cdot (b - a) = (1 - \lambda) \cdot a + \lambda \cdot b = \varrho \cdot a + \sigma \cdot b$$

(2) \Rightarrow (1)

$$x = \varrho \cdot a + \sigma \cdot b = (1 - \sigma) \cdot a + \sigma \cdot b = a + \sigma \cdot (b - a)$$

Teilmengen von g durch Einschränkung von λ :

- $\lambda = 0 : x = a$
- $\lambda = 1 : x = a + (b - a) = b$
- $0 \leq \lambda \leq 1$: Strecke von A nach B
- $1 \leq \lambda$: Halbgerade
- λ heißt affine Koordinate von X bzgl. des Koordinatensystems a mit a als Nullpunkt und b als Einheitspunkt

Teilungsverhältnis:

Seien $a, b, x \in \mathbb{R}^n$ mit $a \neq b \neq x$ drei Punkte einer Geraden g . Dann heiÙe $\tau \in \mathbb{R}$ mit

$$(x - a) = \tau \cdot (x - b)$$

das Teilungsverhältnis von $a, b, x \in g$. Kurz: $\tau = \text{TV}(a, b, X)$.

Interpretation in A^2 :

- $(x - a) = \tau(x - b)$ mit $a, b, x \in \mathbb{R}^2 \Leftrightarrow \overrightarrow{AX} = \tau \overrightarrow{BX}$
- Verhältnis der Streckenlängen $\overline{AX} : \overline{BX}$
- für $\tau > 0$: \overrightarrow{AX} und \overrightarrow{BX} gleichgerichtet, d.h. X liegt außerhalb der Strecke \overline{AB}
- für $\tau < 0$: \overrightarrow{AX} und \overrightarrow{BX} entgegengerichtet, d.h. X liegt innerhalb der Strecke \overline{AB}
- für $\tau = -1$: $\overline{AX} = \overline{BX}$ und X innerhalb der Strecke AB, also X Mittelpunkt der Strecke AB

$$x = \frac{a + b}{2}$$

Satz 4:

Der Mittelpunkt der Strecke AB ist $X : m = 0,5 \cdot (a + b)$ wobei A:a und B:b beschrieben wird bzgl. eines Koordinatensystems für \mathbb{R}^n .

Satz 5:

In einem Parallelogramm halbieren sich die Diagonalstrecken gegenseitig.

Beweis:

- Mittelpunkt von DB: $M : m = \frac{d+b}{2}$
- Mittelpunkt von AC: $M' : m' = \frac{a+c}{2}$
- Nach Parallelogrammregel gilt:

$$c = (b - a) + (d - a) + a = b + d - a$$

Also:

$$m' = \frac{a+c}{2} = \frac{b+d}{2} = m$$

Parallelität:

Zwei Vektoren $v, w \in \mathbb{R}^n$ ($v, w \neq 0$) bzw. zwei Geraden $g : x + \lambda \cdot v$ und $h : x = p + \lambda \cdot w$ heißen parallel ($g \parallel h$), wenn $y \in \mathbb{R}$ existiert mit $w = \mu \cdot v$ ($\mu \neq 0$).

Satz 6:

1. Sei $g : x = a + \lambda \cdot v$ und $a' \in g$, dann ist $g : x = a' + \lambda \cdot v$ ebenfalls eine Parameterdarstellung von g .
2. Seien $g : x = a + \lambda \cdot v$ und $g' : x = a' + \lambda \cdot v'$ Geraden.

$$g = g' \Leftrightarrow (g \cap g' \neq \emptyset \wedge g \parallel g')$$

Beweis:

1. Es gilt:

$$a' \in g \Rightarrow \exists \lambda' \in \mathbb{R} : a' = a + \lambda' \cdot v \Rightarrow a = a' - \lambda' \cdot v$$

Außerdem gilt:

$$\begin{aligned} x \in g \Rightarrow x &= a + \lambda'' \cdot v \quad (\lambda'' \in \mathbb{R}) \\ &= a' - \lambda' \cdot v + \lambda'' \cdot v \\ &= a' + (\lambda'' - \lambda') \cdot v \\ &= a' + \lambda \cdot v \end{aligned}$$

Äquivalent andere Beweisrichtung.

2. (a) Wenn $g = g' \Rightarrow g \cap g' \neq \emptyset$, denn:

$$a' \in g' = g \Rightarrow \exists \lambda' \in \mathbb{R} : a' = a + \lambda' \cdot v$$

... und $a' + v' \in g' = g$. Also:

$$\begin{aligned} \exists \lambda'' \in \mathbb{R} : a' + v' &= a + \lambda'' \cdot v \\ a' + v' - a' &= a + \lambda'' \cdot v - a' \\ v' &= a + \lambda'' \cdot v - a - \lambda' \cdot v \\ &= (\lambda'' - \lambda') \cdot v \end{aligned}$$

Es gilt $\lambda'' - \lambda' \neq 0$, denn sonst $v' = 0$. Also $g \parallel g'$.

(b) Sei $s \in g' \cap g \neq \emptyset$. Dann folgt aus 1. und der Voraussetzung $g \parallel g'$:

$$g : x = s + \lambda \cdot v \quad g' : x = s + \lambda \cdot v' \quad \text{mit } v' = \mu \cdot v$$

Entsprechend gilt für die Parameterdarstellungen:

$$\begin{aligned} x \in g \Rightarrow x = s + \lambda \cdot v &= s + \frac{\lambda}{\mu} \cdot v' \Rightarrow x \in g' \\ x \in g' \Rightarrow x = s + \lambda \cdot v' &= s + \lambda \cdot \mu \cdot v \Rightarrow x' \in g \end{aligned}$$

Bemerkungen:

- Jeder Punkt einer Geraden kann Aufpunkt der Geraden sein.
- Gleiche Geraden haben parallele Richtungsvektoren

Lineare Abhängigkeit:

- Zwei Vektoren $v, w \in \mathbb{R}^n$ heißen linear abhängig

$$:\Leftrightarrow \exists \lambda, \mu \in \mathbb{R} : (\lambda, \mu) \neq (0, 0) \wedge \lambda \cdot v + \mu \cdot w = o$$

v, w gestatten eine nichttriviale Linearkombination des Nullvektors.

- Zwei Vektoren $v, w \in \mathbb{R}^n$ heißen linear unabhängig, wenn sie nur die triviale Linearkombination des Nullvektors gestatten:

$$\lambda \cdot v + \mu \cdot w = o \Rightarrow \lambda = \mu = 0$$

Ebene:

Eine Teilmenge $\varepsilon \subset \mathbb{R}^n$ heißt eine Ebene

$$:\Leftrightarrow \varepsilon = \{x | x = a + \lambda \cdot v + \mu \cdot w; \lambda, \mu \in \mathbb{R}; v, w \text{ linear unabhängig}\}$$

Teilmengen von ε durch Einschränkung der Parameter:

- $(\lambda, \mu) = (0, 0) : A$ (Punkt)
- $(\lambda, \mu) = (1, 0) : x = a + v$ (Punkt)
- $(\lambda, \mu) = (0, 1) : x = a + w$ (Punkt)
- $(\lambda, \mu) = (\lambda, 0) : x = a + \lambda \cdot v$ (Gerade)
-
- $(\lambda, \mu) = (0, \mu) : x = a + \mu \cdot w$ (Gerade)
- $0 \leq \lambda \leq 1, 0 \leq \mu \leq 1 : x = a + \lambda \cdot v + \mu \cdot w$ (Parallelogramm)

Bemerkung: $\varepsilon : x = a + \lambda \cdot v + \mu \cdot w$ und $a' \in \varepsilon$, dann ist auch $x = a' + \lambda \cdot v + \mu \cdot w$ eine Parameterdarstellung von ε . ($\lambda, \mu \in \mathbb{R}$)

Satz 7:

- Drei nicht auf einer Geraden liegenden Punkte $a, b, c \in \mathbb{R}^n$ bestimmen genau eine Ebene ε , die diese Punkte enthält, nämlich:

$$\varepsilon : x = a + \lambda \cdot (b - a) + \mu \cdot (c - a) \quad (\lambda, \mu \in \mathbb{R})$$

- Beweis:

$$\lambda = 0, \mu = 0 : x = a \longrightarrow a \in \varepsilon$$

$$\lambda = 1, \mu = 0 : x = b \longrightarrow b \in \varepsilon$$

$$\lambda = 0, \mu = 1 : x = c \longrightarrow c \in \varepsilon$$

- Es liegt mit $v := b - a$ und $w := c - a$ die Form einer Parameterdarstellung vor. v, w sind keine Nullvektoren.

- Zu zeigen: v, w sind linear unabhängig. Äquivalent zu zeigen: v, w linear abhängig $\Leftrightarrow a, b, c$ liegen auf einer Geraden:

- * Seien v, w linear abhängig $\Rightarrow \exists \lambda, \mu \in \mathbb{R} : (\lambda, \mu) \neq (0, 0) \wedge \lambda \cdot v + \mu \cdot w = o$

$$\lambda \cdot v + \mu \cdot w = \lambda \cdot (b - a) + \mu \cdot (c - a) = o$$

- * Ohne Beschränkung der Allgemeinheit: $\mu \neq 0$

$$\frac{\lambda}{\mu} \cdot (b - a) + (c - a) = o \Rightarrow c = a - \frac{\lambda}{\mu} \cdot (b - a)$$

- * Wenn $\lambda = 0$, dann $c = a \Rightarrow a, b, c$ liegen auf einer Geraden.

- * Wenn $\lambda \neq 0$, dann $c = a + \lambda' \cdot (b - a) \Rightarrow c$ liegt auf Geraden durch a, b

- Also sind v, w linear unabhängig.

2.2 Lineare Abhängigkeit, Basis und Dimension

2.2.1 Lineare Abhängigkeit

- Sei $V = (V, +, \cdot)$ ein K -Vektorraum. Sind $v_1, \dots, v_m \in V$ so heißt jeder Vektor $v = \lambda_1 \cdot v_1 + \dots + \lambda_m \cdot v_m$ mit $\lambda_1, \dots, \lambda_m \in K$ eine Linearkombination der Vektoren v_1, \dots, v_m . Offensichtlich $v \in V$.
- m Vektoren v_1, \dots, v_m heißen linear unabhängig $:\Leftrightarrow$ Sind $\lambda_1, \dots, \lambda_m \in K$ und ist (*) $\lambda_1 \cdot v_1 + \dots + \lambda_m \cdot v_m = o \Rightarrow \lambda_1 = \lambda_2 = \dots = \lambda_m = 0$
- * heißt: Der Nullvektor ist eine Linearkombination der Vektoren v_1, \dots, v_m . Diese heißt trivial, wenn $\lambda_1 = \dots = \lambda_m = 0$ gilt. Ansonsten nichttrivial.
- Folglich: m Vektoren v_1, \dots, v_m heißen linear unabhängig, wenn sie nur die triviale Linearkombination des Nullvektors gestatten.
- m Vektoren v_1, \dots, v_m heißen linear abhängig, wenn sie nicht linear unabhängig sind. D.h. sind $\lambda_1, \dots, \lambda_m \in K$, so gilt * mit $(\lambda_1, \dots, \lambda_m) \neq (0, \dots, 0)$. Sie gestatten eine nichttriviale Linearkombination des Nullvektors.

Satz 1:

- $v_1, \dots, v_m \in V$ seien linear unabhängig $\Rightarrow v_1 \neq 0, \dots, v_m \neq 0$
- Beweis: indirekt: v_1, \dots, v_m linear unabhängig und $v_1 = 0$:

$$\begin{aligned} \lambda_1 \cdot v_1 + \dots + \lambda_m \cdot v_m &= 0 \\ 1 \cdot v_1 + \lambda_m \cdot v_m &= 0 \end{aligned}$$

v_1, \dots, v_m gestatten also eine nichttriviale Linearkombination des Nullvektors. Widerspruch!

- Folgerung: Ein einzelner Vektor $v \neq 0$ ist linear unabhängig.

Lineare Hülle:

- $v_1, \dots, v_m \in V$:

$$\begin{aligned} \text{Lin}(v_1, \dots, v_m) &= \{v | v = \sum_{i=1}^m \lambda_i \cdot v_i; \lambda_i \in K\} \\ &= K \cdot v_1 + \dots + K \cdot v_m \end{aligned}$$

heißt lineare Hülle der Vektoren v_1, \dots, v_m .

- Teilmenge $M \subseteq V, M \neq \emptyset$

$$\text{Lin}M = \{v | v = \sum_{i=1}^m \lambda_i \cdot v_i; \lambda_i \in K; v_i \in M, m \in \mathbb{N}\}$$

heißt lineare Hülle von M. Es sei $\text{Lin} \emptyset = \emptyset$.

- Ein Vektor $v \in V$ heißt linear abhängig von $v_1, \dots, v_m \in V$ bzw. von einer Teilmenge $M \subseteq V$:

$$\Leftrightarrow v \in \text{Lin}(v_1, \dots, v_m) \text{ bzw. } v \in \text{Lin}M$$

- Bezeichnung: $\text{Span}(v_1, \dots, v_m) = \langle v_1, \dots, v_m \rangle = \text{Lin}(v_1, \dots, v_m)$
- Beispiele:

1. $V_0^3, 0 \neq A \neq B \neq 0$:

- $\text{Lin}(\overrightarrow{OA}) = \{\overrightarrow{OX} | \overrightarrow{OX} = \lambda \cdot \overrightarrow{OA}; \lambda \in \mathbb{R}\}$ (Menge der Ortsvektoren zu Punkten X auf der Gerade OA)
- $\text{Lin}(\overrightarrow{OA}, \overrightarrow{OB}) = \{\overrightarrow{OX} | \overrightarrow{OX} = \lambda_1 \cdot \overrightarrow{OA} + \lambda_2 \cdot \overrightarrow{OB}; \lambda_1, \lambda_2 \in \mathbb{R}\}$ (Menge der Ortsvektoren zu Punkten X in der Ebene OAB)

2. $\mathbb{R}^n, e_i = (0, \dots, 0, 1, 0, \dots, 0)$ ($i=1, \dots, n$)

$$\begin{aligned} \lambda_1 \cdot e_1 + \dots + \lambda_n \cdot e_n &= 0 \\ \lambda_1 \cdot (1, 0, \dots, 0) + \lambda_2 \cdot (0, 1, \dots, 0) + \dots + \lambda_n \cdot (0, \dots, 0, 1) &= 0 \\ (\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_n) &= 0 \\ \Rightarrow \lambda_1 = \lambda_2 = \dots = \lambda_n &= 0 \end{aligned}$$

– e_1, \dots, e_n sind linear unabhängig.

$$\begin{aligned} \text{Lin}(e_1, \dots, e_n) &= \{x \mid x = x_1 \cdot e_1 + \dots + x_n \cdot e_n; x_i \in \mathbb{R}\} \\ &= \{x \mid x = (x_1, 0, \dots, 0) + \dots + (0, \dots, 0, x_n); x_i \in \mathbb{R}\} \\ &= \{x \mid x = (x_1, x_2, \dots, x_n)\} \\ &= \mathbb{R}^n \end{aligned}$$

– Jeder Vektor $x \in \mathbb{R}^n$ kann mit $\{e_1, \dots, e_n\}$ als Linearkombination dargestellt werden. $\{e_1, \dots, e_n\}$ heißt Standardbasis des \mathbb{R}^n .

3. Die Menge der Abbildungen $(\mathbb{R}, \mathbb{R}) f : \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$ ist ein \mathbb{R} -Vektorraum mit Addition

$$(f, g) \mapsto f + g \text{ mit } (f + g)(x) = f(x) + g(x)$$

und Skalarmultiplikation

$$(\lambda, f) \mapsto \lambda \cdot f \text{ mit } (\lambda \cdot f)(x) = \lambda f(x) \forall \lambda \in \mathbb{R}$$

– Beweis: Wegen Bsp. 3 in 1.4 ist $\text{Abb}(\mathbb{R}, \mathbb{R})$ eine abelsche Gruppe, also (V1) erfüllt. (V2) durch Nachrechnen zu bestätigen.

– Anwendung: Die reellen Polynome

$$\begin{aligned} p_1(x) &= 2x^2 + 3x - 4 \\ p_2(x) &= x^2 + 1 \\ p_3(x) &= 5 \end{aligned}$$

sind aus $\text{Abb}(\mathbb{R}, \mathbb{R})$.

(a) Beh.: p_1, p_2, p_3 sind linear unabhängig.

Beweis:

$$\begin{aligned} \lambda_1 \cdot p_1 + \lambda_2 \cdot p_2 + \lambda_3 \cdot p_3 &= 0 & \lambda_i \in \mathbb{R} \\ \lambda_1(2x^2 + 3x - 4) + \lambda_2 \cdot (x^2 + 1) + \lambda_3 \cdot 5 &= 0 \\ x^2(2\lambda_1 + \lambda_2) + x \cdot 3\lambda_1 + (-4\lambda_1 + \lambda_2 + 5\lambda_3) &= 0 & \forall x \in \mathbb{R} \\ \Rightarrow 2\lambda_1 + \lambda_2 = 0 & \quad 3\lambda_1 = 0 & \quad -4\lambda_1 + \lambda_2 + 5\lambda_3 = 0 \\ & & \Rightarrow \lambda_1 = \lambda_2 = \lambda_3 = 0 \end{aligned}$$

p_1, p_2, p_3 sind linear unabhängig. (Es existiert nur die triviale Linearkombination des Nullpolynoms.)

(b) Lineare Hülle bildet Menge der Polynome vom Höchstgrad 2 $\subset \text{Abb}(\mathbb{R}, \mathbb{R})$.

$$\begin{aligned} \text{Lin}(p_1, p_2, p_3) &= \{p \mid p = \lambda_1 \cdot p_1 + \lambda_2 \cdot p_2 + \lambda_3 \cdot p_3\} \\ &= \{p \mid p = a_2 \cdot x^2 + a_1 \cdot x + a_0; a_i \in \mathbb{R}\} \end{aligned}$$

$(\text{Lin}(p_1, p_2, p_3), +, \cdot)$ ist ein \mathbb{R} -Vektorraum, der in dem \mathbb{R} -Vektorraum $\text{Abb}(\mathbb{R}, \mathbb{R})$ enthalten ist.

2.2.2 Untervektorräume

- $(V, +, \cdot)$ sei ein K -Vektorraum. Teilmenge $W \subseteq V$ heißt Untervektorraum (Teilraum) von V , falls:
 - (UV1) $W \neq \emptyset$
 - (UV2) $\forall v, w \in W : v + w \in W$ (W ist abgeschlossen bzgl. der Addition.)
 - (UV3) $\forall \lambda \in K \forall v \in W : \lambda \cdot v \in W$ (W ist abgeschlossen bzgl. der Skalarmultiplikation)
- Bemerkung:
 - Addition und Skalarmultiplikation aus V werden auf W eingeschränkt.
 - Ein Untervektorraum ist ein (vollständiger) Vektorraum.
- Beispiele:
 1. In jedem K -Vektorraum sind $\{0\}$ und V triviale Untervektorräume. $\{0\}$ heißt Nullvektorraum.
 2. Geraden und Ebenen des \mathbb{R}^n , die den Nullpunkt enthalten, sind Untervektorräume des \mathbb{R}^n .
 3. Die Menge $C(\mathbb{R})$ aller stetigen Funktionen $f : \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$ ist ein Untervektorraum des \mathbb{R} -Vektorraums $Abb(\mathbb{R}, \mathbb{R})$.
 4. Die Menge aller reellen Polynome vom Höchstgrad n ist ein Untervektorraum des $C(\mathbb{R})$.

Satz 1:

- $(V, +, \cdot)$ sei ein K -Vektorraum, $M \subseteq V$.
 1. $\text{Lin } M$ ist ein Untervektorraum von V und $M \subseteq \text{Lin } M$.
 2. Wenn U ein Untervektorraum von V mit $M \subseteq U$, dann $\text{Lin } M \subseteq U$. ($\text{Lin } M$ ist kleinster Untervektorraum, der M enthält.)
 3. Wenn M ein Untervektorraum von V , dann $\text{Lin } M = M$.
 4. Wenn $M \subseteq U \subseteq V$, dann $\text{Lin } M \subseteq \text{Lin } U$
- Beweis:
 1. (a) $M = \emptyset$. Dann $\text{Lin } M = \text{Lin } \emptyset = \{0\}$ ist Untervektorraum.
 - (b) $M \neq \emptyset$. Dann existiert ein $m \in M$. Wegen $1 \cdot m = m : m \in \text{Lin } M$ (UV1). Also $M \subseteq \text{Lin } M$.

$\forall u, v \in M \Rightarrow u, v \in \text{Lin } M$. Also

$$u = \sum_{i=1}^r \lambda_i \cdot u_i \quad v = \sum_{i=1}^s \mu_i \cdot v_i$$

mit $\lambda_i, \mu_i \in \mathbb{K}$, $u_i, v_i \in M$, $r, s \in \mathbb{N}$. Somit (UV2):

$$u + v = \sum_{i=1}^r \lambda_i \cdot u_i + \sum_{i=1}^s \mu_i \cdot v_i \in \text{Lin } M$$

Außerdem (UV3):

$$\forall \lambda \in K \forall v \in M \lambda \cdot v = \lambda \sum_{i=1}^s \mu_i \cdot v_i \in \text{Lin } M \quad \setminus \setminus$$

2. U sei Untervektorraum von V , $M \subseteq U$. $\forall v \in \text{Lin } M : v = \sum \lambda_i \cdot v_i$, weil für alle i gilt $v_i \in U$ folgt $v \in U$. Also $\text{Lin } M \subseteq U$. Nach a) $M \subseteq \text{Lin } M \Rightarrow M \subseteq \text{Lin } M \subseteq U$. $\setminus \setminus$
3. $M \subseteq \text{Lin } M$ nach a). Wenn M ein Untervektorraum, dann $\text{Lin } M \subseteq M$. Also $\text{Lin } M = M$.
4. $x \in \text{Lin } M$. Es gilt:

$$x = \sum \lambda_i \cdot v_i \quad (v_i \in M)$$

und

$$x = \sum \lambda_i \cdot v_i \quad (v_i \in U)$$

Also $x \in \text{Lin } U$. $\setminus \setminus$

- Beispiel: $V = \mathbb{R}^3$, $e_1 = (1, 0, 0)$, $e_2 = (0, 1, 0)$.

$$M = \{e_1, e_2\}$$

$$\text{Lin } M = \{x_1 \cdot e_1 + x_2 \cdot e_2 \mid x_1, x_2 \in \mathbb{R}\} = \{(x_1, x_2, 0) \mid x_1, x_2 \in \mathbb{R}\}$$

ist Untervektorraum von \mathbb{R}^3 .

- Bemerkungen (s. Übung):
 - Durchschnitt zweier Untervektorräume von V ist wieder ein Untervektorraum von V .
 - Vereinigung zweier Untervektorräume von V ist i.A. kein Untervektorraum von V .

2.2.3 Basis

- Teilmenge $M \subseteq V$ heißt linear unabhängig, wenn $M = \emptyset$ oder je endlich viele verschiedene ihrer Vektoren linear unabhängig sind, d.h. $\forall m \in \mathbb{N} : v_1, \dots, v_m \in M$ mit $v_i \neq v_j$ für $i \neq j$: v_1, \dots, v_m linear unabhängig.
- Wenn $M \subseteq V$ nicht linear unabhängig, dann heißt M linear abhängig.
- Bemerkungen:
 - Lineare (Un)Abhängigkeit jetzt für beliebige Mengen erklärt.
 - $0 \in M \subseteq V \Rightarrow M$ linear abhängig.
 - M linear unabhängig \Leftrightarrow Alle Linearkombinationen des Nullvektors o durch paarweise verschiedene Vektoren aus M sind trivial.

Lemma 1:

$M \subseteq V$ Teilmenge. M linear unabhängig $\Leftrightarrow \forall u \in M : u \notin \text{Lin}(M \setminus \{u\})$.

Beweis:

1. „ \Rightarrow “

- Wir zeigen $\exists u \in M : u \in \text{Lin}(M \setminus \{u\}) \Rightarrow M$ linear abhängig.
- Angenommen $u \in M \cap \text{Lin}(M \setminus \{u\})$. Dann $\exists u_1, \dots, u_m \in M \setminus \{u\} : u = \sum_{i=1}^m \lambda_i \cdot u_i$. (*)
- Falls $u_i = u_j$ für $1 \leq i, j \leq m$, dann $\lambda_j \cdot u_j$ streichen, restliche Summanden neu nummerieren.
- Wenn alle paarweise verschiedenen Vektoren in * ein einziges Mal aufgeführt sind, gilt $u_i \neq u_j$ für $i \neq j$.

$$0 = (-1) \cdot u + \sum_{i=1}^m u_i \cdot \lambda_i \quad \text{nach *}$$

D.h. es existiert eine nichttriviale Linearkombination des Nullvektors. Also M linear abhängig. \\\

2. „ \Leftarrow “

- Wir zeigen: M linear abhängig $\Rightarrow \exists u \in M : u \in \text{Lin}(M \setminus \{u\})$.
- Angenommen $o = \sum_{i=1}^m \lambda_i \cdot u_i$ mit paarweise verschiedenen u_i und min. 1 $\lambda_i \neq 0$. Ohne Beschränkung der Allgemeinheit: $\lambda_1 \neq 0$. Dann

$$u_1 = \sum_{i=2}^m \frac{\lambda_i}{\lambda_1} \cdot u_i$$

Also $u_1 \in \text{Lin}(M \setminus \{u\})$.

Lemma 2:

$M \subseteq V$, M linear unabhängig und $x \in V \setminus \text{Lin } M \Rightarrow M \cup \{x\}$ linear unabhängig.

Beweis:

- Es gilt:

$$0 = \mu \cdot x + \sum_{i=1}^m u_i \cdot \lambda_i$$

mit paarweise verschiedenen u_i , $\lambda_i, \mu \in K$.

- Zu zeigen: $\lambda_i = \mu = 0$ für $1 \leq i \leq m$
 1. $\mu = 0$: Weil M linear unabhängig ist, folgt $\lambda_1 = \lambda_2 = \dots = \lambda_m = 0$
 2. $\mu \neq 0$: Dann gilt:

$$x = - \sum_{i=1}^m \frac{\lambda_i}{\mu} \cdot u_i \in \text{Lin } M$$

Widerspruch zu der Voraussetzung $x \notin \text{Lin } M$!

Erzeugendensystem & Basis:

- $M \subseteq V$ heißt Erzeugendensystem von V

$$:\Leftrightarrow \text{Lin } M = V$$

- $B \subseteq V$ heißt Basis $:\Leftrightarrow B$ ist ein linear unabhängiges Erzeugendensystem.
- V heißt endlich erzeugt $:\Leftrightarrow \exists$ endliche Teilmenge $M \subseteq V$ mit $\text{Lin } M = V$.
- Beispiele:
 1. Vgl. $B = \{e_1, \dots, e_n\}$ ist Basis des \mathbb{R}^n .
 2. Vgl. $B = \{p_1(x), p_2(x), p_3(x)\}$ ist Basis des \mathbb{R} -Vektorraums der Polynome vom Höchstgrad 2.

Satz 1: (Charakterisierung einer Basis)

Für eine Menge $B \subseteq V$ sind folgende Aussagen äquivalent:

1. B ist eine Basis.
2. B ist ein minimales Erzeugendensystem von V .
3. B ist eine maximal linear unabhängige Teilmenge von V

Beweis:

1. $1 \Rightarrow 2$

- B ist eine Basis, also B linear unabhängig und $\text{Lin } B = V$.
- Annahme: B' wäre Erzeugendensystem und $B' \subset B$. Weiter $u \in B \setminus B'$, dann $u \in B \wedge u \notin B'$. Daraus folgt:

$$B' \setminus \{u\} = B' \subseteq B \setminus \{u\} \Rightarrow \text{Lin } B' \subseteq \text{Lin}(B \setminus \{u\})$$

- Da b linear unabhängig ist, gilt außerdem $\forall u \in B : u \notin \text{Lin}(B \setminus \{u\})$, also $u \notin \text{Lin } B'$.
- Widerspruch dazu, dass B' ein Erzeugendensystem ist.

2. $2 \Rightarrow 1$

- B sei ein minimales Erzeugendensystem, d.h.
 - (a) $\text{Lin } B = V$
 - (b) $B' \subseteq B$ und $\text{Lin } B' = V \Rightarrow B = B'$
- Noch zu zeigen: B linear unabhängig.
- Angenommen B linear abhängig. Dann $\exists u \in B : u \in \text{Lin}(B \setminus \{u\})$ (Lemma 1).
- Sei $B' = B \setminus \{u\}$, also $B' \subset B$. Dann $\text{Lin } B' \subseteq \text{Lin } B = V$.
- Wir zeigen, dass auch $\text{Lin } B' \supset V$ gilt, denn dann Widerspruch zu 2. Also zu zeigen: $w \in V \Rightarrow w \in \text{Lin } B'$.

- Sei $w \in V$, dann $w \in \text{Lin } B$, d.h.

$$w = \sum_{i=1}^m b_i \cdot \lambda_i$$

mit $\lambda_i \in K, b_i \in B, m \in \mathbb{N}$.

- Falls $\forall i : b_i \neq u$, dann $\forall i : b_i \in B' = B \setminus \{u\}$ und $w \in \text{Lin } B'$.
- Falls $\exists j : b_j = u$, dann

$$w = \sum_{i=1}^{j-1} \lambda_i \cdot b_i + \lambda_j \cdot u + \sum_{i=j+1}^m \lambda_i \cdot b_i$$

Also $w \in \text{Lin } B'$.

- Also $\text{Lin } B' = V, B \neq B'$ im Widerspruch zur Voraussetzung.

3. $1 \Rightarrow 3$

- Zu zeigen: B maximal linear unabhängige Teilmenge von V :
 - (a) B linear unabhängig.
 - (b) $B'' \supseteq B$ und B'' linear unabhängig $\Rightarrow B'' = B$.
- Sei $B'' \supseteq B$ und B'' linear unabhängig. Dann $\text{Lin } B'' \supseteq \text{Lin } B = V$, also $\text{Lin } B'' = V$.
- B'' ist also Basis von V und damit nach 2. ein minimales Erzeugendensystem. Also $B'' = B$.

4. $3 \Rightarrow 1$

- Zu zeigen: B ist Basis.
- Sei B ein maximale linear unabhängige Teilmenge von V . Dann ist B ein Erzeugendensystem, denn angenommen $\text{Lin } B \neq V$:
 - Wähle $x \in V \setminus \text{Lin } B$. Nach Lemma 2 ist $B \cup \{x\}$ linear unabhängig.
 - Es sei $B'' = B \cup \{x\} \supset B$ und B'' linear unabhängig (Lemma 2).
 - Widerspruch zur Maximalität von B
- Also $\text{Lin } B = V$

Satz 2: (Darstellungssatz)

Jeder Vektor ist in eindeutiger Weise als Linearkombination von endlich vielen Vektoren einer Basis darstellbar.

Beweis:

- Sei B ein Erzeugendensystem.

$$\forall v \in V : v = \sum_{i=1}^m \lambda_i \cdot v_i$$

mit $m \in \mathbb{N}, v_i \in B, \lambda_i \in K$.

- Angenommen es gibt $\lambda' \in K$ mit

$$v = \sum_{i=1}^n \lambda'_i \cdot v_i$$

Ohne Beschränkung der Allgemeinheit sei $n \leq m$. Für $j \in \{1, \dots, n\}$ gelte $\lambda'_j \neq \lambda_j$.

$$0 = v - v = \sum_{i=1}^n (\lambda_i - \lambda'_i) \cdot v_i + \sum_{i=n+1}^m \lambda_i \cdot v_i$$

Es gilt $(\lambda_i - \lambda'_i) \neq 0$ für $i = j$.

- Es gibt also eine nichttriviale Linearkombination des Nullvektors für v_1, \dots, v_m im Widerspruch zu deren linearen Unabhängigkeit.

Satz 2: (Existenz einer Basis)

Ist V endlich erzeugt, so besitzt V eine Basis.

Beweis:

- \exists endliche Teilmenge $B_m := \{v_1, \dots, v_m\}$ und $\text{Lin } B_m = V$.
- 1) Falls B_m linear unabhängig ist, ist B_m eine Basis.
- 2) Falls B_m linear abhängig, dann $\exists u \in B_m : u \in \text{Lin}(B \setminus \{u\})$ nach Lemma 1. Dann setze $B_{m-1} = B \setminus \{u\}$, $u \in \text{Lin } B_{m-1}$.
- Wir zeigen: $\text{Lin } B_{m-1} \supseteq V$. Es sei $v \in V$. Dann

$$v = \sum_{i=1}^m \lambda_i \cdot v_i$$

mit $v_i \in B_m, \lambda_i \in K, m \in \mathbb{N}$.

- Falls $u \neq v_i$ für alle $i: v_i \in B_{m-1}$, also $v \in \text{Lin } B_{m-1}$.
- Falls $u = v_j$ für $j \in \{1, 2, \dots, n\}$:

$$v = \sum_{i=1}^{j-1} \lambda_i \cdot v_i + \lambda_j \cdot u + \sum_{i=j+1}^m \lambda_i \cdot v_i$$

Also $v \in \text{Lin } B_{m-1}$.

- Insgesamt: $v \in \text{Lin } B_{m-1}$. Also $V \subseteq \text{Lin } B_{m-1}$, $V = \text{Lin } B_{m-1}$.
- Wenn B_{m-1} linear unabhängig, dann Basis.
- Falls B_{m-1} linear abhängig, dann Wiederholung von Schritt 2 usw. Streiche r -mal bis B_{m-r} linear unabhängig ist ($0 \leq r \leq m - 1$).
- Verfahren endet nach maximal $m-1$ Schritten mit
 1. $\text{Lin } B_{m-r} = V$ und B_{m-r} linear unabhängig

2. ...oder $B_1 = \{u\}$ ist linear abhängig, also $u = 0$. Dann $\text{Lin}\{0\} = V$.
 $\backslash\backslash$

Bemerkung:

1. $V = \{0\}$ hat keine Basis. Abhilfe: Definition: $V = \{0\}$ habe die Basis \emptyset (denn $\text{Lin}\emptyset = \{0\}$).
2. Wieviele Elemente hat eine Basis?

Basislemma:

Existiert eine endliche Basis von V , dann ist jede Basis endlich.

Beweis:

- Sei B eine endliche Basis. Wäre B' als weitere Basis unendlich, dann $B' \supset B$. Widerspruch zur Maximalität einer Basis. $\backslash\backslash$

Austauschlemma:

- Sei $\{v_1, \dots, v_n\}$ eine Basis von V und $w = \sum_{i=1}^n \lambda_i \cdot v_i$. Ist $\lambda_k \neq 0$ für $k \in \{1, 2, \dots, n\}$, dann ist $\{v_1, \dots, v_{k-1}, w, v_{k+1}, \dots, v_n\}$ wieder eine Basis von V .

• Beweis:

- O.B.d.A. sei die Nummerierung so eingerichtet, dass $k=1$ gilt, also $\lambda_1 \neq 0$.
- Zu zeigen: $\{w, v_2, \dots, v_n\}$ ist Basis von V .

$$v_1 = \frac{w}{\lambda_1} + \sum_{i=2}^n -\frac{\lambda_i}{\lambda_1} \cdot v_i$$

- Nach dem Darstellungssatz gilt: $\forall v \in V$:

$$\begin{aligned} v &= \sum_{i=1}^n \mu_i \cdot v_i \\ &= \mu_1 \cdot v_1 + \sum_{i=2}^n \mu_i \cdot v_i \\ &= \mu_1 \left(\frac{w}{\lambda_1} + \sum_{i=2}^n -\frac{\lambda_i}{\lambda_1} \cdot v_i \right) + \sum_{i=2}^n \mu_i \cdot v_i \\ &= \frac{\mu_1}{\lambda_1} \cdot w + \sum_{i=2}^n v_i \left(\mu_i - \frac{\lambda_i}{\lambda_1} \cdot \mu_1 \right) \in \text{Lin}(w, v_2, \dots, v_n) \end{aligned}$$

- Also $\{w, v_2, \dots, v_n\}$ Erzeugendensystem von V . Noch zu zeigen: $\{w, v_2, \dots, v_n\}$ linear unabhängig.

- Sei $\mu \cdot w + \mu_2 \cdot v_2 + \dots + \mu_n \cdot v_n = 0$ mit $w = \sum_{i=1}^n \lambda_i \cdot v_i$ ($\mu, \mu_k \in K$).
Dann:

$$\begin{aligned} \mu \cdot \left(\sum_{i=1}^n \lambda_i \cdot v_i \right) + \mu_2 \cdot v_2 + \dots + \mu_n \cdot v_n &= 0 \\ \mu \lambda_1 v_1 + (\mu \lambda_1 + \mu_2) \cdot v_2 + \dots + (\mu \cdot \lambda_n + \mu_n) \cdot v_n &= 0 \end{aligned}$$

- Da v_1, \dots, v_n linear unabhängig, nur triviale Linearkombination möglich:

$$\lambda_1 \cdot \mu = 0 \wedge \mu_k + \mu \cdot \lambda_k = 0 \Rightarrow \mu = \mu_k = 0 \quad (k = 2, 3, \dots, n)$$

- Also $\{w, v_2, \dots, v_n\}$ linear unabhängig und damit Basis.

- Beispiel:

- $\{e_1, e_2, e_3\}$ ist Basis des \mathbb{R}^3 .

$$w = 1 \cdot e_1 + 2 \cdot e_2 + 3 \cdot e_3$$

- Nach Austauschlemma: $\{w, e_2, e_3\}$ ist Basis des \mathbb{R}^3

Austauschsatz von Steinitz: (1913)

Sei $\{v_1, \dots, v_n\}$ eine Basis von V und $C = \{w_1, \dots, w_m\} \subseteq V$ linear unabhängig.
Dann ist

1. $m \leq n$
2. Es gibt $i_1, \dots, i_m \in \{1, \dots, n\}$, sodass das Austauschen v_1, \dots, v_m gegen w_1, \dots, w_m wieder eine Basis von V ergibt.

Beweis:

- Nummeriert man so um, dass $i_1 = 1, i_2 = 2, \dots, i_m = m$, dann ist nach Behauptung $\{w_1, \dots, w_m, v_{m+1}, \dots, v_n\}$ Basis von V .
- Beweis durch vollständige Induktion nach m

- Induktionsanfang: $m = 1 \leq n$

$$w_1 = \sum_{i=1}^n \lambda_i \cdot v_i \quad (w_1 \neq 0)$$

Ohne Beschränkung der Allgemeinheit sei $\lambda_1 \neq 0$. Nach Austauschlemma ist $\{w, v_2, \dots, v_n\}$ eine Basis von V .

- Induktionsvoraussetzung: Behauptung gelte für $\{w_1, \dots, w_{m-1}\}$ (linear unabhängig), wobei $\{w_1, \dots, w_{m-1}, v_m, \dots, v_n\}$ eine Basis von V mit $m - 1 \leq n$.
- Induktionsbeweis: Sei $\{w_1, \dots, w_m\}$ linear unabhängig und $\lambda_i \in K$:

$$w_m = \sum_{i=1}^{m-1} \lambda_i \cdot w_i + \sum_{i=m}^n \lambda_i \cdot v_i$$

1. Wäre $\lambda_m, \dots, \lambda_n = 0$ ergäbe sich $w \in \text{Lin}(w_1, \dots, w_{m-1})$ also $\{w_1, \dots, w_m\}$ linear abhängig. (Widerspruch!)
2. $\exists \lambda_i \neq 0$ mit $m \leq i \leq n$. Bei Umm Nummerierung kann $\lambda_m \neq 0$ erreicht werden. Austausch von w_m gegen v_m nach Austauschlemma, dann $\{w_1, \dots, w_m, v_{m+1}, \dots, v_n\}$ Basis von V .

Folgerung 1:

Jede linear unabhängige Menge eines endlich erzeugten Vektorraums, insbesondere jede Basis, hat endlich viele Elemente.

Beweis:

- Nach Satz 3 existiert Basis B mit $|B| = n$.
- Angenommen, es gäbe eine Basis aus unendlich vielen Elementen, dann wäre das eine linear unabhängige Menge $C \subseteq V$. Also $C \subseteq C_\infty \subseteq V$.
- Dann muss gelten: $|C| \geq n + 1$. Nach Austauschsatz gilt $n + 1 = |C| \leq |B| = n$. (Widerspruch!)

Folgerung 2:

Je zwei Basen von V haben gleich viele Elemente.

Beweis: Mit Austauschsatz für 2 Basen B_1 und B_2 :

- Wenn $B = B_1$ und $C = B_2$, dann $|B_2| \leq |B_1|$
- Wenn $B = B_2$ und $C = B_1$, dann $|B_1| \leq |B_2|$
- Also muss gelten: $B_1 = B_2$

Dimension:

- Die Anzahl $|B|$ der Elemente einer Basis B eines K -Vektorraums heißt Dimension ($\dim V$) von V . Es sei
 - $\dim V = n$, falls V eine Basis von n Elementen hat. V heißt endlichdimensional.
 - $\dim V = \infty$, falls V keine Basis aus n Elementen hat. V heißt unendlichdimensional.
- Beispiele:
 1. $\dim K^n = n$, weil $\{e_1, \dots, e_n\}$ Basis von K^n
 2. $\dim V = 3$ für den \mathbb{R} -Vektorraum der Polynome vom Höchstgrad 2.

Basisergänzungssatz:

Sei $M \subseteq E \subseteq V$, wobei M linear unabhängig und E ein Erzeugendensystem. Dann gibt es eine Basis B von V mit $M \subseteq B \subseteq E$. Insbesondere hat jeder Vektorraum eine Basis.

2.3 Analytische Geometrie im \mathbb{R}^n

2.3.1 Skalarprodukt, Längen- und Winkelmessung

Skalarprodukt:

- V sei ein \mathbb{R} -Vektorraum. Abbildung $\langle \cdot, \cdot \rangle: V \times V \rightarrow \mathbb{R}$ heißt Skalarprodukt, wenn $\forall u, v, w \in V \forall \lambda \in \mathbb{R}$:

1. $\langle u, v + w \rangle = \langle u, v \rangle + \langle u, w \rangle$ (linear)

2. $\langle u, \lambda \cdot v \rangle = \lambda \cdot \langle u, v \rangle$ (linear)

3. $\langle u, v \rangle = \langle v, u \rangle$ (symmetrisch)

4. $\langle u, u \rangle \geq 0$ (positiv definiert)

- Ein reeller Vektorraum mit einem Skalarprodukt heißt euklidischer Vektorraum.
- Wegen (3):

$$\begin{aligned} \langle u, v + w \rangle &= \langle v + w, u \rangle \\ \langle u, \lambda \cdot v \rangle &= \langle \lambda \cdot v, u \rangle \end{aligned}$$

- Das (natürliche/kanonische) Skalarprodukt von Vektoren $x = (x_1, \dots, x_n) \in \mathbb{R}^n$ und $y = (y_1, \dots, y_n) \in \mathbb{R}^n$ sei

$$\langle x, y \rangle = \sum_{i=1}^n x_i \cdot y_i$$

Die Forderungen an ein Skalarprodukt sind leicht nachzurechnen, also erfüllt.

- \mathbb{R}^n ist euklidischer Vektorraum.

Norm:

- Es heißt $\|x\| := \sqrt{\langle x, x \rangle} = \sqrt{x_1^2 + \dots + x_n^2}$ die Norm von \mathbb{R}^n . (Länge/Betrag von x)
- Jeder Vektor $x \in \mathbb{R}^n$ mit $\|x\| = 1$ heißt Einheitsvektor.
- Eigenschaften: $\forall x, y \in \mathbb{R}^n, \alpha \in \mathbb{R}$:

1. $\|x\| = 0 \Leftrightarrow x = 0$

2. $\|\alpha \cdot x\| = |\alpha| \cdot \|x\|$

3. $\|x + y\|^2 = \|x\|^2 + 2 \cdot \langle x, y \rangle + \|y\|^2$

Beweis: $\forall x, y \in \mathbb{R}^n, \lambda \in \mathbb{R}$:

$$\begin{aligned} 0 &\leq \|x + \lambda \cdot y\|^2 \\ &= \langle x + \lambda \cdot y, x + \lambda \cdot y \rangle \\ &= \langle x, x \rangle + 2\lambda \cdot \langle x, y \rangle + \lambda^2 \langle y, y \rangle \quad * \\ &= \|x\|^2 + 2 \cdot \langle x, y \rangle + \|y\|^2 \quad \text{für } \lambda = 1 \end{aligned}$$

4. $\langle x, y \rangle^2 \leq \|x\|^2 \cdot \|y\|^2$ (Cauchy-Schwarzsche Ungleichung), wobei
 $\langle x, y \rangle^2 = \|x\|^2 \cdot \|y\|^2 \Leftrightarrow x, y$ linear abhängig

Beweis:

- (a) – Für $y = 0$: trivial nach 3)
- Für $y \neq 0$: Setze $\lambda = \frac{\langle x, y \rangle}{\langle y, y \rangle}$ in *. Es folgt:

$$\begin{aligned} 0 &\leq \langle x, x \rangle - 2 \frac{\langle x, y \rangle}{\langle y, y \rangle} \cdot \langle x, y \rangle + \frac{\langle x, y \rangle^2}{\langle y, y \rangle^2} \cdot \langle y, y \rangle \\ \Rightarrow 0 &\leq \langle x, x \rangle \cdot \langle y, y \rangle - 2 \cdot \langle x, y \rangle^2 + \frac{\langle x, y \rangle^2}{\langle y, y \rangle} \cdot \langle y, y \rangle \\ \Rightarrow \langle x, y \rangle^2 &\leq \|x\|^2 \cdot \|y\|^2 \end{aligned}$$

(b) Gleichheitsfall:

- „ \Rightarrow “
 $0 = \|x + \lambda \cdot y\| \Rightarrow x + \lambda \cdot y = 0$

Also x, y linear abhängig.

- „ \Leftarrow “
 Wenn x, y linear abhängig:

$$\exists \alpha, \beta \in \mathbb{R} : \alpha \cdot x + \beta \cdot y = 0 \wedge (\alpha, \beta) \neq (0, 0)$$

O.B.d.A. $\alpha \neq 0$. Also:

$$x = -\frac{\beta}{\alpha} \cdot y := \varrho \cdot y$$

Dann gilt:

$$\begin{aligned} \langle x, y \rangle^2 &= \langle \lambda \cdot y, y \rangle^2 = \langle \lambda \cdot y, y \rangle \cdot \langle \lambda \cdot y, y \rangle \\ &= \varrho^2 \langle y, y \rangle^2 = \langle \varrho \cdot y, \varrho \cdot y \rangle \cdot \langle y, y \rangle \\ &= \langle x, x \rangle \cdot \langle y, y \rangle = \|x\|^2 \cdot \|y\|^2 \end{aligned}$$

5. $\|x + y\| \leq \|x\| + \|y\|$ (Dreiecksungleichung für Normen)

Beweis: Setze 4. in 3. ein:

$$\begin{aligned} \|x + y\|^2 &= \|x\|^2 + 2 \langle x, y \rangle + \|y\|^2 \\ &\leq \|x\|^2 + 2\|x\| \cdot \|y\| + \|y\|^2 \\ &= (\|x\| + \|y\|)^2 \\ \Rightarrow \|x + y\| &\leq \|x\| + \|y\| \end{aligned}$$

Abstand:

- Wenn $a, b \in \mathbb{R}^n$ als Punkte interpretiert werden, dann heißt $d(a, b) := \|b - a\|$ ihr Abstand (oder Länge der Strecke zwischen a und b).
- Für $n=2$: $d(a, b) = \sqrt{(b_1 - a_1)^2 + (b_2 - a_2)^2}$,
 für $n=3$: $d(a, b) = \sqrt{(b_1 - a_1)^2 + (b_2 - a_2)^2 + (b_3 - a_3)^2}$, ...
- (\mathbb{R}^n, d) ist ein metrischer Raum.

- Abschätzung (Dreiecksungleichung der Abstände):

$$\begin{aligned} \|b - a\| &= \|b - c + c - a\| \leq \|b - c\| + \|c - a\| \\ \Rightarrow d(a, b) &\leq d(a, c) + d(c, b) \end{aligned}$$

Für $n=2$: In einem Dreieck ist die Länge einer Seite nicht größer als die Summe der beiden anderen Seiten.

Winkelmessung:

- Cauchy-Schwarzsche Ungleichung mit $x \neq 0$ und $y \neq 0$. Für $\frac{\langle x, y \rangle}{\|x\| \cdot \|y\|} =: \kappa$ gilt $-1 \leq \kappa \leq 1$. Das ist der Wertebereich der Cosinusfunktion über $[0, \pi]$.
- Es sei $\angle(x, y) \in \mathbb{R}$ mit $0 \leq \angle(x, y) \leq \pi$, der Winkel zwischen den Vektoren x und y , wenn

$$\cos \angle(x, y) = \frac{\langle x, y \rangle}{\|x\| \cdot \|y\|}$$

gilt.

- Eigenschaften:

1. $\angle(x, y) = \angle(y, x)$
2. $\angle(x, y) = \pi - \angle(x, -y)$

Beweis: Es sei $\varphi = \angle(x, y)$, $\delta = \angle(x, -y)$.

$$\begin{aligned} \cos \varphi &= \frac{\langle x, y \rangle}{\|x\| \cdot \|y\|} \\ \cos \delta &= \frac{\langle x, -y \rangle}{\|x\| \cdot \| -y \|} = -\frac{\langle x, y \rangle}{\|x\| \cdot \|y\|} \\ \Rightarrow \cos \varphi &= -\cos \delta = \cos(\pi \pm \delta) \\ \Rightarrow \varphi &= \pi \pm \delta + 2k\pi \quad k \in \mathbb{Z} \\ \Rightarrow \varphi &= \pi - \delta \text{ da } 0 \leq \varphi \leq \pi \end{aligned}$$

$$3. \forall \alpha, \beta \in \mathbb{R}: \angle(\alpha \cdot x, y) = \angle(x, y)$$

- $x, y \in \mathbb{R}^n \setminus \{0\}$ orthogonal (senkrecht) : $\Leftrightarrow \angle(x, y) = \frac{\pi}{2} \Leftrightarrow \langle x, y \rangle = 0$
- Cosinussatz im \mathbb{R}^n :

$$\begin{aligned} \langle x - y, x - y \rangle &= \|x\|^2 - 2 \cdot \langle x, y \rangle + \|y\|^2 \\ &= \|x\|^2 - 2 \cdot \|x\| \cdot \|y\| \cdot \cos \angle(x, y) + \|y\|^2 \\ \Rightarrow \|x - y\|^2 &= \|x\|^2 + \|y\|^2 - 2 \cdot \|x\| \cdot \|y\| \cdot \cos \angle(x, y) \end{aligned}$$

Für $\angle(x, y) = \frac{\pi}{2}$ Satz des Pythagoras:

$$\|x - y\|^2 = \|x\|^2 + \|y\|^2$$

Winkel zwischen Geraden:

- Gerade $g: x = a + \lambda \cdot v$ ($v \neq 0$), Gerade $h: x = p + \mu \cdot w$ ($w \neq 0$)

- $\sphericalangle(v, w) =: \sphericalangle(g, h)$ sei der orientierte Winkel zwischen den durch v und w orientierten Geraden. ($0 \leq \sphericalangle(g, h) \leq \pi$)
- $\sphericalangle(g, h) := \min(\sphericalangle(v, w), \pi - \sphericalangle(v, w))$ sei der spitze Winkel zwischen den Geraden g und h . ($0 \leq \sphericalangle(g, h) \leq 0,5 \cdot \pi$)

$$\cos \sphericalangle(g, h) = \frac{|\langle v, w \rangle|}{\|v\| \cdot \|w\|}$$

2.3.2 Geometrische Sätze in der Ebene

- Voraussetzung: \mathbb{R}^2 interpretiert als 2-dimensionaler Punktraum
- Hilfsmittel: Vierteldrehung

$$x = (x_1, x_2) \mapsto x^\perp = (-x_2, x_1)$$

dann:

$$\|x\| = \|x^\perp\| = 0 \quad \langle x, x^\perp \rangle = 0 \quad (x^\perp)^{bot} = -(x_1, x_2) = -x$$

Weiter:

$$\langle x^\perp, y \rangle = \langle (-x_2, x_1), y \rangle = x_1 \cdot y_2 - x_2 \cdot y_1$$

Determinante:

- Sei

$$\det(x, y) := x_1 \cdot y_2 - x_2 \cdot y_1 = \begin{vmatrix} x_1 & y_1 \\ x_2 & y_2 \end{vmatrix}$$

die Determinante von x und y .

$$\det : \mathbb{R}^2 \times \mathbb{R}^2 \rightarrow \mathbb{R}$$

- Sei $y \neq 0$. Dann gilt: $\det(x, y) = 0 \Leftrightarrow x, y$ linear abhängig

Normalenvektor:

- Sei $g : x = a + \lambda \cdot v$ ($v \neq 0, \lambda \in \mathbb{R}$) eine Gerade, dann:

$$\begin{aligned} \langle v^\perp, x \rangle &= \langle v^\perp, a + \lambda \cdot v \rangle \\ &= \underbrace{\langle v^\perp, a \rangle}_{=: \gamma \in \mathbb{R}} + \lambda \cdot \underbrace{\langle v^\perp, v \rangle}_0 \end{aligned}$$

- Sei $n := v^\perp = (n_1, n_2)$, dann $\langle n, x \rangle = \gamma$. Also:

$$n_1 \cdot x_1 - n_2 \cdot x_2 - \gamma = 0$$

Gleichung von g mit n als Normalenvektor von g . Die Zahl $\gamma = \langle n, a \rangle$ wird mit einem beliebigen Aufpunkt von g bestimmt.

- $\lambda \cdot \langle n, x \rangle = \lambda \cdot \gamma$ ist auch Gleichung von g

Normale:

- Jede zu einer Geraden g orthogonale Gerade heißt eine Normale von g .
- Eigenschaften:
 1. Ist v ein Richtungsvektor von g , dann ist v^\perp ein Richtungsvektor jeder Normalen von g .
 2. Zu einer Geraden $g : x = a + \lambda \cdot v$ gibt es genau eine Normale h , die einen gegebenen Punkt p enthält, nämlich $h : x = p + \mu \cdot v^\perp$ ($\mu \in \mathbb{R}$)

Schnittpunkt zweier Geraden:

- Sei $g : x = a + \lambda \cdot v$ (bzw. $\langle n, x \rangle = \gamma = \langle v^\perp, a \rangle$) und $h : x = b + \mu \cdot w$ (bzw. $\langle m, x \rangle = \delta = \langle w^\perp, b \rangle$).
- Schnittpunkt S liegt auf g und h :

$$\begin{aligned} s &= a + \lambda_1 \cdot v = b + \mu_1 \cdot w \\ \Rightarrow \langle v^\perp, s \rangle &= \langle v^\perp, a \rangle = \gamma \\ \langle w^\perp, s \rangle &= \langle w^\perp, a \rangle = \delta \end{aligned}$$

- Ansatz: $s = \alpha \cdot v + \beta \cdot w$ (v, w linear unabhängig, also Basis). Dann:

$$\begin{aligned} \langle v^\perp, s \rangle &= \langle v^\perp, \alpha \cdot v + \beta \cdot w \rangle = \gamma = \beta \cdot \langle v^\perp, w \rangle \\ \langle w^\perp, s \rangle &= \langle w^\perp, \alpha \cdot v + \beta \cdot w \rangle = \delta = \alpha \cdot \langle w^\perp, v \rangle \\ \Rightarrow \beta &= \frac{\gamma}{\langle v^\perp, w \rangle} \quad \alpha = \frac{\delta}{\langle w^\perp, v \rangle} \end{aligned}$$

- Nach Folgerung Determinante: $\det(v, w) = 0 \Leftrightarrow v, w$ linear abhängig, d.h. $\det(v, w) \neq 0 (= \langle v^\perp, w \rangle) \Leftrightarrow v, w$ linear unabhängig.
- Leicht zu zeigen: $\det(w^\perp, v) \neq 0 \Leftrightarrow v, w$ linear unabhängig.
- Also:

$$\begin{aligned} s &= \frac{\delta}{\langle w^\perp, v \rangle} \cdot v + \frac{\gamma}{\langle v^\perp, w \rangle} \cdot w \\ &= \frac{\langle m, x \rangle}{\langle m, v \rangle} \cdot v + \frac{\langle n, x \rangle}{\langle n, w \rangle} \cdot w \end{aligned}$$

Abstand Punkt-Gerade:

- Sei f der Schnittpunkt mit $f = p + \lambda \cdot n$. Also:

$$\begin{aligned} f - p &= \lambda \cdot n \\ \Rightarrow \|f - p\| &= \|n\| \cdot |\lambda| \\ &= d(p, f) =: d(p, g) \end{aligned}$$

1. Berechnung mit Hilfe der Schnittpunktsformel ($b=p, w=n$):

$$f = \frac{\delta}{\langle n^\perp, v \rangle} \cdot v + \frac{\gamma}{\langle n, n \rangle} \cdot n$$

mit $\delta = \langle n^\perp, p \rangle$ und $\gamma = \langle n, a \rangle$. Also:

$$f = \frac{\langle v, p \rangle}{\langle v, v \rangle} \cdot v + \frac{\langle n, a \rangle}{\langle n, n \rangle} \cdot n$$

2. Es gilt auch: $f = a + \lambda \cdot v = p + \mu \cdot n$. Also:

$$\begin{aligned}
 0 &= (p - a) + \mu \cdot n - \lambda \cdot v \\
 0 &= \langle p - a + \mu \cdot n - \lambda \cdot v \rangle \\
 0 &= \langle p - a, n \rangle + \mu \cdot \langle n, n \rangle \\
 \Rightarrow \mu &= \frac{\langle p - a, n \rangle}{\langle n, n \rangle} \\
 \Rightarrow f &= p - \frac{\langle p - a, n \rangle}{\langle n, n \rangle} \cdot n \\
 f - p &= -\frac{\langle p - a, n \rangle}{\langle n, n \rangle} \cdot n \\
 \Rightarrow \|f - p\| &= \frac{|\langle p - a, n \rangle|}{\langle n, n \rangle} \cdot \|n\| \\
 &= \frac{|\langle p - a, n \rangle|}{\|n\|} = d(p, f) =: d(p, g)
 \end{aligned}$$

Hessesche Normalform:

- Betrachtet man für g Gleichung 3: $\langle x - a, n \rangle = 0$, so heißt

$$\frac{\langle x - a, n \rangle}{\|n\|} = 0$$

die Hessesche Normalform von g. Es ist $d(p, f) = \left| \frac{\langle p - a, n \rangle}{\|n\|} \right|$.

- Beispiel: Es sei $a=(2,1)$, $n=(1,1)$ und $p=(1,0)$.

$$\begin{aligned}
 \langle x - a, n \rangle &= 0 \\
 \Rightarrow x_1 - a_1 + x_2 - a_2 &= 0 \\
 x_1 + x_2 - 3 &= 0
 \end{aligned}$$

Anwendung der Hesseschen Normalform:

$$\begin{aligned}
 \|n\| &= \sqrt{2} \\
 \Rightarrow \frac{x_1 + x_2 - 3}{\sqrt{2}} &= 0 \\
 \Rightarrow d(p, f) &= \left| \frac{-2}{\sqrt{2}} \right| = \sqrt{2}
 \end{aligned}$$

- Bemerkung: Eine Geradengleichung von g lautet:

$$\langle x - a, n \rangle = 0$$

Die Hessesche Normalform dieser Gleichung lautet

$$\frac{\langle x - a, n \rangle}{\|n\|} = 0$$

Die Abstand-Punkt-Geraden-Lösungsformel enthält die linke Seite der Hesseschen Normalform, wobei an Stelle von x der untersuchte Punkt p tritt.

Fläche eines Dreiecks:

- Es gilt

$$F = \frac{1}{2} \cdot \|b - a\| \cdot d(c, g)$$

mit $g : \langle n, x - a \rangle = 0$ und $n = (b - a)^\perp$.

- Nach Lösungsformel:

$$\begin{aligned} d(c, g) &= \frac{|\langle n, c - a \rangle|}{\|n\|} = \frac{|\langle (b - a)^\perp, c - a \rangle|}{\|(b - a)^\perp\|} \\ &= \frac{|\det(b - a, c - a)|}{\|b - a\|} \end{aligned}$$

Also:

$$F = \frac{1}{2} \cdot \|b - a\| \cdot d(c, g) = \frac{1}{2} \cdot |\det(b - a, c - a)|$$

- Folgerungen:

1. $F = 0 \Leftrightarrow a, b, c$ liegen auf einer Geraden $\Leftrightarrow \det(b - a, c - a) = 0$
2. Die Gerade durch zwei verschiedene Punkte a, b hat die Gleichung:

$$\det(b - a, x - a) = 0$$

Höhenschnittpunktsatz:

- In einem Dreieck schneiden sich dessen Höhen in einem Punkt.
- Beweis:

– Es sei $\triangle abc$ mit $\det(b - a, c - a) \neq 0$. Dann:

$$\begin{aligned} H_a : x &= a + \lambda \cdot (b - c)^\perp \\ H_b : x &= b + \lambda \cdot (c - a)^\perp \\ H_c : \langle b - a, x - c \rangle &= 0 \end{aligned}$$

– Es sei $h = H_a \cap H_b$, dann gilt:

$$h = a + \lambda_1 \cdot (b - c)^\perp = b + \lambda_2 \cdot (c - a)^\perp$$

mit $\lambda_1, \lambda_2 \in \mathbb{R}$.

– Hieraus folgt:

$$\begin{aligned} \langle h, b - c \rangle &= \langle a, b - c \rangle \\ \langle h, c - a \rangle &= \langle b, c - a \rangle \\ \Rightarrow \langle h, b - c \rangle + \langle h, c - a \rangle &= \langle a, b - c \rangle + \langle b, c - a \rangle \\ \langle h, b - a \rangle &= \langle a, b \rangle - \langle a, c \rangle + \langle b, c \rangle - \langle b, a \rangle \\ \langle h, b - a \rangle &= \langle b - a, c \rangle \\ \Rightarrow \langle b - a, h - c \rangle &= 0 \end{aligned}$$

Also $h \in H_c$. $\setminus \setminus$

- Behauptung:

$$h = \frac{1}{\det(a-c, b-c)} \cdot (\langle a, b-c \rangle \cdot a^\perp + \langle b, c-a \rangle \cdot b^\perp + \langle c, a-b \rangle \cdot c^\perp)$$

(Beweis siehe Übung 11)

Kreisgeometrie:

- Kreis $k(m, \rho) = \{x : \|x - m\| = \rho\}$ mit ρ ... Radius und m ...Mittelpunkt
- Kreisgleichung:

$$\langle x - m, x - m \rangle = \rho^2$$

Schnittpunkt Gerade-Kreis:

- Es sei $g : x = a + \lambda \cdot v$ mit $\|v\| = 1$. Die Schnittpunkte ergeben sich aus der Bedingung:

$$\begin{aligned} \langle a + \lambda \cdot v - m, a + \lambda \cdot v - m \rangle &= \rho^2 \\ \lambda^2 \cdot \langle v, v \rangle + 2\lambda \cdot \langle v, a - m \rangle + \langle a - m, a - m \rangle - \rho^2 &= 0 \\ \lambda_{1/2} &= -p \pm \sqrt{p^2 - q} \end{aligned}$$

mit $p = \langle v, a - m \rangle$ und $q = \|a - m\|^2 - \rho^2$.

- Die Lösungen sind reell, falls $p^2 - q \geq 0$. Dann

$$\begin{aligned} s_i &= a + \lambda_i \cdot v \\ s_i - a &= \lambda_i \cdot v \\ \|s_i - a\| &= |\lambda_i| \end{aligned}$$

- Nach dem Wurzelsatz von Vieta: $q = \lambda_1 \cdot \lambda_2$.

$$\begin{aligned} |q| &= |\lambda_1| \cdot |\lambda_2| \\ &= d(s_1, a) \cdot d(s_2, a) \\ &= \text{const. unabhängig von } v \end{aligned}$$

- Sehnen-bzw. Tangentensatz: Das Produkt der Abstände $d(s_i, a)$ zwischen einem festen Punkt a und den Schnittpunkten s_1 und s_2 einer Sehne bzw. Tangente durch a mit einem Kreis ist konstant.

Tangente:

- Eine Gerade heißt Tangente an den Kreis $k(m, \rho)$, falls sie mit $k(m, \rho)$ nur einen Punkt (Doppelpunkt) als Schnittpunkt hat.
- Sei $a \in k(m, \rho)$, dann $\|a - m\|^2 = \rho^2 \Rightarrow q = 0$. Dann $\lambda_1 = 0$, also $s_1 = a$, und $\lambda_2 = -2p$, also $s_2 = a - 2pv$.
- g ist genau dann eine Tangente in a an $k(m, \rho)$, falls $s_1 = s_2 = a$, d.h. falls

$$0 = p = \langle v, a - m \rangle \Leftrightarrow v \perp a - m \Leftrightarrow \langle x - a, a - m \rangle = 0$$

(Gleichung der Kreistangente)

Umkreismittelpunkt: ... eines Dreiecks pqr

- Der Umkreismittelpunkt erfüllt die Bedingung:

$$\|m - p\|^2 = \|m - q\|^2 = \|m - r\|^2$$

Daraus folgt:

$$\langle m - p, m - p \rangle = \langle m - q, m - q \rangle \quad (2.1)$$

$$\Leftrightarrow \langle m - \underbrace{\frac{1}{2}(p + q)}_a, p - q \rangle = 0 \quad (2.2)$$

$$\langle m - q, m - q \rangle = \langle m - r, m - r \rangle \quad (2.3)$$

$$\Leftrightarrow \langle m - \underbrace{\frac{1}{2}(q + r)}_b, q - r \rangle = 0 \quad (2.4)$$

- Dabei ist 2.2 die Gleichung der Mittelsenkrechten $M_{pq}(=g)$ zu p und q mit dem Richtungsvektor $v = (p - q)^\perp$. Gleichung 2.4 ist die Mittelsenkrechte $M_{qr}(=h^*)$ zu q und r mit dem Richtungsvektor $w = (q - r)^\perp$.
- Schnittpunkt: $m = M_{pq} \cap M_{qr}$ mit Anwendung der Schnittformel:

$$m = \frac{1}{\langle v^\perp, w \rangle} \cdot (-\lambda \cdot v + \gamma \cdot w)$$

mit $\gamma = \langle v^\perp, a \rangle$ und $\delta = \langle w^\perp, b \rangle$.

- Man erhält:

$$\gamma = \langle v^\perp, a \rangle = \frac{1}{2} \langle p - q, p + q \rangle = \frac{1}{2} (\|p\|^2 - \|q\|^2)$$

$$\delta = \langle w^\perp, b \rangle = \frac{1}{2} \langle q - r, q + r \rangle = \frac{1}{2} (\|q\|^2 - \|r\|^2)$$

$$\langle v^\perp, w \rangle = \langle p - q, (q - r)^\perp \rangle = \det(q - r, p - q)$$

Setzt man diese Ergebnisse ein, ergibt sich der Schnittpunkt:

$$\begin{aligned} m &= \frac{1}{2 \cdot \det(q - r, p - q)} ((\|r\|^2 - \|q\|^2) \cdot (p - q)^\perp + (\|p\|^2 - \|q\|^2) \cdot (q - r)^\perp) \\ &= \frac{1}{2 \cdot \det(q - r, q - p)} ((\|q\|^2 - \|r\|^2) \cdot p^\perp + (\|r\|^2 - \|p\|^2) \cdot q^\perp + (\|p\|^2 - \|q\|^2) \cdot r^\perp) \end{aligned}$$

- Anwendung der Formel zur Berechnung des Schnittpunktes $m^* = M_{qr} \cap M_{rp}$. ($p \rightarrow q, q \rightarrow r, r \rightarrow p$)

$$m^* = \frac{1}{2 \cdot \det(r - p, r - q)} ((\|r\|^2 - \|p\|^2) \cdot q^\perp + (\|p\|^2 - \|q\|^2) \cdot r^\perp + (\|q\|^2 - \|r\|^2) \cdot p^\perp)$$

Man kann zeigen: $\det(r - p, r - q) = \det(q - r, q - p)$. (Übung 11). Es gilt also $m = m^*$.

- Satz: Die Mittelsenkrechten eines Dreiecks pqr schneiden sich in einem gemeinsamen Punkt.

- Bemerkung: Umkreisradius ist $\varrho = \|m - p\|$. Man kann zeigen:

$$\varrho = \frac{\|p - q\| \cdot \|q - r\| \cdot \|r - p\|}{2 \cdot \det(p - r, q - r)}$$

Satz von Euler:

In jedem Dreieck liegen Schwerpunkt s , Höhenschnittpunkt h und Mittelpunkt m des Umkreises auf einer Geraden (Euler-Gerade). Es gilt:

$$3 \cdot s = h + 2 \cdot m$$

2.3.3 Analytische Geometrie im \mathbb{R}^3

Vektorprodukt: (Kreuzprodukt, äußeres Produkt)

- Abbildung $\times : \mathbb{R}^3 \times \mathbb{R}^3 \rightarrow \mathbb{R}^3$

$$(a, b) \mapsto \begin{pmatrix} a_2 b_3 - a_3 b_2 \\ a_3 b_1 - a_1 b_3 \\ a_1 b_2 - a_2 b_1 \end{pmatrix}$$

- Eigenschaften:

- (P1) Parallelitätskriterium

$$a \times b = 0 \Leftrightarrow \begin{cases} a = 0 \wedge b = 0 \\ \exists \varrho \in \mathbb{R} \setminus \{0\} : a = \varrho \cdot b \end{cases}$$

Also: $a \times b = 0 \Leftrightarrow a, b$ linear abhängig.

- (P2) $\langle a \times b, a \rangle = 0$ und $\langle a \times b, b \rangle = 0$ ($a \times b \perp a$ und $a \times b \perp b$)

Anwendung: $a \times b$ Richtungsvektor einer Geraden, die auf g (Richtungsvektor a) und h (Richtungsvektor b) senkrecht steht

- (P3) $\|a \times b\|^2 = \|a\|^2 \cdot \|b\|^2 - 2 \langle a, b \rangle^2$
- (P4) $\|a \times b\| = A_{Pl}$, mit A_{Pl} = Fläche des von a und b aufgespannten Parallelogramms $OADB$.

Beweis: Sei h die Höhe des Parallelogramms.

$$\begin{aligned} h &= \|b\| \cdot \sin \angle(a, b) \\ \Rightarrow A_{OAB} &= \frac{1}{2} \|a\| \cdot h = \frac{1}{2} \cdot \|a\| \cdot \|b\| \cdot \sin \alpha \\ A_{Pl} &= 2 \cdot A_{OAB} = \|a\| \cdot \|b\| \cdot \sin \alpha \\ A_{Pl}^2 &= \|a\|^2 \cdot \|b\|^2 \cdot \sin^2 \alpha \\ &= \|a\| \cdot \|b\| \cdot (1 - \cos^2 \alpha) \\ &= \|a \times b\|^2 \quad (\text{P3}) \\ \Rightarrow A_{Pl} &= \|a \times b\| \end{aligned}$$

Gleichung einer Ebene ε :

- Parameterdarstellung:

$$\varepsilon : x = a + \lambda \cdot u + \mu \cdot v \quad \lambda, \mu \in \mathbb{R}, u, v \in \mathbb{R}^3(l.u.)$$

- Durch Umformung erhält man die Gleichung der Ebene ε mit $n = u \times v$:

$$\begin{aligned} x - a &= \lambda \cdot u + \mu \cdot v \\ \langle n, x - a \rangle &= \langle n, \lambda \cdot u + \mu \cdot v \rangle \\ &= \lambda \cdot \langle n, u \rangle + \mu \cdot \langle n, v \rangle \\ &= 0 \end{aligned}$$

Lemma 1:

- Ein Normalenvektor von ε steht senkrecht zu jeder Geraden in ε .
- Beweis:
Eine beliebige Gerade in ε hat einen Richtungsvektor $r = \lambda \cdot u + \mu \cdot v$ mit $\lambda, \mu \in \mathbb{R}$. Es ist $\langle n, r \rangle = 0$:

$$\langle n, r \rangle = \langle n, \lambda \cdot u + \mu \cdot v \rangle = \lambda \cdot \langle n, u \rangle + \mu \cdot \langle n, v \rangle = 0$$

- Jede zu ε senkrechte Gerade heie eine Ebenen-Normale (Lotgerade).
Kurz: Normale von ε

Lemma 2:

Die Normale N_p von ε durch einen Punkt p ist eindeutig bestimmt:

$$N_p : x = p + \lambda \cdot n$$

Satz 1: (Fupunktsatz)

- Die Normale N_p von ε durch p schneidet die Ebene in dem Fupunkt

$$f = p - \frac{\langle n, p - a \rangle}{\langle n, n \rangle} \cdot n$$

- Beweis:

$$\begin{aligned} \exists \lambda \in \mathbb{R} : f &= p + \lambda \cdot n \\ f \in \varepsilon : \langle n, f - a \rangle &= 0 \\ \Rightarrow \langle n, p + \lambda \cdot n - a \rangle &= 0 \\ \Rightarrow \lambda &= -\frac{\langle n, p - a \rangle}{\langle n, n \rangle} \\ \Rightarrow f &= p + \lambda \cdot n = p - \frac{\langle n, p - a \rangle}{\langle n, n \rangle} \cdot n \end{aligned}$$

- Abstand Punkt p von Ebene ε :

$$d(p, \varepsilon) = \inf(\|p - x\| \mid x \in \varepsilon)$$

Satz 2:

$$d(p, \varepsilon) = \|p - f\| \text{ mit } f \text{ nach Satz 1}$$

Beweis:

- Zu zeigen: $\|p - x\| > \|p - f\|$ für alle $x \in \varepsilon \setminus \{f\}$.
- Es sei $\forall x \in \varepsilon : p - f = \lambda \cdot n$ und $\langle n, x - f \rangle = 0$. Also: $\langle p - f, x - f \rangle = 0$.
- Weiter gilt:

$$\begin{aligned} \|p - x\|^2 &= \|p - f + f - x\|^2 = \langle p - f + f - x, p - f + f - x \rangle \\ &= \langle p - f, p - f \rangle + 2 \langle p - f, f - x \rangle + \langle f - x, f - x \rangle \\ &= \|p - f\|^2 + \|f - x\|^2 \\ \Rightarrow \|p - x\| &> \|p - f\| \quad (x \neq f) \end{aligned}$$

Hessesche Normalform:

$$\langle n, x - a \rangle = 0 \Rightarrow \frac{\langle n, x - a \rangle}{\|n\|} = 0$$

Satz 3:

Wenn ε nach HNF gegeben, dann

$$d(p, \varepsilon) = \frac{|\langle n, p - a \rangle|}{\|n\|}$$

Beweis:

- Es gilt $d(p, \varepsilon) = \|p - f\|$, wobei speziell für n auch $n_0 = \frac{n}{\|n\|}$ verwendet werden kann.
- Damit:

$$\begin{aligned} f &= p - \frac{\langle n_0, p - a \rangle}{\langle n_0, n_0 \rangle} \cdot n_0 \\ p - f &= \langle n_0, p - a \rangle \cdot n_0 \\ \|p - f\| &= |\langle n_0, p - a \rangle| \cdot \|n_0\| \end{aligned}$$

Normalebene:

Ebene $\mu : \langle v, x - p \rangle = 0$ heißt Normalebene von $g : x = a + \lambda \cdot v$ ($\lambda \in \mathbb{R}$), die durch einen Punkt p verläuft. (v Normalenvektor von Ebene μ)

Satz 4:

- Eine Normalebene μ zu der Geraden g haben den Schnittpunkt

$$s = a + \frac{\langle v, p - a \rangle}{\langle v, v \rangle} \cdot v$$

und $\|p - s\| = \inf(\|p - x\| | x \in g)$.

- Beweis analog zu Satz 1/2
- Bemerkung:
 1. $d(p, g) := \inf(\|p - x\| \mid x \in g)$ Abstand des Punktes p zu einer Geraden g
 2. Man kann zeigen:

$$d(p, g) = \|p - s\| = \|p - a \times \frac{1}{\|v\|} \cdot v\|$$

3

Matrizen und lineare Gleichungssysteme

3.1 Matrizen und K-Vektorraum

3.1.1 Motivation

- m lineare Gleichungen für n unbekannte x_i bilden lineares Gleichungssystem.
- Bildung eines rechteckigen Zahlenschemas

$$A = \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & \dots & a_{1n} \\ \dots & \dots & \dots & \dots \\ a_{m1} & a_{m2} & \dots & a_{mn} \end{pmatrix} \quad x = \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \\ \dots \\ x_n \end{pmatrix} \quad b = \begin{pmatrix} b_1 \\ b_2 \\ b_3 \\ \dots \\ b_n \end{pmatrix}$$

- Gleichungssystem: $A \cdot x = b$

3.1.2 Definitionen

Matrix:

- Es seien $m, n \in \mathbb{N}, a_{ij} \in K, i=1, \dots, m, j=1, \dots, n$.
- Das rechteckige Zahlenschema über K von m Zeilen und n Spalten, oder $m \times n$ -Matrix oder Matrix vom Typ (Format) $m \times n$ über K . (i... Zeilenindex, j ... Spaltenindex)

$$A = \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & \dots & a_{1n} \\ \dots & \dots & \dots & \dots \\ a_{m1} & a_{m2} & \dots & a_{mn} \end{pmatrix} =: (a_{ij})_{m,n} =: A^{(m,n)} =: A$$

- Für $m=1$ und $n=1$ heißt $(a_{11}) =: a_{11}$
- Für $m=1$ oder $n=1$ heißt A ein Zeilen- bzw. Spaltenvektor.
- a_{ij} heißt Matrixelement der i -ten Zeile und j -ten Spalte.
- $Mat(m, n; K)$ bezeichnet die Menge aller $m \times n$ Matrizen über K . (Auch $K^{m \times n}, K^{(m,n)}$)
- Für $m=n$ heißt A quadratisch. (n -reihig)

- $A = (a_{ij})_{m,n}$ und $B = (b_{ij})_{p,q}$ sind gleich:
 1. $m=p$ und $n = q$ (A,B vom gleichen Typ)
 2. $\forall i, j : a_{ij} = b_{ij}$

Addition:

- Für alle $A, B \in K^{m \times n}$:

$$\begin{aligned} A + B &= (a_{ij}) + (b_{ij}) \\ &:= (a_{ij} + b_{ij}) \end{aligned}$$

- Matricelemente an der gleichen Stelle werden addiert.

Multiplikation mit Skalar:

- Für alle $\lambda \in K, A \in K^{m \times n}$:

$$\lambda \cdot A = \lambda \cdot (a_{ij}) := (\lambda \cdot a_{ij})$$

- Jedes Matricelement wird mit λ multipliziert.

3.1.3 K-Vektorraum der Matrizen gleichen Typs

Die Matrizen gleichen Typs (m,n) über einem Körper K bilden mit der Addition (a) und der Skalarmultiplikation (m) einen K-Vektorraum der Dimension $m \cdot n$.

Beweis:

- Zu (V1):
 1. (G1) $(A + B) + C = A + (B + C)$
 2. (G2) Neutrales Element ist die Nullmatrix 0 mit $0 = (a_{ij})$ mit $a_{ij} = 0$. $A + 0 = 0 + A = A$
 3. Zu $A = (a_{ij})$ existiert entgegengesetzte Matrix $(-1) \cdot A = (-a_{ij})$.

$$(-1) \cdot A + A = A + (-1) \cdot A = 0$$

- 4. (G4) Kommutativität

$$A + B = (a_{ij} + b_{ij}) = (b_{ij} + a_{ij}) = B + A$$

- Zu (V2): $\forall \lambda, \mu \in K, A, B \in K^{m \times n}$:

- 1.

$$\begin{aligned} \lambda \cdot (\mu \cdot A) &= \lambda \cdot ((\mu \cdot a_{ij})) = (\lambda \cdot (\mu \cdot a_{ij})) \\ &= ((\lambda \cdot \mu) \cdot a_{ij}) = (\lambda \cdot \mu) \cdot (a_{ij}) \\ &= (\lambda \cdot \mu) \cdot A \end{aligned}$$

- 2. $(\lambda + \mu) \cdot A = \dots = \lambda \cdot A + \mu \cdot A$

- 3. $\lambda \cdot (A + B) = \dots = \lambda \cdot A + \lambda \cdot B$

$$4. 1 \cdot A = \dots = A$$

- Also ist $(K^{m \times n}, +, \cdot)$ ein K-Vektorraum.

Bsp.: Suche nach einer Basis:

- Es sei $A \in \mathbb{R}^{2 \times 2}$, Linearkombination von A aus Basismatrizen (Erzeugendensystem)

$$\begin{aligned} \begin{bmatrix} 1 & 2 \\ 3 & 4 \end{bmatrix} &= \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 0 \end{bmatrix} + \begin{bmatrix} 0 & 2 \\ 0 & 0 \end{bmatrix} + \begin{bmatrix} 0 & 0 \\ 3 & 0 \end{bmatrix} + \begin{bmatrix} 0 & 0 \\ 0 & 4 \end{bmatrix} \\ &= \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 0 \end{bmatrix} + 2 \cdot \begin{bmatrix} 0 & 1 \\ 0 & 0 \end{bmatrix} + 3 \cdot \begin{bmatrix} 0 & 0 \\ 1 & 0 \end{bmatrix} + 4 \cdot \begin{bmatrix} 0 & 0 \\ 0 & 1 \end{bmatrix} \end{aligned}$$

Basis des Vektorraums:

- Es sei $E_{ij} = (e_{kl}^{(i,j)})$ sei $m \times n$ -Matrix mit

$$e_{kl}^{(i,j)} = \begin{cases} 1 & \text{für } i = k \wedge j = l \\ 0 & \text{sonst} \end{cases}$$

d.h. an der Stelle (i, j) steht 1, sonst 0.

- Unter Benutzung des Kroneckersymbols δ_{ij} :

$$\delta_{ij} = \begin{cases} 1 & \text{für } i = j \\ 0 & \text{sonst} \end{cases}$$

kann man schreiben:

$$e_{kl}^{(i,j)} = \delta_{ik} \cdot \delta_{jl}$$

- Die Menge $M = \{E_{11}, \dots, E_{1n}, E_{21}, \dots, E_{2n}, \dots, E_{m1}, \dots, E_{mn}\}$ ist ein Erzeugendensystem von $K^{m \times n} = \text{Lin } M$.

$$\begin{aligned} A = (a_{ij}) &= a_{11} \cdot E_{11} + a_{12} \cdot E_{12} + \dots + a_{1n} \cdot E_{1n} + \dots + a_{m1} \cdot E_{m1} + \dots + a_{mn} \cdot E_{mn} \\ &= \sum_{j=1}^n \sum_{i=1}^m a_{ij} \cdot E_{ij} \quad (*) \end{aligned}$$

Weiterhin gilt: $A=0$, dann * Linearkombination der Nullmatrix. Es folgt: $a_{ij} = 0$ für alle i, j .

- Also ist M linear unabhängig, damit Basis, bestehend aus $m \cdot n$ Matrizen:

$$\dim K^{m \times n} = m \cdot n$$

3.2 Matrizenrechnung

3.2.1 Zeilen- und Spaltenvektoren, Transponieren

- Matrix in Spaltenschreibweise:

$$A = (a_{ij})_{m,n} = (a_1 a_2 \dots a_n)$$

mit

$$a_j = \begin{pmatrix} a_{1j} \\ a_{2j} \\ \vdots \\ a_{mj} \end{pmatrix}$$

j-ter Spaltenvektor von A.

- Matrix in Zeilenschreibweise:

$$A = (a_{ij})_{m,n} = \begin{pmatrix} a^1 \\ a^2 \\ \vdots \\ a^m \end{pmatrix}$$

mit $a^i = (a_{i1}, a_{i2}, \dots, a_{in})$ i-ter Zeilenvektor von A.

- Für jede Matrix $A = (a_{ij}) \in K^{m \times n}$ ist die transponierte Matrix A^T von A definiert

$$A^T = (\alpha_{ij}) \in K^{n \times m}$$

mit $\alpha_{ij} = a_{ji}$ für alle i,j. (Vertauschen von Zeilen- und Spaltenvektoren unter Beibehaltung der Reihenfolge)

Beispiel:

$$A = \begin{pmatrix} 1 & 3 & 0 & 0 \\ 2 & 2 & 4 & 7 \\ 3 & 1 & 1 & 0 \end{pmatrix} \quad A^T = \begin{pmatrix} 1 & 2 & 3 \\ 3 & 2 & 1 \\ 0 & 4 & 1 \\ 0 & 7 & 4 \end{pmatrix}$$

- Es gilt:

1. $\alpha_{ii} = a_{ii}$ (Gleichheit der sogenannten Hauptdiagonalelemente a_{ii} für eine Matrix und ihre transponierte Matrix)

- 2.

$$A = (a_1 a_2 \dots a_n) \Leftrightarrow A^T = \begin{pmatrix} \alpha^1 \\ \alpha^2 \\ \vdots \\ \alpha^n \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} a_1^T \\ a_2^T \\ \vdots \\ a_n^T \end{pmatrix}$$

also $\Leftrightarrow \alpha^j = a_j^T$ für $j=1, \dots, n$

- 3.

$$A = \begin{pmatrix} a^1 \\ a^2 \\ \vdots \\ a^m \end{pmatrix} \Leftrightarrow A^T = (\alpha_1, \dots, \alpha_m) = (a^{1T}, a^{2T}, \dots, a^{mT})$$

$$\Leftrightarrow \alpha_i = a^{iT} \text{ für } i = 1, \dots, m$$

- Eine $m \times n$ -Matrix heißt

- ... symmetrisch, falls $A^T = A$
- schiefsymmetrisch, falls $A^T = -A$

3.2.2 Produkte von Matrizen

- Es seien $A \in K^{m \times n}, B \in K^{n \times p}$ (Spaltenanzahl ist gleich Zeilenanzahl von B, A und B heißen verkettet.)
- Produkt: $A \cdot B = C = (c_{ij})$ mit

$$c_{ij} = \sum_{k=1}^n a_{ik} \cdot b_{kj}$$

Es ist $C \in K^{m \times p}$

- Faustregel: i-te Zeile von A mal j-te Spalte von B

$$A = \begin{pmatrix} a^1 \\ a^2 \\ \vdots \\ a^m \end{pmatrix}, B = (b_1, b_2, \dots, b_n) \Rightarrow c_{ij} = a^i \cdot b_j$$

denn a^i ist $1 \times n$ -Matrix und b_j ist $n \times 1$ -Matrix, deren Produkt

$$c_{ij} = \sum_{k=1}^n a_{ik} \cdot b_{kj} = (a_{i1} \dots a_{in}) \cdot \begin{pmatrix} b_{1j} \\ b_{2j} \\ \vdots \\ b_{nj} \end{pmatrix}$$

Natürliches Skalarprodukt:

- Es seien $x, y \in K^{n \times 1}$ mit

$$x = \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix} \quad y = \begin{pmatrix} y_1 \\ y_2 \\ \vdots \\ y_n \end{pmatrix}$$

Dann heißt

$$x^T \cdot y = (x_1 \dots x_n) \cdot \begin{pmatrix} y_1 \\ y_2 \\ \vdots \\ y_n \end{pmatrix} = \sum_{k=1}^n x_k \cdot y_k$$

das natürliche Skalarprodukt des K^n .

- Anwendungsbeispiele:

1. Gleichung einer Ebene

$$\langle n, x \rangle = d \Leftrightarrow n^T \cdot x = d \quad \text{mit } n = \begin{pmatrix} n_1 \\ n_2 \\ n_3 \end{pmatrix}, x = \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{pmatrix}$$

2. Standardbasis des \mathbb{R}^3 : $\{e_1, e_2, e_3\}$

$$x = x_1 \cdot e_1 + x_2 \cdot e_2 + x_3 \cdot e_3 = x^T \cdot e \quad \text{mit } e = \begin{pmatrix} e_1 \\ e_2 \\ e_3 \end{pmatrix}, x = \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{pmatrix}$$

Satz 1:

Sind die folgenden Summen und Produkte erklärt, dann gilt:

- (R1) $(A \cdot B) \cdot C = A \cdot (B \cdot C)$ (Assoziativität)
- (R2) $A \cdot (B + C) = A \cdot B + A \cdot C$ (Distributivgesetz I)
- (R3) $(A + B) \cdot C = A \cdot C + B \cdot C$ (Distributivgesetz II)
- (R4) $\alpha \cdot (A \cdot B) = (\alpha \cdot A) \cdot B = A \cdot (\alpha \cdot B)$ für alle $\alpha \in K$
- (R5) $(A \cdot B)^T = B^T \cdot A^T$

Beweis: zu (R1)

- Es sei $A = (a_{ij})_{m,n}, B = (b_{ij})_{n,s}, C = (c_{ij})_{s,r}$

$$\begin{aligned} (A \cdot B) \cdot C &= \underbrace{\left(\sum_{j=1}^n a_{ij} \cdot b_{jk} \right)}_{(d_{ik})_{m,s}} \cdot C = (d_{ik})_{m,s} \cdot (c_{ik})_{s,r} \\ &= \left(\sum_{l=1}^s d_{il} \cdot c_{lk} \right)_{m,r} \\ &= \left(\sum_{l=1}^s \left(\sum_{j=1}^n a_{ij} \cdot b_{jl} \right) \cdot c_{lk} \right)_{m,r} \\ &= \left(\sum_{l=1}^s \sum_{j=1}^n a_{ij} \cdot b_{jl} \cdot c_{lk} \right)_{m,r} = L \\ A \cdot (B \cdot C) &= (a_{ij})_{m,n} \cdot \underbrace{\left(\sum_{l=1}^s b_{il} \cdot c_{lk} \right)}_{f_{ik}}_{n,r} = (a_{ij})_{m,n} \cdot (f_{ik})_{n,r} \\ &= \left(\sum_{j=1}^n a_{ij} \cdot f_{jk} \right)_{m,r} \\ &= \left(\sum_{j=1}^n a_{ij} \cdot \sum_{l=1}^s b_{jl} \cdot c_{lk} \right)_{m,r} \\ &= \left(\sum_{j=1}^n \sum_{l=1}^s a_{ij} \cdot b_{jl} \cdot c_{lk} \right)_{m,r} = R \\ \Rightarrow L &= R \end{aligned}$$

Bemerkung: Die Matrizenmultiplikation ist nicht kommutativ.

$$\begin{pmatrix} -1 & 3 \\ -1 & 4 \end{pmatrix} \cdot \begin{pmatrix} 2 & 5 \\ -1 & 3 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} -5 & 4 \\ -6 & 7 \end{pmatrix}$$

$$\begin{pmatrix} 2 & 5 \\ -1 & 3 \end{pmatrix} \cdot \begin{pmatrix} -1 & 3 \\ -1 & 4 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} -7 & 26 \\ -2 & 9 \end{pmatrix}$$

3.2.3 Inverse Matrizen

- Matrizenmultiplikation ist für quadratische Matrizen erklärt (Produkt wieder quadratisch)

$$\begin{aligned} \cdot : K^{n \times n} \times K^{n \times n} &\rightarrow K^{n \times n} \\ (A, B) &\mapsto A \cdot B \end{aligned}$$

- $(K^{n \times n}, \cdot)$ ist eine Gruppe:

1. (G1) Assoziativität: trivial (R1)
2. (G2) Existenz eines neutralen Elements: $E \cdot A = A$

$$\begin{pmatrix} 1 & 0 & \dots & 0 \\ 0 & 1 & \dots & 0 \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & 0 & \dots & 1 \end{pmatrix} \cdot A = \begin{pmatrix} a_{11} & \dots & a_{1n} \\ \vdots & \vdots & \vdots \\ a_{n1} & \dots & a_{nn} \end{pmatrix} = A$$

Also $E = (\delta_{ik})$ ist Einselement (n-reihige Einheitsmatrix)

$$E \cdot A = (\delta_{ik}) \cdot (a_{ij}) = \sum_{k=1}^n \delta_{ik} \cdot a_{kj} = (a_{ij}) = A$$

$$A \cdot E = (a_{ij}) \cdot (\delta_{ik}) = \sum_{j=1}^n a_{ij} \cdot \delta_{jk} = (a_{ik}) = A$$

Bemerkung: E erfüllt $E \cdot A = A$ für alle A. Es kann eine Matrix geben, für die $M \cdot A = A$ und $M \neq E$.

$$\begin{pmatrix} 5 & -2 \\ 0 & 1 \end{pmatrix} \cdot \begin{pmatrix} 1 & 2 \\ 2 & 4 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 & 2 \\ 2 & 4 \end{pmatrix}$$

$$M \cdot A = A$$

Wenn $M \cdot A = A$ und $M \neq E$:

$$\underbrace{(M - E)}_{B \neq 0} \cdot A = M \cdot A - E \cdot A = A - A = 0$$

Eine Matrix heißt Nullteiler, wenn eine Matrix $B \neq 0$ existiert, sodass $B \cdot A = 0$ oder $A \cdot B = 0$ gilt. Alle Nullmatrizen sind Nullteiler.

3. (G3) Existenz des Inversen: $X, Y, A, E \in K^{n \times n}$
 - X heißt Linksinverse von A, falls $\exists X : X \cdot A = E$

– Y heißt Rechtsinverse von A , falls $\exists Y : A \cdot Y = E$

Satz 2:

Wenn X bzw. Y als Links- bzw. Rechtsinverse von A existieren, dann ist $X = Y$.
Man nennt $X = Y = A^{-1}$ die inverse Matrix von A .

Beweis:

$$X = X \cdot E = X \cdot (A \cdot Y) = (X \cdot A) \cdot Y = E \cdot Y = Y$$

Satz 3:

1. Wenn A^{-1} für A existiert, dann ist A^{-1} eindeutig bestimmt.
2. $(A^{-1})^{-1} = A$
3. $(\lambda \cdot A)^{-1} = \lambda^{-1} \cdot A^{-1} = \frac{1}{\lambda} \cdot A^{-1}$ ($\lambda \neq 0$)

Beweis:

1. Annahme: \tilde{A} sei eine weitere inverse Matrix zu A mit $\tilde{A} \neq A^{-1}$, d.h.

$$\tilde{A} = \tilde{A} \cdot E = \tilde{A} \cdot (A \cdot A^{-1}) = (\tilde{A} \cdot A) \cdot A^{-1} = E \cdot A^{-1} = A^{-1}$$

Widerspruch zur Annahme

2. Wegen $A \cdot A^{-1} = E$ und $A^{-1} \cdot A = E$ ist A die Links(Rechts)inverse von A^{-1} , d.h. $(A^{-1})^{-1} = A$.
3. Bestätigung durch Nachrechnen:

$$\left(\frac{1}{\lambda} \cdot A^{-1}\right) \cdot (\lambda \cdot A) = \lambda \cdot \frac{1}{\lambda} \cdot A^{-1} \cdot A = E$$

Existenz des Inversen:

$A \in K^{n \times n}$ heißt regulär, wenn ihre inverse Matrix A^{-1} existiert. Anderenfalls heie A singularr.
Wegen Satz 2 und Definition ist (G3) fur alle regulren n -reihigen Matrizen erfullt.

Satz 4:

Die regulren n -reihigen Matrizen bilden mit der Matrizenmultiplikation eine (nicht-kommutative) Gruppe.

3.3 Rang einer Matrix

- Es sei $A \in K^{m \times n}$ mit

$$A = (a_1 a_2 \dots a_n) = \begin{pmatrix} a^1 \\ a^2 \\ \vdots \\ a^m \end{pmatrix}$$

- $\dim \underbrace{\text{Lin}\{a_1, a_2, \dots, a_n\}}_{\gamma} =: s$ heißt Spaltenrang von A.
- $\dim \underbrace{\text{Lin}\{a^1, a^2, \dots, a^m\}}_{\xi} =: z$ heißt Zeilenrang von A.
- $\text{Lin}\{\dots\}$ je Untervektorräume des $K^{m \times 1}$ bzw. $K^{1 \times n}$
- s ist die Anzahl von Vektoren einer Basis von $\text{Lin}\{a_1, \dots, a_n\}$, entsprechend für z
- s ist die Maximalanzahl von linear unabhängigen Spalten von A; z ist die Maximalanzahl von unabhängigen Zeilen von A ($s \leq n, z \leq m$)

Satz 1:

$$\forall A \in K^{n \times n} : s = z$$

Beweis:

- γ habe die Basis $\{b_1, \dots, b_s\}$ mit $b_j^T = (b_{1j} b_{2j} \dots b_{mj})$ für $j = 1, \dots, s$.
- Nach Satz 2.3.2 (Darstellungssatz):

$$\exists c_{jk} \in K : a_k = \sum_{j=1}^s c_{jk} \cdot b_j = \sum_{j=1}^s b_j \cdot c_{jk}$$

Spaltenelement in der l-ten Zeile und k-ten Spalte:

$$a_{lk} = \sum_{j=1}^s b_{lj} \cdot c_{jk} \quad l = 1, \dots, m \wedge k = 1, \dots, n$$

Es folgt mit $B = (b_1, \dots, b_s)_{m,s}$ und $C = (c_{jk})_{s,n}$:

$$A = (a_{lk}) = B \cdot C$$

- Zeile $a^l = (a_{l1}, a_{l2}, \dots, a_{ln})$ von A betrachten ($l=1, \dots, m$)

$$\begin{aligned} a^l &= \left(\sum_{j=1}^s b_{lj} \cdot c_{j1}, \sum_{j=1}^s b_{lj} \cdot c_{j2}, \dots, \sum_{j=1}^s b_{lj} \cdot c_{jn} \right) \\ &= \sum_{j=1}^s b_{lj} \cdot (c_{j1}, c_{j2}, \dots, c_{jn}) \\ &= \sum_{j=1}^s b_{lj} \cdot c^j \end{aligned}$$

d.h. jede Zeile a^l von A ist eine Linearkombination von s Zeilen von c^j von C.

Es folgt: $a^l \in \text{Lin}\{c^1, c^2, \dots, c^s\}$ und $\xi \leq \dim \text{Lin}\{c^1, c^2, \dots, c^s\}$. Also $z = \dim \xi \leq \dim \text{Lin}\{c^1, \dots, c^s\} \leq s$ nach Austauschsatz von Steinitz.

- Sei $M = A^T$. Die analoge Schlussweise ergibt: Zeilenrang von M \leq Spaltenrang von M, d.h. Spaltenrang von A \leq Zeilenrang von A, $s \leq z$

- Aus $z \leq s$ und $s \leq z$ folgt $s = z$

Rang:

- Es sei $A \in K^{m \times n}$. Die natürliche Zahl $\text{Rang } A := \dim \gamma := \dim \xi$ heißt der Rang der Matrix.
- A heißt spaltenregulär $\Leftrightarrow \text{Rang } A = m$.
- A heißt zeilenregulär $\Leftrightarrow \text{Rang } A = n$.

Folgerungen:

1. $\text{Rang } A = \text{Rang } A^T$
2. $\text{Rang } A = 0 \Leftrightarrow A = 0$
3. $\text{Rang } A \leq \min(m, n)$

Satz 2:

Sei $A \in K^{m \times n}$ mit Rang s, dann existiert $B \in K^{m \times s}$ und $C \in K^{s \times n}$, so dass $A = B \cdot C$, wobei B spalten- und C zeilenregulär ist.

Beweis: Definition und Satz 1

Bemerkung: In $A = B \cdot C$ ist B bzw. C nicht eindeutig bestimmt.

3.4 Invertieren und Rangberechnung mit dem Austauschverfahren

- $v_1, \dots, v_n \in V$: beliebiger K-Vektorraum und $w_1, \dots, w_m \in \text{Lin}(\{v_1, \dots, v_n\})$: lineares System von m Gleichungen

$$w_i = \sum_{j=1}^n a_{ij} \cdot v_j \quad i = 1, \dots, m$$

in Matrizenform:

$$\begin{pmatrix} w_1 \\ w_2 \\ \vdots \\ w_m \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} a_{11} & \dots & a_{1n} \\ \vdots & \vdots & \vdots \\ a_{m1} & \dots & a_{mn} \end{pmatrix} \cdot \begin{pmatrix} v_1 \\ v_2 \\ \vdots \\ v_n \end{pmatrix}$$

$$W = A \cdot V$$

als Tableau

	v_1	v_2	\dots	v_l	\dots	v_n
w_1	a_{11}	a_{12}	\dots	a_{1l}	\dots	a_{1n}
\vdots	\vdots	\vdots	\vdots	\vdots	\vdots	\vdots
w_i	a_{i1}	a_{i2}	\dots	a_{il}	\dots	a_{in}
\vdots	\vdots	\vdots	\vdots	\vdots	\vdots	\vdots
w_j	a_{j1}	a_{j2}	\dots	a_{jl}	\dots	a_{jn}
\vdots	\vdots	\vdots	\vdots	\vdots	\vdots	\vdots
w_m	a_{m1}	a_{m2}	\dots	a_{ml}	\dots	a_{mn}

Lesevorschrift $w_j = a_{j1} \cdot v_1 + \dots + a_{jl} \cdot v_l + \dots + a_{jn} \cdot v_n$ ($j = 1, \dots, m$)

- Das Austauschverfahren gibt an, wie ein Vektor w_j gegen einen Vektor v_l ausgetauscht werden kann (äquivalente Umformung), falls $a_{jl} \neq 0$:

$$v_l = - \underbrace{\frac{a_{j1}}{a_{jl}}}_{c_{j1}} \cdot v_1 - \underbrace{\frac{a_{j2}}{a_{jl}}}_{c_{j2}} \cdot v_2 - \dots + \underbrace{\frac{1}{a_{jl}}}_{c_{jl}} \cdot w_j - \dots - \underbrace{\frac{a_{jn}}{a_{jl}}}_{c_{jn}} \cdot v_n$$

- i-te Zeile im Tableau ($i \neq j$):

$$\begin{aligned} w_i &= a_{i1} \cdot v_1 + \dots + a_{il} \cdot v_l + \dots + a_{in} \cdot v_n \\ &= \underbrace{(a_{i1} + a_{il} \cdot c_{j1})}_{c_{i1}} \cdot v_1 + \dots + a_{il} \cdot c_{il} \cdot w_j + \dots + \underbrace{(a_{in} + a_{il} \cdot c_{jn})}_{c_{in}} \cdot v_n \end{aligned}$$

- Regel: Das Austauschverfahren von w_j gegen v_l ist bei $a_{ij} \neq 0$ möglich und liefert das obige lineare System.

A	$v_1 \quad \dots \quad v_l \quad \dots \quad v_k \quad \dots \quad v_n$		B	$v_1 \quad \dots \quad w_j \quad \dots \quad v_k \quad \dots \quad v_n$
w_1	$a_{11} \quad \dots \quad a_{1l} \quad \dots \quad a_{1k} \quad \dots \quad a_{1n}$		w_1	$c_{11} \quad \dots \quad c_{1l} \quad \dots \quad c_{1k} \quad \dots \quad c_{1n}$
\vdots	$\vdots \quad \vdots \quad \vdots \quad \vdots \quad \vdots \quad \vdots \quad \vdots$		\vdots	$\vdots \quad \vdots \quad \vdots \quad \vdots \quad \vdots \quad \vdots \quad \vdots$
w_i	$a_{i1} \quad \dots \quad a_{il} \quad \dots \quad a_{ik} \quad \dots \quad a_{in}$	\Rightarrow	w_i	$c_{i1} \quad \dots \quad c_{il} \quad \dots \quad c_{ik} \quad \dots \quad c_{in}$
\vdots	$\vdots \quad \vdots \quad \vdots \quad \vdots \quad \vdots \quad \vdots \quad \vdots$		\vdots	$\vdots \quad \vdots \quad \vdots \quad \vdots \quad \vdots \quad \vdots \quad \vdots$
w_j	$a_{j1} \quad \dots \quad a_{jl} \quad \dots \quad a_{jk} \quad \dots \quad a_{jn}$		v_l	$c_{j1} \quad \dots \quad c_{jl} \quad \dots \quad c_{jk} \quad \dots \quad c_{jn}$
\vdots	$\vdots \quad \vdots \quad \vdots \quad \vdots \quad \vdots \quad \vdots \quad \vdots$		\vdots	$\vdots \quad \vdots \quad \vdots \quad \vdots \quad \vdots \quad \vdots \quad \vdots$
w_m	$a_{m1} \quad \dots \quad a_{ml} \quad \dots \quad a_{mk} \quad \dots \quad a_{mn}$		w_m	$c_{m1} \quad \dots \quad c_{ml} \quad \dots \quad c_{mk} \quad \dots \quad c_{mn}$

- Bezeichnungen:

1. Umformung von $A \Rightarrow B$ heißt ein Austauschschritt.
2. $p = a_{jl} \neq 0$: Pivotelement
3. Die Zeile, in der p steht, heißt Pivotzeile (PZ).
4. Die Spalte, in der p steht, heißt Pivotspalte (PS).
5. Die Zeile bzw. Spalte in B, die aus der Pivotzeile bzw. -spalte hervorgeht, heißt Pivotneuzeile bzw. -spalte.

- Regeln für den Austauschschritt:

- (A0) Wahl des Pivotelements: $p = a_{jl} \neq 0$
- (A1) Berechnung neues Pivotelement:

$$c_{jl} = \frac{1}{p}$$

- (A2) Berechnung Pivotneuzeile:

$$c_{jk} = -\frac{a_{jk}}{p} \quad \text{für } k \neq l$$

Satz 2: (Rangbestimmung)

Wird das Austauschverfahren auf eine $m \times n$ -Matrix A mit $\text{Rang } A = r$ angewendet, so bricht es genau nach dem r -ten Austauschschritt ab.

Beweis:

$$\begin{pmatrix} a^1 \\ a^2 \\ \vdots \\ a^m \end{pmatrix} = A = A \cdot E = A \cdot \begin{pmatrix} e^1 \\ e^2 \\ \vdots \\ e^n \end{pmatrix} \text{ mit } e^i = (\delta_{i1} \delta_{i2} \dots \delta_{in})$$

- \Leftrightarrow als Tableau:

	e_1	\dots	e_n
a^1	A		
\vdots			
a^n			

- Wegen $\text{Rang } A = r$ gibt es die max. Anzahl von r linear unabhängigen Vektoren aus $\{a^1, \dots, a^m\}$. Ohne Beschränkung der Allgemeinheit a^1, \dots, a^r linear unabhängig.
- Also sind a^{r+1}, \dots, a^m Linearkombinationen aus a^1, \dots, a^r . Deshalb ergibt das Austauschverfahren nach r Austauschschritten:

	a^1	\dots	a^r	$e^{r+1} \dots$	e^n
e^1	B			C	
\vdots					
e^r					
a^{r+1}	F			0	\dots 0
\vdots				\vdots	\vdots
a^m				0	\dots 0

Wegen der auftretenden Nullmatrix (wg. linearer Abhängigkeit) kann nicht weiter ausgetauscht werden.

3.5 Lineare Gleichungssysteme

3.5.1 Aufgabenstellung

- Gegeben: m lineare Gleichungen für n Unbekannte x_1, \dots, x_n :

$$\begin{aligned} a_{11} \cdot x_1 + a_{12} \cdot x_2 + \dots + a_{1n} \cdot x_n &= b_1 \\ &\vdots = \vdots \\ a_{m1} \cdot x_1 + a_{m2} \cdot x_2 + \dots + a_{mn} \cdot x_n &= b_m \\ \Leftrightarrow A \cdot x &= b \end{aligned}$$

mit $A = (a_{ij})_{m,n}$, $x^T = (x_1 \ x_2 \ \dots \ x_n)$, $b^T = (b_1 \ \dots \ b_m)$ und $a_{ij}, b_j, x_i \in K$, $m, n \in \mathbb{N}$ fest.

- Gesucht: Alle K^n , die das Gleichungssystem erfüllen. Dabei
 1. Angaben über Existenz der Lösungen
 2. Angaben über Gesamtheit aller Lösungen
 3. Methoden zur praktischen Berechnung aller Lösungen
- Definitionen:
 - $A \cdot x = b \neq 0$ heißt inhomogenes lineares Gleichungssystem.
 - $A \cdot x = 0$ heißt homogenes lineares Gleichungssystem.
 - Zu $A \cdot x = b$ existiert $A \cdot x = 0$ das zugehörige homogene Gleichungssystem.
 - b heißt die inhomogene Spalte des Gleichungssystems.
 - A heißt Koeffizientenmatrix und $(A|b)$ die erweiterte Koeffizientenmatrix.

3.5.2 Existenz und Eindeutigkeit von Lösungen

$$\begin{aligned}
 (a_1 \ a_2 \ \dots \ a_n) \cdot \begin{pmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix} &= x_1 \cdot a_1 + x_2 \cdot a_2 + \dots + x_n \cdot a_n \\
 &= b
 \end{aligned}$$

Satz 1:

$A \cdot x = b$ ist lösbar gdw. die inhomogene Spalte b Element $\text{Lin}(a_1, \dots, a_n)$, d.h. gdw. $\text{Rang } A = \text{Rang } (A|b)$.

Folgerung:

Ein homogenes Gleichungssystem ist stets lösbar. Man nennt $x = 0$ die triviale Lösung von $A \cdot x = 0$. x ist die Lösung von $A \cdot x = b \Leftrightarrow y = 0$ ist Lösung von $y = A \cdot x - b$ (2).

Ziel: Lösungen von (2) mit Austauschverfahren herstellen

1. Anfangstableau

	x_1	\dots	x_n	-1
y_1				b_1
\vdots	A			\vdots
y_m				b_m

2. möglichst viele y gegen x austauschen:

	$y_1 \dots y_r$	$x_{r+1} \dots x_n$	-1
x_1	B	C	d
\vdots			
x_r			
y_{r+1}	F	G=0	h
\vdots			
y_m			

- Ohne Beschränkung der Allgemeinheit entsteht Endtableau, wobei $G=0$ ist, da sonst weiter ausgetauscht werden könnte. r ist die Anzahl der möglichen Austauschschritte, $\text{Rang } A = r$.
- Vereinbarung:
 - Für $r=n$ treten C und G nicht auf.
 - Für $r=m$ treten F,G, und h nicht auf.

Satz 2:

1. Gleichungssystem lösbar $\Leftrightarrow h = 0$ oder $r=m$
2. Gleichungssystem lösbar mit $r < n$, dann lautet eine allgemeine Lösung

$$\begin{pmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_r \end{pmatrix} = C \cdot \begin{pmatrix} t_1 \\ \vdots \\ t_{n-r} \end{pmatrix} - d$$

mit $t_1, \dots, t_{n-r} \in K$ beliebig.

$$\begin{pmatrix} x_{r+1} \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} t_1 \\ \vdots \\ t_{n-r} \end{pmatrix}$$

d.h. zusammengefasst:

$$\begin{pmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_r \\ x_{r+1} \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} C \\ 1 \ 0 \ \dots \ 0 \\ \vdots \\ 0 \ 0 \ \dots \ 1 \end{pmatrix} \cdot \begin{pmatrix} t_1 \\ \vdots \\ t_{n-r} \end{pmatrix} - \begin{pmatrix} d \\ 0 \\ \vdots \\ 0 \end{pmatrix}$$

3. Gleichungssystem lösbar mit $r=n$, dann gibt es eindeutige Lösung $x = -d$

Als Spezialfall betrachten wir $b=0$, d.h. das zugehörige homogene Gleichungssystem und damit $d = 0$. Aus Satz 2 folgt: Ein homogenes Gleichungssystem $A \cdot x = 0$ hat im Fall $r < n$ eine allgemeine Lösung

$$x_n = \begin{pmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_r \\ x_{r+1} \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} C \\ 1 \ 0 \ \dots \ 0 \\ \vdots \\ 0 \ 0 \ \dots \ 1 \end{pmatrix} \cdot \begin{pmatrix} t_1 \\ \vdots \\ t_{n-r} \end{pmatrix} = (c_1 \dots c_{n-r}) \cdot \begin{pmatrix} t_1 \\ \vdots \\ t_{n-r} \end{pmatrix} \text{ mit } c_i = \begin{pmatrix} c_{1i} \\ \vdots \\ c_{ri} \\ \delta_{1i} \\ \vdots \\ \delta_{n-r,i} \end{pmatrix}$$

d.h. jede Lösung ist eine Linearkombination aus $c_1, \dots, c_{n-r} \in K^n$

$$x_h = t_1 \cdot c_1 + \dots + t_{n-r} \cdot c_{n-r} \quad (6)$$

Satz 3:

Die Lösungsmenge eines homogenen Gleichungssystems $A \cdot x = 0$ mit $A = (a_{ik})_{m,n}$ und $\text{Rang } A = r$ bildet einen $(n - r)$ -dimensionalen Untervektorraum des K^n , in dem $n - r$ linear unabhängige Fundamentallösungen c_1, \dots, c_{n-r} nach (6) eine Basis bilden.

Beweis:

- Aus (6) folgt: $x_h \in \text{Lin}(c_1, \dots, c_{n-r})$
- Noch zu zeigen: c_1, \dots, c_{n-r} Basis (Erzeugendensystem: klar) bleibt lineare Unabhängigkeit zu zeigen:

$$\begin{aligned} \alpha_1 \cdot c_1 + \dots + \alpha_{n-r} \cdot c_{n-r} &= 0 \\ \alpha_1 \cdot \begin{pmatrix} c_{11} \\ \vdots \\ c_{r1} \\ 1 \\ 0 \\ \vdots \end{pmatrix} + \dots + \alpha_{n-r} \cdot \begin{pmatrix} c_{1,n-r} \\ \vdots \\ c_{r,n-r} \\ 0 \\ \vdots \\ 1 \end{pmatrix} &= \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ 0 \\ 0 \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix} \\ \Rightarrow \alpha_1 = 0 \dots \alpha_{n-r} &= 0 \end{aligned}$$

Also nur triviale Linearkombination möglich.

Alle Lösungen von Satz 2.2, die sogenannte allgemeine Lösung eines inhomogenen linearen Gleichungssystems, lauten:

$$x = \underbrace{t_1 \cdot c_1 + \dots + t_{n-r} \cdot c_{n-r}}_{x_h} + \underbrace{\begin{pmatrix} d \\ 0 \\ \vdots \\ 0 \end{pmatrix}}_{x_s}$$

keine weiteren Austauschschritte möglich ($r=2$), $r < m < n$. Lösbar, da $h = 0$.

$$\begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \\ x_4 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 & -1 \\ -3 & -2 \\ 1 & 0 \\ 0 & 1 \end{pmatrix} \cdot \begin{pmatrix} t_1 \\ t_2 \end{pmatrix} + \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix}$$

Basisvektoren der Lösungsmenge des zugehörigen Systems: (Fundamentallösungen)

$$c_1 = \begin{pmatrix} 1 \\ -3 \\ 1 \\ 0 \end{pmatrix} \quad c_2 = \begin{pmatrix} -1 \\ -2 \\ 0 \\ 1 \end{pmatrix}$$

3.

$$\begin{aligned} 3x_1 + x_2 &= 1 \\ x_1 - x_2 &= 2 \\ 2x_1 + 2x_2 &= -1 \end{aligned}$$

Tableau:

$$\begin{array}{c|cc|c} & x_1 & x_2 & -1 \\ \hline y_1 & 3 & 1 & 1 \\ y_2 & \textcircled{1} & -1 & 2 \\ y_3 & 2 & 2 & -1 \\ \hline & * & 1 & -2 \end{array} \Rightarrow \begin{array}{c|cc|c} & x_2 & -1 \\ \hline y_1 & \textcircled{4} & -5 \\ x_1 & 1 & -2 \\ y_3 & 4 & -5 \\ \hline & * & \frac{5}{4} \end{array} \Rightarrow \begin{array}{c|c|c} & -1 \\ \hline x_2 & \frac{5}{4} \\ x_1 & -\frac{3}{4} \\ y_3 & 0 \end{array}$$

Also $r = 2$ und $h = 0$. Lösung:

$$\begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \frac{3}{4} \\ -\frac{5}{4} \end{pmatrix}$$

Geometrische Interpretation: Schnittpunkt von 3 Geraden in der Ebene

4

Lineare Abbildungen

4.1 Definitionen und grundlegende Eigenschaften

- Vektorräume V, W über dem gleichen Körper K
- Eine Abbildung $f : V \rightarrow W$ heißt eine lineare Abbildung (Homomorphismus), falls $\forall v, v' \forall \lambda \in K$:
 1. $f(v + v') = f(v) + f(v')$ (additiv)
 2. $f(\lambda \cdot v) = \lambda \cdot f(v)$ (homogen)
- Bemerkung: für $\lambda = 0$ in 2.:

$$f(0_v) = 0 \cdot f(v) = 0_w$$

$0_v \dots$ Nullvektor in V $0_w \dots$ Nullvektor in W

- $\text{Bild}(f) := \{w \in W \mid \exists v \in V : f(v) = w\}$ (Bild von f)
- $\text{Kern}(f) := \{v \in V \mid f(v) = 0_w\}$ (Kern von f)

Lemma 1:

1. Bild von f ist Untervektorraum von W
2. Kern von f ist Untervektorraum von V

Beweis:

1. (a) $\text{Bild}(f) \neq \emptyset$, denn $0_w \in \text{Bild}(f)$, da es $0_v \in V$ gibt mit $f(0_v) = 0_w$.
(b) Abgeschlossenheit der Addition: Es seien $w, w' \in \text{Bild}(f)$.

$$w + w' = f(v) + f(v') = f(v + v')$$

Also $w + w' \in \text{Bild}(f)$

- (c) Abgeschlossenheit bzgl. der Skalarmultiplikation: Es sei $w \in \text{Bild}(f), \lambda \in K$.

$$\lambda \cdot w = \lambda \cdot f(v) = f(\lambda \cdot v)$$

Also $\lambda \cdot w \in \text{Bild}(f)$.

2. (a) $\text{Kern}(f) \neq \emptyset$, denn $0_v \in \text{Kern}(f)$

(b) Abgeschlossenheit bzgl. Addition: $\forall v, v' \in \text{Kern}(f)$:

$$f(v + v') = f(v) + f(v') = 0_w + 0_w = 0_w$$

Also $v + v' \in \text{Kern}(f)$

(c) Abgeschlossenheit bzgl. der Skalarmultiplikation: $\forall v \in \text{Kern}(f), \lambda \in K$:

$$f(\lambda \cdot v) = \lambda \cdot f(v) = \lambda \cdot 0_w = 0_w$$

Also $\lambda \cdot v \in \text{Kern}(f)$

Beispiele:

1. $f : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^m, x \mapsto y = A \cdot x$ mit $A = (a_{ij})_{m,n} \neq 0$.

Additivität:

$$f(x + x') = A \cdot (x + x') = A \cdot x + A \cdot x'$$

Homogenität:

$$f(\lambda \cdot x) = A \cdot (\lambda \cdot x) = \lambda \cdot A \cdot x = \lambda \cdot f(x)$$

Zahlenbeispiel: $m=n=2$

$$f : \mathbb{R}^2 \rightarrow \mathbb{R}^2, x \mapsto \begin{pmatrix} \frac{1}{3} & \frac{1}{3} \\ 0 & \frac{1}{2} \end{pmatrix} \cdot x$$

$$x_1 = \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \end{pmatrix} \mapsto f(x_1) = \begin{pmatrix} \frac{1}{3} \\ 0 \end{pmatrix}$$

$$x_2 = \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \end{pmatrix} \mapsto f(x_2) = \begin{pmatrix} \frac{1}{3} \\ \frac{1}{2} \end{pmatrix}$$

$$x_3 = \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \end{pmatrix} \mapsto f(x_3) = \begin{pmatrix} \frac{2}{3} \\ \frac{1}{2} \end{pmatrix}$$

Lineare Abbildung heißt zentrische Affinität.

Allgemeiner: $f : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^n : y = A \cdot x$ mit $A \neq 0$ und $A \in \mathbb{R}^{n \times n}$. Sei Gerade $g : x = a + \lambda \cdot v, v \neq 0$. Dann gilt:

$$f(g) : y = A \cdot (a + \lambda \cdot v) = \underbrace{A \cdot a}_{a^*} + \lambda \cdot \underbrace{v \cdot A}_{v^*}$$

Wenn $v^* \neq 0$, dann $f(g)$ wieder eine Gerade. Dann ist f sogar teilverhältnistreue, denn:

- $\lambda_1, \lambda_2, \lambda_3$ legen Punkte x_1, x_2, x_3 auf g fest.
- Teilverhältnis sei τ :

$$\begin{aligned} x_1 - x_3 &= \tau \cdot (x_2 - x_3) \\ \lambda_1 - \lambda_3 &= \tau \cdot (\lambda_2 - \lambda_3) \\ \tau &= \frac{\lambda_1 - \lambda_3}{\lambda_2 - \lambda_3} \end{aligned}$$

- Auf $f(g)$ sei τ^* das Teilverhältnis:

$$\begin{aligned} x_1 * -x_2 * &= \tau^* \cdot (x_2 * -x_3 *) \\ \lambda_1 - \lambda_2 &= \tau^* \cdot (\lambda_2 - \lambda_3) \\ \tau^* &= \frac{\lambda_1 - \lambda_3}{\lambda_2 - \lambda_3} \end{aligned}$$

Also $\tau = \tau^*$

2. Nullabbildung: $f(v) = 0_w$ für alle $v \in V$
3. Die identische Abbildung $id_v : V \rightarrow V : id(v) = v$ für alle $v \in V$ ist linear.
4. Eine lineare injektive Abbildung $f : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^n$ bildet Geraden auf Geraden ab:

$$f(g) : y = a * + \lambda \cdot v * \text{ mit } v * = A \cdot v$$

$v * \neq 0$, falls $Kern(f) = \{0_v\}$.

Definitionen:

- $Hom_K(V, W) = \{f | f : V \rightarrow W \text{ linear}\}$ ist die Menge aller linearen Abbildungen von V in W . $f \in Hom_K(V, W)$ heißt
 - ... Monomorphismus $:\Leftrightarrow f$ injektiv
 - ... Epimorphismus $:\Leftrightarrow f$ surjektiv
 - ... Isomorphismus $:\Leftrightarrow f$ bijektiv
 - ... Endomorphismus $:\Leftrightarrow V = W$
 - ... Automorphismus $:\Leftrightarrow V=W$ und f bijektiv
- K -Vektorräume heißen isomorph $:\Leftrightarrow \exists$ Isomorphismus

Lemma 2:

$f : V \rightarrow W$ linear, dann gilt:

$$f \text{ injektiv} \Leftrightarrow Kern(f) = \{0_v\}$$

Beweis:

1. „ \Rightarrow “

- Angenommen f injektiv, d.h. $\forall v, v' \in V : f(v) = f(v') \Rightarrow v = v'$ und $v \neq 0_v \in Kern(f)$. Dann

$$f(0_v) = 0_w \quad f(v) = 0_w \Rightarrow f(0_v) = f(v)$$

Widerspruch zur Injektivität, falls $0_v \neq v$.

- Also $v = 0_v$ im Widerspruch zur Annahme, dass $v \neq 0_v$.
- Damit $Kern(f) = \{0_v\}$

2. „ \Leftarrow “

- $\text{Kern}(f) = \{0_v\}$. Beliebige $v, v' \in V$ mit $f(v) = f(v')$.

$$\begin{aligned} f(v) - f(v') &= 0_w \\ f(v - v') &= 0_w = f(0_v) \\ \Rightarrow v - v' &= 0_v \\ \Rightarrow v &= v' \end{aligned}$$

Also f injektiv.

Lemma 3:

$\text{Hom}_K(V, W)$ ist ein K -Vektorraum.

Beweis:

- Sei $\text{Abb}(V, W) = \{f | f : V \rightarrow W\}$ mit Addition $(f + g)(x) = f(x) + g(x)$ und Skalarmultiplikation $(\lambda \cdot f)(x) = \lambda \cdot f(x)$.
- Wegen 1.4 Beispiel 3 ist $\text{Abb}(V, W)$ mit Addition eine abelsche Gruppe und damit Vektorraum-Axiom (V1) erfüllt.
- Die Vektorraumaxiome (V2) lassen sich leicht nachrechnen. Also $\text{Abb}(V, W)$ ein K -Vektorraum.
- Es bleibt zu zeigen: Abgeschlossenheit bzgl. der Addition und Skalarmultiplikation in $\text{Hom}_K(V, W)$

1. Additivität der Addition:

$$\begin{aligned} (f + g)(v + v') &= f(v + v') + g(v + v') = f(v) + f(v') + g(v) + g(v') \\ &= (f + g)(v) + (f + g)(v') \end{aligned}$$

2. Additivität bei Skalarmultiplikation:

$$(\lambda \cdot f)(v + v') = \lambda \cdot f(v + v') = \lambda \cdot f(v) + \lambda \cdot f(v') = (\lambda \cdot f)(v) + (\lambda \cdot f)(v')$$

3. Homogenität der Addition:

$$(f + g)(\lambda \cdot v) = f(\lambda \cdot v) + g(\lambda \cdot v) = \lambda \cdot (f(v) + g(v)) = \lambda \cdot (f + g)(v)$$

4. Homogenität der Skalarmultiplikation:

$$(\lambda \cdot f)(\mu \cdot v) = \lambda \cdot f(\mu \cdot v) = \mu \cdot \lambda \cdot f(v) = \mu \cdot (\lambda \cdot f)(v)$$

Lemma 4:

Es sei $f \in \text{Hom}_K(V, W)$, $v_i \in V$, $\lambda_i \in K$ ($i = 1, \dots, s$). Dann gilt:

$$f\left(\sum_{i=1}^s \lambda_i \cdot v_i\right) = \sum_{i=1}^s \lambda_i \cdot f(v_i)$$

Beweis: durch Induktion

- Induktionsanfang: $s=2$

$$\begin{aligned} f(\lambda_1 \cdot v_1 + \lambda_2 \cdot v_2) &= f(\lambda_1 \cdot v_1) + f(\lambda_2 \cdot v_2) \\ &= \lambda_1 \cdot f(v_1) + \lambda_2 \cdot f(v_2) \end{aligned}$$

- Induktionsschritt: $k \rightarrow k + 1$

$$\begin{aligned} f\left(\sum_{i=1}^{k+1} \lambda_i \cdot v_i\right) &= f\left(\sum_{i=1}^k \lambda_i \cdot v_i\right) + f(\lambda_{k+1} \cdot v_{k+1}) \\ &= f\left(\sum_{i=1}^k \lambda_i \cdot v_i\right) + \lambda_{k+1} \cdot f(v_{k+1}) \\ &= \left(\sum_{i=1}^k \lambda_i \cdot f(v_i)\right) + \lambda_{k+1} \cdot f(v_{k+1}) \\ &= \sum_{i=1}^{k+1} \lambda_i \cdot f(v_i) \end{aligned}$$

Satz 1: Festlegung einer linearen Abbildung durch die Bilder einer Basis

Sei $\{v_1, \dots, v_n\}$ Basis von V . Für beliebige Vektoren $w_1, \dots, w_n \in W$ gibt es genau eine lineare Abbildung $f : V \rightarrow W$ mit $f(v_i) = w_i$ für $i = 1, \dots, n$. Dabei gilt:

$$\text{Lin}(f(v_1), \dots, f(v_n)) = \text{Bild}(f)$$

Beweis:

1. Existenz von f

- Ist $\{v_1, \dots, v_r\}$ mit $r \leq n$ mit $f(v_i) = w_i$ ($i = 1, \dots, r$). Wir ergänzen $\{v_1, \dots, v_r\}$ zu einer Basis $\{v_1, \dots, v_n\}$ und wählen $w_{r+1} = \dots = w_n = 0$.
- Sei $v \in V$, dann $v = \sum_{i=1}^n \lambda_i \cdot v_i$ mit eindeutig bestimmten λ_i (Darstellungssatz). Sei

$$f(v) = \sum_{i=1}^n \lambda_i \cdot w_i$$

Behauptung: f linear

- (a) $\forall v, v' \in V$

$$\begin{aligned} v + v' &= \sum_{i=1}^n (\lambda_i + \lambda'_i) \cdot v_i \\ f(v + v') &= \sum_{i=1}^n (\lambda_i + \lambda'_i) \cdot f(v_i) \\ f(v) + f(v') &= \sum_{i=1}^n \lambda_i \cdot f(v_i) + \sum_{i=1}^n \lambda'_i \cdot f(v_i) \\ &= f(v + v') \end{aligned}$$

(b) $\forall v \in V, \lambda \in K$:

$$\begin{aligned}\lambda \cdot v &= \lambda \cdot \sum_{i=1}^n \lambda_i \cdot v_i \\ \Rightarrow f(\lambda \cdot v) &= \lambda \cdot f(v)\end{aligned}$$

2. Eindeutigkeit:

- Behauptung: Sei $\{v_1, \dots, v_s\}$ ein Erzeugendensystem von V , dann gibt es für beliebige Vektoren $w_1, \dots, w_s \in W$ höchstens eine lineare Abbildung $f : V \rightarrow W$ mit $f(v_i) = w_i$.
- Beweis: Seien $f, g : V \rightarrow W$ linear mit $f(v_i) = w_i = g(v_i)$. Da $\{v_1, \dots, v_n\}$ ein Erzeugendensystem ist $\forall v \in V \exists \lambda_i \in K : v = \sum_{i=1}^s \lambda_i \cdot v_i$. Somit gilt mit Lemma 4:

$$\begin{aligned}f(v) &= f\left(\sum_{i=1}^s \lambda_i \cdot v_i\right) = \sum_{i=1}^s \lambda_i \cdot f(v_i) \\ &= \sum_{i=1}^s \lambda_i \cdot g(v_i) \\ &= g\left(\sum_{i=1}^s \lambda_i \cdot v_i\right) = g(v)\end{aligned}$$

3. (a) Wenn $w \in \text{Bild}(f)$, dann existiert $v \in V$ mit $f(v) = w$. Wegen $f(v) = \sum_{i=1}^s \lambda_i \cdot v_i$ mit $s=n$ gilt:

$$w = f(v) = \sum_{i=1}^s \lambda_i \cdot f(v_i) \in \text{Lin}(f(v_1), \dots, f(v_n))$$

Also $\text{Bild}(f) \subseteq \text{Lin}(f(v_1), \dots, f(v_n))$.

(b) $w \in \text{Lin}(f(v_1), \dots, f(v_n))$, dann:

$$\begin{aligned}w &= \sum_{i=1}^n \lambda_i \cdot f(v_i) \\ &= f\left(\sum_{i=1}^n \lambda_i \cdot v_i\right) = f(v)\end{aligned}$$

Es existiert also ein $v \in V$ mit $f(v) = w$. Also $w \in \text{Bild}(f)$. Somit $\text{Lin}(f(v_1), \dots, f(v_n)) \subseteq \text{Bild}(f)$

Satz 2: Charakterisierung einer lin. Abbildung durch die Bilder von Basisvektoren

Sei $f \in \text{Hom}_K(V, W)$ mit $w_i = f(v_i)$ für $i = 1, \dots, n$, wobei $\{v_1, \dots, v_n\}$ eine Basis von V .

1. $\{w_1, \dots, w_n\}$ linear unabhängig $\Leftrightarrow f$ injektiv (Monomorphismus)
2. $\{w_1, \dots, w_n\}$ Erzeugendensystem $\Leftrightarrow f$ surjektiv (Epimorphismus)

3. $\{w_1, \dots, w_n\}$ Basis $\Leftrightarrow f$ bijektiv (Isomorphismus)

Beweis:

1. „ \Rightarrow “

- $\{w_1, \dots, w_n\}$ seien linear unabhängig und $f(v)=f(v')$ für beliebige $v, v' \in V$. Es sei

$$v = \sum_{i=1}^n \lambda_i \cdot v_i \quad v' = \sum_{i=1}^n \lambda'_i \cdot v_i$$

Dann gilt:

$$\begin{aligned} f\left(\sum_{i=1}^n \lambda_i \cdot v_i\right) &= f\left(\sum_{i=1}^n \lambda'_i \cdot v_i\right) \\ f\left(\sum_{i=1}^n \lambda_i \cdot v_i\right) - f\left(\sum_{i=1}^n \lambda'_i \cdot v_i\right) &= 0 \\ \sum_{i=1}^n \lambda_i \cdot f(v_i) - \sum_{i=1}^n \lambda'_i \cdot f(v_i) &= 0 \\ \sum_{i=1}^n (\lambda_i - \lambda'_i) \cdot \underbrace{f(v_i)}_{w_i} &= 0 \end{aligned}$$

Da $\{w_1, \dots, w_n\}$ linear unabhängig: nur triviale Linearkombination des Nullvektors möglich.

$$\lambda_i - \lambda'_i = 0 \Rightarrow \lambda_i = \lambda'_i$$

Also $v = v'$

„ \Leftarrow “: Übung

2. „ \Rightarrow “

- $\{w_1, \dots, w_n\}$ Erzeugendensystem von W , also $\forall w \in W : w \in \text{Lin}(w_1, \dots, w_n)$:

$$w = \sum_{i=1}^n \mu_i \cdot w_i$$

(nicht notwendig eindeutig).

- Sei $v = \sum_{i=1}^n \mu_i \cdot v_i$, dann:

$$f(v) = f\left(\sum_{i=1}^n \mu_i \cdot v_i\right) = \sum_{i=1}^n \mu_i \cdot f(v_i) = w$$

d.h. v ist Urbild von W , also f surjektiv.

„ \Leftarrow “: Übung

3. Klar mit 1. und 2.

Folgerung 1:

Wenn die Bilder w_1, \dots, w_n einer Basis von V linear unabhängig sind (bzw. ein Erzeugendensystem bilden) bei einer linearen Abbildung f , dann sind die Bilder jeder Basis von V linear unabhängig (bzw. bilden ein Erzeugendensystem).

Folgerung 2:

Wenn $\dim V = \dim W = n$, dann gibt es zu jeder Basis v_1, \dots, v_n von V und jeder Basis w_1, \dots, w_n von W genau eine lineare Abbildung $f : V \rightarrow W$ mit $f(v_i) = w_i$ ($i=1, \dots, n$), wobei f ein Isomorphismus.

Folgerung 3:

Je zwei Basen eines Vektorraums V können durch genau eine lineare Abbildung ineinander überführt werden (Folgerung 2 mit $V=W$). Diese lineare Abbildung ist ein Automorphismus, der hier Basis-Transformation heißt.

Folgerung 4: Fundamentalsatz für endlich-dimensionale K -Vektorräume

Je zwei K -Vektorräume der gleichen Dimension sind isomorph.

Beweis:

- $\dim V = \dim W = n$, also $\{v_1, \dots, v_n\}$ Basis von V , $\{w_1, \dots, w_n\}$ Basis von W
- Mit Folgerung 2: \exists Isomorphismus $f : V \rightarrow W$, d.h. v und w sind isomorph.

Folgerung 5: Charakterisierung aller endlich-dimensionalen K -Vektorräume

Sei V ein K -Vektorraum mit $\dim V = n$. Dann ist V isomorph zu K^n ($V \cong K^n$).

Satz 3: (Dimensionsformel)

$f \in \text{Hom}_K(V, W)$, $\dim V = n$. Dann:

$$\dim V = \dim \text{Bild}(f) + \dim \text{Kern}(f)$$

Beweis:

- $\dim V = n$, $\text{Kern}(f) \subseteq V$. Also $\dim \text{Kern}(f) = d \leq n$.
- Sei $\{v_1, \dots, v_d\}$ Basis von $\text{Kern}(f)$. Nach Basisergänzungssatz: $\{v_1, \dots, v_d\}$ wird ergänzt zu $\{v_1, \dots, v_d, \dots, v_n\}$ als Basis von V .
- Es gilt:

$$\begin{aligned} f(v_i) &= 0 & \text{für } i = 1, \dots, d \\ f(v_i) &= w_i & \text{für } i = d + 1, \dots, n \end{aligned}$$

- Wenn $w \in \text{Bild}(f)$, dann existiert $v \in V$ mit $f(v)=w$.

$$\begin{aligned} w &= f(v) = f\left(\sum_{i=1}^n \lambda_i \cdot v_i\right) = \sum_{i=1}^n \lambda_i \cdot f(v_i) \\ &= \sum_{i=1}^n \lambda_i \cdot w_i = \sum_{i=d+1}^n \lambda_i \cdot w_i \end{aligned}$$

Also $w \in \text{Lin}(w_{d+1}, \dots, w_n)$.

- Wir zeigen, dass w_{d+1}, \dots, w_n linear unabhängig sind, also Basis des Bildes von f :
 - Es sei

$$\begin{aligned} \sum_{i=d+1}^n \mu_i \cdot w_i &= \sum_{i=d+1}^n \mu_i \cdot f(v_i) = 0 \\ &= f\left(\underbrace{\sum_{i=d+1}^n \mu_i \cdot v_i}_{\in \text{Kern}(f)}\right) = 0 \end{aligned}$$

- Kern(f) hat die Basis $\{v_1, \dots, v_d\}$. Darstellungssatz:

$$\begin{aligned} \sum_{i=d+1}^n \mu_i \cdot v_i &= \sum_{i=1}^d \lambda_i \cdot v_i \\ \sum_{i=1}^d \lambda_i \cdot v_i + \sum_{i=d+1}^n -\mu_i \cdot v_i &= 0 \end{aligned}$$

Wegen der linearen Unabhängigkeit: $\lambda_i = \mu_i = 0$.

- Also $\dim V = \dim \text{Kern}(f) + \dim \text{Bild}(f)$

4.2 Darstellungen linearer Abbildungen durch Matrizen

- Voraussetzungen: V, W K -Vektorräume, $f : V \rightarrow W$ ($f \in \text{Hom}_K(V, W)$), $\dim V = n$, $\dim W = m$
- Es sei $B = \{v_1, \dots, v_n\}$ Basis von V , $C = \{w_1, \dots, w_m\}$ Basis von W .

$$f(v_j) = \sum_{i=1}^m a_{ij} \cdot w_i \quad (j = 1, \dots, n)$$

- ${}_B A_C = (a_{ij})_{m,n}$ mit Koeffizienten a_{ij} heißt Darstellungsmatrix von f bzgl. B und C .
- Bemerkung: Die Koeffizienten des Bildes des j -ten Basisvektors stehen in der j -ten Spalte der Darstellungsmatrix.

Satz 4: (Darstellungssatz)

Durch die oben gegebene Formel wird eine Darstellungsmatrix zu $f \in \text{Hom}_K(V, W)$ definiert. Umgekehrt gehört zu einer Matrix $(a_{ij}) \in K^{m \times n}$ bei festen Basen B und C genau eine lineare Abbildung $f : V \rightarrow W$, die durch die obige Formel definiert wird.

Beweis:

- Es seien B, C und $(a_{ij})_{m,n}$ gegeben, dann f durch Formel definiert. Wegen Satz 1 ist damit f für alle $v \in V$ bestimmt.

Beispiele:

1. $f : \mathbb{R}^2 \rightarrow \mathbb{R}^2 : (x, y) \mapsto (3x - 2y, x + y)$

(a) Wähle $B = C = \{(1, 0), (0, 1)\}$ (also $v_1 = w_1, v_2 = w_2$).

$$\begin{aligned} f(v_1) &= f((1, 0)) = (3, 1) = a_{11} \cdot v_1 + a_{21} \cdot v_2 \\ \Rightarrow a_{11} &= 3 \quad a_{21} = 1 \\ f(v_2) &= f((0, 1)) = (-2, 1) = a_{12} \cdot v_1 + a_{22} \cdot v_2 \\ \Rightarrow a_{12} &= -2 \quad a_{22} = 1 \end{aligned}$$

Darstellungsmatrix:

$$\begin{pmatrix} 3 & -2 \\ 1 & 1 \end{pmatrix}$$

(b) Wähle $B = \{(1, 0), (0, 1)\}$ und $C = \{(3, 1), (-2, 1)\}$

$$\begin{aligned} f(v_1) &= (3, 1) = a_{11} \cdot w_1 + a_{21} \cdot w_2 \\ \Rightarrow a_{11} &= 1 \quad a_{21} = 0 \\ f(v_2) &= (-2, 1) = a_{12} \cdot w_1 + a_{22} \cdot w_2 \\ \Rightarrow a_{12} &= 0 \quad a_{22} = 1 \end{aligned}$$

Darstellungsmatrix:

$$\begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 \end{pmatrix}$$

2. $f : V \rightarrow W$ sei Identität id auf V , d.h. $f(v) = \text{id}(v) = v$. Dann gilt bzgl. der Basis $B = \{v_1, \dots, v_n\}$:

$$\text{id}(v_j) = 0v_1 + \dots + 0v_{j-1} + v_j + 0v_{j+1} + \dots + v_n$$

Darstellungsmatrix:

$${}_B A_B = \begin{pmatrix} 1 & 0 & \dots & 0 \\ 0 & 1 & \dots & 0 \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & 0 & \dots & 1 \end{pmatrix} = E_n$$

3. (a) Die Koordinatenvektordarstellung

$$\kappa_B : V \rightarrow K^n : v = \sum_{i=1}^n \lambda_i \cdot v_i \mapsto x = \begin{pmatrix} \lambda_1 \\ \vdots \\ \lambda_n \end{pmatrix}$$

mit $B = \{v_1, \dots, v_n\}$ als Basis des K -Vektorraums V ist ein Isomorphismus.

Wie lautet die Darstellungsmatrix, wenn $C = \{e_1, \dots, e_n\}$ als Basis des K^n gewählt wird?

$$\begin{aligned} v_j &= \sum_{i=1}^n \lambda_i \cdot v_i = 0 \cdot v_1 + \dots + 0 \cdot v_{j-1} + v_j + 0 \cdot v_{j+1} + \dots + 0 \cdot v_n \\ \kappa_B(v_j) &= (0 \quad \dots \quad 0 \quad 1 \quad 0 \quad \dots \quad 0)^T = e_j \\ {}_B A_C &= E_n \end{aligned}$$

(b) Der Basisisomorphismus $i_B = \kappa_B^{-1}$

$$x = \begin{pmatrix} \lambda_1 \\ \vdots \\ \lambda_n \end{pmatrix} \mapsto i_B(x) = v = \sum_{i=1}^n \lambda_i \cdot v_i$$

Es gilt: $i_B(e_j) = v_j$ für $j = 1, \dots, n$. Für $v \in V$ beliebig:

$$\begin{aligned} v &= \sum_{j=1}^n \lambda_j \cdot v_j \Rightarrow \kappa_B(v) = x = \begin{pmatrix} \lambda_1 \\ \vdots \\ \lambda_n \end{pmatrix} \\ f(v) &= f\left(\sum_{j=1}^n \lambda_j \cdot v_j\right) = \sum_{j=1}^n \lambda_j \cdot f(v_j) \\ &= \sum_{j=1}^n \lambda_j \sum_{i=1}^m a_{ij} \cdot w_i \\ &= \sum_{i=1}^m \underbrace{\left(\sum_{j=1}^n a_{ij} \cdot \lambda_j\right)}_{=: y_i} \cdot w_i \\ &= \sum_{i=1}^m y_i \cdot w_i \end{aligned}$$

Dabei gilt:

$$\kappa_C(f(v)) = \kappa_C(w) = \begin{pmatrix} y_1 \\ \vdots \\ y_m \end{pmatrix} = y \in K^m$$

Zur Erklärung:

$$\underbrace{\sum_{j=1}^n a_{ij} \cdot \lambda_j}_{A \cdot x} = \underbrace{y_i}_y \quad (12)$$

Satz 5:

Sei $f : V \rightarrow W$ eine lineare Abbildung mit Darstellungsmatrix $A =_B A_C$. Falls $w = f(v)$ und $\kappa_B(v) = x$, $\kappa_C(w) = y$, dann gilt $y = A \cdot x$.

4. $f : \mathbb{R}^2 \rightarrow \mathbb{R}^2$ eine Drehung um den Nullpunkt durch den Winkel α . Basis $B = \{e_1, e_2\}$

$$\begin{aligned} f(e_1) &= a_{11} \cdot e_1 + a_{21} \cdot e_2 \\ &= \cos \alpha \cdot e_1 + \sin \alpha \cdot e_2 \\ f(e_2) &= -\sin \alpha \cdot e_1 + \cos \alpha \cdot e_2 \\ {}_B A_B &= \begin{pmatrix} \cos \alpha & -\sin \alpha \\ \sin \alpha & \cos \alpha \end{pmatrix} \end{aligned}$$

Wegen (12) gilt für beliebigen Vektor $x = (\lambda_1, \lambda_2)^T \in \mathbb{R}^2$ und $y = \kappa_B(f(x))$:

$$\begin{aligned} y &= {}_B A_B \cdot x \\ \begin{pmatrix} y_1 \\ y_2 \end{pmatrix} &= \begin{pmatrix} \lambda_1 \cdot \cos \alpha - \lambda_2 \cdot \sin \alpha \\ \lambda_1 \cdot \sin \alpha + \lambda_2 \cdot \cos \alpha \end{pmatrix} \end{aligned}$$

Satz 6:

Sei A eine Darstellungsmatrix der linearen Abbildung $f : V \rightarrow W$, dann gilt:

$$\dim \text{Bild}(f) = \text{Rang } A$$

Bemerkung: Dabei ist Rang A unabhängig von Basen für eine Darstellungsmatrix A von f und heißt deshalb auch Rang f .

Beweis:

- Es sei $B = \{v_1, \dots, v_n\}$ Basis von V , $C = \{w_1, \dots, w_m\}$ Basis von W , $A =_B A_C$ Darstellungsmatrix von f .
- Es ist $f(v_j) = \sum_{i=1}^m a_{ij} \cdot w_i$ und $A = (a_1 \dots a_n)$ mit $a_j = (a_{1j} \dots a_{mj})$.
- $U = \text{Lin}(a_1, \dots, a_n)$ ist Untervektorraum von K^m und $W' = \text{Lin}(f(v_1), \dots, f(v_n))$ ist Untervektorraum von W .
- Die Abbildung $i_C : U \rightarrow W'$ mit $i_C(e_j) = f(v_j)$ für $j = 1, \dots, n$ ist der Basisisomorphismus (linear und bijektiv) bzgl. C . Also $U \cong W'$ und nach Satz 2 gilt $\dim U = \dim W'$.
- $W' = \text{Bild}(f)$ nach Satz 1. Also nach Rang-Definition: $\text{Rang } A = \dim U = \dim W' = \dim \text{Bild}(f)$.

Satz 7: (Charakterisierung von Isomorphismen)

Sei A Darstellungsmatrix von $f \in \text{Hom}_K(V, W)$ mit $\dim V = \dim W = n$. Dann gilt: f Isomorphismus \Leftrightarrow Rang $A = n$.

4.3 Komposition linearer Abbildungen

$$\left\{ \begin{array}{l} V \\ W \text{ K-Vektorraum mit Basis} \\ Z \end{array} \right. \left\{ \begin{array}{l} B = \{v_1, \dots, v_n\} \\ C = \{w_1, \dots, w_m\} \\ D = \{z_1, \dots, z_s\} \end{array} \right.$$

Es seien $f : V \rightarrow W, g : W \rightarrow Z$ lineare Abbildungen, ${}_B A_C$ Darstellungsmatrix von f bzgl. Basen B und C , ${}_C A_D$ Darstellungsmatrix von g bzgl. Basen C und D .

Satz 8:

Die Komposition $g \circ f : V \rightarrow Z$ von f und g ist

1. eine lineare Abbildung
2. besitzt die Darstellungsmatrix ${}_C B_D \cdot {}_B A_C$ bzgl. der Basen B und D .

Beweis:

1. • Additivität

$$\begin{aligned} (g \circ f)(u + v) &= g(f(u + v)) = g(f(u) + f(v)) \\ &= g(f(u)) + g(f(v)) = (g \circ f)(u) + (g \circ f)(v) \end{aligned}$$

- Homogenität:

$$\begin{aligned} (g \circ f)(\lambda \cdot u) &= g(f(\lambda \cdot u)) = g(\lambda \cdot f(u)) \\ &= \lambda \cdot g(f(u)) = \lambda \cdot (g \circ f)(u) \end{aligned}$$

2. • Wegen (9) ist

$$f(v_j) = \sum_{i=1}^m a_{ij} \cdot w_i \quad g(w_i) = \sum_{k=1}^s b_{ki} \cdot z_k$$

mit $(a_{ij}) = {}_B A_C$ und $(b_{ki}) = {}_C B_D$.

- Ansatz: $(g \circ f)(v_j) = \sum_{k=1}^s c_{kj} \cdot z_k$ mit (c_{kj}) gesucht.

$$\begin{aligned} (g \circ f)(v_j) &= g(f(v_j)) = g\left(\sum_{i=1}^m a_{ij} \cdot w_i\right) \\ &= \sum_{i=1}^m a_{ij} \cdot g(w_i) \\ &= \sum_{i=1}^m a_{ij} \cdot \left(\sum_{k=1}^s b_{ki} \cdot z_k\right) \\ &= \sum_{i=1}^m \sum_{k=1}^s a_{ij} \cdot b_{ki} \cdot z_k \\ &= \sum_{k=1}^s \underbrace{\left(\sum_{i=1}^m b_{ki} \cdot a_{ij}\right)}_{=: c_{kj}} \cdot z_k \end{aligned}$$

Offensichtlich gilt: $(c_{kj}) = {}_C B_D \cdot {}_B A_C$.

Beispiel:

1.
 - $f : \mathbb{R}^2 \rightarrow \mathbb{R}^2$: Drehung um 0 durch α mit Darstellungsmatrix A (Bsp.4)
 - $g : \mathbb{R}^2 \rightarrow \mathbb{R}^2$: Drehung um 0 durch β mit Darstellungsmatrix B.
 - Darstellungsmatrix der Drehung um 0 durch $\alpha + \beta$:

$$\begin{aligned}
 g \circ f \leftrightarrow B \cdot A &= \begin{pmatrix} \cos \beta & -\sin \beta \\ \sin \beta & \cos \beta \end{pmatrix} \cdot \begin{pmatrix} \cos \alpha & -\sin \alpha \\ \sin \alpha & \cos \alpha \end{pmatrix} \\
 &= \begin{pmatrix} \cos \alpha \cdot \cos \beta - \sin \alpha \cdot \sin \beta & -\sin \alpha \cdot \cos \beta - \cos \alpha \cdot \sin \beta \\ \cos \alpha \cdot \sin \beta + \sin \alpha \cdot \cos \beta & -\sin \alpha \cdot \sin \beta + \cos \alpha \cdot \cos \beta \end{pmatrix} \\
 &= \begin{pmatrix} \cos(\alpha + \beta) & -\sin(\alpha + \beta) \\ \sin(\alpha + \beta) & \cos(\alpha + \beta) \end{pmatrix}
 \end{aligned}$$

4.4 Basistransformation

- Sind $B = \{v_1, \dots, v_n\}$ und $B' = \{v'_1, \dots, v'_n\}$ Basen von V , dann gibt es eindeutig bestimmte $s_{ki} \in K$ mit

$$v'_i = \sum_{k=1}^n s_{ki} \cdot v_k \quad (i = 1, \dots, n)$$

$S = (s_{ki}) \in K^{n \times n}$ heißt Übergangsmatrix von B nach B' .

- Wir betrachten den Automorphismus $id : V \rightarrow V : v \mapsto id(v) = v$ und fragen nach seiner Darstellungsmatrix ${}_B A_{B'}$.

$$\begin{aligned}
 v_j \mapsto id(v_j) = v_j &= \sum_{i=1}^n a_{ij} \cdot v'_i \\
 &= \sum_{i=1}^n \sum_{k=1}^n a_{ij} \cdot s_{ki} \cdot v_k \\
 &= \sum_{k=1}^n \sum_{i=1}^n s_{ki} \cdot a_{ij} \cdot v_k \\
 &= \sum_{k=1}^n \delta_{ik} \cdot v_k
 \end{aligned}$$

Es gilt: $S \cdot {}_B A_{B'} = E_n$. Also $S = {}_B A_{B'}$ bzw. $S^{-1} = {}_B A_{B'}$.

- Bemerkungen:
 1. Da id ein Automorphismus ist, gilt nach Satz 7 $\text{Rang } {}_B A_{B'} = n$, was auch durch die Existenz von ${}_B A_{B'}^{-1}$ bestätigt wird.
 2. $S = {}_{B'} A_B$ ist die Darstellungsmatrix von id bzgl. B' und B .

Satz 9: (Transformation der Darstellungsmatrix bei Basistransformation)

- Sei $f : V \rightarrow W \in \text{Hom}_K(V, W)$, B, B' Basen in V , C, C' Basen in W , ${}_B A_C$ Darstellungsmatrix von f bzgl. der Basen B und C , ${}_{B'} A_{C'}$ Darstellungsmatrix von f bzgl. der Basen B' und C' . Dann gibt es invertierbare Matrizen T und S , sodass

$$T^{-1} \cdot {}_B A_C \cdot S = {}_{B'} A_{C'} \quad (16)$$

- Sonderfall $f : V \rightarrow V$ (Endomorphismus): Man wählt $V = W$ und $B = C$, $B' = C'$. Dann $S^{-1} \cdot {}_B A_B \cdot S = {}_{B'} A_{B'}$ mit der Übergangsmatrix S von B nach B' .

Beweis: siehe Mitschriften (Diagramm)

Lemma:

$f : V^{(n)} \rightarrow W^{(m)} \in \text{Hom}_K(V, W)$ mit $\text{Rang } f = r$. Dann gibt es Basen P und Q von V und W mit

$${}_P A_Q = \begin{pmatrix} E_r & 0 \\ 0 & 0 \end{pmatrix}$$

Beweis:

- $\{w_1, \dots, w_r\}$ Basis von $\text{Bild}(f)$ wegen $\dim \text{Bild}(f) = \text{Rang } f = r$. Es sei $Q = \{w_1, \dots, w_r, \dots, w_m\}$ Basis von W (Basisergänzungssatz). Es gilt:

$$\begin{aligned} \dim V &= \dim \text{Kern}(f) + \dim \text{Bild}(f) \\ n &= r + \dim \text{Kern}(f) \end{aligned}$$

- Es sei $P = \{v_1, \dots, v_r, u_1, \dots, u_k\}$ mit $r+k=n$ ($k = \dim \text{Kern}(f)$) mit $u_1, \dots, u_k \in \text{Kern}(f)$.
- Dann $f(v_i) = w_i$ für $i = 1, \dots, r$:

$$\begin{aligned} f(v_i) &= w_i = \sum_{k=1}^m \lambda_k \cdot w_k \quad (i = 1, \dots, r) \\ &= 0 \cdot w_1 + \dots + 0 \cdot w_{k-1} + w_k + 0 \cdot w_{k+1} + \dots + 0 \cdot w_n \\ f(u_i) &= 0 \quad (i = 1, \dots, k) \end{aligned}$$

Bzgl. P und Q ist die Darstellungsmatrix:

$${}_P A_Q = \begin{pmatrix} 1 & 0 & \dots & 0 & 0 & \dots & 0 \\ 0 & 1 & \dots & 0 & \vdots & \vdots & \vdots \\ \vdots & \vdots & \vdots & \vdots & \vdots & \vdots & \vdots \\ 0 & 0 & \dots & 1 & \vdots & \vdots & \vdots \\ 0 & 0 & \dots & 0 & \vdots & \vdots & \vdots \\ \vdots & \vdots & \vdots & \vdots & \vdots & \vdots & \vdots \\ 0 & 0 & \dots & 0 & 0 & \vdots & 0 \end{pmatrix}$$

Definition:

Matrizen A und A' heißen äquivalent bzw. ähnlich, wenn invertierbare Matrizen T und S existieren, sodass $T^{-1} \cdot A \cdot S = A'$ bzw. $S^{-1} \cdot A \cdot S = A'$.

Satz 10:

Seien $A, A' \in K^{m \times n}$. Dann sind äquivalente Aussagen:

1. A und A' sind äquivalent.
2. A und A' beschreiben bzgl. geeigneter Basen dieselbe lineare Abbildung
3. $\text{Rang } A = \text{Rang } A'$

Beweis:

1. „a) \Leftrightarrow b)“

- Es gibt invertierbare Matrizen T und S , sodass $A' = T^{-1} \cdot A \cdot S$. Interpretiere $A =_B A_C (f)$ als Darstellungsmatrix von $f : V \rightarrow W$; T als Übergangsmatrix von C nach C' , S als Übergangsmatrix von B nach B' . Dann sagt (16): $A' =_{B'} A_{C'}$ und beschreibt ebenfalls f .
- Umgekehrt: Wenn f durch (16) beschrieben, dann existieren T und S nach Satz 9. Also A und A' äquivalent.

2. „b) \Rightarrow c)“: Klar wegen Satz 6.

3. „c) \Rightarrow b)“:

- Wegen des Darstellungssatzes:

$$\begin{aligned} A &= {}_B A_C \leftrightarrow f : V \rightarrow W \text{ mit Basen } B \text{ und } C \\ A' &= {}_{B'} A_{C'} \leftrightarrow f : V \rightarrow W \text{ mit Basen } B' \text{ und } C' \end{aligned}$$

- $\text{Rang } A = \text{Rang } A'$ nach Voraussetzung, dann $\text{Rang } f = \text{Rang } f' =: r$. Mit Lemma gibt es P und Q (Basen) mit

$$P A_Q = \begin{pmatrix} E_r & 0 \\ 0 & 0 \end{pmatrix}$$

als Darstellungsmatrix von f .

- Es gibt ebenso P' und Q' mit

$$P' A_{Q'} = \begin{pmatrix} E_r & 0 \\ 0 & 0 \end{pmatrix}$$

als Darstellungsmatrix von f' .

- Bzgl. geeigneter Basen sind die Darstellungsmatrizen von f und f' gleich, also $f=f'$.

Anwendung der Basistransformation in der Theorie der lin. GLS:

$$\begin{aligned} {}_{B'}A_{C'} &= T^{-1} \cdot {}_B A_C \cdot S \\ y &= {}_B A_C \cdot x \quad \text{mit } \kappa_B(v) = x \quad \kappa_C(w) = y \\ x &= S \cdot x' \quad y = T \cdot y' \end{aligned}$$

Bekanntlich:

$$\text{Kern}(f) = \{v \in V : f(v) = 0_w\}$$

Anwendung der Koordinatenvektorabbildung für $A \in K^{m \times n}$:

$$\text{Kern}A := \{x \in K^n : A \cdot x = 0\}$$

Kern A ist die Lösungsmenge eines homogenen linearen Gleichungssystems, dessen Koeffizientenmatrix A eine Darstellungsmatrix einer lineare Abbildung f ist.

$$\text{Kern}f = \{v \in V : v = i_B(X), x \in \text{Kern}A\}$$

Es gilt für $A' \in K^{m \times n}$:

$$\text{Kern}A' = \{x' \in K^n : A' \cdot x' = 0\}$$

Sei $B'=P$ und $C'=Q$, die nach (18) existierenden Basen, mit

$$A' = {}_{B'}A_{C'} = {}_P A_Q = \begin{pmatrix} E_r & 0 \\ 0 & 0 \end{pmatrix}$$

mit $r = n - k = \text{Rang}f$. Dann ist $A' = T^{-1} \cdot {}_B A_C \cdot S$, wobei S als Übergangsmatrix von B nach B' und T als Übergangsmatrix von C nach C'. Es gilt:

$$\begin{aligned} x' \in \text{Kern}(A') &\Leftrightarrow A' \cdot x' = 0 = T^{-1} \cdot A \cdot S \cdot x \\ &\Leftrightarrow T^{-1} \cdot A \cdot x = 0 \\ &\Leftrightarrow A \cdot x = 0 \\ &\Leftrightarrow x \in \text{Kern}(A) \end{aligned}$$

Außerdem gilt:

$$\begin{aligned} A' \cdot x' = 0 &\Leftrightarrow \begin{pmatrix} E_r & 0 \\ 0 & 0 \end{pmatrix} \cdot \begin{pmatrix} x'_1 \\ \vdots \\ x'_n \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 0 \\ \vdots \\ 0 \end{pmatrix} \\ &\Leftrightarrow x' = \begin{pmatrix} 0 \\ \vdots \\ 0 \\ t_1 \\ \vdots \\ t_{n-r} \end{pmatrix} \quad (t_i \in K \text{ beliebig}) \\ &\Leftrightarrow x = S \cdot x' = (s_1 \dots s_n) \cdot x' = t_1 \cdot s_{r+1} + \dots + t_{n-r} \cdot s_n \\ &\Leftrightarrow x \in \text{Lin}(s_{r+1}, \dots, s_n) \end{aligned}$$

Satz 11:

Wenn $A \in K^{m \times n}$ und $\text{Rang } A = r$, dann gibt es invertierbare Matrizen S und T , sodass

$$A' = T^{-1} \cdot A \cdot S$$

und die letzten $(n-r)$ Spalten von S bilden eine Basis von Kern A .

Wie berechnet man T und S ? \rightarrow Normalformproblem (s. später)

Beispiele:

1. Basistransformation im \mathbb{R}^3 mit $B' = \{v'_1, v'_2, v'_3\}$ Basis des \mathbb{R}^3 und $B = \{v_1, v_2, v_3\}$ als Basis des \mathbb{R}^3 . Welche Darstellung hat u bzgl. B' ?

$$\begin{aligned} u &= 4 \cdot e_1 - 4 \cdot e_2 + 11 \cdot e_3 \\ v'_1 &= 2 \cdot e_1 - 2 \cdot e_2 - e_3 \\ v'_2 &= 4 \cdot e_1 + 2 \cdot e_2 - 4 \cdot e_3 \\ v'_3 &= e_1 + 2 \cdot e_2 + 2 \cdot e_3 \end{aligned}$$

Übergangsmatrix von B nach B'

$$\begin{pmatrix} 2 & 4 & 1 \\ -2 & 2 & 2 \\ -1 & -4 & 2 \end{pmatrix}$$

Es gilt:

$$x' = S^{-1} \cdot x = \frac{1}{7} \cdot \begin{pmatrix} 27 \\ -13 \\ 26 \end{pmatrix}$$

mit

$$S^{-1} = \frac{1}{7} \cdot \begin{pmatrix} 2 & -2 & 1 \\ \frac{1}{3} & \frac{5}{6} & -1 \\ 3 & \frac{2}{3} & 2 \end{pmatrix}$$

Anwendung des Basisisomorphismus:

$$u = i_B(x') = \frac{27}{7} \cdot v'_1 - \frac{13}{7} \cdot v'_2 + \frac{26}{7} \cdot v'_3$$

2. lineare Abbildung $\mathbb{R}^3 \rightarrow \mathbb{R}^3$ sei festgelegt durch

$$f(e_j) = \sum_{i=1}^3 a_{ij} \cdot e_i \quad (j = 1, 2, 3)$$

mit

$$A = {}_B A_B = (a_{ij}) = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 1 \\ 0 & 3 & 3 \\ 1 & -1 & 0 \end{pmatrix}$$

sei gegeben. Es ist $\text{Rang } A = 2$ (da $a_1 + a_2 = a_3$). Für $A' = {}_{B'} A_{B'}$ gilt:

$$A' = \frac{1}{7} \cdot \begin{pmatrix} 24 & 14 & -19 \\ -\frac{67}{7} & -7 & 12 \\ \frac{11}{3} & 0 & 11 \end{pmatrix}$$

Es kann der Kern von $A = \{x \in \mathbb{R}^3 : A \cdot x = 0\}$ berechnet werden:

$$\begin{pmatrix} 1 & 0 & 1 \\ 0 & 3 & 3 \\ 1 & -1 & 0 \end{pmatrix} \cdot \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix} \Rightarrow c_1 = \begin{pmatrix} -1 \\ -1 \\ 1 \end{pmatrix}$$

c_1 ist einziger Fundamentallösungsvektor der Basis von Kern A , da $\dim \text{Kern}(f) = 3 - 2 = 1$.

$$\text{Kern}A = \{x \in \mathbb{R}^3 : x = \lambda \cdot c_1, \lambda \in \mathbb{R}\}$$

3. \mathbb{P}_2 : reeller Vektorraum der Polynome vom Höchstgrad 2 über $[0,1]$ (\rightarrow 2.2.1, Beispiel 4)

Behauptung: $v_1 = (1-t)^2, v_2 = 2 \cdot (1-t) \cdot t, v_3 = t^2$ ist als $\{v_1, v_2, v_3\} = B$ ist Basis des \mathbb{P}_2 . (Bernstein-Polynom-Basis)

Beweis: Wir zeigen die Existenz einer Basistransformation

$$\begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ -2 & 2 & 0 \\ 1 & -2 & 1 \end{pmatrix}$$

Zu zeigen: S invertierbar ($\text{Rang } S = 3$).

5

Determinanten

5.1 Einführung

- Lösung linearer Gleichungssysteme als Funktion der Koeffizienten
- Entscheidung über Rang von $A^{n \times n}$ $< n$ durch Nullabfrage

2-reihige Determinanten:

- Rechenvorschrift (2.3.2):

$$\langle x^\perp, y \rangle = x_1 \cdot y_2 - x_2 \cdot y_1$$

- Sei $A \in K^{2 \times 2}$. Die Zahl

$$\det A = \det \begin{pmatrix} a_1 & b_1 \\ a_2 & b_2 \end{pmatrix} = a_1 \cdot b_2 - a_2 \cdot b_1$$

heißt die 2-reihige Determinante der 2-reihigen Matrix A.

- Geometrische Deutung: \mathbb{R}^2 , $a = (a_1 a_2)^T$, $b = (b_1 b_2)^T$.

$$\begin{aligned} F_1 &= F_2 = 0, 5 \cdot b_1 \cdot b_2 + a_2 \cdot b_1 \\ F_3 &= F_4 = 0, 5 \cdot a_1 \cdot a_2 \\ \Rightarrow F &= (a_1 + b_1) \cdot (a_2 + b_2) - 2F_1 - 2F_3 \\ &= a_1 \cdot b_2 - a_2 \cdot b_1 \end{aligned}$$

F ist der Flächeninhalt des von a und b aufgespannten Parallelogramms.

- Eigenschaften:

1. $\det A = 0 \Leftrightarrow a, b$ linear abhängig
2. $\det A \neq 0 \Leftrightarrow a, b$ linear unabhängig $\Leftrightarrow \text{Rang } A = 2$
3. $\det A = F > 0$, wenn $0 < \varphi < \pi$
4. $\det A = F < 0$, wenn $-\pi < \varphi < 0$

3-reihige Determinanten:

- Es sei $a = (a_1 a_2 a_3)^T$, $b = (b_1 b_2 b_3)^T$, $c = (c_1 c_2 c_3)^T$.

- In 2.3.3 wurde das Vektorprodukt definiert:

$$a \times b = \begin{pmatrix} a_2 \cdot b_3 - a_3 \cdot b_2 \\ a_3 \cdot b_1 - a_1 \cdot b_3 \\ a_1 \cdot b_2 - a_2 \cdot b_1 \end{pmatrix}$$

$$\|a \times b\| = F_{Pl}$$

- Das Skalarprodukt von $a \times b$ ist

$$V_S = \langle a \times b, c \rangle$$

$$= (a_2 \cdot b_3 - a_3 \cdot b_2) \cdot c_1 + (a_3 \cdot b_1 - a_1 \cdot b_3) \cdot c_2 + (a_1 \cdot b_2 - a_2 \cdot b_1) \cdot c_3$$

das Spatprodukt.

- a,b,c spannen einen Spat (Parallelepiped) auf mit dem vorzeichenfähigen Volumen V_S .

Beweis:

- $F = \|a \times b\|$ sei die Grundfläche des Spates. Nach der Volumenformel für Prismen mit der Höhe h gilt:

$$V_2 = F \cdot h$$

Die Höhe h lässt sich über die Abstandsformel nach Hesse (2.3.7) berechnen, wobei ε durch 0 von a und b aufgespannt wird (Normalenvektor n):

$$h = d(c, \varepsilon)$$

$$n = a \times b$$

$$\Rightarrow h = \frac{\langle n, c - 0 \rangle}{\|n\|}$$

$$\Rightarrow V_S = \frac{\|a \times b\|}{\|n\|} \cdot \langle a \times b, c \rangle = \langle a \times b, c \rangle$$

- Definition: Die Zahl $\det A$ ist definiert:

$$\det A = \det \begin{pmatrix} a_1 & b_1 & c_1 \\ a_2 & b_2 & c_2 \\ a_3 & b_3 & c_3 \end{pmatrix} = \langle a \times b, c \rangle$$

und heißt 3-reihige Determinante der 3-reihigen Matrix A.

- Eigenschaften:

1. $\det A = 0 \Leftrightarrow a, b, c$ linear abhängig
2. $\det A \neq 0 \Leftrightarrow a, b, c$ linear unabhängig $\Leftrightarrow \text{Rang } A = 3$
3. $\det A = V_S > 0$, wenn a,b,c ein Rechtsdreiein bilden
4. $\det A = V_S < 0$, wenn a,b,c ein Linkssystem bilden
5. $\det(a, b, c) = \langle a \times b, c \rangle = \langle c, \times a, b \rangle = \det(c, a, b)$

- Berechnungsschema s. Mitschriften

Rekursive Definition der Determinante einer n-reihigen Matrix $A^{n \times n}$:

1. Für $n=1$ sei $\det A := a_{11}$.
2. Für $n \geq 2$ sei

$$\det A = \sum_{i=1}^n (-1)^{i+1} \cdot a_{i1} \cdot \det A_{i1}$$

wobei A_{i1} die $(n-1)$ -reihige Matrix bezeichnet (Streichungsmatrix), die aus A durch Entfernen der ersten Spalte und i -ten Zeile entsteht.

Bemerkung:

- Wendet man die Formel rekursiv auf $\det A_{i1}$ an, so ergibt sich zum Schluss die Leibnizsche Determinantenformel :

$$\det A = \sum_{\pi \in S_n} \text{sign}(\pi) a_{1,\pi(1)} \cdot \dots \cdot a_{n,\pi(n)}$$

wobei S_n die Gruppe der Permutationen der Menge $\{1, \dots, n\}$, d.h. die Gruppe der bijektiven Abbildungen dieser Menge auf sich.

- Ist $\pi : (1, 2, \dots, n) \mapsto (k_1, \dots, k_n)$ eine Permutation, so heißt die Anzahl der Elemente k_j mit $j < i$ und $k_j > k_i$ der Fehlstand $\varepsilon(k_i)$.
- Die Summe der Fehlstände aller Elemente von π heißt der Fehlstand von π :

$$f(\pi) = \sum_{i=1}^n \varepsilon(k_i)$$

Beispiel:

$$\begin{aligned} \pi : (1, 2, 3, 4, 5) &\mapsto (4, 5, 3, 1, 2) \\ \varepsilon(1) = 3 \quad \varepsilon(2) = 3 \quad \varepsilon(3) = 2 \quad \varepsilon(4) = 0 \quad \varepsilon(5) = 0 \quad f(\pi) &= 8 \end{aligned}$$

Damit definiert man:

$$\begin{aligned} \text{sign}(\pi) &= \begin{cases} 1 & \text{falls } f(\pi) \text{ gerade} \\ -1 & \text{falls } f(\pi) \text{ ungerade} \end{cases} \\ &= (-1)^{f(\pi)} \end{aligned}$$

Satz 1:

Für eine obere Dreiecksmatrix gilt:

$$\det \begin{pmatrix} a_{11} & \dots & \dots & a_{1n} \\ 0 & a_{22} & \dots & \vdots \\ \vdots & \vdots & \vdots & \vdots \\ 0 & 0 & \dots & a_{nn} \end{pmatrix} = a_{11} \cdot a_{22} \cdot \dots \cdot a_{nn}$$

Folgerung:

$$\det E_n = 1$$

5.2 Eigenschaften von Determinanten

Satz 2:

Die Abbildung \det ist linear in jeder Zeile a^j von $A = (a^1 \dots a^n)^T$ mit $j = 1, \dots, n$, d.h.

- Homogenität:

$$\forall \lambda \in K : \det \begin{pmatrix} a^1 \\ \vdots \\ \lambda \cdot a^j \\ \vdots \\ a^n \end{pmatrix} = \lambda \cdot \begin{pmatrix} a^1 \\ \vdots \\ a^j \\ \vdots \\ a^n \end{pmatrix}$$

- Additivität: Für beliebiges festes j : Ist $a^j = r^j + s^j$ mit $r^j, s^j \in K^{1 \times n}$, so gilt:

$$\det \begin{pmatrix} a^1 \\ \vdots \\ r^j + s^j \\ \vdots \\ a^n \end{pmatrix} = \det \begin{pmatrix} a^1 \\ \vdots \\ r^j \\ \vdots \\ a^n \end{pmatrix} + \det \begin{pmatrix} a^1 \\ \vdots \\ s^j \\ \vdots \\ a^n \end{pmatrix}$$

Beweis: Vollständige Induktion

- Induktionsanfang: $n=1$

$$\begin{aligned} \det(\lambda \cdot a_{11}) &= \lambda \cdot a_{11} = \lambda \cdot \det(a_{11}) \\ \det(r + s) &= r + s = \det(r) + \det(s) \end{aligned}$$

- Induktionsvoraussetzung: Behauptung gelte für $n=m-1$
- Induktionsschritt: $n=m$

1. Homogenität:

$$B = \begin{pmatrix} b^1 \\ \vdots \\ a^m \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} a^1 \\ \vdots \\ \lambda \cdot a^j \\ \vdots \\ a^m \end{pmatrix} \quad b_{ik} = \begin{cases} a_{ik} & i \neq j \\ \lambda \cdot a_{ik} & i = j \end{cases}$$

$$\begin{aligned} \det B &= \sum_{i=1}^m (-1)^{i+1} \cdot b_{i1} \cdot \det B_{i1} \\ \det B_{i1} &= \lambda \cdot A_{i1} \quad (i \neq j) \\ \det B_{j1} &= \det A_{j1} \\ \Rightarrow \det B &= \sum_{i=1(i \neq j)}^m (-1)^{i+1} \cdot a_{i1} \cdot \lambda \cdot \det A_{i1} + b_{j1} \cdot \det B_{j1} \cdot (-1)^{j+1} \\ &= \lambda \cdot \det A \end{aligned}$$

2. Additivität:

$$B = \begin{pmatrix} b^1 \\ \vdots \\ b^m \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} a^1 \\ \vdots \\ r^j + s^j \\ \vdots \\ a^m \end{pmatrix} \quad \text{mit } b_{ik} = \begin{cases} a_{ik} & i \neq j \\ r_{jk} + s_{jk} & i = j \end{cases}$$

$$R = \begin{pmatrix} r^1 \\ \vdots \\ r^m \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} a^1 \\ \vdots \\ r^j \\ \vdots \\ a^m \end{pmatrix} \quad \text{mit } r_{ik} = \begin{cases} a_{ik} & i \neq j \\ r_{jk} & i = j \end{cases}$$

$$S = \begin{pmatrix} s^1 \\ \vdots \\ s^m \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} a^1 \\ \vdots \\ s^j \\ \vdots \\ a^m \end{pmatrix} \quad \text{mit } s_{ik} = \begin{cases} a_{ik} & i \neq j \\ s_{jk} & i = j \end{cases}$$

$$\begin{aligned} \det B &= \left(\sum_{i=1(i \neq j)}^m (-1)^{i+1} b_{i1} \cdot \det B_{i1} \right) + (-1)^{j+1} \cdot b_{j1} \cdot B_{j1} \\ \det B_{i1} &= \det R_{i1} + \det S_{i1} \\ \det B_{j1} &= \det A_{j1} = \det R_{j1} = \det S_{j1} \\ \Rightarrow \det B &= \left(\sum_{i=1(i \neq j)}^m (-1)^{i+1} a_{i1} \cdot (\det R_{i1} + \det S_{i1}) \right) \\ &\quad + (-1)^{j+1} \cdot (r_{j1} + s_{j1}) \cdot \det A_{j1} \\ &= \det R + \det S \end{aligned}$$

Beispiel:

$$\det \begin{pmatrix} 2 & 3 \\ 1+2 & 3+1 \end{pmatrix} = \det \begin{pmatrix} 2 & 3 \\ 1 & 3 \end{pmatrix} + \det \begin{pmatrix} 2 & 3 \\ 2 & 1 \end{pmatrix}$$

Lemma 1:

B entstehe aus $A \in K^{n \times n}$ ($n \geq 2$), indem zwei benachbarte Zeilen vertauscht werden. Dann gilt:

$$\det B = -\det A$$

Lemma 2:

B entstehe aus $A \in K^{n \times n}$ ($n \geq 2$), indem zwei Zeilen vertauscht werden. Dann gilt:

$$\det B = -\det A$$

Das heißt det ist alternierend.

Beweis:

- Die Zeilen a^r und a^s sollen vertauscht werden, o.B.d.A. $r < s$. Um a^r nach a^s zu bringen, sind $(s-r)$ Nachbarschaftstausche durchzuführen.
- Dann steht a^s an der Stelle $s-1$. Deshalb sind $s-r-1$ benachbarte Zeilen zu tauschen, um a^s in die r -te Zeile zu bringen.
- Gesamtzahl der Vertauschungen ist $(s-r) + (s-r-1) = 2(s-r) - 1$, also ungerade Anzahl. Nach Lemma 1 alterniert Vorzeichen bei jedem Tausch. Also $\det B = -\det A$.

Folgerung 1:

A besitze zwei gleiche Zeilen. Dann $\det A = 0$.

Beweis:

- Für A gibt es i, j ($i \neq j$) mit $a^i = a^j$. B entstehe durch Vertauschen von a^j und a^i . Dann $\det B = -\det A = \det A$.

Satz 3:

1. $\det A^T = \det A$
2. $\det(A \cdot B) = (\det A) \cdot (\det B)$
3. A invertierbar $\Leftrightarrow \det A \neq 0$
4. $\text{Rang } A < n \Leftrightarrow \det A = 0$

Folgerung:

Mit Satz 1: Für jede untere Dreiecksmatrix gilt:

$$\det \begin{pmatrix} a_{11} & \dots & 0 & & \\ \vdots & \vdots & \vdots & & \\ & & a_{1n} & \dots & a_{nn} \end{pmatrix} = a_{11} \cdot \dots \cdot a_{nn}$$

Folgerung:

1. $\det(B \cdot A) = \det(A \cdot B)$
2. $\det(A^k) = (\det A)^k$ ($k \in \mathbb{N}$)
3. $1 = \det(A \cdot A^{-1}) = (\det A) \cdot (\det A^{-1}) \Rightarrow \det(A^{-1}) = (\det A)^{-1}$
4. $\det(S^{-1} \cdot A \cdot S) = \det A$ für invertierbare $A \in K^{n \times n}$

Definition: elementare Zeilen- und Spaltenumformungen einer Matrix $A \in K^{n \times n}$

- Typ 1: Vertauschen zweier Zeilen (Spalten)
- Typ 2: Multiplikation einer Zeile (Spalte) mit $\lambda \in K \setminus \{0\}$
- Typ 3: Addition des Vielfachen einer Zeile (Spalte) zu einer anderen Zeile (Spalte)

Satz 4:

Die Matrix B entstehe aus Matrix A durch eine elementare Zeilen- oder Spaltenumformung vom Typ i. Dann gilt:

- i=1: $\det B = -\det A$
- i=2: $\det B = \lambda \cdot \det A$
- i=3: $\det B = \det A$

Beweis:

- i=1,2: Klar für Zeilen. Für Spalten wegen $\det A = \det A^T$ (Satz 3).
- i=3: Es gilt:

$$\begin{aligned} \det B &= \det \begin{pmatrix} a^1 \\ \vdots \\ a^i \\ \vdots \\ a^j + \lambda \cdot a^i \\ \vdots \\ a^n \end{pmatrix} = \det \begin{pmatrix} a^1 \\ \vdots \\ a^i \\ \vdots \\ a^j \\ \vdots \\ a^n \end{pmatrix} + \lambda \cdot \det \underbrace{\begin{pmatrix} a^1 \\ \vdots \\ a^i \\ \vdots \\ a^i \\ \vdots \\ a^n \end{pmatrix}}_{0 \text{ (Folgerung 1)}} \\ &= \det A \end{aligned}$$

5.3 Entwicklungssätze und inverse Matrix

Es sei $A \in K^{n \times n}$, $A = (a_{ij})_{n,n} = (a_1 \dots a_n)$, $n \geq 2$, $\{e_1, \dots, e_n\}$ Standardbasis des \mathbb{K}^n

Definition:

Für $i, j \in \{1, \dots, n\}$ heißt

$$a_{ij}^* := \det(a_1 \dots a_{i-1} e_j a_{i+1} \dots a_n)$$

der Cofaktor (Adjunkte) von a_{ij} . Wir betrachten die Teilmatrizen:

$$a_{ij}^* = \det \begin{pmatrix} P & 0 & Q \\ \vdots & & \\ \dots & 1 & \dots \\ \vdots & & \\ R & 0 & S \end{pmatrix}$$

Wir vertauschen die i -te Spalte mit der Vorgängerspalte, das sind $(i-1)$ Nachbarschaftstausche:

$$a_{ij}^* = (-1)^{i-1} \cdot \det \begin{pmatrix} 0 & P & Q \\ \vdots & & \\ 1 & \dots & \dots \\ \vdots & & \\ 0 & R & S \end{pmatrix}$$

Vertauschen der j -ten Zeile mit der Vorgängerzeile:

$$\begin{aligned} a_{ij}^* &= (-1)^{i-1} \cdot (-1)^{j-1} \cdot \det \begin{pmatrix} 1 & \dots & \dots \\ 0 & P & Q \\ \vdots & & \\ 0 & R & S \end{pmatrix} \\ &= (-1)^{i+j} \det A_{ji} \end{aligned}$$

a_{ij}^* ist mit geeignetem Vorzeichen die Determinante der Streichungsmatrix A_{ji} .

Satz 5: (Entwicklung nach der k -ten Spalte)

Es sei $A \in K^{n \times n}$, $i, j \in \{1, \dots, n\}$. Dann gilt:

$$\sum_{k=1}^n a_{ki} \cdot a_{jk}^* = \delta_{ij} \cdot \det A$$

Beispiel: Entwicklung nach 3ter Spalte mit $i = j$

$$\begin{aligned} \det A &= \det \begin{pmatrix} 1 & 2 & 4 & 3 \\ 2 & 3 & 1 & 2 \\ 3 & 4 & 0 & 1 \\ 4 & 1 & 0 & 4 \end{pmatrix} = \sum_{k=1}^4 a_{k3} \cdot a_{3k}^* \\ &= a_{13} \cdot a_{31}^* + a_{23} \cdot a_{32}^* + \underbrace{a_{33}}_0 \cdot a_{33}^* + \underbrace{a_{43}}_0 \cdot a_{34}^* \\ a_{31}^* &= (-1)^{3+1} \cdot \det A_{13} = \det \begin{pmatrix} 2 & 3 & 2 \\ 3 & 4 & 1 \\ 4 & 1 & 4 \end{pmatrix} \\ &= 2 \cdot \det \begin{pmatrix} 4 & 1 \\ 1 & 4 \end{pmatrix} - 3 \cdot \det \begin{pmatrix} 3 & 2 \\ 1 & 4 \end{pmatrix} + 4 \cdot \det \begin{pmatrix} 3 & 2 \\ 4 & 1 \end{pmatrix} = -20 \\ a_{32}^* &= (-1)^{3+2} \cdot \det A_{23} = \dots = 40 \\ \Rightarrow \det A &= 4 \cdot (-20) + 40 = -40 \end{aligned}$$

Beweis:

$$\begin{aligned}
 \sum_{k=1}^n a_{ki} \cdot a_{jk}^* &= \sum_{k=1}^n a_{ki} \cdot \det(a_1 \dots a_{j-1} e_k a_{j+1} \dots a_n) \\
 &= \sum_{k=1}^n \det(a_1 \dots a_{j-1} a_{ki} \cdot e_k a_{j+1} \dots a_n) \\
 &= \det(a_1 \dots a_{j-1} \sum_{k=1}^n a_{ki} \cdot e_k a_{j+1} \dots a_n) \\
 &= \det(a_1 \dots a_{j-1} a_i a_{j+1} \dots a_n) \\
 &= \delta_{ij} \cdot \det A
 \end{aligned}$$

Definition:

Für $A \in K^{n \times n}$ heißt die aus den Cofaktoren $A^* = (a_{ij}^*)$ die adjungierte Matrix.

Lemma:

$$(A^T)^* = (A^*)^T$$

Beweis:

- Es sei $B = (b_{ij}) = A^T = (a_{ji})$. Streichungsmatrix B_{ij} entsteht aus B durch Streichen der i-ten Zeile und j-ten Spalte:

$$\begin{aligned}
 B_{ij} &= (A_{ji})^T \\
 \det(A^T) &= \det A \\
 \Rightarrow \det B_{ij} &= \det A_{ji}
 \end{aligned}$$

Cofaktoren von B:

$$\begin{aligned}
 b_{ij}^* &= (-1)^{i+j} \cdot \det B_{ji} \\
 &= (-1)^{i+j} \cdot \det A_{ij} = a_{ij}^* \\
 \Rightarrow B^* &= (b_{ij}^*) = (a_{ji}^*) = (A^*)^T
 \end{aligned}$$

Satz 6:

1. $A \cdot A^* = (\det A) \cdot E_n = A^* \cdot A$
2. Wenn A invertierbar ist, dann $A^{-1} = \frac{1}{\det A} \cdot A^*$

Satz 7:

Vektoren a_1, \dots, a_n sind linear abhängig \Leftrightarrow

1. Gleichungssystem $x_1 \cdot a_1 + \dots + a_n \cdot x_n = 0$ hat eine nichttriviale Lösung $x = (x_1 \dots x_n) \in K^n$
2. $\det(a_1 \dots a_n) = 0$

Beweis:

- a_1, \dots, a_n linear abhängig $\Leftrightarrow A := (a_1 \dots a_n)$ hat Rang $r < n$. Dann hat $A \cdot x = 0$ $(n-r)$ Fundamentallösungen nach Satz 3 (3.5), also wenigstens ein Lösungsvektor $\neq 0$.
- Nach Satz 3d (5.2): Rang $A < n \Leftrightarrow \det A = 0$

Cramersche Regel:

Ein lineares Gleichungssystem $A \cdot x = b$ ($b \neq 0$) mit $A \in K^{n \times n}$, Rang $A = n$, hat die Lösung:

$$x_i = \frac{1}{\det A} \cdot \det(a_1 \dots a_{i-1} \ b \ a_{i+1} \dots a_n) \quad (i = 1, \dots, n)$$

Beweis:

- $A \cdot x = b \Leftrightarrow x_1 \cdot a_1 + \dots a_n \cdot x_n = b$. b ist also Linearkombination der Spalten von A . Wir bilden:

$$\begin{aligned} \det(a_1 \dots a_{i-1} \ b \ a_{i+1} \dots a_n) &= \det(a_1 \dots a_{i-1} \ \sum_{k=1}^n x_k \cdot a_k \ a_{i+1} \dots a_n) \\ &= \sum_{k=1}^n x_k \cdot \det(a_1 \dots a_{i-1} \ a_k \ a_{i+1} \dots a_n) \\ &= x_i \cdot \det(a_1 \dots a_n) = x_i \cdot \det A \end{aligned}$$

Bemerkung: Cramersche Regel gibt die Lösung ohne Berechnung der inversen Matrix an.

6

Eigenwerte und Diagonalisierbarkeit von Endomorphismen

6.1 Eigenwerte und Eigenvektoren

- Es sei $f : V \rightarrow W$ eine lineare Abbildung mit Darstellungsmatrix $A =_B A_C$ bzgl. der Basen B und C . Es gilt $V=W$, da f Endomorphismus, $A =_B A_B$.
- Ein Endomorphismus $f : V \rightarrow V$ heißt diagonalisierbar, wenn es eine Basis von V gibt, sodass Darstellungsmatrix von f eine Diagonalmatrix ist.
- $\lambda \in K$ heißt ein Eigenwert von f , falls $v \in V$ existiert ($v \neq 0$) mit $f(v) = \lambda \cdot v$.
- Ein Vektor $v \in V$ heißt Eigenvektor zu einem Eigenwert $\lambda \in K$, falls $f(v) = \lambda \cdot v$ mit $v \neq 0$.
- $\lambda \in K$ heißt Eigenwert einer Matrix A , falls λ ein Eigenwert eines Endomorphismus ist bzgl. dieser dann A die zugehörige Darstellungsmatrix.
Kurz: Die Eigenwerte einer Matrix sind die Eigenwerte des zugehörigen Endomorphismus.
- Bemerkungen:
 1. $id(v) = v$ für alle $v \in V$. Also Eigenwert $\lambda = 1$.
 2. Wenn ein $v \in V$ mit $v \neq 0$ existiert und $f(v) = 0 = \lambda \cdot v$, dann hat f den Eigenwert 0. Ist also v ein Eigenvektor zum Eigenwert 0, dann $v \in Kern(f)$.
 3. v sei ein Eigenvektor zum Eigenwert λ . Sei $r := \mu \cdot v$ ($\mu \neq 0$). Dann gilt:

$$\begin{aligned} f(r) &= f(\mu \cdot v) = \mu \cdot f(v) = \mu(\lambda \cdot v) \\ &= (\mu \cdot \lambda) \cdot v = \lambda \cdot (\mu \cdot v) = \lambda \cdot r \end{aligned}$$

Also λ Eigenwert von Eigenvektor r .

4. Zu jedem Eigenvektor v gehört genau ein Eigenwert, denn sind $\lambda_1 \neq \lambda_2$ zwei verschiedene Eigenwerte zu einem Eigenvektor. Dann:

$$\begin{aligned} f(v) &= \lambda_1 \cdot v = \lambda_2 \cdot v \\ \Rightarrow (\lambda_1 - \lambda_2) \cdot v &= 0 \\ \Rightarrow \lambda_1 &= \lambda_2 \end{aligned}$$

Satz 1:

Ein Endomorphismus ist genau dann diagonalisierbar, wenn es eine Basis von V aus Eigenvektoren gibt.

Beweis:

1. „ \Leftarrow “

- Es sei $B = \{v_1, \dots, v_n\}$ Basis aus Eigenvektoren von $f : V \rightarrow V$.
Nach Definition:

$$f(v_j) = \lambda_j \cdot v_j \quad (j = 1, \dots, n)$$

Also Darstellungsmatrix

$${}_B A_B = \begin{pmatrix} \lambda_1 & 0 & \dots & 0 \\ 0 & \lambda_2 & \dots & 0 \\ 0 & & \dots & \lambda_n \end{pmatrix}$$

2. „ \Rightarrow “

- Es sei f diagonalisierbar. Dann existiert Basis $B = \{v_1, \dots, v_n\}$, so dass

$${}_B A_B = \begin{pmatrix} \lambda_1 & 0 & \dots & 0 \\ 0 & \lambda_2 & \dots & 0 \\ 0 & & \dots & \lambda_n \end{pmatrix}$$

Also $f(v_j) = \lambda_j \cdot v_j$ für $j = 1, \dots, n$, also v_j Eigenvektor zum Eigenwert λ_j ($v_j \neq 0$).

Beispiel:

$$\begin{aligned} M &= \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 0 \end{pmatrix} & B &= \{e_1, e_2\} \\ f(e_1) &= e_1 \Rightarrow \lambda = 1 \\ f(e_2) &= 0 \Rightarrow \lambda = 0 \\ f(v) &= f(x_1 \cdot e_1 + x_2 \cdot e_2) = x_1 \cdot e_1 \end{aligned}$$

Lemma 1:

Eigenvektoren zu verschiedenen Eigenwerten sind linear unabhängig.

Beweis:

- Induktionsanfang: Ein Eigenvektor ist linear unabhängig, da $\neq 0$.

- Induktionsvoraussetzung:
 - Eigenvektoren v_1, \dots, v_{r-1} zu Eigenwerten $\lambda_1, \dots, \lambda_{r-1}$ mit $\lambda_i \neq \lambda_j$ für $i \neq j$ sind linear unabhängig.
- Induktionsschritt:
 - Wir betrachten Eigenvektoren v_1, \dots, v_r zu Eigenwerten $\lambda_1, \dots, \lambda_r$ mit $\lambda_i \neq \lambda_j$ für $i \neq j$ und $f(v_i) = \lambda_i \cdot v_i$ für $i = 1, \dots, r$.
 - Angenommen v_1, \dots, v_r sind linear abhängig. Dann gilt:

$$v_r = \sum_{i=1}^{r-1} \mu_i \cdot v_i$$

und es gibt $j \in \{1, \dots, r-1\}$ mit $\mu_j \neq 0$. Also:

$$f(v_r) = \lambda_r \cdot v_r = \sum_{i=1}^{r-1} \mu_i \cdot \lambda_r \cdot v_i$$

Es gilt aber auch:

$$\begin{aligned} f(v_r) &= \sum_{i=1}^{r-1} \mu_i \cdot f(v_i) \\ &= \sum_{i=1}^{r-1} \mu_i \cdot \lambda_i \cdot v_i \end{aligned}$$

Also:

$$f(v_r) - f(v_r) = \sum_{i=1}^{r-1} \mu_i \cdot (\lambda_i - \lambda_r) \cdot v_i = 0$$

Wegen Induktionsvoraussetzung: v_1, \dots, v_{r-1} linear unabhängig, also nur triviale Linearkombination des Nullvektors möglich.

$$\mu_i \cdot (\lambda_i - \lambda_r) = 0$$

wobei $\mu_j \neq 0$. Dann:

$$\lambda_i - \lambda_r = 0 \Rightarrow \lambda_r = \lambda_i$$

Widerspruch!

Seien v_1, \dots, v_n ($n = \dim V$) Eigenvektoren zu verschiedenen Eigenwerten, dann sind v_1, \dots, v_n linear unabhängig. Sie sind Basis von V .

Satz 2:

Hat ein Endomorphismus von V n verschiedene Eigenwerte, dann ist er diagonalisierbar.

Definition: (Eigenraum)

Sei $\lambda \in K$ Eigenwert eines Endomorphismus. Dann heißt

$$U_\lambda = \{v \in V; f(v) = \lambda v\}$$

der Eigenraum von f zum Eigenwert λ .

Bemerkung: In U_λ ist $v = 0$ zugelassen (kein Eigenvektor!)

Lemma 2:

1. U_λ ist ein Untervektorraum von V .
2. λ Eigenwert von $f \Leftrightarrow U_\lambda \neq \{0\}$
3. $U_\lambda = \text{Kern}(f - \lambda \text{id})$
4. $\lambda_1, \dots, \lambda_m$ paarweise verschiedene Eigenwerte von f mit zugehörigen Unterräumen U_1, \dots, U_m und $B_j = \{v_{j1}, \dots, v_{jd_j}\}$ eine Basis von U_j mit $d_j = \dim U_j$ für $j = 1, \dots, m$. Dann sind die Vektoren $v_{11}, \dots, v_{1d_1}, \dots, v_{md_m}$ linear unabhängig und es gilt:

$$\begin{aligned} d_1 + \dots + d_m &\leq n \\ U_1 \oplus \dots \oplus U_m &\subseteq V^n \end{aligned}$$

wobei das Gleichheitszeichen gilt $\Leftrightarrow f$ diagonalisierbar.

Beweis:

1.
 - $U_\lambda \neq \emptyset$, da $0 \in U_\lambda$
 - Abgeschlossenheit bzgl. Addition und Skalarmultiplikation: $\forall v, w \in U_\lambda \forall \alpha, \beta \in K$:

$$\begin{aligned} f(\alpha \cdot v + \beta \cdot w) &= \alpha \cdot f(v) + \beta \cdot f(w) \\ &= \alpha \cdot \lambda \cdot v + \beta \cdot \lambda \cdot w \\ &= \lambda \cdot (\alpha \cdot v + \beta \cdot w) \end{aligned}$$

2. Klar wegen Definition.
3. $U_\lambda = \{v \in V; f(v) = \lambda \cdot v\}$, also $f(v) - \lambda \cdot v = 0$ für alle $v \in U_j$.

$$\begin{aligned} f(v) - \lambda \cdot v &= 0 \\ f(v) - \lambda \cdot \text{id}(v) &= 0 \\ (f - \lambda \text{id})(v) &= 0 \end{aligned}$$

Also $v \in \text{Kern}(f - \lambda \text{id})$.

4.
 - Sei

$$\mu_j \cdot v_j := \sum_{k=1}^{d_j} \mu_{jk} \cdot v_{jk} \in U_j$$

für $j = 1, \dots, m$ mit beliebigen $\mu_j \in K$.

(a) Für alle j : $v_j \neq 0$

- Sei $\mu_1 \cdot v_1 + \mu_m \cdot v_m = 0$. Wegen $v_j \in U_j$ ist v_j ein Eigenvektor von f . Da $\lambda_1, \dots, \lambda_m$ paarweise verschieden sind, sind v_1, \dots, v_m linear unabhängig. Also $\mu_1 = \dots = \mu_m = 0$.

$$\sum_{k=1}^{d_j} \mu_{jk} \cdot v_{jk} = 0 \quad (j = 1, \dots, m)$$

v_{j1}, \dots, v_{jd_j} sind linear unabhängig nach Voraussetzung (Basis von U_j). Betrachte $\mu_j = 1$, also alle Vektoren v_{11}, \dots, v_{md_m} linear unabhängig.

(b) - Es sei $v_s = 0$ für $s \in \{1, \dots, m\}$

$$\begin{aligned} \mu_s \cdot v_s &= \sum_{k=1}^{d_s} \mu_{sk} \cdot v_{sk} = 0 \\ \Rightarrow \mu_{sk} &= 0 \quad (k = 1, \dots, d_s) \end{aligned}$$

- Sei

$$\sum_{j=1, j \neq s}^{d_j} \mu_j \cdot v_j = 0$$

mit $v_j \in U_j$. Die λ_j mit $j \neq s$ sind paarweise verschieden. Also v_j mit $j \neq s$ linear unabhängig. Somit $\mu_j = 0$ für $j = 1, \dots, m; j \neq s$.

- Es sind damit sämtliche $\mu_{jk} = 0$, also v_{11}, \dots, v_{md_m} linear unabhängig.
- Es gibt $n^* = d_1 + \dots + d_m$ linear unabhängige Vektoren, also $n^* \leq n$. Falls $n^* = n$, dann bilden die Eigenvektoren v_{11}, \dots, v_{md_m} eine Basis. Umgekehrt: Wenn Basis aus Eigenvektoren besteht, dann besteht sie aus Basiseigenvektoren. Jeder dieser Eigenvektoren gehört zu genau einem Eigenwert λ_j , damit zu genau einem U_j . Weil $d_j = \dim U_j$ folgt: d_j dieser Basisvektoren liegen in U_j . Also $d_1 + \dots + d_m = n$.
- $U_1 \oplus \dots \oplus U_m$ ist eine direkte Summe, denn $U_i \cap U_j = \{0\}$ für $i \neq j$. (Wäre $v \neq 0 \in U_i \cap U_j$, dann $f(v) = \lambda_1 \cdot v = \lambda_j \cdot v$, also $\lambda_i = \lambda_j$.)

Satz 3: (Diagonalisierbarkeitskriterium)

Endomorphismus f mit paarweise verschiedenen Eigenwerten λ_j ($j = 1, \dots, n$) ist diagonalisierbar

$$\Leftrightarrow \sum_{j=1}^m \dim U_j = n$$

Bemerkung: Diagonalisierbarkeit prüfen:

1. Bestimme alle Eigenwerte λ_j
2. Bestimme alle $\dim U_j = d_j$
3. Kriterium prüfen

6.2 Charakteristisches Polynom

- Ziel: Berechnung der Eigenwerte
- Sei A Darstellungsmatrix von f bzgl. Basis B ($f : V \rightarrow V$ Endomorphismus). Dann gilt:

$$y = A \cdot x$$

mit $f(v) = w, x = \kappa_B(v), y = \kappa_C(w)$.

- Sei v ein Eigenvektor zum Eigenwert $\lambda: f(v) = \lambda \cdot v = w$. Also:

$$\begin{aligned} y = A \cdot x &= \lambda \cdot x \\ \Rightarrow A \cdot x - \lambda \cdot x &= 0 \\ (A - \lambda \cdot E) \cdot x &= 0 \end{aligned}$$

- Eigenvektor $v \neq 0 \Leftrightarrow x \neq 0 \Leftrightarrow$ homogenes lineares Gleichungssystem hat nichttriviale Lösung ($\det(A - \lambda \cdot E) = 0$)
- $\chi_A = \det(A - \lambda \cdot E)$ heißt das charakteristische Polynom von f bzw. von $A \in K^{n \times n}$.

$$\chi_A = \begin{vmatrix} a_{11} - \lambda & a_{12} & \dots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} - \lambda & \dots & a_{2n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{n1} & a_{n2} & \dots & a_{nn} - \lambda \end{vmatrix}$$

Polynom vom Grad n in der Variable $\lambda \in K$ mit Koeffizienten aus K

- $\chi_A = 0$ heißt die charakteristische Gleichung von f bzw. von A .
- Beispiele:

1. f Nullabbildung: $f(v) = 0$ für alle $v \in V$, also A Nullmatrix

$$\begin{aligned} \det(A - \lambda \cdot E) &= \begin{vmatrix} -\lambda & \dots & 0 \\ 0 & -\lambda & \dots & 0 \\ \vdots & \ddots & \vdots & \\ 0 & \dots & -\lambda & \end{vmatrix} = (-\lambda)^n \\ \Rightarrow \lambda &= 0 \end{aligned}$$

2. Identische Abbildung $f(v) = \text{id}(v) = v$ für alle $v \in V$, A Einheitsmatrix

$$\begin{aligned} \det(A - \lambda \cdot E) &= \begin{vmatrix} 1 - \lambda & 0 & \dots & 0 \\ 0 & 1 - \lambda & \dots & 0 \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & 0 & \dots & 1 - \lambda \end{vmatrix} = (1 - \lambda)^n \\ \Rightarrow \lambda &= 1 \end{aligned}$$

3.

$$\begin{aligned} A &= \begin{pmatrix} 3 & 2 & -1 \\ 1 & 0 & -4 \\ 3 & 0 & 1 \end{pmatrix} \\ \det(A - \lambda \cdot E) &= \begin{vmatrix} 3-\lambda & 2 & -1 \\ 1 & -\lambda & -4 \\ 3 & 0 & 1-\lambda \end{vmatrix} \\ &= -2 \cdot \begin{vmatrix} 1 & -4 \\ 3 & 1-\lambda \end{vmatrix} - \lambda \cdot \begin{vmatrix} 3-\lambda & -1 \\ 3 & 1-\lambda \end{vmatrix} \\ &= -\lambda^3 + 4\lambda^2 - 4\lambda - 26 \end{aligned}$$

Satz 1:

Die charakteristischen Polynome von Darstellungsmatrizen desselben Endomorphismus sind gleich.

Beweis:

- Seien A, A' Darstellungsmatrizen bzgl. B bzw. B' . Nach 4.4:

$$A' = S^{-1} \cdot A \cdot S$$

mit S als Übergangsmatrix von B nach B' .

- Somit gilt:

$$\begin{aligned} \chi_{A'} &= \det(A' - \lambda \cdot E) = \det(S^{-1} \cdot A \cdot S - \lambda \cdot E) \\ &= \det(S^{-1} \cdot A \cdot S - \lambda \cdot S^{-1} \cdot E \cdot S) \\ &= \det(S^{-1} \cdot (A - \lambda \cdot E) \cdot S) \\ &= \det(S^{-1}) \cdot \det(A - \lambda \cdot E) \cdot \det(S) \\ \det(S^{-1}) \cdot \det(S) \cdot \det(A - \lambda \cdot E) &= \det(S \cdot S^{-1}) \cdot \det(A - \lambda \cdot E) \\ &= \det(A - \lambda \cdot E) \end{aligned}$$

Satz 2: (Koeffizienten von χ_A)

Endomorphismus $f : V \rightarrow V$ mit $n = \dim V$ und Darstellungsmatrix $A \in K^{n \times n}$.
Dann:

$$\chi_A = \alpha_n \cdot \lambda^n + \dots + \alpha_1 \cdot \lambda + \alpha_0$$

ist Polynom n -ten Grades und es gilt:

$$\begin{aligned} \alpha_n &= (-1)^n \\ \alpha_{n-1} &= (-1)^{n-1} \cdot \sum_{i=1}^n a_{ii} \\ \alpha_0 &= \det A \end{aligned}$$

Beweis:

- Es sei $A = (a_1 \dots a_n)$ und $E = (e_1 \dots e_n)$. Dann gilt wegen der Multilinearität der Determinante:

$$\begin{aligned} \chi_A &= \det(A - \lambda \cdot E) = \det(a_1 - \lambda \cdot e_1 \dots a_n - \lambda \cdot e_n) \\ &= \det(a_1 a_2 - \lambda \cdot e_2 \dots a_n - \lambda \cdot e_n) + (-\lambda) \cdot \det(e_1 a_2 - \lambda \cdot e_2 \dots a_n - \lambda \cdot e_n) + (-\lambda) \\ &= \dots \\ &= (-\lambda^n) \cdot \det(e_1 \dots e_n) + (-\lambda)^{n-1} \sum_{i=1}^n a_{ii} + \dots + (-\lambda)^0 \cdot \det(a_1 \dots a_n) \end{aligned}$$

Bemerkung:

- Nach Satz 1 sind die Koeffizienten α_k invariant bei Basistransformation.
- $\sum_{i=1}^n a_{ii}$ heißt Spur von A.

Satz 3:

$\lambda \in K$ Eigenwert von f bzw. von Darstellungsmatrix A $\Leftrightarrow \lambda$ ist Nullstelle von $\chi_A(\lambda) = 0$.

Beispiel:

1.

$$\begin{aligned} A &= \begin{pmatrix} 2 & 3 \\ 5 & 7 \end{pmatrix} \\ \chi_A &= \det \begin{pmatrix} 2 - \lambda & 3 \\ 5 & 7 - \lambda \end{pmatrix} = (2 - \lambda) \cdot (7 - \lambda) - 15 \\ &= \lambda^2 - 9\lambda - 1 \end{aligned}$$

Berechnung der Koeffizienten auch nach Satz 2 möglich

Für $\chi_A = 0$:

$$\lambda_{1/2} = \frac{9}{2} \pm \sqrt{4,5^2 + 1} = \frac{1}{2} \cdot (9 \pm \sqrt{85})$$

Aus 1.5 bekannt: komplexes Polynom n-ten Grades ($c_k, z \in \mathbb{C}, c_n \neq 0$)

$$P(z) = \sum_{k=0}^n c_k \cdot z^k$$

Definition:

z_j heißt α_j -fache Nullstelle (Nullstelle der Vielfachheit α_j), falls $(z - z_j)^{\alpha_j}$ ein Teiler von $P(z)$ ist, d.h. es gibt Polynom $Q(z)$ vom Höchstgrad $(n - \alpha_j)$, sodass $P(z) = (z - z_j)^{\alpha_j} \cdot Q(z)$.

Lemma 1:

Sei z_0 eine Nullstelle von

$$P_n(z) = \sum_{k=0}^n c_k \cdot z^k$$

dann ist $P_n(z)$ durch $(z - z_0)$ teilbar, d.h. es existiert $P_{n-1}(z)$ mit $P_n(z) = (z - z_0) \cdot P_{n-1}(z)$

Beweis:

- Durchführung einer Division durch $(z - z_1)$ mit $z_1 \in \mathbb{C}$ beliebig.

$$\begin{aligned} P_n(z) : (z - z_1) &= c_n \cdot z^{n-1} + b_{n-2} \cdot z^{n-2} + \dots + b_0 + \frac{r}{z - z_1} \\ r &= c_0 + z_1 \cdot b_0 \\ \Rightarrow \frac{P_n(z)}{z - z_1} &= P_{n-1}(z) + \frac{r}{z - z_1} \end{aligned}$$

Dabei gilt:

$$P_{n-1}(z) = \sum_{k=0}^{n-1} b_k \cdot z^k$$

mit $b_{n-1} := c_n$.

- Wenn $z_1 = z_0$ eine Nullstelle von $P_n(z)$:

$$\begin{aligned} 0 &= P_n(z) = P_{n-1}(z_0) \cdot (z_0 - z_0) + r \\ \Rightarrow r &= 0 \end{aligned}$$

Bemerkung:

- Der Divisionsrest r ist der Funktionswert $P_n z_1$ an der Stelle z_1 :

$$P_n(z_1) = (z_1 - z_1) \cdot P_{n-1}(z_1) + r \Rightarrow P_n(z_1) = r$$

Fundamentalsatz der Algebra:

Sei $P_n(z)$ Polynom n -ten Grades über \mathbb{C} .

1. $P_n(z) = 0$ hat genau n Lösungen $z_1, \dots, z_n \in \mathbb{C}$, falls diese entsprechend ihrer Vielfachheit aufgezählt werden.
2. $P_n(z)$ zerfällt in ein Produkt aus Linearfaktoren

$$P_n(z) = a_n \cdot (z - z_1)^{\alpha_1} \dots (z - z_N)^{\alpha_N}$$

mit $N \leq n$ und $\sum_{i=1}^N \alpha_i = n$.

Wiederholung:

- Nach 1.5: $z^2 + pz + q = 0$ hat die Lösungen

$$z_{1/2} = -\frac{p}{2} \pm \sqrt{\frac{p^2}{4} - q} \cdot e^{i \cdot \frac{\varphi}{2}}$$

wobei $r = |\frac{p^2}{4} - q|$, $\varphi = \text{Arg}(\frac{p^2}{4} - q)$.

- Falls $p, q \in \mathbb{R}$:

1. Für $\frac{p^2}{4} - q \geq 0$:

$$z_{1/2} = -\frac{p}{2} \pm \sqrt{\frac{p^2}{4} - q}$$

2. Für $\frac{p^2}{4} - q < 0$:

$$z_{1/2} = -\frac{p}{2} \pm i \cdot \sqrt{-\frac{p^2}{4} + q}$$

- Wenn $P(z)$ reelles Polynom und $z_0 \notin \mathbb{R}$ Nullstelle von $P(z)$, dann auch \bar{z}_0 Nullstelle.

$$\begin{aligned} z_0 &= \alpha + i \cdot \beta & \bar{z}_0 &= \alpha - i \cdot \beta \\ (z - z_0) \cdot (z - \bar{z}_0) &= z^2 - \underbrace{(z_0 + \bar{z}_0)}_p \cdot z + \underbrace{z_0 \cdot \bar{z}_0}_q \\ p &= -2\alpha & q &= \alpha^2 + \beta^2 \\ \Rightarrow \frac{p^2}{4} - q &= -\beta^2 < 0 \end{aligned}$$

Jede echte komplexe Nullstelle führt auf einen Faktor $z^2 + pz + q$ mit $\frac{p^2}{4} - q < 0$ (irreduzibler Faktor)

Folgerung 1:

Ein reelles Polynom $P(z) = \sum_{k=0}^n c_k \cdot z^k$ mit $c_k \in \mathbb{R}$ n-ten Grades ($c_n \neq 0$) zerfällt in ein Produkt aus Polynomen 1. Grades (Linearfaktoren) und Polynomen 2. Grades (irreduzible Faktoren):

$$P(z) = c_n \prod_{j=1}^l (z - z_j) \prod_{k=1}^m (z^2 + p_k \cdot z + q_k)$$

mit $l + 2m = n$ und

$$\Delta_k := \frac{p_k^2}{4} - q_k < 0$$

Folgerung 2:

Ein reelles Polynom ungeraden Grades besitzt eine reelle Nullstelle.

Beweis:

$$\begin{aligned} l + 2m = n &= 2k - 1 & (k \in \mathbb{N}, k > m, k, m \geq 0) \\ \Rightarrow l &= 2 \cdot (k - m) - 1 \end{aligned}$$

Satz 4:

Sei V ein endlichdimensionaler Vektorraum über \mathbb{R} , $f : V \rightarrow V$ ein Endomorphismus. Dann gilt:

1. f besitzt einen Eigenwert, falls n ungerade ist.
2. f besitzt höchstens n Eigenwerte

- Falls V ein endlichdimensionaler Vektorraum über \mathbb{C} ist, dann besitzt f genau n Eigenwerte.

Definitionen:

- Eigenwert λ_i von A habe die algebraische Vielfachheit α_i , wenn λ_i eine α_i -fache Nullstelle von $\chi_A(\lambda) = 0$ ist.
- Es heie $\gamma_i = \dim U_i$ die geometrische Vielfachheit eines Eigenwertes λ_i von A , wobei U_i den Eigenraum von λ_i bezeichnet.

Satz 5:

Fr jeden Eigenwert λ_i von A gilt:

$$1 \leq \gamma_i \leq \alpha_i$$

Beweis:

- $U_i = \{v \in V; f(v) = \lambda_i \cdot v\} \neq \{0\}$, $\kappa(v) = x \in$ Lsungsraum des homogenen linearen Gleichungssystems $(A - \lambda \cdot E) \cdot x = 0$. Also

$$\gamma_i = \dim U_i = n - \underbrace{\text{Rang}(A - \lambda_i \cdot E)}_{< n} \geq 1$$

U_i hat Basis aus Fundamentallsungen v_1, \dots, v_{γ_i} mit $x_k = \kappa(v_k)$.

Die Vektoren v_1, \dots, v_{γ_i} knnen zu einer Basis des gesamten Vektorraums V mit $\dim V = n$ ergnzt werden. Dann ist

$$f(v_k) = \lambda_i \cdot v_k \quad (k = 1, \dots, \gamma_i)$$

Also hat Abbildungsmatrix A von f die Gestalt

$$A = \begin{pmatrix} \lambda_i & 0 & \vdots & & \\ & \ddots & & & B \\ 0 & & \lambda_i & \vdots & \\ \dots & \dots & \dots & \dots & \dots \\ & 0 & & \vdots & D \end{pmatrix}$$

mit beliebigen Teilmatrizen B und D .

$$\begin{aligned} \chi_A &= \det(A - \lambda \cdot E) \\ &= \begin{vmatrix} \lambda_i - \lambda & 0 & \vdots & & \\ & \ddots & & & B \\ 0 & & \lambda_i - \lambda & \vdots & \\ \dots & \dots & \dots & \dots & \dots \\ & 0 & & \vdots & D \end{vmatrix} \\ &= (\lambda_i - \lambda)^{\gamma_i} \cdot \underbrace{\det D}_{P_{n-\gamma_i}} \end{aligned}$$

λ_i hat die algebraische Vielfachheit $\alpha_i = \gamma_i$, falls $P_{n-\gamma_i}(\lambda_i) \neq 0$. Da $P_{n-\gamma_i}(\lambda_i) = 0$ nicht ausgeschlossen werden kann: $\gamma_i \leq \alpha_i$.

6.3 Diagonalisierbarkeit

Nach Satz 5.1: f diagonalisierbar $\Leftrightarrow f$ hat Basis aus Eigenvektoren.

Satz 1: (Diagonalisierbarkeitskriterium)

Ein Endomorphismus f ist diagonalisierbar \Leftrightarrow

1. χ_f zerfällt über K vollständig in Linearfaktoren.
2. Für jeden Eigenwert λ_i von f ist die algebraische und die geometrische Vielfachheit gleich.

Beweis:

1. „ \Rightarrow “

- Es sei f diagonalisierbar, dann hat f eine Diagonalmatrix als Abbildungsmatrix. Es ist

$$A \cdot e_k = a_{kk} \cdot e_k$$

für natürliche Basisvektoren e_k ($k = 1, \dots, n$).

Diese sind n Eigenvektoren zu den n Eigenwerten a_{kk} - nicht notwendig paarweise verschieden. β_1, \dots, β_r seien paarweise verschieden, wobei β_j in A d_j mal aufträte.

$$A = \begin{pmatrix} \beta_1 & 0 & \dots & & 0 \\ 0 & \ddots & 0 & \dots & \vdots \\ \vdots & 0 & \beta_1 & \ddots & \vdots \\ \vdots & & \ddots & \ddots & 0 \\ 0 & \dots & & 0 & \beta_r \end{pmatrix}$$

mit $\sum_{i=1}^r d_j = n$.

$$\begin{aligned} \chi_A &= \det(A - \lambda \cdot E) \\ &= \prod_{j=1}^r (\beta_j - \lambda)^{d_j} \quad (1) \end{aligned}$$

Produkt aus Linearfaktoren (vollständig) mit $\alpha_j = d_j$. Es gehören α_j Eigenvektoren zum Eigenwert β_j für $j = 1, \dots, r$.

$$\dim U_j = \alpha_j = \gamma_j$$

2. „ \Leftarrow “

- Es gelte (1) mit $\alpha_j = \gamma_j = d_j$. Zu jedem Eigenwert β_j gehören d_j linear unabhängige Eigenvektoren, weil $d_j = \dim U_j$ vorausgesetzt war. Da

$$\sum_{j=1}^r \alpha_j = n = \sum_{j=1}^r d_j$$

folgt mit Lemma 2d (5.1), dass es n linear unabhängige Eigenvektoren gibt, die dort eine Basis bilden. Nach Satz 1 (5.1): f diagonalisierbar.

Bemerkung:

- χ_f zerfällt über K in Linearfaktoren ist analog (11) definiert. Dort gilt $K = \mathbb{C}$.
- Algebra: Wenn K algebraisch abgeschlossen ist, dann zerfällt jedes Polynom über K . \mathbb{C} ist algebraisch abgeschlossen, \mathbb{R} nicht.

Überprüfung der Diagonalisierbarkeit

Endomorphismus $f : V \rightarrow V$ hat bzgl. einer beliebigen Basis eine Abbildungsmatrix A .

1. $\chi_A = \det(A - \lambda \cdot E)$ berechnen.
2. χ_A möglichst in Linearfaktoren zerlegen, d.h. alle Nullstellen (Eigenwerte) von χ_A ermitteln.
3. Eigenräume zu den Eigenwerten bestimmen (homogene lineare Gleichungssysteme lösen, Dimension der Lösungsmannigfaltigkeiten bestimmen) Dann Satz 1 anwenden.

Beispiel:

1. Es sei

$$A = \begin{pmatrix} 0 & 2 & -1 \\ 2 & -1 & 1 \\ 2 & -1 & 3 \end{pmatrix} \Rightarrow A - \lambda \cdot E = \begin{pmatrix} -\lambda & 2 & -1 \\ 2 & -1 - \lambda & 1 \\ 2 & -1 & 3 - \lambda \end{pmatrix}$$

- (a) 1. Schritt:

$$\begin{aligned} \chi_A &= \det(A - \lambda \cdot E) \\ &= -\lambda^3 + 2\lambda^2 + 4\lambda - 8 \end{aligned}$$

- (b) 2. Schritt:

Scharfes Hingucken: $\lambda_1 = 2$ ist Nullstelle. Polynomdivision:

$$\begin{aligned} \chi_A &= (\lambda - 2) \cdot Q(\lambda) \\ &= (\lambda - 2) \cdot (-\lambda^2 + 4) = -(\lambda - 2)^2 \cdot (\lambda + 2) \end{aligned}$$

λ_1 ist 2fache Nullstelle, $\lambda_2 = -2$ einfache Nullstelle ($\alpha_1 = 2, \alpha_2 = 1$).

- (c) 3. Schritt:

Eigenraum zu λ_1 :

$$\begin{aligned} (A - 2E) \cdot x &= 0 \\ \begin{pmatrix} -2 & 2 & 1 \\ 2 & -3 & 1 \\ 2 & -1 & 1 \end{pmatrix} \cdot x &= 0 \end{aligned}$$

Da $(2, -3, -1)^T$ und $(1, 1, 1)^T$ linear unabhängig sind, also $\text{Rang}(A - 2E) = 2$, folgt:

$$\dim U_1 = 3 - 2 = 1 \neq \alpha_1$$

Damit A nicht diagonalisierbar.

2. Es sei $f : \mathbb{R}^3 \rightarrow \mathbb{R}^3 : x \mapsto f(x)$ mit

$$f(x) = \begin{pmatrix} -x_2 + x_3 \\ -3x_1 - 2x_2 + 3x_3 \\ -2x_1 - 2x_2 + 3x_3 \end{pmatrix} = \underbrace{\begin{pmatrix} 0 & -1 & 1 \\ -3 & -2 & 3 \\ -2 & -2 & 3 \end{pmatrix}}_{{}_B A_B} \cdot \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{pmatrix}$$

${}_B A_B$ ist Darstellungsmatrix von f bzgl. Basis $B = \{e_1, e_2, e_3\}$.

(a) 1. Schritt:

$$\begin{aligned} \chi_A &= \det(A - \lambda \cdot E) = \begin{vmatrix} -\lambda & -1 & 1 \\ -3 & -2 - \lambda & 3 \\ -2 & -2 & 3 - \lambda \end{vmatrix} \\ &= -\lambda^3 + \lambda^2 + \lambda - 1 \end{aligned}$$

(b) 2. Schritt:

Offensichtlich: $\lambda_1 = 1$ ist Nullstelle von $\chi_A = 0$. Polynomdivision:

$$\begin{aligned} (-\lambda^3 + \lambda^2 + \lambda - 1) : (\lambda - 1) &= -\lambda^2 + 1 = (1 - \lambda) \cdot (1 + \lambda) \\ \Rightarrow \chi_A &= -(\lambda - 1)^2 \cdot (1 + \lambda) \end{aligned}$$

$\lambda_1 = 1$ ist also zweifache Nullstelle, $\lambda_2 = -1$ einfache Nullstelle ($\alpha_1 = 2, \alpha_2 = 1$).

(c) 3. Schritt:

Eigenraum zu λ_1 :

$$\begin{aligned} (A - E) \cdot x &= 0 \\ \begin{pmatrix} -1 & -1 & 1 \\ -3 & -3 & 3 \\ -2 & -2 & 2 \end{pmatrix} \cdot x &= 0 \end{aligned}$$

Offensichtlich: $\text{Rang}(A-E)=1$. Damit:

$$\dim U_1 = 3 - 1 = 2 = \alpha_1$$

Zwei Lösungen können abgelesen werden:

$$b_1 = \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ 1 \end{pmatrix} \quad b_2 = \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \\ 1 \end{pmatrix}$$

b_1 und b_2 bilden Basis von U_1 .

Eigenraum zu λ_2 :

$$\begin{aligned} (A + E) \cdot x &= 0 \\ \begin{pmatrix} 1 & -1 & 1 \\ -3 & -1 & 3 \\ -2 & -2 & 4 \end{pmatrix} \cdot x &= 0 \end{aligned}$$

ablesbare Lösung:

$$b_3 = \begin{pmatrix} 1 \\ 3 \\ 2 \end{pmatrix}$$

Da 1.Zeile + 2.Zeile = 3.Zeile ist $\text{Rang}(A+E)=2$, also $\dim U_2 = 1 = \alpha_2$. Also f diagonalisierbar mit Basis $B' = \{b_1, b_2, b_3\}$ aus Eigenvektoren.

Nach Satz 1, 6.1:

$${}_{B'}A_{B'} = \begin{pmatrix} \lambda_1 & 0 & 0 \\ 0 & \lambda_1 & 0 \\ 0 & 0 & \lambda_2 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & -1 \end{pmatrix}$$

Übergangsmatrix von B nach B' :

$$S = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 1 \\ 0 & 1 & 3 \\ 1 & 1 & 2 \end{pmatrix}$$

Es gilt: ${}_{B'}A_{B'} = S^{-1} \cdot {}_B A_B \cdot S$.

7

Anwendungen von Matrizen, Determinanten, Eigenwerten

7.1 Orthogonalprojektion

- Sei U ein Untervektorraum des \mathbb{R}^n mit Skalarprodukt $\langle \cdot, \cdot \rangle$. Die Abbildung $\omega : \mathbb{R}^n \rightarrow U, x \mapsto x'$ mit

$$\forall y \in U : \langle x - x', y \rangle = 0$$

heißt Orthogonalprojektion von \mathbb{R}^n auf U .

- Bemerkungen:

- $x - x'$ ist orthogonal zu beliebigem $y \in U$.
- ω ist linear.
- Veranschaulichung im \mathbb{R}^3 :

Lemma 1:

Sei $\omega : \mathbb{R}^n \rightarrow U$ eine Orthogonalprojektion und $\{u_1, \dots, u_m\}$ eine Basis von U mit $m < n$. Dann:

$$\omega(x) = x' \Leftrightarrow \langle x - x', u_i \rangle = 0 \quad (i = 1, \dots, m)$$

Beweis:

1. „ \Rightarrow “

- Es sei $\omega(x) = x'$, dann gilt:

$$\langle x - x', y \rangle = 0$$

für alle $y \in U$, also auch für Basisvektoren.

2. „ \Leftarrow “

- Es gilt:

$$\begin{aligned} \langle x - x', u_i \rangle &= 0 & (i = 1, \dots, m) \\ \Rightarrow \langle x - x', \lambda_i \cdot u_i \rangle &= 0 \\ \Rightarrow \langle x - x', \sum_{j=1}^m \lambda_j \cdot u_j \rangle &= 0 \\ \langle x - x', y \rangle &= 0 \end{aligned}$$

für alle $y \in U$.

Berechnung des Bildes x' von x :

Ansatz:

$$x' = \sum_{j=1}^m \alpha_j \cdot u_j$$

nach Darstellungssatz. Also:

$$\begin{aligned} \langle x - \sum_{j=1}^m \alpha_j \cdot u_j, u_i \rangle &= 0 \quad (i = 1, \dots, m) \\ \langle \sum_{j=1}^m \alpha_j \cdot u_j, u_i \rangle &= \langle x, u_i \rangle \\ \sum_{j=1}^m \alpha_j \langle u_j, u_i \rangle &= \langle x, u_i \rangle \end{aligned}$$

Lineares inhomogenes Gleichungssystem mit m Gleichungen und m Unbekannten α_j .

$$\begin{pmatrix} \langle u_1, u_1 \rangle & \dots & \langle u_1, u_m \rangle \\ \vdots & & \vdots \\ \langle u_m, u_1 \rangle & \dots & \langle u_m, u_m \rangle \end{pmatrix} \cdot \begin{pmatrix} \alpha_1 \\ \vdots \\ \alpha_m \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \langle x, u_1 \rangle \\ \vdots \\ \langle x, u_m \rangle \end{pmatrix}$$

$G = (\langle u_i, u_j \rangle)$ heißt Gramersche Matrix für beliebige Vektoren u_1, \dots, u_m . G ist symmetrisch.

Lemma 2:

Vektoren u_1, \dots, u_m sind linear unabhängig $\Leftrightarrow \text{Rang}(G(u_1, \dots, u_m)) = m$

Beweis: Übung

Damit folgt für Orthogonalprojektion: G hat vollen Rang, also gibt es genau eine Lösung des Gleichungssystems

$$\begin{pmatrix} \alpha_1 \\ \vdots \\ \alpha_m \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \langle x, u_1 \rangle \\ \vdots \\ \langle x, u_m \rangle \end{pmatrix} \cdot G^{-1}$$

Satz 1:

$\omega : \mathbb{R}^n \rightarrow U, x \mapsto \omega(x) = x'$ sei Orthogonalprojektion.

1. Bzgl. einer Basis u_1, \dots, u_m von U gilt:

$$x' = \sum_{j=1}^m \alpha_j \cdot u_j$$

mit eindeutig bestimmten Koeffizienten $\alpha_j \in \mathbb{R}$.

2. Für alle $y \in U$ gilt:

$$\|x - x'\| \leq \|x - y\|$$

d.h. $\|x - x'\| = \min(\|x - y\|, y \in U)$.

Beweis:

1. Siehe oben.

2. Es gilt:

$$\begin{aligned} \|x - y\|^2 &= \|x - x' + x' - y\|^2 \\ &= \langle (x - x') + (x' - y), (x - x') + (x' - y) \rangle \\ &= \|x - x'\|^2 + 2 \cdot \underbrace{\langle x - x', x' - y \rangle}_0 + \|x' - y\|^2 \\ \Rightarrow \|x - x'\|^2 &= \|x - y\|^2 - \underbrace{\|x' - y\|^2}_{\geq 0} \\ \|x - x'\| &\leq \|x - y\| \end{aligned}$$

(„=" für $x' = y$)

Beispiele:

1. Orthogonalprojektion des \mathbb{R}^3 auf eine Ebene U

$$U = \mathbb{R} \cdot u_1 + \mathbb{R} \cdot u_2 = \text{Lin}(u_1, u_2)$$

mit $u_1, u_2 \in \mathbb{R}$ linear unabhängig. Dann gilt:

$$\begin{aligned} x' &= \alpha_1 \cdot u_1 + \alpha_2 \cdot u_2 \\ \begin{pmatrix} \alpha_1 \\ \alpha_2 \end{pmatrix} &= G^{-1} \cdot \begin{pmatrix} \langle x, u_1 \rangle \\ \langle x, u_2 \rangle \end{pmatrix} \\ G &= \begin{pmatrix} \langle u_1, u_1 \rangle & \langle u_1, u_2 \rangle \\ \langle u_2, u_1 \rangle & \langle u_2, u_2 \rangle \end{pmatrix} \end{aligned}$$

Es sei

$$u_1 = \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix} \quad u_2 = \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \\ 0 \end{pmatrix} \quad x = \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{pmatrix}$$

Dann:

$$\begin{aligned} G &= \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 \end{pmatrix} \Rightarrow G = G^{-1} = E \\ \begin{pmatrix} \alpha_1 \\ \alpha_2 \end{pmatrix} &= E \cdot \begin{pmatrix} \langle x, u_1 \rangle \\ \langle x, u_2 \rangle \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \end{pmatrix} \\ \omega : \mathbb{R}^3 &\rightarrow \mathbb{R}^2 \quad : \quad \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{pmatrix} \mapsto \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \end{pmatrix} \end{aligned}$$

(Grundrissabbildung)

Bemerkung: G wird eine Diagonalmatrix, falls u_i paarweise senkrecht zueinander gewählt werden. Dann G^{-1} einfach zu berechnen.

2. Ausgleichsgerade: Messungen bei einem physikalischen Versuch ergeben Messwerte x_i zum Zeitpunkt t_i

t_i	0	1	2	3
x_i	0	1	1	4

Nach theoretischen Modellansatz soll $f(t) = m \cdot t + n$ (affin-lineare Funktion) gelten. Bestmögliche Koeffizienten m, n gesucht.

Lösung:

$$x = \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \\ 1 \\ 4 \end{pmatrix} x' = \alpha_1 \cdot \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \\ 2 \\ 3 \end{pmatrix} + \alpha_2 \cdot \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \\ 1 \\ 1 \end{pmatrix}$$

$$U = \text{Lin}(u_1, u_2)$$

Es gilt:

$$\begin{aligned} \langle u_1, u_1 \rangle &= 14 & \langle u_1, u_2 \rangle &= 6 & \langle u_2, u_2 \rangle &= 4 \\ \langle x, u_1 \rangle &= 15 & \langle x, u_2 \rangle &= 6 \\ \Rightarrow G &= \begin{pmatrix} 14 & 6 \\ 6 & 4 \end{pmatrix} & \det G &= 20 \end{aligned}$$

Es ist das lineare Gleichungssystem

$$G \cdot \begin{pmatrix} \alpha_1 \\ \alpha_2 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \langle x, u_1 \rangle \\ \langle x, u_2 \rangle \end{pmatrix}$$

zu lösen, z.B. mit Cramerscher Regel.

$$\begin{pmatrix} \alpha_1 \\ \alpha_2 \end{pmatrix} = \frac{1}{\det G} \cdot \begin{pmatrix} \begin{vmatrix} 15 & 6 \\ 6 & 4 \end{vmatrix} \\ \begin{vmatrix} 14 & 15 \\ 6 & 6 \end{vmatrix} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \frac{6}{5} \\ -\frac{3}{10} \end{pmatrix}$$

$$\Rightarrow f(t) = \frac{6}{5} \cdot t - \frac{3}{10}$$

Bemerkung:

$$\begin{aligned} \|x - x'\|^2 &= \min_{y \in U} \|x - y\|^2 = \min_{y \in U} \langle x - y, x - y \rangle \\ &= \min_{y \in U} \sum_{i=1}^4 (x_i - y_i)^2 \\ &= \min_{y \in U} \sum_{i=1}^4 \Delta_i^2 \end{aligned}$$

wobei

$$y = m \cdot \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \\ 2 \\ 3 \end{pmatrix} + n \cdot \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \\ 1 \\ 1 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} y_1 \\ y_2 \\ y_3 \\ y_4 \end{pmatrix}$$

und $\Delta_i = x_i - y_i$.

Methode der Orthogonalprojektion liefert eine Ausgleichsgerade $f(t) = m \cdot t + n$, die die Summe der Koordinatendifferenz-Quadrate Δ_i^2 zwischen den Messwerten und der Ausgleichsgeraden minimiert. (Gaußsche Methode der kleinsten Fehlerquadratsumme)

7.2 Orthogonalität

Es sei V ein euklidischer Vektorraum mit Skalarprodukt $\langle \cdot, \cdot \rangle$

1. $x, y \in V$ heißen orthogonal ($x \perp y$) : $\Leftrightarrow \langle x, y \rangle = 0$
2. U, W seien Untervektorräume von V , U heißt orthogonal zu W ($U \perp W$)
 $\Leftrightarrow \forall u \in U, \forall w \in W : \langle u, w \rangle = 0$

3. W sei Untervektorraum von V , dann

$$W^\perp := \{v \in V \mid \forall w \in W : \langle v, w \rangle = 0\}$$

orthogonales Komplement .

4. Menge $\{v_1, \dots\}$ von Vektoren heißt orthogonal, falls $\langle v_i, v_j \rangle = 0$ für alle i, j mit $i \neq j$.
5. Menge $\{v_1, \dots\}$ von Vektoren heißen orthonormal , falls sie orthogonal sind und $\forall i : \langle v_i, v_i \rangle = 1$
6. Menge $\{v_1, \dots\}$ von Vektoren heißt eine Orthonormalbasis, wenn sie orthonormal und eine Basis von V ist.

Bemerkung:

$$\{v_1, v_2, \dots\} \text{ orthonormal} \Leftrightarrow \forall i, j : \langle v_i, v_j \rangle = \delta_{ij}$$

Beispiele:

1. Es sei $W := \text{Lin } v$ mit $v \in \mathbb{R}^2 \setminus \{0\}$. Dann:

$$W^\perp = \{x \in \mathbb{R}^2 \mid \forall y \in W : \langle x, y \rangle = 0\} = \text{Lin } v^\perp$$

Das orthogonale Komplement ist die zu W senkrechte Gerade durch 0.

2. Es sei $W := \text{Lin}(v, w)$ mit $v, w \in \mathbb{R}^3$ linear unabhängig.

$$\begin{aligned} W^\perp &= \{x \in \mathbb{R}^3 \mid \forall y \in W : \langle x, y \rangle = 0\} \\ &= \{x \in \mathbb{R}^3 \mid \forall \alpha, \beta \in \mathbb{R} : \langle x, \alpha \cdot v + \beta \cdot w \rangle = 0\} \\ &= \{x \in \mathbb{R}^3 \mid \forall \alpha, \beta \in \mathbb{R} : \alpha \cdot \langle x, v \rangle + \beta \cdot \langle x, w \rangle = 0\} \\ &= \{x \in \mathbb{R}^3 \mid \langle x, v \rangle = 0 \wedge \langle x, w \rangle = 0\} \end{aligned}$$

2 lineare Gleichungen für 3 Unbekannte, also eindimensionale Lösungsmannigfaltigkeit:

$$x = \lambda \cdot n = \lambda \cdot v \times w \quad (\lambda \in \mathbb{R})$$

Also: $W^\perp = \text{Lin}(v \times w)$. (Normalengerade zu W)

Lemma 1:

Sei W ein Untervektorraum von V .

1. W^\perp ist ein Untervektorraum von V .
2. $W^\perp \cap W = \{0\}$

Beweis:

1. $W^\perp \neq \emptyset$, da $0 \in W^\perp$. Abgeschlossenheit bzgl. der Addition:

$$\begin{aligned} \forall x, y \in W^\perp : \forall w \in W : \langle x, w \rangle &= 0 \wedge \langle y, w \rangle = 0 \\ \Rightarrow \langle x + y, w \rangle &= 0 \end{aligned}$$

Abgeschlossenheit bzgl. der Skalarmultiplikation:

$$\begin{aligned} \forall x, y \in W^\perp : \forall w \in W, \alpha \in K : \langle \alpha \cdot x, w \rangle &= 0 \\ \alpha \cdot \langle x, w \rangle &= 0 \end{aligned}$$

2. indirekt: Sei $z \in W^\perp \cap W$ mit $z \neq 0$. Dann:

$$\begin{aligned} \forall y \in W : \langle z, y \rangle &= 0 \\ \langle z, z \rangle &= 0 \\ \Rightarrow z &= 0 \end{aligned}$$

Lemma 2:

$\{v_1, \dots\} \subset V$ orthogonal und $v_i \neq 0$ für alle i , dann

1. $\{\lambda_1 \cdot v_1, \dots\}$ orthonormal, wenn $\lambda_i = \frac{1}{\|v_i\|}$ für alle i
2. $\{v_1, \dots\}$ linear unabhängig.

Beweis:

1. Es gilt:

$$\begin{aligned} \langle \lambda_i \cdot v_i, \lambda_j \cdot v_j \rangle &= \lambda_i \cdot \lambda_j \langle v_i, v_j \rangle \\ &= \begin{cases} 0 & i \neq j \\ \lambda_i^2 \cdot \|v_i\|^2 = 1 & i = j \end{cases} \\ &= \delta_{ij} \end{aligned}$$

2. Linearkombination des Nullvektors für beliebige $m \in \mathbb{N}$:

$$\begin{aligned} \sum_{i=1}^m \alpha_i \cdot v_i &= 0 \\ \langle \sum_{i=1}^m \alpha_i \cdot v_i, v_j \rangle &= \langle 0, v_j \rangle \\ \sum_{i=1}^m \alpha_i \cdot \langle v_i, v_j \rangle &= 0 \\ \alpha_j \cdot \underbrace{\langle v_j, v_j \rangle}_{\neq 0} &= 0 \\ \Rightarrow \alpha_j &= 0 \forall j \end{aligned}$$

Lemma 3:

$B = \{v_1, \dots, v_n\}$ Orthonormalbasis von V . Für beliebige $v \in V$ gilt:

$$v = \sum_{i=1}^n \langle v, v_i \rangle \cdot v_i$$

Beweis:

- Darstellung eines Vektors bzgl. einer Basis:

$$v = \sum_{i=1}^n \xi_i \cdot v_i$$

mit eindeutig bestimmten $\xi_i \in \mathbb{R}$. Es gilt:

$$\begin{aligned} \langle v, v_j \rangle &= \left\langle \sum_{i=1}^n \xi_i \cdot v_i, v_j \right\rangle \\ &= \sum_{i=1}^n \xi_i \langle v_i, v_j \rangle \\ &= \sum_{i=1}^n \xi_i \delta_{ij} = \xi_j \end{aligned}$$

Bemerkung:

- Bzgl. Orthonormalbasis B ist die Koordinatenvektorabbildung einfach:

$$\kappa_B(v) = x = \begin{pmatrix} \langle v, v_1 \rangle \\ \vdots \\ \langle v, v_n \rangle \end{pmatrix}$$

Satz 1: (Schmidtsches Orthonormierungsverfahren)

Zu je $m \leq n$ linear unabhängigen Vektoren a_1, \dots, a_m eines euklidischen Vektorraums V mit $n = \dim V$ gibt es eine orthonormale Menge v_1, \dots, v_k , sodass $\text{Lin}(v_1, \dots, v_k) = \text{Lin}(a_1, \dots, a_k)$ für $k = 1, \dots, m$.

Folgerung: Für $m=n$: Jeder endlich-dimensionale Vektorraum besitzt eine Orthonormalbasis.

Beweis:

- Beweis durch Konstruktion der orthonormalen Menge $\{v_1, \dots, v_m\}$ nach dem Orthonormierungsverfahren von E. Schmidt

1. Schritt:

$$\text{Normieren von } a_1 \text{ liefert } v_1 = \frac{1}{\|a_1\|} \cdot a_1 \text{ und } \text{Lin}(v_1) = \text{Lin}(a_1).$$

2. Schritt:

Bestimme $v'_2 \in \text{Lin}(v_1, a_2)$ mit $\langle v_1, v'_2 \rangle = 0$. Ansatz:

$$v'_2 = a_2 + \alpha_1 \cdot v_1$$

mit

$$\begin{aligned} 0 &= \langle v_1, v'_2 \rangle = \langle a_2, v_1 \rangle + \alpha_1 \cdot \langle v_1, v_1 \rangle \\ \Rightarrow \alpha_1 &= -\langle a_2, v_1 \rangle \\ \Rightarrow v'_2 &= a_2 - \langle a_2, v_1 \rangle \cdot v_1 \end{aligned}$$

$v'_2 \neq 0$, da Linearkombination aus linear unabhängigen Vektoren a_1, v_1 . Normieren von v'_2 liefert:

$$v_2 = \frac{1}{\|v'_2\|} \cdot v'_2$$

und $\text{Lin}(v_1, v_2) = \text{Lin}(a_1, a_2)$.

3. Schritt:

Bestimme $v'_3 \in \text{Lin}(v_1, v_2, a_3)$ mit $\langle v'_3, v_1 \rangle = 0$ und $\langle v'_3, v_2 \rangle = 0$

- Herleitung einer allgemeinen Formel:

– Sei $\{v_1, \dots, v_k\}$ orthonormal ($k < m$) und $\text{Lin}(v_1, \dots, v_k) = \text{Lin}(a_1, \dots, a_k)$. Bestimme v'_{k+1} mit

$$v'_{k+1} = a_{k+1} + \sum_{i=1}^k \alpha_i \cdot v_i$$

mit

$$\begin{aligned} 0 &= \langle v'_{k+1}, v_j \rangle \quad j = 1, \dots, k \\ &= \langle a_{k+1} + \sum_{i=1}^k \alpha_i \cdot v_i, v_j \rangle \\ &= \langle a_{k+1}, v_j \rangle + \sum_{i=1}^k \alpha_i \cdot \langle v_i, v_j \rangle \\ &= \langle a_{k+1}, v_j \rangle + \alpha_j \\ \Rightarrow \alpha_j &= -\langle a_{k+1}, v_j \rangle \\ \Rightarrow v'_{k+1} &= a_{k+1} - \sum_{i=1}^k \langle a_{k+1}, v_i \rangle \cdot v_i \end{aligned}$$

$v'_{k+1} \neq 0$, da nichttriviale Linearkombination aus linear unabhängigen Vektoren

$$v_{k+1} = \frac{1}{\|v'_{k+1}\|} \cdot v'_{k+1}$$

Dann $\{v_1, \dots, v_{k+1}\}$ orthonormal und $\text{Lin}(v_1, \dots, v_{k+1}) = \text{Lin}(a_1, \dots, a_{k+1})$.

Satz 2:

Sei W ein Untervektorraum eines endlich-dimensionalen Vektorraums V . Dann:

1. $V = W + W^\perp = \{v \in V \mid v = w + w^\perp \text{ mit } w \in W, w^\perp \in W^\perp\}$
2. $W \perp W^\perp$
3. $\dim W + \dim W^\perp = \dim V$

Bemerkung:

- Nach Lemma 1: W^\perp Untervektorraum von V . Nach a) ist V die Summe zweier Untervektorräume. Wegen b) heißt die Summe $W + W^\perp$ orthogonal.

Beweis:

- Es gibt eine Orthogonalbasis $\{w_1, \dots, w_m\}$ für W . Basisergänzungssatz liefert Basis für V $\{w_1, \dots, w_m, a_{m+1}, \dots, a_n\}$. Mit Satz 1: Orthonormalbasis $\{w_1, \dots, w_m, \dots, w_n\}$ von V . Für beliebige $v \in V$:

$$v = \sum_{i=1}^n \xi_i \cdot w_i = \underbrace{\sum_{i=1}^m \xi_i \cdot w_i}_{\in \text{Lin}(w_1, \dots, w_m) = W} + \underbrace{\sum_{i=m+1}^n \xi_i \cdot w_i}_{\in \text{Lin}(w_{m+1}, \dots, w_n) = W^\perp}$$

Basistransformation mit Orthonormalbasis:

Nach 4.4: Seien $B = \{v_1, \dots, v_n\}$ und $B' = \{v'_1, \dots, v'_n\}$ Basen von V . Dann

$$v'_i = \sum_{k=1}^n s_{ki} \cdot v_k$$

mit $S = (s_{ki})$ regulär (Übergangsmatrix von B nach B'). Wenn B und B' Orthonormalbasen, dann:

$$\begin{aligned} \delta_{ij} &= \langle v'_i, v'_j \rangle \\ &= \left\langle \sum_{k=1}^n s_{ki} \cdot v_k, \sum_{l=1}^n s_{lj} \cdot v_l \right\rangle \\ &= \sum_{k=1}^n \sum_{l=1}^n s_{ki} \cdot s_{lj} \cdot \langle v_k, v_l \rangle \\ &= \sum_{k=1}^n \sum_{l=1}^n s_{ki} \cdot s_{lj} \cdot \delta_{kl} \end{aligned}$$

Nach 3.2.2:

$$\begin{aligned} S^T \cdot S &= (s_{ij})^T \cdot (s_{ij}) \\ &= (\sigma_{ij}) \cdot (s_{ij}) \quad \sigma_{ij} := s_{ji} \\ &= (p_{ij}) \end{aligned}$$

mit

$$p_{ij} = \sum_{k=1}^n \sigma_{ij} \cdot s_{kj} = \sum_{k=1}^n s_{ki}^2$$

Damit:

$$\begin{aligned} \delta_{ij} &= \sum_{k=1}^n s_{ki} \cdot s_{kj} \\ \Rightarrow S^T \cdot S &= (\delta_{ij}) = E \\ \Rightarrow S^T &= S^{-1} \end{aligned}$$

Mit $S = (s_1 \dots s_n)$ folgt:

$$S^T \cdot S = (s_i^T \cdot s_j) = E$$

d.h. $s_i^T \cdot s_j = \delta_{ij}$. Bzgl. des natürlichen Skalarprodukts im \mathbb{R}^n sind verschiedene Spalten von S orthogonal und jede Spalte ist normiert.

Definition:

Matrix $S \in \mathbb{R}^{n \times n}$ heißt orthogonal, wenn $S^T = S^{-1}$ gilt (auch orthonormal genannt).

Satz 3:

Wird bzgl. einer Basistransformation eine Orthonormalbasis in eine Orthonormalbasis überführt, so ist die Übergangsmatrix orthogonal.

Bemerkung:

1. Wegen

$$S^T \cdot S = E = S \cdot S^{-1} = S \cdot S^T$$

gilt:

$$\begin{aligned} S \cdot S^T = E &= \begin{pmatrix} s^1 \\ \vdots \\ s^n \end{pmatrix} \cdot (s^{1T} \quad \dots \quad s^{nT}) \\ &= (\delta_{ij}) = (s^i \cdot s^{jT}) \end{aligned}$$

Die Zeilen von S sind normiert und paarweise verschiedene Zeilen sind orthogonal.

2. Die Zeilen (Spalten) einer orthogonalen Matrix S bilden eine Orthonormalbasis des \mathbb{R}^n .

Beispiel:

1. Die Matrix

$$S = \begin{pmatrix} \cos \varphi & -\sin \varphi & 0 \\ \sin \varphi & \cos \varphi & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{pmatrix}$$

ist orthogonal für $\varphi \in \mathbb{R}$. Durch

$$\delta : \mathbb{R}^3 \rightarrow \mathbb{R}^3, x \mapsto x' = S \cdot x$$

ist lineare Abbildung (Drehung um x_3 -Achse des Koordinatensystems um Winkel φ) beschrieben.

Definition:

$$\begin{aligned} O(n) &= \{A \in \mathbb{R}^{n \times n} \mid A^{-1} = A^T\} \\ SO(n) &= \{A \in O(n) \mid \det A = 1\} \end{aligned}$$

Satz 4:

$O(n)$ und $SO(n)$ bilden bzgl. der Matrizenmultiplikation je eine Gruppe - die orthogonale Gruppe bzw. spezielle orthogonale Gruppe.

Beweis:

- Nach 3.2 Satz 4: Die regulären Matrizen bilden bzgl. der Matrizenmultiplikation eine (nicht-kommutative) Gruppe. $O(n)$ ist Teilmenge der Gruppe der regulären Matrizen, $SO(n) \subset O(n)$.
- Es genügt zu zeigen, dass $O(n)$ eine Untergruppe der Gruppe der regulären Matrizen ist und $SO(n)$ eine Untergruppe von $O(n)$.
- Untergruppenkriterium für U :
 1. $e \in U$
 2. $a, b \in U \Rightarrow a \cdot b \in U$
 3. $a \in U \Rightarrow a^{-1} \in U$
- $O(n)$ Untergruppe:
 1. $E \in O(n)$, denn $E^{-1} = E = E^T$.
 2. $\forall A, B \in O(n)$:

$$(A \cdot B)^{-1} = B^{-1} \cdot A^{-1} = B^T \cdot A^T = (A \cdot B)^T$$
 3. Zu zeigen: $(A^{-1})^{-1} = (A^{-1})^T$ für alle $A \in O(n)$:

$$\begin{aligned} A^{-1} &= A^T \\ (A^{-1})^T &= (A^T)^T = A = (A^{-1})^{-1} \end{aligned}$$
- $SO(n)$ Untergruppe:
 1. $E \in SO(n)$, da $\det E = 1$ und $E \in O(n)$
 2. $\forall A, B \in SO(n)$: $A \cdot B \in O(n)$ nach Teil 1. Außerdem

$$\det(A \cdot B) = \det A \cdot \det B = 1$$
 3. $\forall A \in SO(n)$: $A^{-1} \in O(n)$ nach Teil 1. Und:

$$\det(A^{-1}) = \det(A^T) = \det A = 1$$

7.3 Orthogonale Endomorphismen

Definition:

Sei V ein euklidischer Vektorraum mit Skalarprodukt $\langle \cdot, \cdot \rangle$, $f : V \rightarrow V$ Endomorphismus. f heißt orthogonal

$$:\Leftrightarrow \forall v, w \in V : \langle f(v), f(w) \rangle = \langle v, w \rangle$$

Lemma 1:

f orthogonal \Rightarrow

1. $\|f(v)\| = \|v\|$ für alle $v \in V$
2. Wenn λ Eigenwert von f , dann $|\lambda| = 1$.
3. $\forall v, w \in V : \langle v, w \rangle = 0 \Leftrightarrow \langle f(v), f(w) \rangle = 0$.
4. f injektiv
5. Ist $\dim V < \infty$, dann ist f ein Automorphismus und f^{-1} ist orthogonal.

Beweis:

1. Nach Definition:

$$\forall v, w \in V : \langle f(v), f(w) \rangle = \langle v, w \rangle$$

Für $v=w$:

$$\langle f(v), f(v) \rangle = \langle v, v \rangle \Rightarrow \|f(v)\|^2 = \|v\|^2$$

2. $f(v) = \lambda \cdot v$ mit $v \neq 0, \lambda \in \mathbb{R}$. Mit 1.:

$$\begin{aligned} \|v\| &= \|f(v)\| = \|\lambda \cdot v\| = |\lambda| \cdot \|v\| \\ |\lambda| &= 1 \end{aligned}$$

3. Klar mit Definition.
4. f injektiv \Leftrightarrow Kern $f = \{0\}$ nach 4.1 Lemma 2. Angenommen $v_1, v_2 \in \text{Kern}(f)$ mit $v_1 \neq v_2$. Dann:

$$\begin{aligned} f(v_1) &= 0 = f(v_2) \\ \Rightarrow \|f(v_1)\| &= 0 = \|f(v_2)\| \\ \Rightarrow \|v_1\| &= 0 = \|v_2\| \\ \Rightarrow v_1 &= v_2 = 0 \end{aligned}$$

Widerspruch zur Annahme $v_1 \neq v_2$

5. Wenn $\dim V < \infty$, dann existiert Orthonormalbasis $\{v_1, \dots, v_n\}$ von V mit $n := \dim V$. Definition:

$$\langle f(v_i), f(v_j) \rangle = \langle v_i, v_j \rangle = \delta_{ij}$$

Also $\{f(v_1), \dots, f(v_n)\}$ Orthonormalbasis von V , damit f surjektiv. f nach d) injektiv, also bijektiv. Es existiert f^{-1} mit $f^{-1}(w_1) = v_1$ mit $f(v_1) = w_1$. Es gilt:

$$\begin{aligned} \langle f^{-1}(w_1), f^{-1}(w_2) \rangle &= \langle v_1, v_2 \rangle = \langle f(v_1), f(v_2) \rangle \\ &= \langle w_1, w_2 \rangle \end{aligned}$$

Bemerkung: Lemma 1a) kann auch umgekehrt werden.

Satz 1:

Ist f ein Endomorphismus eines euklidischen Vektorraumes mit der Eigenschaft

$$\forall v \in V : \|f(v)\| = \|v\|$$

(dann heißt f isometrisch), dann ist f orthogonal.

Beweis: Übung

Lemma 2:

Sei V ein euklidischer Vektorraum mit $\langle \cdot, \cdot \rangle$ und Orthonormalbasis $B = \{v_1, \dots, v_n\}$ mit $n := \dim V$. Dann gilt:

$$\langle v, w \rangle = x^T \cdot y$$

wobei $x = \kappa_B(v)$ und $y = \kappa_B(w)$ die Koordinatenvektoren v und w bzgl. B .

Beweis:

- Es gilt:

$$\langle v, w \rangle = \left\langle \sum_{i=1}^n x_i \cdot v_i, \sum_{j=1}^n y_j \cdot v_j \right\rangle$$

mit $x_i = \langle v, v_i \rangle$ und $y_i = \langle w, v_i \rangle$. Damit:

$$\begin{aligned} \langle v, w \rangle &= \sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^n x_i \cdot y_j \langle v_i, v_j \rangle \\ &= \sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^n x_i \cdot y_j \cdot \delta_{ij} \\ &= \sum_{i=1}^n x_i \cdot y_i = x^T \cdot y \end{aligned}$$

Satz 2:

Sei V ein euklidischer Vektorraum mit Orthonormalbasis $B = \{v_1, \dots, v_n\}$, f Endomorphismus auf V , dann gilt: f orthogonal \Leftrightarrow Darstellungsmatrix A von f bzgl. B orthogonal

Beweis:

- $f : V \rightarrow V, v \mapsto f(v) =: r$ hat bzgl. B die Darstellungsmatrix A mit $\kappa_B(r) = A \cdot x$ mit $\kappa_B(v) = x$. Sei $f(w) =: s$ und damit $\kappa_B(s) = A \cdot y$ mit $y = \kappa_B(w)$.

$$\begin{aligned}
 f \text{ orthogonal} &\Leftrightarrow \langle f(v), f(w) \rangle = \langle v, w \rangle \\
 &\Leftrightarrow (\kappa_B(r))^T \cdot \kappa_B(s) = x^T \cdot y \\
 &\Leftrightarrow (Ax)^T \cdot Ay = x^T \cdot y \\
 &\Leftrightarrow x^T \cdot A^T \cdot A \cdot y = x^T \cdot y \\
 &\Leftrightarrow A^T \cdot A = E
 \end{aligned}$$

7.4 Drehungen und Spiegelungen im \mathbb{R}^2

- Definition:

$$\begin{aligned}
 D(\alpha) &:= \begin{pmatrix} \cos \alpha & -\sin \alpha \\ \sin \alpha & \cos \alpha \end{pmatrix} \\
 S(\alpha) &:= \begin{pmatrix} \cos \alpha & \sin \alpha \\ \sin \alpha & -\cos \alpha \end{pmatrix}
 \end{aligned}$$

mit

$$\begin{aligned}
 D(\alpha) \cdot D(\beta) &= D(\alpha + \beta) \\
 D(\alpha) \cdot S(\beta) &= S(\alpha + \beta) \\
 S(\alpha) \cdot S(\beta) &= D(\alpha - \beta) \\
 S(\beta) \cdot D(\alpha) &= S(\beta - \alpha)
 \end{aligned}$$

Weiter gilt für alle $\alpha \in \mathbb{R}$:

$$\begin{aligned}
 \det D(\alpha) &= 1 & \det S(\alpha) &= -1 \\
 (D(\alpha))^{-1} &= D(-\alpha) = (D(\alpha))^T \\
 (S(\alpha))^{-1} &= S(\alpha) = (S(\alpha))^T
 \end{aligned}$$

Also $D(\alpha)$ und $S(\alpha) \in O(2)$, d.h. das sind Darstellungsmatrizen von orthogonalen Endomorphismen bzgl. einer Orthonormalbasis B des \mathbb{R}^2 . Es sei $B = \{(0, 1), (1, 0)\}$.

- Jeder Einheitsvektor lässt sich schreiben als

$$e(\varphi) = \begin{pmatrix} \cos \varphi \\ \sin \varphi \end{pmatrix}$$

mit $\varphi \in \mathbb{R}$. Für alle $x \in \mathbb{R}^2$:

$$x = \|x\| \cdot e(\varphi)$$

Dann ist

$$\begin{aligned}
 D(\alpha) \cdot e(\varphi) &= \begin{pmatrix} \cos \alpha \cdot \cos \varphi - \sin \alpha \cdot \sin \varphi \\ \sin \alpha \cdot \cos \varphi + \cos \alpha \cdot \sin \varphi \end{pmatrix} \\
 &= \begin{pmatrix} \cos(\alpha + \varphi) \\ \sin(\alpha + \varphi) \end{pmatrix} = e(\alpha + \varphi) \\
 \Rightarrow x' := D(\alpha) \cdot x &= \|x\| \cdot e(\alpha + \varphi)
 \end{aligned}$$

Satz 1:

1. Die Abbildung

$$\delta : \mathbb{R}^2 \rightarrow \mathbb{R}^2, x \mapsto x' = D(\alpha) \cdot x$$

 beschreibt eine Drehung um O durch den Winkel α .

2. Die Abbildung

$$\sigma : \mathbb{R}^2 \rightarrow \mathbb{R}^2, x \mapsto \sigma(x) = S(\alpha) \cdot x$$

 beschreibt eine Spiegelung an der Geraden durch O mit dem Neigungswinkel $\frac{\alpha}{2}$.

3. Sowohl
- σ
- als auch
- δ
- sind isometrische Automorphismen auf
- \mathbb{R}^2
- .

Beweis:

1. Siehe oben.

- 2.

$$\begin{aligned} S(\alpha) \cdot x &= S(\alpha) \cdot \|x\| \cdot e(\varphi) \\ &= \|x\| \cdot D(\alpha) \cdot \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & -1 \end{pmatrix} \cdot e(\varphi) \\ &= \|x\| \cdot D(\alpha) \cdot \begin{pmatrix} \cos \varphi \\ -\sin \varphi \end{pmatrix} \\ &= \|x\| \cdot D(\alpha) \cdot \begin{pmatrix} \cos(-\varphi) \\ \sin(-\varphi) \end{pmatrix} \\ &= \|x\| \cdot D(\alpha) \cdot e(-\varphi) \\ &= \|x\| \cdot e(\alpha - \varphi) \end{aligned}$$

- Für $\varphi = \frac{\alpha}{2}$:

$$S(\alpha) \cdot x = S(\alpha) \cdot \|x\| \cdot e\left(\frac{\alpha}{2}\right) = \|x\| \cdot e\left(\frac{\alpha}{2}\right)$$

 Jeder Punkt $\|x\| \cdot e\left(\frac{\alpha}{2}\right)$ wird auf sich selbst abgebildet.

- Für $\varphi = \frac{\alpha}{2} + \pi$.

$$\begin{aligned} S(\alpha) \cdot \|x\| \cdot e\left(\frac{\alpha}{2} + \pi\right) &= \|x\| \cdot e\left(\frac{\alpha}{2} - \pi\right) \\ \Rightarrow S(\alpha) \cdot x \cdot \begin{pmatrix} -\cos \frac{\alpha}{2} \\ -\sin \frac{\alpha}{2} \end{pmatrix} &= \|x\| \cdot \begin{pmatrix} -\cos \frac{\alpha}{2} \\ -\sin \frac{\alpha}{2} \end{pmatrix} \\ \Rightarrow -S(\alpha) \cdot \|x\| \cdot e\left(\frac{\alpha}{2}\right) &= -\|x\| \cdot e\left(\frac{\alpha}{2}\right) \end{aligned}$$

 Für $v := \pm \|x\| \cdot e\left(\frac{\alpha}{2}\right)$ gilt $S(\alpha) \cdot v = v$. Damit: Alle Punkte der Geraden $g : x = \lambda \cdot v$ ($\lambda \in \mathbb{R}$) werden auf sich selbst abgebildet. g ist eine Fixpunktgerade (Spiegelungsgerade).

- Für $\varphi = \frac{\alpha}{2} + \frac{\pi}{2}$ gilt:

$$S(\alpha) \cdot \underbrace{e\left(\frac{\alpha}{2} + \frac{\pi}{2}\right)}_{=: w} = e\left(\alpha - \left(\frac{\alpha}{2} + \frac{\pi}{2}\right)\right) = -w$$

 Jeder Punkt $\mu \cdot w$ wird auf $-y \cdot w$ abgebildet ($\mu \in \mathbb{R}$), d.h die Gerade $\mu \cdot w$ wird auf sich selbst abgebildet (Fixgerade), wobei $w \perp v$.

- Sei $x = \lambda \cdot v + \mu \cdot w$ ein beliebiger Punkt.

$$\begin{aligned}
 S(\alpha) \cdot x &= S(\alpha)(\lambda \cdot v + \mu \cdot w) \\
 &= \lambda \cdot \underbrace{S(\alpha) \cdot v}_v + \mu \cdot \underbrace{S(\alpha) \cdot w}_{-w} \\
 &= \lambda \cdot v - \mu \cdot w \\
 \Rightarrow S(\alpha) \cdot x - x &= -2\mu \cdot w \quad \perp v \\
 S(\alpha) \cdot x - \lambda \cdot v &= -\mu \cdot w \\
 x - \lambda \cdot v &= \mu \cdot w \\
 \Rightarrow \|S(\alpha) \cdot x - \lambda \cdot v\| &= \|x - \lambda \cdot v\| = \|\mu \cdot w\| = |\mu|
 \end{aligned}$$

8

Komplexe und unitäre Vektorräume

8.1 Reelle Einschränkung und komplexe Erweiterung

einleitende Bemerkung:

- Einführung von \mathbb{C} über Zahlenpaare: \mathbb{C} ist ein Körper mit $\mathbb{R}^2 = \mathbb{R} \times \mathbb{R}$ als Trägermenge und Addition

$$(a_1, b_1) + (a_2, b_2) = (a_1 + a_2, b_1 + b_2)$$

und Multiplikation

$$(a_1, b_1) \cdot (a_2, b_2) = (a_1 \cdot a_2 - b_1 \cdot b_2, a_1 \cdot b_2 + a_2 \cdot b_1)$$

- Wiederfinden des Ausgangskörpers \mathbb{R} durch Einbetten mittels injektiver linearen Abbildung

$$\iota : \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{C} = \mathbb{R}^2, a \mapsto \iota(a) = (a, 0)$$

Addition und Skalarmultiplikation in \mathbb{R} gehen in verträglicher Weise in Addition und Multiplikation in \mathbb{C} über:

$$\begin{aligned}\iota(a_1 + a_2) &= (a_1 + a_2, 0) = (a_1, 0) + (a_2, 0) = \iota(a_1) + \iota(a_2) \\ \iota(a_1 \cdot a_2) &= (a_1 \cdot a_2, 0) = (a_1, 0) \cdot (a_2, 0) = \iota(a_1) \cdot \iota(a_2)\end{aligned}$$

Insbesondere findet man Null und Eins von \mathbb{C} :

$$\iota(0) = (0, 0) \quad \iota(1) = (-1, 0)$$

Bekannte Schreibweise erhält man durch $\iota := (0, 1)$,

$$\iota^2 = (0, 1) \cdot (0, 1) = (-1, 0)$$

Damit $a_1 + \iota \cdot b_1 = (a_1, b_1)$

- Bemerkungen:

1. \mathbb{R}^2 ist ein Körper, der zu dem Körper

$$\mathbb{C} = \{a + \iota \cdot b \mid a, b \in \mathbb{R}, \iota^2 = -1\}$$

isomorph - zwei verschiedene Ausführungen desselben Körpers (gleiche Struktur)

2. Alle n -dimensionalen Vektorräume über demselben Körper sind isomorph (\rightarrow 4.1)

- Ein Vektorraum heißt komplex, falls $K = \mathbb{C}$.

- Beispiele:

1. Es sei

$$\mathbb{C}^n = \{z = (z_1, \dots, z_n) \mid z_i \in \mathbb{C}, i = 1, \dots, n\}$$

mit Addition

$$z + z' = (z_1 + z'_1, \dots, z_n + z'_n)$$

und Skalarmultiplikation

$$c \cdot z = (c \cdot z_1, \dots, c \cdot z_n)$$

mit $c \in \mathbb{C}$. Es gilt: $\dim \mathbb{C}^n = n$.

2. Es sei

$$\mathbb{R}^{2n} = \{(a_1, \dots, a_n, b_1, \dots, b_n) \mid a_i, b_i \in \mathbb{R}, i = 1, \dots, n\}$$

mit komponentenweiser Addition und Skalarmultiplikation

$$c \cdot x = (c_1 \cdot a_1 - c_2 \cdot b_2, \dots, c_1 \cdot a_n - c_2 \cdot b_n, c_1 \cdot b_1 + c_2 \cdot a_1, \dots, c_1 \cdot b_n + c_2 \cdot a_n)$$

mit $c = c_1 + i \cdot c_2 \in \mathbb{C}$. Es gilt: $\dim \mathbb{R}^{2n} = 2n$.

Lemma 1:

Ist V ein Vektorraum über \mathbb{C} , so ist V auch ein Vektorraum über \mathbb{R} .

Beweis:

- Menge der Vektoren unverändert, Wechsel zu einem Unterkörper.

Definition:

Ist V ein komplexer Vektorraum, so heißt V über \mathbb{R} seine reelle Einschränkung, Bezeichnung: rV . (auch: Reellifizierung von V)

Satz 1:

Sei V ein komplexer Vektorraum.

1. Vektoren, die in V linear unabhängig sind, sind auch in rV linear unabhängig.
2. Vektoren, die in V linear abhängig sind, sind in rV nicht notwendig linear abhängig.
3. Vektoren, die in rV linear unabhängig sind, sind in V nicht notwendig linear unabhängig.
4. $\dim V = n \Rightarrow \dim rV = 2n$

Beweis:

- 1.-3.: Übung
- 4.: $B = \{v_1, \dots, v_n\}$ sei Basis von V .

$$\begin{aligned} \kappa_B : V \rightarrow \mathbb{C}^n, v \mapsto \kappa_B(v) &= (x_1 + i \cdot y_1, \dots, x_n + i \cdot y_n) \\ \Rightarrow v &= \sum_{k=1}^n (x_k + i \cdot y_k) \cdot v_k \\ &= \sum_{k=1}^n x_k \cdot v_k + \sum_{k=1}^n y_k \cdot i \cdot v_k \end{aligned}$$

Damit $B^* = \{v_1, \dots, v_n, i \cdot v_1, \dots, i \cdot v_n\}$ Erzeugendensystem von ${}_{\mathbb{R}}V$ und linear unabhängig über \mathbb{R} , also Basis von ${}_{\mathbb{R}}V$.

Lemma 2:

Sei V ein komplexer Vektorraum mit Basis $B = \{v_1, \dots, v_n\}$. Dann ist

$$V_B := \left\{ v = \sum_{k=1}^n \lambda_k \cdot v_k \mid \lambda_i \in \mathbb{R}, i = 1, \dots, n \right\}$$

wobei $\forall v, w \in V_B$ und $\forall \lambda \in \mathbb{R}$:

$$\begin{aligned} v + w &:= \sum_{k=1}^n \lambda_k \cdot v_k + \sum_{k=1}^n \mu_k \cdot v_k = \sum_{k=1}^n (\lambda_k + \mu_k) \cdot v_k \in V_B \\ \lambda \cdot v &:= \sum_{k=1}^n \lambda \cdot \lambda_k \cdot v_k \in V_B \end{aligned}$$

Dann ist V_B ein reeller Vektorraum der Dimension n , der ein reeller Ausschnitt von V bzgl. B heißt.

Satz 2:

Sind B und B' zwei Basen eines komplexen Vektorraumes V , so stimmen die reellen Ausschnitte V_B und $V_{B'}$ genau dann überein, falls es eine reelle Übergangsmatrix S für eine Basistransformation von B nach B' existiert.

Komplexe Erweiterung: Auf welche natürliche Weise kann V über \mathbb{R} zu einem Vektorraum über \mathbb{C} erweitert werden? I.A. ist für $v \in V$: $i \cdot v \notin V$. Also muss Menge der Vektoren vergrößert werden.

Lemma 3:

Die aus V über \mathbb{R} definierte Menge

$${}_{\mathbb{C}}V := V \times V = \{(v, w) \mid v, w \in V\}$$

ist mit Addition

$$(v, w) + (v', w') = (v + v', w + w')$$

und Skalarmultiplikation

$$c \cdot (v, w) := (c_1 \cdot v - c_2 \cdot w, c_1 \cdot w + c_2 \cdot v)$$

mit $c = c_1 + i \cdot c_2 \in \mathbb{C}$ ein Vektorraum über \mathbb{C} , die komplexe Erweiterung (Komplexifizierung) von V .

Bemerkungen:

1. Vorbild: \mathbb{C}
2. $(0,0)$ ist Nullvektor mit $0 \in V$
3. Es gilt:

$$i \cdot (v, w) = (-w, v) \quad i \cdot (0, w) = (-w, 0) \quad i \cdot (v, 0) = (0, v)$$

4. V über \mathbb{R} kann mittels $\iota : V \rightarrow \mathbb{C}, v \mapsto \iota(v) = (v, 0)$ (injektiv und linear) in cV eingebettet werden.

Satz 3:

Ist V ein reeller Vektorraum mit Basis $B = \{v_1, \dots, v_n\}$ und cV die Komplexifizierung von V , so ist

1. $cB = \{(v_1, 0), \dots, (v_n, 0)\}$ eine Basis von cV
2. der reelle Ausschnitt $(cV)_{cB}$ gleich $\iota(V) = V \times \{0\}$, also isomorph zu V .

Beweis:

1. cB ist ein Erzeugendensystem von cV , denn $\forall (v, w) \in cV$:

$$\begin{aligned} (v, w) &= \left(\sum_{k=1}^n x_k \cdot v_k, \sum_{r=1}^n y_r \cdot v_r \right) \\ &= \sum_{k=1}^n (x_k + i \cdot y_k) \cdot (v_k, 0) \end{aligned}$$

cB ist linear unabhängig:

$$\begin{aligned} (0, 0) &= \left(\sum_{k=1}^n x_k \cdot v_k, \sum_{r=1}^n y_r \cdot v_r \right) \\ \Rightarrow x_k &= y_k = 0 \quad (k = 1, \dots, n) \end{aligned}$$

Satz 4:

cV sei Komplexifizierung eines reellen Vektorraumes V . Für jeden reellen Ausschnitt $W := (cV)_{cB}$ gilt: $cW \cong cV$.

Beweis: Übung

Naheliegende Schreibweise

$$(u, v) := u + i \cdot v \quad i^2 = -1$$

und rein formal gleiche Addition und Multiplikation wie bei komplexen Zahlen

$$\begin{aligned} cV &= V \times iV = \{u + i \cdot v \mid u, v \in V\} \\ (u, v) + (u', v') &= (u + u') + i \cdot (v + v') \\ (c_1 + i \cdot c_2) \cdot (u, v) &= (c_1 \cdot u - c_2 \cdot v) + i \cdot (c_1 \cdot v + c_2 \cdot u) \end{aligned}$$

Definition:

$\bar{z} = u - i \cdot v$ heißt der konjugiert komplexe Vektor von $z = u + i \cdot v \in cV$. Wenn $\bar{z} = z$, dann heißt z reell. Es gilt: $\bar{\bar{z}} = z$.

Satz 5: (Fortsetzung einer linearen Abbildung)

Seien V, W reelle Vektorräume und cV, cW ihre Komplexifizierungen. Sei $f : V \rightarrow W$ eine lineare Abbildung. Es gibt genau eine lineare Abbildung $cf : cV \rightarrow cW$ für deren Einschränkung $V \times \{0\}$:

$$cf|_{V \times \{0\}} = \iota \circ f \quad (13)$$

Beweis:

- Es gilt: $f(\alpha \cdot v + \alpha' \cdot v') = \alpha \cdot f(v) + \alpha' \cdot f(v')$ für alle $v, v' \in V, \alpha, \alpha' \in \mathbb{R}$. Sei $cf : cV \rightarrow cW$ mit $cV = V \times V$ und $cW = W \times W, z = (v, w) \mapsto cf(z)$ linear, d.h.

$$\begin{aligned} cf(z + z') &= cf(z) + cf(z') = cf((v, w)) + cf((v', w')) \\ cf(s \cdot z) &= s \cdot cf(z) = s \cdot cf((v, w)) \end{aligned}$$

Bei Einschränkung auf $s \in \mathbb{R}$ und $z, z' \in V \times \{0\}$ gelte (13), also:

$$cf(z) = cf((v, 0)) = \iota(f(v)) = (\iota \circ f)(v)$$

Dann ist

$$\begin{aligned} i \cdot cf(z) &= i \cdot cf((v, 0)) = i \cdot (f(v), 0) = (0, f(v)) \\ \Rightarrow cf(v, w) &= cf((v, 0)) + cf((0, w)) = cf((v, 0)) + i \cdot cf((w, 0)) \\ &= (f(v), 0) + (0, f(w)) \\ &= (f(v), f(w)) \end{aligned}$$

Falls also eine lineare Abbildung cf mit Eigenschaft (13) existiert, so gilt $cf((v, w)) = (f(v), f(w))$ und die Darstellung ist eindeutig.

- Umgekehrt: Verwendet man $cf((v, w)) = (f(v), f(w))$ als Definition von cf , so rechnet man die Linearität nach.

8.2 Unitäre Vektorräume

8.2.1 Semibilinearformen

- K sei Körper mit bijektiver Abbildung $K \rightarrow K : a \mapsto \bar{a}$ mit $\overline{a+b} = \bar{a} + \bar{b}$, $\overline{a \cdot b} = \bar{a} \cdot \bar{b}$, $\bar{\bar{a}} = a$ für alle $a, b \in K$.

Beispiel: \mathbb{C} mit Abbildung $a + i \cdot b \mapsto a - i \cdot b$

- V, W seien Vektorräume über K , Abbildung $\sigma : V \times W \rightarrow K$, $(v, w) \mapsto \sigma(v, w)$ heißt Semibilinearform, wenn $\forall v, v' \in V, w, w' \in W, a \in K$: :
 - (S1) $\sigma(v + v', w) = \sigma(v, w) + \sigma(v', w)$ (additiv bzgl. 1. Komponente)
 - (S2) $\sigma(v, w + w') = \sigma(v, w) + \sigma(v, w')$ (additiv bzgl. 2. Komponente)
 - (S3) $\sigma(a \cdot v, w) = a \cdot \sigma(v, w)$ (homogen bzgl. 1. Komponente)
 - (S4) $\sigma(v, a \cdot w) = \bar{a} \cdot \sigma(v, w)$ (konjugiert homogen bzgl. 2. Komponente)

Wenn $\forall a \in K : a = \bar{a}$, so heißt σ eine Bilinearform.

- Beispiele:

1. Sei $V = W = \mathbb{R}^n, K = \mathbb{R}, \forall : a = \bar{a}$,

$$\sigma(x, y) = \sum_{i=1}^n x_i \cdot y_i$$

ist eine Bilinearform, bekannt als natürliches Skalarprodukt.

2. Sei $V = W = \mathbb{C}^n, K = \mathbb{C}, \bar{a}$ ist konjugiert komplexe Zahl von a . Mit

$$\sigma(x, y) = \sum_{k=1}^n x_k \cdot \bar{y}_k$$

ist Semibilinearform definiert:

(S1)-S(3): Klar

(S4):

$$\begin{aligned} \sigma(x, a \cdot y) &= \sum_{k=1}^n x_k \cdot \overline{a \cdot y_k} = \sum_{k=1}^n x_k \cdot \bar{a} \cdot \bar{y}_k \\ &= \bar{a} \cdot \sum_{k=1}^n x_k \cdot \bar{y}_k = \bar{a} \cdot \sigma(x, y) \end{aligned}$$

3. Sei $V = W = \mathbb{R}^2, K = \mathbb{R}, a = \bar{a}$.

$$\sigma(x, y) = x^T \cdot A \cdot y$$

mit $A = A^T \neq 0$ ist Bilinearform. Die Menge aller Punkte $x \in \mathbb{R}^2$ mit $\sigma(x, x) = 1$ ist eine Quadrik (Kegelschnitt) des \mathbb{R}^2 .

Beispiel:

$$\sigma(x, x) = 1 = \begin{pmatrix} x_1 & x_2 \end{pmatrix} \cdot \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 2 \end{pmatrix} \cdot \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \end{pmatrix} = x_1^2 + 2x_2^2$$

(Ellipse)

4. Sei $V = W = C[a, b]$: Menge der stetigen Funktionen über dem Intervall $[a, b]$, $K = \mathbb{R}$, $a = \bar{a}$. Für $f, g \in C[a, b]$:

$$\sigma(f, g) = \int_a^b (f \cdot g)(x) dx$$

ist Bilinearform.

- Endlich dimensionale Vektorräume V, W über K . V habe Basis $B = \{v_1, \dots, v_m\}$, W habe Basis $C = \{w_1, \dots, w_n\}$. $\sigma : V \times W \rightarrow K$ sei Semibilinearform. Dann:

$$m_{ij} := \sigma(v_i, w_j) \quad i = 1, \dots, m; j = 1, \dots, n$$

mit ${}_B M_C = (m_{ij}) \in K^{m \times n}$: Darstellungsmatrix von σ bzgl. der Basen B und C von V, W .

$$\begin{aligned} \forall v \in V : v &= \sum_{i=1}^m x_i \cdot v_i & x &= \begin{pmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_m \end{pmatrix} = \kappa_B(v) \\ \forall w \in W : w &= \sum_{j=1}^n y_j \cdot w_j & y &= \begin{pmatrix} y_1 \\ \vdots \\ y_n \end{pmatrix} = \kappa_C(w) \end{aligned}$$

Mit (S1)-(S4) folgt:

$$\begin{aligned} \sigma(v, w) &= \sigma\left(\sum_{i=1}^m x_i \cdot v_i, \sum_{j=1}^n y_j \cdot w_j\right) \\ &= \sum_{i=1}^m \sum_{j=1}^n x_i \cdot y_j \cdot \sigma(v_i, w_j) \\ &= x^T \cdot {}_B M_C \cdot \bar{y} \end{aligned}$$

Satz 1:

Eine Semibilinearform $\sigma : V \times W \rightarrow K$ mit der Darstellungsmatrix ${}_B M_C$ berechnet sich gemäß

$$\sigma(v, w) = x^T \cdot {}_B M_C \cdot \bar{y}$$

mit $x = \kappa_B(v)$ und $y = \kappa_C(w)$.

8.2.2 Symmetrische, hermitesche Formen und Skalarprodukt

Definition:

- Semibilinearform $\sigma : V \times W \rightarrow K$ heißt

- ... symmetrisch $\Leftrightarrow V = W$ und $\sigma(v, w) = \sigma(w, v)$
- ... hermitesch $\Leftrightarrow V = W$ und $\sigma(v, w) = \overline{\sigma(w, v)}$

• Beispiele:

1. Die Bilinearformen aus Beispiel 1,3,4 (\rightarrow 8.2.1) sind symmetrisch.
2. Die Semibilinearform aus Beispiel 2 (\rightarrow 8.2.1) ist eine hermitesche Form.

Lemma 1:

Ist $\sigma : V \times V \rightarrow K$ eine symmetrische bzw. hermitesche Semibilinearform, dann gilt:

1. (S1) \Rightarrow (S2) und (S3) \Rightarrow (S4)
2. $\sigma(v, v) = \overline{\sigma(v, v)}$ für alle $v \in V$
3. $K = \mathbb{C}$ und \bar{a} Konjugium von a , dann $\sigma(v, v)$ reell.
4. Jede Darstellungsmatrix M von σ ist symmetrisch ($M = M^T$) bzw. hermitesch ($M = \bar{M}^T$)

Beweis:

• Hermitesch:

1. Es gilt:

$$\begin{aligned} \sigma(v, w + w') &= \overline{\sigma(w + w', v)} = \overline{\sigma(w, v) + \sigma(w', v)} \\ &= \overline{\sigma(w, v)} + \overline{\sigma(w', v)} = \sigma(v, w) + \sigma(v, w') \end{aligned}$$

Und:

$$\begin{aligned} \sigma(v, a \cdot w) &= \overline{\sigma(a \cdot w, v)} = \overline{a \cdot \sigma(w, v)} \\ &= \bar{a} \cdot \overline{\sigma(w, v)} = \bar{a} \cdot \sigma(v, w) \end{aligned}$$

2. Klar nach Definition.
3. Klar.
4. $V=W$ habe Basis $B = \{v_1, \dots, v_n\}$, dann:

$$m_{ij} = \sigma(v_i, v_j) = \overline{\sigma(v_j, v_i)} = \overline{m_{ji}}$$

Damit:

$$M = (m_{ij}) \Rightarrow M^T = (m_{ji}) \Rightarrow \bar{M}^T = (\overline{m_{ji}}) = (m_{ij}) = M$$

• Symmetrisch: Klar.

Definition:

1. Semibilinearform $\sigma : V \times V \rightarrow K$ mit $K = \mathbb{R}$ oder $K = \mathbb{C}$ heißt positiv definit, wenn $\forall v \in V \setminus \{0\}$

$$\sigma(v, v) \in \mathbb{R}, \sigma(v, v) > 0$$

2. Eine positiv definite symmetrische bzw. hermitesche Semibilinearform von V heißt ein Skalarprodukt (inneres Produkt).

Beispiele: (aus 8.2.1)

1. $V = W = \mathbb{R}^n$, $K = \mathbb{R}$, $a = \bar{a}$, $\forall x, y \in \mathbb{R}^n$:

$$\sigma(x, y) = \sum_{i=1}^n x_i \cdot y_i = \sum_{i=1}^n y_i \cdot x_i = \sigma(y, x)$$

$$\sigma(x, x) = \sum_{i=1}^n x_i^2 > 0 \text{ für } x \neq 0$$

Also σ Skalarprodukt.

2. $V = W = \mathbb{C}^n$, $K = \mathbb{C}$, \bar{a} Konjugium von a

$$\sigma(x, y) = \sum_{i=1}^n x_i \cdot \bar{y}_i = \sum_{i=1}^n \overline{y_i \cdot x_i} = \overline{\sigma(y, x)}$$

$$\sigma(x, x) = \sum_{i=1}^n x_i \cdot \bar{x}_i = \sum_{i=1}^n (x_{i1}^2 + x_{i2}^2) > 0 \text{ für } x \neq 0$$

Also σ Skalarprodukt.

3. $V = W = \mathbb{R}^2$, $K = \mathbb{R}$, $\bar{a} = a$

$$\begin{aligned} \sigma(x, y) &:= x^T \cdot A \cdot y \\ \sigma(y, x) &= y^T \cdot A \cdot x = (y^T \cdot A \cdot x)^T \\ &= x^T \cdot A^T \cdot y = x^T \cdot A \cdot y = \sigma(y, x) \end{aligned}$$

σ ist nicht positiv definit:

$$\begin{aligned} A &= \begin{pmatrix} -1 & 0 \\ 0 & 0 \end{pmatrix} \\ \Rightarrow \sigma(x, x) &= \begin{pmatrix} x_1 & x_2 \end{pmatrix} \cdot \begin{pmatrix} -1 & 0 \\ 0 & 0 \end{pmatrix} \cdot \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \end{pmatrix} = -x_1^2 < 0 \end{aligned}$$

4. $V = W = C[a, b]$, $K = \mathbb{R}$, $\bar{a} = a$

$$\sigma(f, g) = \int_a^b f(t) \cdot g(t) dt = \int_a^b g(t) \cdot f(t) dt = \sigma(g, f)$$

$$\sigma(f, f) = \int_a^b f^2(t) dt > 0 \quad (f \neq 0)$$

Also σ Skalarprodukt.

Lemma 2:

σ sei positiv definite Semibilinearform mit $K = \mathbb{R}$ oder $K = \mathbb{C}$, dann gilt:

$$\sigma(v, v) = 0 \Leftrightarrow v = 0$$

Beweis:

1. „ \Rightarrow “:

anderenfalls Widerspruch zur Definition

2. „ \Leftarrow “:

Sei $v = 0$. Dann $v = 0 \cdot w$ mit $w \neq 0$. Also:

$$\sigma(v, v) = \sigma(0 \cdot w, 0 \cdot w) = 0 \cdot \sigma(w, 0 \cdot w) = 0$$

Lemma 3:

Sei (V, σ) ein euklidischer bzw. unitärer Vektorraum mit Orthonormalbasis $B = \{v_1, \dots, v_n\}$. Die Darstellungsmatrix von σ bzgl. B ist die $n \times n$ -Einheitsmatrix und damit $\sigma(x, y) = x^T \cdot \bar{y}$ mit $x = \kappa_B(v)$ und $y = \kappa_B(w)$ für $v, w \in V$.

Beweis:

- Es gilt: $\sigma(x, y) = x^T \cdot M \cdot \bar{y}$ mit $M = (m_{ij})$,

$$m_{ij} = \sigma(v_i, v_j) = \delta_{ij} \Rightarrow M = E$$

8.2.3 Normierte, euklidische und unitäre Vektorräume

- Sei V ein Vektorraum über K . Eine Abbildung $\|\cdot\| : V \rightarrow K, v \mapsto \|v\|$ heißt Norm auf V , wenn
 - (N1) $\|\lambda \cdot v\| = |\lambda| \cdot \|v\|$
 - (N2) $\|u + v\| \leq \|u\| + \|v\|$
 - (N3) $\|v\| = 0 \Leftrightarrow v = 0$
- Ein Vektorraum, auf dem eine Norm erklärt ist, heißt ein normierter Vektorraum $(V, \|\cdot\|)$.
- Wenn σ ein Skalarprodukt auf V und $K = \mathbb{R}$ bzw. $K = \mathbb{C}$, dann heißt (V, σ) ein euklidischer bzw. unitärer Vektorraum.
- In jedem euklidischen bzw. unitären Vektorraum (V, σ) kann durch

$$\|v\| = \sqrt{\sigma(v, v)}$$

eine Norm definiert werden. Um (N1)-(N3) nachzuweisen, brauchen wir die Cauchy-Schwarz-Ungleichung.

Satz 2: (Cauchy-Schwarz-Ungleichung)

In jedem euklidischen bzw. unitären Vektorraum (V, σ) gilt:

$$\sigma(u, v) \cdot \overline{\sigma(u, v)} \leq \sigma(u, u) \cdot \sigma(v, v)$$

d.h. mit Norm geschrieben:

$$|\sigma(u, v)| \leq \|u\| \cdot \|v\|$$

wobei „ $=$ “ \Leftrightarrow u, v linear abhängig.

Beweis:

- Sei $v \neq 0$, anderenfalls Behauptung trivial. Dann $\forall \lambda \in K$:

$$\begin{aligned} 0 &\leq \sigma(u - \lambda \cdot v, u - \lambda \cdot v) \\ &= \sigma(u, u) + \sigma(u, -\lambda \cdot v) + \sigma(-\lambda \cdot v, u) + \sigma(-\lambda \cdot v, -\lambda \cdot v) \\ &= \sigma(u, u) - \bar{\lambda} \cdot \sigma(u, v) - \lambda \cdot \sigma(v, u) + \lambda \cdot \bar{\lambda} \cdot \sigma(v, v) \end{aligned}$$

Speziell für $\lambda = \frac{\sigma(u, v)}{\sigma(v, v)}$:

$$\begin{aligned} 0 &\leq \sigma(u, u) - \frac{\overline{\sigma(u, v)}}{\sigma(v, v)} \cdot \sigma(u, v) - \frac{\sigma(u, v)}{\sigma(v, v)} \cdot \overline{\sigma(u, v)} \\ &\quad + \frac{\overline{\sigma(u, v)}}{\sigma(v, v)^2} \cdot \sigma(u, v) \cdot \sigma(v, v) \\ &= \sigma(u, u) - \frac{\sigma(u, v)}{\sigma(v, v)} \cdot \overline{\sigma(u, v)} \\ \sigma(u, v) \cdot \overline{\sigma(u, v)} &\leq \sigma(u, u) \cdot \sigma(v, v) \end{aligned}$$

Für $c \in \mathbb{C}$ gilt: $c \cdot \bar{c} = |c|^2$. Damit:

$$|\sigma(u, v)|^2 \leq \|u\|^2 \cdot \|v\|^2$$

„ $=$ “ $\Leftrightarrow u - \lambda \cdot v = 0 \Leftrightarrow u, v$ linear abhängig.

Beispiele:

1. \mathbb{R}^n :

$$\left(\sum_{j=1}^n x_j \cdot y_j \right) \leq \left(\sum_{j=1}^n x_j^2 \right) \cdot \left(\sum_{j=1}^n y_j^2 \right)$$

2. \mathbb{C}^n :

$$\left(\sum_{j=1}^n x_j \cdot \bar{y}_j \right) \leq \left(\sum_{j=1}^n |x_j|^2 \right) \cdot \left(\sum_{j=1}^n |y_j|^2 \right)$$

3. $C[a, b]$

$$\left(\int_a^b f(t) \cdot g(t) dt \right) \leq \left(\int_a^b f^2(t) dt \right) \cdot \left(\int_a^b g^2(t) dt \right)$$

Satz 3:

Jeder euklidischer bzw. unitärer Vektorraum (V, σ) wird durch $\|v\| := \sqrt{\sigma(v, v)}$ für $v \in V$ zu einem normierten Vektorraum, d.h. es gelten (N1)-(N3)

Beweis:

- Definition sinnvoll, da $\sigma(v, v) \geq 0$. (N1):

$$\begin{aligned} \|\lambda \cdot v\| &= \sqrt{\sigma(\lambda \cdot v, \lambda \cdot v)} = \sqrt{\lambda \cdot \bar{\lambda} \cdot \sigma(v, v)} \\ &= \sqrt{|\lambda|^2} \cdot \sqrt{\sigma(v, v)} = |\lambda| \cdot \|v\| \end{aligned}$$

(N2):

$$\begin{aligned} \|u + v\|^2 &= \sigma(u + v, u + v) = \sigma(u, u) + \sigma(u, v) + \underbrace{\sigma(v, u)}_{\overline{\sigma(u, v)}} + \sigma(v, v) \\ &= \sigma(u, u) + 2\operatorname{Re}(\sigma(u, v)) + \sigma(v, v) \\ &\leq \sigma(u, u) + 2|\sigma(u, v)| + \sigma(v, v) \\ &= \|u\|^2 + 2|\sigma(u, v)| + \|v\|^2 \\ &\leq \|u\|^2 + 2 \cdot \|u\| \cdot \|v\| + \|v\|^2 = (\|u\| + \|v\|)^2 \end{aligned}$$

(N3) gilt wegen $\|v\| = \sqrt{\sigma(v, v)} = 0 \Leftrightarrow v = 0$ (Folgerung 2 in 7.2)

8.3 Orthogonale und unitäre Endomorphismen

- Sei (V, σ) ein euklidischer bzw. unitärer Vektorraum.
- Die Definitionen zur Orthogonalität von Vektoren, Teilmengen aus Vektoren und zur Orthonormalität von Vektoren wird von euklidischen Vektorräumen auf unitäre Vektorräume übertragen, indem das Skalarprodukt $\langle \cdot, \cdot \rangle$ in 7.2 durch $\sigma(\cdot, \cdot)$ ersetzt wird.
- Ein Endomorphismus f auf einem euklidischen bzw. unitären Vektorraum (V, σ) heißt orthogonal bzw. unitär

$$:\Leftrightarrow \forall v, w \in V : \sigma(f(v), f(w)) = \sigma(v, w)$$

- Ein Endomorphismus f heißt isometrisch

$$:\Leftrightarrow \forall v \in V : \|f(v)\| = \|v\|$$

Lemma 1:

Endomorphismus f sei orthogonal bzw. unitär. Dann gilt:

1. $\|f(v)\| = \|v\|$ für alle $v \in V$
2. Ist λ Eigenwert von f , dann $|\lambda| = 1$.
3. $\forall v, w \in V : \sigma(v, w) = 0 \Leftrightarrow \sigma(f(v), f(w)) = 0$
4. f ist injektiv.
5. Wenn $\dim V < \infty$, dann ist f ein Automorphismus und f^{-1} ist orthogonal bzw. unitär.

Beweis: siehe 7.3 für „orthogonal“, analog für „unitär“

Satz 1:

Ein Endomorphismus f ist isometrisch $\Leftrightarrow f$ orthogonal bzw. unitär

Beweis:

1. „ \Leftarrow “: siehe Lemma 1,a)
2. „ \Rightarrow “: Es gilt:

$$\begin{aligned} \|\alpha \cdot v + \beta \cdot w\|^2 &= \sigma(\alpha \cdot v + \beta \cdot w, \alpha \cdot v + \beta \cdot w) \\ &= \alpha \cdot \bar{\alpha} \cdot \sigma(v, v) + \alpha \cdot \bar{\beta} \cdot \sigma(v, w) + \bar{\alpha} \cdot \beta \cdot \sigma(w, v) + \beta \cdot \bar{\beta} \cdot \sigma(w, w) \\ &= |\alpha|^2 \cdot \|v\|^2 + \alpha \cdot \bar{\beta} \cdot \sigma(v, w) + \bar{\alpha} \cdot \beta \cdot \sigma(w, v) + |\beta|^2 \cdot \|w\|^2 \\ &\stackrel{!}{=} \|\alpha \cdot f(v) + \beta \cdot f(w)\|^2 \\ &= |\alpha|^2 \cdot \|f(v)\|^2 + \alpha \cdot \bar{\beta} \cdot \sigma(f(v), f(w)) + \bar{\alpha} \cdot \beta \cdot \sigma(f(w), f(v)) \\ &\quad + |\beta|^2 \cdot \|f(w)\|^2 \end{aligned}$$

Wegen $\|f(v)\| = \|v\|$ für alle $v \in V$ folgt:

$$\alpha \cdot \bar{\beta} \cdot \sigma(f(v), f(w)) + \bar{\alpha} \cdot \beta \cdot \sigma(f(w), f(v)) = \alpha \cdot \bar{\beta} \cdot \sigma(v, w) + \bar{\alpha} \cdot \beta \cdot \sigma(w, v)$$

Wenn $\alpha = \beta = 1$ gilt:

$$\begin{aligned} \sigma(f(v), f(w)) + \sigma(f(w), f(v)) &= \sigma(v, w) + \sigma(w, v) \\ \sigma(f(v), f(w)) + \overline{\sigma(f(v), f(w))} &= \sigma(v, w) + \overline{\sigma(v, w)} \\ \operatorname{Re}(\sigma(f(v), f(w))) &= \operatorname{Re}(\sigma(v, w)) \end{aligned}$$

Wenn $\alpha = -1, \beta = i$ folgt:

$$\begin{aligned} \sigma(f(v), f(w)) - \sigma(f(w), f(v)) &= \sigma(v, w) - \sigma(w, v) \\ \sigma(f(v), f(w)) - \overline{\sigma(f(v), f(w))} &= \sigma(v, w) - \overline{\sigma(v, w)} \\ \operatorname{Im}(\sigma(f(v), f(w))) &= \operatorname{Im}(\sigma(v, w)) \end{aligned}$$

Also $\sigma(f(v), f(w)) = \sigma(v, w)$.

Unitäre Matrizen:

- Mit $B = \{v_1, \dots, v_n\}$ als Orthonormalbasis von (V, σ) wollen wir 7.3, Satz 2 auf unitäre Vektorräume übertragen: f orthogonal \Leftrightarrow Darstellungsmatrix bzgl. B ist orthogonal
- Es sind äquivalent:
 1. f unitär
 2. $\sigma(f(v), f(w)) = \sigma(v, w)$

3. $r^T \cdot \bar{s} = x^T \cdot \bar{y}$ mit $r = \kappa_B(f(v)), s = \kappa_B(f(w)), x = \kappa_B(v), y = \kappa_B(w)$ und weiter: $r = A \cdot x, s = A \cdot y$, wobei A Darstellungsmatrix von f bzgl. B. Damit gilt:

$$\begin{aligned} (A \cdot x)^T \cdot (\bar{A} \cdot \bar{y}) &= x^T \cdot \bar{y} \\ x^T \cdot A^T \cdot \bar{A} \cdot \bar{y} &= x^T \cdot \bar{y} \\ x^T \cdot (A^T \cdot \bar{A} - E) \cdot \bar{y} &= 0 \\ A^T \cdot \bar{A} &= E \\ A \cdot \bar{A}^T &= E^T = E \end{aligned}$$

4. $A^{-1} = \bar{A}^T$.

- Matrix $A \in \mathbb{R}^{n \times n}$ bzw. $\in \mathbb{C}^{n \times n}$ heißt ...
 - orthogonal $\Leftrightarrow A^{-1} = A^T$
 - unitär $:\Leftrightarrow A^{-1} = \bar{A}^T$

Satz 2:

(V, σ) habe Orthonormalbasis B. Ein Endomorphismus f auf V ist orthogonal bzw. unitär \Leftrightarrow Darstellungsmatrix von f bzgl. B ist orthogonal bzw. unitär.

Bemerkung:

- Bekanntlich

$$\begin{aligned} O(n) &= \{A \in \mathbb{R}^{n \times n} | A^{-1} = A^T\} \\ SO(n) &= \{A \in O(n) | \det A = 1\} \end{aligned}$$

Sei

$$U(n) := \{A \in \mathbb{C}^{n \times n} | A^{-1} = \bar{A}^T\}$$

die Menge der unitären Matrizen.

Satz 3:

$O(n), SO(n), U(n)$ sind Gruppen bzgl. der Matrizenmultiplikation - die orthogonale, spezielle orthogonale und unitäre Gruppe.

Satz 4:

Wird bei einer Basistransformation in einem euklidischen bzw. unitären Vektorraum eine Orthonormalbasis in eine Orthonormalbasis überführt, so ist die Übergangsmatrix orthogonal bzw. unitär.

Beweis: Übung

Folgerung 1:

$A \in \mathbb{C}^{n \times n}$ unitär \Leftrightarrow Spaltenvektoren von A sind eine Orthonormalbasis von \mathbb{C}^n
 \Leftrightarrow Zeilenvektoren von A bilden eine Orthonormalbasis des \mathbb{C}^n .

Folgerung 2:

A unitär $\Rightarrow |\det A| = 1$

Beweis: Übung

Satz 5:

Ist $f : V \rightarrow V$ ein unitärer Endomorphismus und $\dim V < \infty$, dann besitzt V eine Orthonormalbasis aus Eigenvektoren von f .

Beweis:

- vollständige Induktion über $n = \dim V \geq 1$

I.V.: Satz gelte für V mit $\dim V = n - 1$

I.B.: Sei $\dim V = n$.

$$\chi(\lambda) = \pm(c_1 - \lambda) \cdot \dots \cdot (c_n - \lambda) \quad c_i \in \mathbb{C}$$

zerfällt über \mathbb{C} vollständig in Linearfaktoren und $\lambda_1, \dots, \lambda_n$ sind die Eigenwerte von f . Sei v_1 Eigenwert zu λ_1 mit $\|v_1\| = 1$,

$$\begin{aligned} f(v_1) &= \lambda_1 \cdot v_1 \\ W &= \{w \in V \mid \sigma(w, v_1) = 0\} \end{aligned}$$

Es gilt: $f(W) \subset W$, denn $\forall w \in W$:

$$\begin{aligned} \sigma(f(w), \lambda_1 \cdot v_1) &= \sigma(f(w), f(v_1)) \\ &= \sigma(w, v_1) = 0 \\ &= \bar{\lambda}_1 \cdot \sigma(f(w), v_1) \end{aligned}$$

Nach Lemma 1b): λ Eigenwert von f , dann $|\lambda| = 1$. Damit:

$$\sigma(f(w), v_1) = 0$$

Definiere $g : f|_W \rightarrow W$. g ist unitär und es gilt: $\dim W = n - 1$. Aufgrund der Induktionsvoraussetzung gibt es eine Orthonormalbasis v_2, \dots, v_n von W bestehend aus Eigenvektoren von g .

Es ist dann $\{v_1, \dots, v_n\}$ eine Orthonormalbasis von $V = \text{Lin} v_1 \oplus W$, bestehend aus Eigenvektoren von f .

Bemerkung:

- *Obiger Satz/Beweis wurde korrigiert, da nur diese Beweisrichtung korrekt ist.*
- Der Satz gilt nur dann für orthogonale Endomorphismen, falls deren charakteristische Polynome vollständig in Linearfaktoren zerfallen.

Satz 6:

1. Jeder unitäre Endomorphismus f eines endlich-dimensionalen Vektorraumes V ist diagonalisierbar und besitzt eine Orthonormalbasis aus Eigenvektoren.
2. Hat f die Darstellungsmatrix $A \in U(n)$, dann gibt es $S \in U(n)$, sodass

$$\bar{S}^T \cdot A \cdot S = \begin{pmatrix} \lambda_1 & & \\ & \ddots & \\ & & \lambda_n \end{pmatrix}$$

mit $\lambda_i \in \mathbb{C}, |\lambda_i| = 1$ für $i = 1, \dots, n$.

3. $V = U_{\lambda_1} \oplus \dots \oplus U_{\lambda_n}$, wobei $\lambda_1, \dots, \lambda_n$ die paarweise verschiedenen Eigenwerte von f bzw. A bezeichnen und U_{λ_i} den Eigenraum von λ_i .

Beweis:

1. Nach 6.1, Satz 1: f diagonalisierbar $\Leftrightarrow \exists$ Basis aus Eigenvektoren ... und Satz 5.
2. Nach 4.4, (17)

$$A' = S^{-1} \cdot A \cdot S$$

wenn A Darstellungsmatrix von f bzgl. $B = \{v_1, \dots, v_n\}$, A' Darstellungsmatrix von f bzgl. B' und S Übergangsmatrix von B nach B' . Mit 4.4 (14) ist dabei

$$v'_j = \sum_{k=1}^n v_k \cdot s_{kj}$$

Man wähle eine nach Satz 5 existierende Orthonormalbasis aus Eigenvektoren von f , dann ist nach Satz 4 S unitär und $f(v'_j) = \lambda_j \cdot v'_j$, λ_i Eigenwert von f , $|\lambda_i| = 1$ für $i = 1, \dots, n$ (Lemma 1b). Die Darstellungsmatrix von f bzgl. B' ist

$$A' = \begin{pmatrix} \lambda_1 & & 0 \\ & \ddots & \\ 0 & & \lambda_n \end{pmatrix}$$

Da S unitär:

$$A' = \bar{S}^T \cdot A \cdot S$$

3. $V = U_{\lambda_1} \oplus \dots \oplus U_{\lambda_n}$ nach 2.3, Satz 2. Sei $v \in U_{\lambda_i}, w \in U_{\lambda_j}$. Dann:

$$\begin{aligned} \sigma(v, w) &= \sigma(f(v), f(w)) \\ &= \sigma(\lambda_i \cdot v, \lambda_j \cdot w) \\ &= \lambda_i \cdot \bar{\lambda}_j \cdot \sigma(v, w) \end{aligned}$$

Angenommen $\sigma(v, w) \neq 0$. Dann gilt:

$$\begin{aligned} \lambda_i \cdot \bar{\lambda}_j &= 1 \\ \Rightarrow \bar{\lambda}_i \cdot \lambda_j &= 1 \\ \Rightarrow \lambda_j &= |\lambda_i|^2 \cdot \lambda_j = \lambda_i \cdot \bar{\lambda}_i \cdot \lambda_j = \lambda_i \end{aligned}$$

im Widerspruch zu $i \neq j$. Also $\sigma(v, w) = 0$.

mit $P \in K^{p \times p}, Q \in K^{q \times q}, A \in K^{2m \times 2m}$, wobei

$$A_i = \begin{pmatrix} \cos \alpha_i & \sin \alpha_i \\ -\sin \alpha_i & \cos \alpha_i \end{pmatrix} \in SO(2)$$

mit $\alpha \in (0, 2\pi), \alpha \neq \pi$.

Beweis: vollständige Induktion über $n = \dim V$

- Induktionsanfang: $n=2$ (Klar - Drehung/Spiegelung)
- Induktionsschritt: Sei $n \geq 3$. Es gibt Untervektorraum $W \subset V$ mit $\dim W \in \{1, 2\}$, sodass $f(W) = W$ und f ist bijektiv nach Lemma 1. (W Untervektorraum von $V \Rightarrow W^\perp$ ist Untervektorraum von $V, W \cap W^\perp = \{0\}, V = W \oplus W^\perp$). Dann $f(W^\perp) = W^\perp, f^{-1}$ orthogonal. Für alle $w \in W, v \in W^\perp$:

$$\begin{aligned} &= \sigma(f(v), w) = \sigma(f^{-1}(f(v)), f^{-1}(w)) \\ &= \sigma(v, f^{-1}(w)) \end{aligned}$$

Nach Induktionsannahme gilt der Satz für $\dim V = n-1$, d.h. es gibt einen Endomorphismus $g := f|_{W^\perp} : W^\perp \rightarrow W^\perp$. Die somit in W^\perp existierende Orthonormalbasis B'' wird zu einer Orthonormalbasis von B ergänzt.

1. Ist $\dim W = 1$ und $v \in W$ mit $\|v\| = 1$, so ist $B'' \cup \{v\} =: B$. Weil $f(v) = \pm v$ hat die Darstellungsmatrix die verlangte Gestalt.
2. Ist $\dim W = 2$ und $h := f|_W : W \rightarrow W$, dann existiert Orthonormalbasis \tilde{B} von W . Dann sei $A :=_{\tilde{B}} A_{\tilde{B}}$. Wegen $\dim W = 2$ ist $A \in O(2)$. Wenn $A \in SO(2)$, so sei $B' = \tilde{B}$. Wenn $A \notin SO(2)$, dann sei A Spiegelungsmatrix, dann gibt es $S \in O(2)$ mit

$$S^{-1} \cdot A \cdot S = \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & -1 \end{pmatrix}$$

Man bestimmt Orthonormalbasis B' derart, dass $S \in O(2)$ die Übergangsmatrix des Basiswechsels \tilde{B} zu B' . Dann:

$${}_{B'} A_{B'} = \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & -1 \end{pmatrix}$$

Es gibt in jedem Fall eine Orthonormalbasis B' von W , sodass

$${}_{B'} A_{B'} = \begin{cases} \begin{pmatrix} \pm 1 & 0 \\ 0 & \pm 1 \end{pmatrix} \\ \begin{pmatrix} \cos \alpha & -\sin \alpha \\ \sin \alpha & \cos \alpha \end{pmatrix} \end{cases} \quad \alpha \in (0, 2\pi) \setminus \pi$$

Ergänzt man B'' durch B' zu B , so hat (nach eventueller Ummummierung) die Darstellungsmatrix die verlangte Gestalt.

8.4 Adjungierte und selbstadjungierte Endomorphismen

- (V, σ) sei ein euklidischer bzw. unitärer Vektorraum.
- Ein Endomorphismus $\tilde{f} : V \rightarrow V$ heißt zu einem Endomorphismus $f : V \rightarrow V$ adjungiert, falls $\forall v, w \in V$:

$$\sigma(f(v), w) = \sigma(v, \tilde{f}(w))$$

Folglich:

$$\begin{aligned} \sigma(w, f(v)) &= \overline{\sigma(f(v), w)} = \overline{\sigma(v, \tilde{f}(w))} \\ &= \sigma(\tilde{f}(w), v) \end{aligned}$$

- Auswirkung der Definition auf Darstellungsmatrizen: (V, σ) habe Orthonormalbasis $B = \{v_1, \dots, v_n\}$. Dann:

$$\sigma(f(v), w) = y^T \cdot \bar{z}$$

mit $y = \kappa_B(f(v)) = A \cdot x$, $z = \kappa_B(w)$, $x = \kappa_B(v)$, A Darstellungsmatrix von f . Außerdem:

$$\begin{aligned} \sigma(w, f(v)) &\stackrel{!}{=} z^T \cdot \bar{y} = \sigma(\tilde{f}(w), v) \\ &= \tilde{z}^T \cdot \bar{x} \end{aligned}$$

mit $\tilde{z} = \kappa_B(\tilde{f}(w))$, d.h. mit Darstellungsmatrix \tilde{A} von \tilde{f} :

$$\tilde{z} = \tilde{A} \cdot z$$

Damit:

$$\begin{aligned} \sigma(f(v), w) = y^T \cdot \bar{z} &= \sigma(v, \tilde{f}(w)) = x^T \cdot \bar{\tilde{z}} \\ (A \cdot x)^T \cdot \bar{z} &= x^T \cdot \overline{(\tilde{A} \cdot z)} = x^T \cdot (\overline{\tilde{A}} \cdot \bar{z}) \\ (x^T \cdot A^T) \cdot \bar{z} &= (x^T \cdot \overline{\tilde{A}}) \cdot \bar{z} \\ \Rightarrow A^T &= \overline{\tilde{A}} \\ \tilde{A}^T &= \tilde{A} \end{aligned}$$

Satz 1:

Endomorphismus $f : V \rightarrow V$ besitze die Darstellungsmatrix A bzgl. einer Orthonormalbasis. Dann ist ein adjungierter Endomorphismus \tilde{f} von f eindeutig bestimmt durch seine Darstellungsmatrix bzgl. der Orthonormalbasis

$$\tilde{A} = \overline{A^T}$$

Folgerungen:

1. $\tilde{\tilde{f}} = f$
2. Ist f unitär, dann $A^{-1} = \overline{A^T} = \tilde{A}$. Es existiert f^{-1} mit Darstellungsmatrix A^{-1} , also $f^{-1} = \tilde{f}$.

3. f unitär und \tilde{f} adjungierter Endomorphismus, dann

$$\sigma(f(v), f(v)) = \sigma(\tilde{f}(v), \tilde{f}(v))$$

Satz 2:

Sei f ein unitärer Endomorphismus von (V, σ) mit $\dim V < \infty$, \tilde{f} adjungierter Endomorphismus von f .

1. Jeder Eigenwert von f ist konjugiert komplex zu einem Eigenwert von \tilde{f} .
2. Ist v Eigenvektor von f zum Eigenwert λ , so ist v Eigenvektor von \tilde{f} zum Eigenwert $\bar{\lambda}$.
3. Im euklidischen Fall ist $\lambda = \bar{\lambda}$, falls Eigenwert λ existiert.

Beweis:

1. Eigenwerte sind Nullstellen des charakteristischen Polynoms:

$$\begin{aligned} \chi_f(\lambda) &= \det(A - \lambda \cdot E) \\ \chi_{\tilde{f}}(\lambda) &= \det(\bar{A}^T - \lambda \cdot E) = \det(\bar{A} - \lambda \cdot E) \\ &= \overline{\det(A - \bar{\lambda} \cdot E)} = \overline{\chi_f(\bar{\lambda})} \end{aligned}$$

Falls $\chi_f(\lambda) = 0$ (λ Eigenwert von f), dann

$$\chi_{\tilde{f}}(\bar{\lambda}) = \overline{\chi_f(\lambda)} = \bar{0} = 0$$

2. Sei v ein Eigenvektor von f zum Eigenwert λ , dann $f(v) = \lambda \cdot v$, d.h. $f(v) - \lambda \cdot v = 0$. Damit:

$$\begin{aligned} 0 &= \sigma(f(v) - \lambda \cdot v, f(v) - \lambda \cdot v) \\ &= \sigma(f(v), f(v)) - \lambda \cdot \sigma(v, f(v)) - \bar{\lambda} \cdot \sigma(f(v), v) + \lambda \cdot \bar{\lambda} \cdot \sigma(v, v) \\ &= \sigma(\tilde{f}(v), \tilde{f}(v)) - \lambda \cdot \sigma(\tilde{f}(v), v) - \bar{\lambda} \cdot \sigma(v, \tilde{f}(v)) + \lambda \cdot \bar{\lambda} \cdot \sigma(v, v) \\ &= \sigma(\tilde{f}(v) - \bar{\lambda} \cdot v, \tilde{f}(v) - \bar{\lambda} \cdot v) \end{aligned}$$

Damit:

$$\tilde{f}(v) - \bar{\lambda} \cdot v = 0 \Leftrightarrow \tilde{f}(v) = \bar{\lambda} \cdot v$$

3. Im euklidischen Fall ist $A = \bar{A}$, damit $\tilde{A} = A^T$.

$$\chi_{\tilde{f}}(\lambda) = \det(A^T - \lambda \cdot E) = \det(A - \lambda \cdot E)$$

Eigenwerte stimmen überein, falls existent.

Definition:

Endomorphismus f heißt selbstadjungiert, falls $\tilde{f} = f$.

Satz 3:

1. f selbstadjungiert $\Rightarrow \sigma(v, f(w)) = \sigma(f(v), w)$

2. f selbstadjungiert habe Darstellungsmatrix A bzgl. Orthonormalbasis \Leftrightarrow
 A hermitesch

Beweis: klar

Satz 4:

(V, σ) mit $\dim V = n < \infty$ und $f : V \rightarrow V$ selbstadjungiert, dann zerfällt das charakteristische Polynom von f über \mathbb{R} vollständig in Linearfaktoren.

Beweis:

- 1. Fall: $K = \mathbb{C}$

Dann ist nach Fundamentalsatz der Algebra

$$\chi_f(\lambda) = (-1)^n \cdot (\lambda - \lambda_1) \dots (\lambda - \lambda_n)$$

mit $\lambda_i \in \mathbb{C}$ für $i = 1, \dots, n$. Wir zeigen, dass $\lambda_i \in \mathbb{R}$ für alle i . Sei v_j ein Eigenvektor zum Eigenwert λ_j , dann $f(v_j) = \lambda_j \cdot v_j$ mit $v_j \neq 0$ und

$$\begin{aligned} \bar{\lambda}_j \cdot \sigma(v_j, v_j) &= \sigma(v_j, \lambda_j \cdot v_j) \\ &= \sigma(v_j, f(v_j)) = \sigma(f(v_j), v_j) \\ &= \lambda_j \cdot \sigma(v_j, v_j) \\ \Rightarrow \bar{\lambda}_j &= \lambda_j \end{aligned}$$

Also $\lambda_j \in \mathbb{R}$ für $j = 1, \dots, n$.

- 2. Fall: $K = \mathbb{R}$

Durch Komplexifizierung wird 1. Fall hergestellt: Sei B Orthonormalbasis von V , dann $A =_B A_B$ Darstellungsmatrix hermitesch (speziell reelle symmetrische Matrix für f wird jetzt über \mathbb{C} betrachtet.) Die komplexe Erweiterung f_A von f wird durch A beschrieben und ist wegen Satz 3 selbstadjungiert. Nach Fall 1 sind alle Nullstellen von χ_{f_A} reell. Weiter $\chi_f = \chi_{f_A}$, also Nullstellen von χ_f und Nullstellen von χ_{f_A} gleich.

Folgerungen:

1. Jeder selbstadjungierte Endomorphismus ist diagonalisierbar und besitzt eine Orthonormalbasis B aus Eigenvektoren.
2. Selbstadjungierter Endomorphismus f besitzt eine hermitesche Darstellungsmatrix $A = \bar{A}^T$ und es gibt eine unitäre Matrix S , sodass

$${}_B A_B = \bar{S}^T \cdot A \cdot S = \begin{pmatrix} \lambda_1 & & 0 \\ & \ddots & \\ 0 & & \lambda_n \end{pmatrix}$$

3. Ist f selbstadjungiert, $\lambda_j \neq \lambda_k$ zwei Eigenwerte von f mit Eigenvektoren v_j, v_k , dann gilt

$$\sigma(v_j, v_k) = 0$$

4. Die Eigenwerte einer hermiteschen Matrix sind reell.

8.5 Gruppe $O(n)$

$$O(n) = \{A \in \mathbb{R}^{n \times n} \mid A^{-1} = A^T\}$$

ist Untergruppe der Gruppe der regulären $n \times n$ -Matrizen.

Verallgemeinerung der Spiegelung aus \mathbb{R}^2 in den \mathbb{R}^n :

- Die Abbildung

$$\varphi : x \mapsto \varphi(x) = S(\alpha) \cdot x \text{ mit } S(\alpha) = \begin{pmatrix} \cos \alpha & \sin \alpha \\ \sin \alpha & -\cos \alpha \end{pmatrix} \in O^-(2)$$

beschreibt eine Geradenspiegelung und zwar an der Geraden

$$v = \lambda \cdot \begin{pmatrix} \cos \frac{\alpha}{2} \\ \sin \frac{\alpha}{2} \end{pmatrix}$$

Das ist eine Fixpunktgerade, d.h. $h \in g \Rightarrow \varphi(h) = S \cdot h = h$. Weiter gezeigt: Jeder Punkt $z = \mu \cdot w$ mit $w = v^\perp$ wird auf $\varphi(z) = -z$ abgebildet, d.h.

$$z \in \text{Lin}(w) \Rightarrow \varphi(z) = -z$$

Beliebiger Punkt $x = k + z$ mit $h \in g, z \in \text{Lin}(w)$ hat Bild

$$\varphi(x) = \varphi(h + z) = h - z = h - (x - h) = 2h - x$$

- Ebene ε des \mathbb{R}^3 :

$$\langle n, x - a \rangle = 0 \quad n \neq 0$$

Hyperebene:

$$H_{n,a} = \{x \in \mathbb{R}^n \mid \langle n, x - a \rangle = 0; n \neq 0\}$$

dabei $(\mathbb{R}^n, \langle \cdot, \cdot \rangle)$ euklidischer Vektorraum mit $\sigma(x, y) = \langle x, y \rangle = x^T \cdot y$, weil Orthonormalbasis für \mathbb{R}^n ohne Beschränkung der Allgemeinheit vorausgesetzt werden kann.

$$\begin{aligned} \langle n, x - a \rangle &= \langle n, x \rangle - \langle n, a \rangle = n^T \cdot x - n^T \cdot a \\ &= n_1 \cdot x_1 + \dots + n_n \cdot x_n - d = 0 \end{aligned}$$

(lineares Gleichungssystem für x_1, \dots, x_n)

- Kann die Formel für die Spiegelung allein unter der Verwendung des Normalenvektors n beschrieben werden?
- Im \mathbb{R}^3 Fußpunktsatz bekannt (\rightarrow 2.3.3): Normale N_p von ε durch p schneidet ε im Fußpunkt f

$$f = p - \frac{\langle n, p - a \rangle}{\langle n, n \rangle} \cdot n$$

Übertragung: $p \rightarrow x, n \rightarrow w, a \rightarrow 0$

$$\begin{aligned}
 f &= x - \frac{\langle w, x \rangle}{\langle w, w \rangle} \cdot w \\
 \varphi(f) &= f \quad \varphi(x) = 2h - x \\
 \Rightarrow \varphi(f) - \varphi(x) &= \varphi(f - x) = f - 2h + x = x - f \\
 \Rightarrow \varphi(x) &= 2f - x = 2 \left(x - \frac{1}{w^T \cdot w} (w^T \cdot x) \cdot w \right) - x \\
 &= 2 \left(x - \frac{1}{w^T \cdot w} \cdot w \cdot (w^T \cdot x) \right) - x \\
 &= 2 \left(x - \frac{1}{w^T \cdot w} \cdot (w \cdot w^T) \cdot x \right) - x \\
 &= x - \frac{2}{w^T \cdot w} \cdot (w \cdot w^T) \cdot x \\
 &= \left(E - \frac{2}{w^T \cdot w} \cdot (w \cdot w^T) \right) \cdot x
 \end{aligned}$$

verallgemeinerungsfähige Darstellung einer Geraden Spiegelung: Spiegelung an dem orthogonalen Komplement eines 1-dimensionalen Untervektorraumes $\text{Lin}(w)$ durch obige Formel beschrieben.

- Wir definieren für $0 \neq w \in \mathbb{R}^n$

$$S_w = E - \frac{2}{w^T \cdot w} \cdot (w \cdot w^T)$$

als Spiegelungsmatrix der Spiegelung $\varphi : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^n, x \mapsto S_w \cdot x$ an der Hyperebene $H_{w,0}$.

- Es gilt $S_w \in O(n)$, denn

$$\begin{aligned}
 S_w^T &= E^T - \frac{2}{w^T \cdot w} \cdot (w \cdot w^T)^T \\
 &= E - \frac{2}{w^T \cdot w} \cdot (w \cdot w^T) = S_w
 \end{aligned}$$

Weiter:

$$S_w \cdot S_w = \dots = E$$

- Namensgebung gerechtfertigt? Sei $x \in \mathbb{R}^n$ beliebig mit $x = \alpha \cdot w + h$ mit $h \in H_{w,0}, \alpha \in \mathbb{R}$.

$$\begin{aligned}
 \varphi(x) &= S_w \cdot x = S_w(\alpha \cdot w + h) \\
 &= \alpha \cdot S_w \cdot w + S_w \cdot h = -\alpha \cdot w + h
 \end{aligned}$$

wobei

$$\begin{aligned}
 S_w \cdot w &= \left(E - \frac{2}{w^T \cdot w} (w \cdot w^T) \right) \cdot w = w - 2w = -w \\
 S_w \cdot h &= h
 \end{aligned}$$

- Folgerungen:

1. Die Gerade $\text{Lin}(w)$ wird in sich abgebildet.
2. Jeder Punkt $h \in H_{w,0}$ ist ein Fixpunkt.
3. $d(x, H_{w,0}) = d(x, h) = d(\varphi(x), H_{w,0}) = d(\varphi(x), h) = \|x-h\| = \|\alpha \cdot w\|$

Erzeugung der $O(n)$ durch Spiegelungen:

Lemma 1:

$$A \in O(n) :\Leftrightarrow A^{-1} = A^T \Leftrightarrow \|A \cdot x\| = \|x\|$$

Lemma 2:

Seien $u, v \in \mathbb{R}^n$ mit $u \neq v, \|u\| = \|v\|$. Dann existiert $w \in \mathbb{R}^n, w \neq 0$, sodass $S_w \cdot u = v$ und $S_w \cdot v = u$.

Beweis:

- Nach Voraussetzung gilt:

$$\begin{aligned} 0 \neq \|u - v\|^2 &= \langle u - v, u - v \rangle \\ &= \|u\|^2 - 2 \cdot \langle u, v \rangle + \|v\|^2 \\ &= 2 \cdot (\|u\|^2 - \langle u, v \rangle) \\ &= 2(\langle u, u \rangle - \langle u, v \rangle) \\ &= 2 \langle u, u - v \rangle = 2u^T \cdot (u - v) \end{aligned}$$

- Wähle $w = u - v$. Dann:

$$\begin{aligned} S_w \cdot u &= S_{u-v} \cdot u = \left(E - 2 \frac{(u-v)^T \cdot (u-v)}{(u-v)^T \cdot (u-v)} (u-v) \cdot (u-v)^T \right) \cdot u \\ &= u - \frac{2}{(u-v)^T \cdot (u-v)} \cdot (u-v) \cdot \underbrace{u^T \cdot (u-v)}_{u^T \cdot u - u^T \cdot v} \\ &= u - \frac{1}{(u-v)^T \cdot (u-v)} \cdot (u-v) \cdot (2u^T \cdot u - 2u^T \cdot v) \\ &= u - \frac{\|u-v\|^2}{(u-v)^T \cdot (u-v)} \cdot (u-v) = u - (u-v) = v \end{aligned}$$

Analog $S_{u-v} \cdot v = u$.

Satz 1: (Erzeugungssatz)

Jede Matrix $A \in O(n), A \neq E$ ist das Produkt von höchstens n Spiegelungen.

Beweis:

- Sei $A \in O(n)$ mit $A = (a_1 \dots a_n), A \neq E$. Dann $\|a_i\| = 1$ und es gibt i mit $a_i \neq e_i$. Ohne Beschränkung der Allgemeinheit sei $i = 1$.
- Nach Lemma 2 existiert eine Spiegelung S_1 mit

$$S_1 \cdot a_1 = e_1 = (1, 0, \dots, 0)^T$$

Damit

$$\begin{aligned}
 S_1 \cdot A &= (S_1 \cdot a_1 \quad S_1 \cdot a_2 \quad \dots \quad S_1 \cdot a_n) \\
 &= (e_1 \quad S_1 \cdot a_2 \quad \dots \quad S_1 \cdot a_n) \\
 &= \begin{pmatrix} 1 & c \\ 0 & \\ \vdots & B \\ 0 & \end{pmatrix} \in O(n)
 \end{aligned}$$

Dabei $c=0$, weil die Norm der ersten Zeile 1 ist.

- Weiter mit vollständiger Induktion nach n :

$$\begin{aligned}
 S_n \cdot S_{n-1} \cdot \dots \cdot S_1 \cdot A &= E \\
 A^{-1} &= S_1^{-1}(S_n \cdot \dots \cdot S_1) \\
 A &= S_1^{-1} \cdot \dots \cdot S_n^{-1}
 \end{aligned}$$

dabei kann $S_i = E$ auftreten für $i > 1$.

Lemma 3:

1. $\forall \lambda \in \mathbb{R}^n \setminus \{0\} : S_{\lambda \cdot w} = S_w$
2. $\det S_w = -1$

Beweis:

1. Es gilt:

$$S_{\lambda \cdot w} = E - \frac{2}{(\lambda \cdot w)^T \cdot (\lambda \cdot w)} \cdot (\lambda \cdot w) \cdot (\lambda \cdot w)^T = S_w$$

2. Vorbereitend zeigen wir: $\forall w \in \mathbb{R}^n \setminus \{0\}, \forall A \in O(n) : S_{A \cdot w} = A \cdot S_w \cdot A^T$:

$$\begin{aligned}
 S_{A \cdot w} &= E - \frac{2}{(A \cdot w)^T \cdot (A \cdot w)} \cdot (A \cdot w) \cdot (A \cdot w)^T \\
 &= E - \frac{2}{w^T \cdot \underbrace{A^T \cdot A}_{E} \cdot w} \cdot A \cdot w \cdot w^T \cdot A^T \\
 &= A \cdot A^T - \frac{2}{w^T \cdot w} \cdot A \cdot w \cdot w^T \cdot A^T \\
 &= A \cdot \left(E - \frac{2}{w^T \cdot w} w \cdot w^T \right) \cdot A^T
 \end{aligned}$$

Wegen 1. genügt es $\det S_w = -1$ für $\|w\| = 1$ zu zeigen. Es existiert $A \in O(n)$ mit $W = A \cdot e_1$ nach Lemma 2.

$$S_w = S_{A \cdot e_1} = A \cdot S_{e_1} \cdot A^T$$

Damit:

$$\begin{aligned}\det S_w &= \underbrace{\det(A \cdot A^T)}_1 \cdot \det S(e_1) = \det S_{e_1} \\ &= \det \left(2 - \begin{pmatrix} 1 & 0 & \dots & 0 \\ 0 & 0 & & 0 \\ \vdots & & \ddots & \vdots \\ 0 & \dots & & 0 \end{pmatrix} \right) \\ &= \det \begin{pmatrix} -e_1 & e_2 & \dots & e_n \end{pmatrix} = -1\end{aligned}$$

Folgerung:

$A \in SO(n), A \neq E \Leftrightarrow A$ ist Produkt einer geraden Anzahl von Spiegelungen.

Anwendung der Spiegelungen in der Numerik: (Herstellung von gestaffelten Gleichungssystemen)

Satz 3:

Für alle $M \in \mathbb{R}^{n \times n}$ existiert $S \in O(n)$ und eine obere Dreiecksmatrix R , sodass

$$M = S \cdot R$$

Beweis:

- Sei $M = (m_1 \dots m_n)$. Dann:

$$\|m_1\| = \|m_1\| \cdot \|e_1\| = \| \|m_1\| \cdot e_1 \|$$

Nach Lemma 2 gibt es $S \in O(n)$, sodass

$$S \cdot m_1 = \|m_1\| \cdot e_1$$

Also:

$$\begin{aligned} S \cdot M &= S \cdot (m_1 \dots m_n) \\ &= (S \cdot m_1 \dots S \cdot m_n) \\ &= \begin{pmatrix} \|m_1\| & b^T \\ 0 & \\ \vdots & B \\ 0 & \end{pmatrix} \end{aligned}$$

mit $b \in \mathbb{R}^{n-1}$, $B \in \mathbb{R}^{(n-1) \times (n-1)}$. Weiter mit vollständiger Induktion.

Beschreibung von Drehungen im \mathbb{R}^n :

- Die Abbildung $x \in \mathbb{R}^2 \mapsto D(\alpha) \cdot x$ mit

$$D(\alpha) = \begin{pmatrix} \cos \alpha & -\sin \alpha \\ \sin \alpha & \cos \alpha \end{pmatrix}$$

beschreibt eine Drehung,

$$SO(2) = \{D(\alpha) | \alpha \in \mathbb{R}\}$$

Winkel zwischen zwei Vektoren $x, y \in \mathbb{R}^n \setminus \{0\}$:

$$\cos \angle(x, y) = \frac{\langle x, y \rangle}{\|x\| \cdot \|y\|}$$

- Bei einer Drehung $\delta : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^n$ erwarten wir:

1. $\forall x \in \mathbb{R}^n : \|x\| = \|\delta(x)\|$
2. $\forall x \in \mathbb{R}^n : \angle(x, \delta(x)) = \text{const.}$

- Beobachtung: Hintereinanderausführen zweier Spiegelungen S_u und S_v liefert Eigenschaften von δ . Dazu sei

$$\begin{aligned} \forall x : \sigma_u(x) &= S_u \cdot x \\ \forall y : \sigma_v(y) &= S_v \cdot y \end{aligned}$$

Dann:

$$\begin{aligned} (\sigma_v \circ \sigma_u)(x) &= \sigma_v(\sigma_u(x)) \\ &= S_v \cdot S_u \cdot x = S_v \cdot y \end{aligned}$$

wobei

$$\|x\| = \|\sigma_u(x)\| = \|S_u \cdot x\| = \|y\|$$

Also:

$$\|(\sigma_v \circ \sigma_u)(x)\| = \|S_v \cdot y\| = \|y\|$$

Lemma 4:

Seien $u, v \in \mathbb{R}^n$ linear unabhängig und $\|u\| = \|v\| = 1$. Der Untervektorraum

$$H := H_u \cap H_v$$

hat die Dimension $(n-2)$ und

1. $\forall x \in H_u : S_u \cdot x = x$
2. $\forall y \in S_v : S_v \cdot y = y$
3. $H^\perp = \text{Lin}(u) \oplus \text{Lin}(v)$
4. $\mathbb{R}^n = H^\perp \oplus H$

Bemerkungen:

1. M Teilmenge $V \Rightarrow \text{Lin } M$ Untervektorraum von V
2. W, W' seien Untervektorräume von V , dann $W \cap W'$ Untervektorraum von V und $W \cup W'$ kein Untervektorraum von V
3. $W + W' = \text{Lin}(W \cup W')$ ist die Summe der Untervektorräume (wieder ein Untervektorraum).
4. $W \oplus W' := W + W'$ mit $W \cap W' = \{0\}$ heißt direkte Summe.
5. $W \oplus W' = W \oplus W'$ heißt orthogonale Summe von W und W' , dabei W orthogonal zu W' .
6. Dimensionsformel für $\dim V < \infty$:

$$\dim(W + W') = \dim W + \dim W' - \dim(W \cap W')$$

Beweis:

1. Es gilt mit $x \in H_u$:

$$\begin{aligned} S_u \cdot x &= \left(E - \frac{2}{u^T \cdot u} \cdot u \cdot u^T \right) \cdot x \\ &= x - \frac{2}{u^T \cdot u} \cdot u \cdot \underbrace{(u^T \cdot x)}_0 = x \end{aligned}$$

2. Analog.
3. Sei $x \in H_u$ und $x \in H_v$, dann $x \in H$, d.h.

$$\begin{aligned} u^T \cdot x &= 0 & v^T \cdot x &= 0 \\ \Rightarrow \begin{pmatrix} u^T \\ v^T \end{pmatrix} \cdot x &= 0 \end{aligned}$$

also $x \in H$ Lösung des linearen homogenen Gleichungssystems mit Koeffizientenmatrix vom Rang 2. Damit H die Lösungsmenge mit $\dim H = n-2$.

H_u ist Untervektorraum des \mathbb{R}^n , denn

(a) $0 \in H_u = \{x \in \mathbb{R}^n \mid \langle u, x \rangle = 0\}$

(b) $x, y \in H_u \Rightarrow x + y \in H_u$, denn

$$0 = \langle u, x \rangle + \langle u, y \rangle = \langle u, x + y \rangle$$

(c) $\lambda \in \mathbb{R}, x \in H_u \Rightarrow (\lambda \cdot x) \in H_u$, denn

$$0 = \langle u, x \rangle \Rightarrow 0 = \langle u, \lambda \cdot x \rangle$$

H_v ist ebenfalls Untervektorraum des \mathbb{R}^n . Damit $H = H_u \cap H_v$ Untervektorraum des \mathbb{R}^n (siehe Bemerkung).

Sei

$$W := \text{Lin}(u) \oplus \text{Lin}(v) = \{w \in \mathbb{R}^n \mid w = \lambda \cdot u + \mu \cdot v; \lambda, \mu \in \mathbb{R}\}$$

Also $\forall w \in W, \forall h \in H$:

$$w^T \cdot h = (\lambda \cdot u + \mu \cdot v)^T \cdot h = \lambda \cdot \underbrace{u^T \cdot h}_0 + \mu \cdot \underbrace{v^T \cdot h}_0 = 0$$

Also $W = H^\perp$.

4. Es ist $\dim H = n - 2, \dim H^\perp = 2, \dim \mathbb{R}^n = n$ mit $H \cap H^\perp = \{0\}$. Nach Dimensionsformel:

$$\dim(H^\perp \oplus H) = \dim H + \dim H^\perp = n$$

Lemma 5:

Seien $u, v \in \mathbb{R}^n$ linear unabhängig und $\|u\| = \|v\| = 1$. Sei $W := \text{Lin}(u) \oplus \text{Lin}(v)$. Dann $\forall x \in W = H^\perp$:

$$\langle x, S_v \cdot S_u \cdot x \rangle = \langle x, x \rangle \cdot (2 \langle u, v \rangle^2 - 1)$$

Beweis: Übung

Satz 4:

$\forall u, v \in \mathbb{R}^n$ linear unabhängig: Die Komposition $\sigma_v \circ \sigma_u$ der Spiegelungen beschreibt eine Drehung in H^\perp durch den Winkel

$$\cos \omega = 2 \left(\frac{\langle u, v \rangle}{\|u\| \cdot \|v\|} \right)^2 - 1$$

, bei der der Untervektorraum $H = H_u \cap H_v$ elementweise fest bleibt.

Beweis:

- Sei zunächst $\|u\| = \|v\| = 1$. Sei $D := S_v \cdot S_u$. Nach Lemma 5:

$$\frac{\langle x, Dx \rangle}{\langle x, x \rangle} = \frac{\langle x, Dx \rangle}{\langle Dx, Dx \rangle} = \frac{\langle x, Dx \rangle}{\|x\| \cdot \|Dx\|} \stackrel{!}{=} 2 \langle u, v \rangle^2 - 1$$

unabhängig von x , d.h. x und Dx schließen einen konstanten Winkel ein, für den nach Definition gilt:

$$\cos \omega = \frac{\langle x, Dx \rangle}{\|x\| \cdot \|Dx\|} = 2 \langle u, v \rangle^2 - 1$$

Damit ist der orthogonale Endomorphismus $x \mapsto Dx$ eine Drehung um H durch ω .

- Sind u, v nicht normiert (wie bisher angenommen), dann muss auf der rechten Seite normiert werden.

Satz 5:

Seien $x, y \in \mathbb{R}^n$, $x \neq y$, $\|x\| = \|y\|$ mit $n \geq 2$. Dann gibt es $D \in SO(n)$, sodass $y = D \cdot x$.

Beweis:

- Sei $v \in \mathbb{R}^n$ mit $x \neq v \neq y$ und $\|x\| = \|v\|$. Nach Lemma 2: Es gibt Spiegelungsmatrizen S_1, S_2 mit $S_1 \cdot x = v$ und $S_2 \cdot v = y$. Also $S_2 \cdot S_1 \cdot x = y$, $D := S_2 \cdot S_1$. Nach Satz 3 beschreibt D eine Drehung, also $D \in SO(n)$.

Lemma 6:

$$\forall A \in O(3) \exists q \in \mathbb{R}^3 \setminus \{0\} : A \cdot q = (\det A) \cdot q$$

Beweis:

1. $A \in SO(3)$, also $\det A = 1$. Dann $A = S_v \cdot S_u$. Nach Satz 4 ist $S_v \cdot S_u$ eine Drehmatrix, die eine Drehung um H durch ω beschreibt und für $x \in H^\perp$ ist $\langle x, Dx \rangle$ konstant. Nach Lemma 4: $\dim H = n - 2 = 1$, $\dim H^\perp = 2$. Es ist $w = u \times v$ ein Normalenvektor von H^\perp bzw. Basisvektor von H . Für $h \in H$ gilt:

$$\begin{aligned} S_u \cdot h &= h & S_v \cdot h &= h \\ \Rightarrow S_v \cdot S_u \cdot h &= h \\ A \cdot h &= h \end{aligned}$$

2. $A \in O^-(3)$, also $\det A = -1$, d.h. $A = S_w$ (Spiegelungsmatrix zu $w \in \mathbb{R}^3$ mit $\|w\| = 1$). Dann:

$$S_w \cdot w = -w$$

Lemma 7:

Für alle $A \in O(3)$ gilt, dass der Eigenraum zum Eigenwert $\det A$ eindimensional ist (Lin q).

Beweis: Klar.

geometrische Deutung:

- Eine Gerade $\text{Lin}(q)$ mit $q \neq 0$ aus Lemma 6 heißt eine Fixgerade bzgl. des Endomorphismus $f : \mathbb{R}^3 \rightarrow \mathbb{R}^3$ mit Darstellungsmatrix A . Falls $A \in SO(3)$ ist, dann sogar Fixpunktgerade (Drehachse).
- Bemerkung: A besitzt eine Fixpunktgerade $\Leftrightarrow A$ hat einen reellen Eigenwert.

Satz 6:

Jedes $A \in O(3)$ besitzt eine Fixgerade - den Eigenraum zum Eigenwert $\det A$.

Satz 7:

Die Fixgerade $\text{Lin}(q)$ zu $A \in SO(3)$ steht senkrecht zu H^\perp . Es wird x nach Ax gedreht, d.h. für jedes $x \in H^\perp$ gilt:

$$A \cdot x = (\cos \alpha) \cdot x + (\sin \alpha) \cdot x \times q$$

wobei $A \cdot q = q$ mit $\|q\| = 1$ und $\alpha = \angle(x, A \cdot x)$.

8.6 Quadratische Formen

- Sei V ein Vektorraum über K , $\sigma : V \times V \rightarrow K$ eine Bilinearform. σ symmetrisch, falls $\sigma(v, w) = \sigma(w, v)$.
- Jede Bilinearform β definiert eine quadratische Form

$$q(v) := \beta(v, v)$$

Gehört q zu einer symmetrischen Bilinearform σ , dann heißt σ die Polarform von q .

- Zu jeder symmetrischen Bilinearform gehört also eine quadratische Form. Umkehrung: Gibt es zu jeder quadratischen Form (genau) eine symmetrische Bilinearform? Falls ja, dann

$$\begin{aligned} q(v+w) &= \sigma(v+w, v+w) \\ &= \sigma(v, v) + (1+1) \cdot \sigma(v, w) + \sigma(w, w) \\ &= \begin{cases} \sigma(v, v) + 2 \cdot \sigma(v, w) + \sigma(w, w) & \text{char}(K) \neq 2 \\ \underbrace{\sigma(v, v) + \sigma(w, w)}_{q(v)+q(w)} & \text{char}(K) = 2 \end{cases} \end{aligned}$$

Im Fall $\text{char}(K) \neq 2$ folgt aus q eindeutig die Bilinearform

$$\sigma(v, w) = (q(v+w) - q(v) - q(w)) \cdot \frac{1}{2}$$

und σ ist additiv, homogen in beiden Argumenten und symmetrisch. Somit auch Existenz von Polarform σ zu einer gegebenen quadratischen Form von q gezeigt. Rechnung zur Homogenität:

$$\begin{aligned}
 \sigma(\lambda \cdot v, w) &= \frac{1}{2} \cdot (q(\lambda \cdot v + w) - q(v) - q(w)) \\
 &= \frac{1}{2} (\beta(\lambda \cdot v + w, \lambda \cdot v + w) - \beta(\lambda \cdot v, \lambda \cdot v) - \beta(w, w)) \\
 &= \frac{1}{2} \lambda \cdot (\beta(v, w) + \beta(w, v)) \\
 &= \frac{1}{2} \lambda \cdot (\beta(v + w, v + w) - \beta(v, v) - \beta(w, w)) \\
 &= \frac{1}{2} \lambda \cdot (q(v + w) - q(v) - q(w))
 \end{aligned}$$

Satz 1:

Auf V über K mit $\text{char } K \neq 2$ bestimmen eine quadratische Form q und ihre Polarform einander gegenseitig.

Darstellungsmatrix der Polarform:

- Sei $\dim V = n$. Dann nach 8.2.1 Darstellungsmatrix von σ :

$$M = (\sigma(v_i, v_j))$$

bzgl. Basis $B = \{v_1, \dots, v_n\}$ und es gilt $M = M^T$. Außerdem

$$\sigma(v, w) = x^T \cdot M \cdot y$$

mit $x = \kappa_B(v), y = \kappa_B(w)$.

- Sei q durch eine Bilinearform β auf V definiert, dann $\beta(v, w) = x^T \cdot A \cdot y$ mit $A = (\beta(v_i, v_j))$. A ist nicht notwendig symmetrisch. Die zugehörige quadratische Form ist $q(v) = \beta(v, v)$. Zu q gibt es genau eine Polarform nach Satz 1.

$$\begin{aligned}
 \sigma(v, w) &= \frac{1}{2} (q(v + w) - q(v) - q(w)) \\
 &= \frac{1}{2} \cdot (\beta(v + w, v + w) - \beta(v, v) - \beta(w, w)) \\
 &= \frac{1}{2} \cdot ((x + y)^T \cdot A \cdot (x + y) - x^T \cdot A \cdot x - y^T \cdot A \cdot y) \\
 &= \frac{1}{2} \cdot (x^T \cdot A \cdot y + \underbrace{y^T \cdot A \cdot x}_{(Ax)^T \cdot y}) \\
 &= \frac{1}{2} \cdot x^T \cdot (A + A^T) \cdot y = x^T \cdot M \cdot y
 \end{aligned}$$

mit

$$M := \frac{1}{2} \cdot (A + A^T)$$

Satz 2:

1. Nach Wahl einer Basis $B = \{v_1, \dots, v_n\}$ für V mit $\text{char}(K) \neq 2$ ist jede Bilinearform β durch

$$\beta(v, w) = x^T \cdot A \cdot y$$

bestimmt, wobei β und A einander gegenseitig bestimmen. Dabei ist β eine symmetrische Bilinearform $\Leftrightarrow A$ symmetrisch.

2. Eine quadratische Form ist durch

$$q(v) = x^T \cdot M \cdot x$$

bestimmt, wobei M ohne Beschränkung der Allgemeinheit als symmetrisch angenommen werden kann. Dann ist die Polarform $\sigma(v, w) = x^T \cdot A \cdot y$ eindeutig bestimmt.

Einteilung der quadratischen Formen:

q heißt ...

- positiv definit $:\Leftrightarrow \forall v \in V \setminus \{0\} : q(v) > 0$
- positiv semidefinit $:\Leftrightarrow \forall v \in V \setminus \{0\} : q(v) \geq 0$
- negativ semidefinit $:\Leftrightarrow \forall v \in V \setminus \{0\} : q(v) \leq 0$
- negativ definit $:\Leftrightarrow \forall v \in V \setminus \{0\} : q(v) < 0$
- indefinit $:\Leftrightarrow$ weder positiv noch negativ semidefinit

Satz 3:

Ein Skalarprodukt eines reellen Vektorraumes endlicher Dimension ist die Polarform einer positiv definiten quadratischen Form.

Satz 4: (Normalform einer quadratischen Form)

Ist $q : V^{(n)} \rightarrow \mathbb{R}$ eine quadratische Form, dann existiert eine Orthonormalbasis $C = \{w_1, \dots, w_n\}$ bzgl. der q durch eine Diagonalmatrix dargestellt wird.

Beweis:

- Sei $q(v) = x^T \cdot A \cdot x$ mit $A = A^T$ eine quadratische Form auf einem Vektorraum über \mathbb{R} mit Basis $B = \{v_1, \dots, v_n\}$.
- A kann als Darstellungsmatrix eines selbstadjungierten Endomorphismus $f : V \rightarrow V$ aufgefasst werden. Nach 8.4, Satz 4 ist f diagonalisierbar. Es existiert eine Orthonormalbasis $C = \{w_1, \dots, w_n\}$ aus Eigenvektoren bzgl. der f die Diagonalmatrix

$$F = S^T \cdot A \cdot S = \begin{pmatrix} \lambda_1 & 0 & & \\ & \ddots & & \\ 0 & & & \lambda_n \end{pmatrix} \quad \lambda_i \in \mathbb{R}$$

besitzt, wobei

$$S = (\kappa_B(w_1) \quad \dots \quad \kappa_B(w_n))$$

Beispiel:

1. Sei $q : \mathbb{R}^3 \rightarrow \mathbb{R}$ eine quadratische Form auf \mathbb{R} ,

$$q(v) = (x_1 \ x_2 \ x_3) \cdot \frac{1}{6} \begin{pmatrix} 5 & -1 & \sqrt{6} \\ -1 & 5 & \sqrt{6} \\ \sqrt{6} & \sqrt{6} & 0 \end{pmatrix} \cdot \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{pmatrix}$$

Eigenwerte, Eigenvektoren zu A:

$$\begin{aligned} \lambda_1 &= 1 & \lambda_2 &= 1 & \lambda_3 &= -\frac{1}{3} \\ a_1 &= \begin{pmatrix} \sqrt{6} \\ 0 \\ 1 \end{pmatrix} & a_2 &= \begin{pmatrix} -1 \\ 1 \\ 0 \end{pmatrix} & a_3 &= \begin{pmatrix} -\frac{1}{6} \cdot \sqrt{6} \\ -\frac{1}{6} \cdot \sqrt{6} \\ 1 \end{pmatrix} \end{aligned}$$

Orthonormalbasis C: Schmidtsches Orthonormalisierungsverfahren auf $\{a_1, a_2, a_3\}$:

$$w_1 = \begin{pmatrix} \sqrt{\frac{6}{6}} \\ 0 \\ \sqrt{\frac{1}{7}} \end{pmatrix} \quad w_2 = \frac{1}{2} \cdot \begin{pmatrix} -\frac{1}{\sqrt{14}} \\ \sqrt{\frac{7}{2}} \\ \sqrt{\frac{3}{7}} \end{pmatrix} \quad w_3 = \frac{1}{2} \cdot \begin{pmatrix} -\frac{1}{\sqrt{2}} \\ -\frac{1}{\sqrt{2}} \\ \sqrt{3} \end{pmatrix}$$

Damit:

$$F = S^T \cdot A \cdot S = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & -\frac{1}{3} \end{pmatrix}$$

Normalform von q mit $y = \kappa_C(v)$:

$$\begin{aligned} q(v) &= y^T \cdot F \cdot y \\ &= y_1^2 + y_2^2 - \frac{1}{3}y_3^2 \end{aligned}$$

Anwendungen von quadratischen Formen:

- Kegelschnitte im \mathbb{R}^2
- Quadriken des \mathbb{R}^n
- Eichquadriken