Inhaltsverzeichnis

0	Der	Vektorraum \mathbb{R}^n	8
	0.1	Satz (Rechenregeln in \mathbb{R}^n)	9
	0.2	Definition	10
	0.3	Beispiele	10
	0.4	Satz	11
	0.5	Beispiel	12
	0.6	Definition	13
	0.7	Beispiel	14
	0.9	Definition	16
	0.10	Beispiel	16
	0.11	Satz	18
	0.12	Satz	19
	0.13	Definition	20
	0.14	Beispiel	20
	0.15	Satz	21
	0.16	Satz	22
	0.17	Definition	22
	0.18	Satz (Basisergänzungssatz)	22
	0.19	Korollar	22
	0.20	Definition	23
	0.21	Beispiele	23
1	Alge	ebraische Strukturen	24
	1.1	Definition	24
	1.2	Beispiele	24
	1.3	Definition	25
	1.4	Bemerkung	26
	1.5	Proposition	26
	1.6	Beispiel	27
	1.7	Satz	29
	1.8	Beispiel	30

	1.9 Beispiel	30
	1.10 Satz (Gleichungslösen in Gruppen)	31
	1.11 Beispiel	31
	1.12 Definition	31
	1.13 Beispiele	32
	1.14 Proposition	33
	1.15 Bemerkung	33
	1.16 Definition	33
	1.17 Beispiel	34
	1.18 Proposition (Nullteilerfreiheit in Körpern)	34
	1.19 Definition	34
	1.20 Satz und Definition	35
	1.21 Bemerkung	35
	1.22 Definition	36
	1.23 Satz	36
	1.24 Korollar	36
	1.25 Bemerkung	37
	1.26 Definition	38
	1.27 Satz	38
	1.28 Beispiel	39
	1.29 Korollar	39
	1.30 Definition	40
	1.31 Beispiel	40
	1.32 Satz	40
	1.33 Korollar	41
	1.34 Bemerkung	41
	1.35 Fundamentalsatz der Algebra	42
2	Vektorräume	42
-	2.1 Definition	42
	2.2 Beispiel	42
	2.3 Proposition	44
	2.4 Definition	44

INHALTSVERZEICHNIS

	2.5	Proposition	44
	2.6	Beispiel	45
	2.7	Proposition	45
	2.8	Definition	45
	2.9	Satz	46
	2.10	Definition	46
	2.11	Beispiel	46
	2.12	Definition	47
	2.13	Beispiel	47
	2.14	Bemerkung	49
	2.15	Satz !!!	49
	2.16	Definition	49
	2.17	Beispiel	50
	2.18	Satz (Existenz von Basen)	51
	2.19	Lemma	51
	2.20	Satz (Austauschsatz von Steinitz)	52
	2.21	Korollar	53
	2.22	Satz	53
	2.23	Definition	54
	2.24	Korollar	54
	2.25	Beispiel	54
	2.26	Satz	56
	2.27	Definition	56
	2.28	Beispiel	56
	2.29	Definition	58
		Satz	58
	2.31	Bemerkung	59
	2.32	Bemerkung	59
	2.33	Satz	60
	2.34	Beispiel	61
•	т•	411.911	0.7
3		are Abbildungen	61
	-< I	1.1/11171111/171	

	3.2	Bemerkung	32
	3.3	Beispiel	32
	3.4	Satz	33
	3.5	Satz	34
	3.6	Satz	35
	3.7	Definition	35
	3.8	Satz	66
	3.9	Beispiel	67
	3.10	Satz	68
	3.11	Beispiel	69
	3.12	Satz	39
	3.13	Korollar	70
	3.14	Korollar – Wichtigster Spezialfall	70
	3.15	Satz (Dimensionsformel)	70
	3.16	Korollar	71
	_		
4		3 7	72
	4.1		72
	4.2	Satz	72
	4.3	Bemerkung	72
	4.4	Korollar	73
	4.5	Satz	73
	4.6	Satz und Definition	74
	4.7	Korollar	74
	4.8	Satz	74
	4.9	Beispiel	75
_	Mot	wiren and lineage Abbildangen	75
5		o de la companya de l	
	5.1		75
	5.2	o .	76
	5.3	1	76
	5.4	Satz	77
	5.5	1	77
	5.6	Korollar	78

INHALTSVERZEICHNIS

	5.7	Satz	78
	5.8	Beispiel	79
	5.9	Definition	79
	5.10	Korollar	80
	5.11	Satz	80
	5.12	Lemma	80
	5.13	Bestimmung der Inversen einer invertierbaren Matrix (Gauß-Jordan-	
		Verfahren)	81
	5.14	Beispiel	81
	5.15	Bemerkung	82
	5.16	Definition	82
	5.17	Satz	82
	5.18	Satz	83
	5.19	Beispiel	83
	5.20	Satz	83
	5.21	Korollar	84
	5.22	Beispiel	84
•	ъ.		0.4
6			84
	6.1		85
	6.2		85
	6.3	1	86
	6.4		87
	6.5	0	87
	6.6	O	88
	6.7	Beispiel	88
	6.8	Satz	88
	6.9	Definition	88
			89
	6.11	Beispiel	89
	6 12	Remerking	89

7	Eigenwerte	89
	7.1 Beispiel	90
	7.2 Definition	90
	7.3 Bemerkung	90
	7.4 Beispiel	90
	7.5 Definition	91
	7.6 Satz	91
	7.7 Satz	92
	7.8 Satz	92
	7.9 Definition	93
	7.10 Korollar und Defintion	93
	7.11 Beispiel	93
	7.12 Korollar	95
	7.13 Bemerkung	95
	7.14 Satz ("Der Satz der alles liefert")	95
	7.15 Definition	96
	7.16 Satz	96
	7.17 Beispiel	97
	7.18 Bemerkung	97
	7.19 Definition	97
	7.20 Satz	97
8	Vektorräume mit Skalarprodukt. Jetzt : $K = \mathbb{R}$	97
U	8.1 Definition	98
		98
	8.2 Definition	99
	8.4 Satz (Cauchy - Schwarz'sche Ungleichung)	99
	8.5 Definition	99
		100
		100
		100
		100
		100

ABBILDUNGSVERZEICHNIS

8.11	Beispiel	01
8.12	2 Definition	.01
8.13	Bemerkung	02
8.14	Satz	.02
8.15	Satz (Gram-Schmidt'sches	
	Orthonormalisierungsverfahren)	.03
8.16	Beispiel	03
Abbi	ldungsverzeichnis	
1	Ein Vektor dargestellt durch seinen Ortsvektor	9
2	Vektoraddition durch Parallelogrammbildung	ç
3	Gerade dargestellt durch Vektoren	11
4	Eindimensionale Unterräume im \mathbb{R}^2	57

Ende des SS 2015

0 Der Vektorraum \mathbb{R}^n

$$n \in \mathbb{N} \quad \mathbb{R}^n = \left\{ \begin{pmatrix} a_1 \\ \vdots \\ a_n \end{pmatrix} : a_1 \in \mathbb{R} \right\}$$

Spaltenvektoren der Länge $n: \begin{pmatrix} a_1 \\ \vdots \\ a \end{pmatrix} = (a_1, \dots, a_n)^t$

 a_1, \ldots, a_n Komponente der Spaltenvektoren.

Wie bei Matrizen:

$$\begin{pmatrix} a_1 \\ \vdots \\ a_n \end{pmatrix} + \begin{pmatrix} b_1 \\ \vdots \\ b_n \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} a_1 + b_1 \\ \vdots \\ a_n + b_n \end{pmatrix}$$

 $\begin{pmatrix} a_1 \\ \vdots \\ a_n \end{pmatrix} + \begin{pmatrix} b_1 \\ \vdots \\ b_n \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} a_1 + b_1 \\ \vdots \\ a_n + b_n \end{pmatrix}$ (Multiplikation entspricht der Matrizenmultiplikation und ist nicht möglich falls n > 1)

Multiplikation eines Spaltenvektors mit einer Zahl (Skalar)

$$a \cdot \begin{pmatrix} a_1 \\ \vdots \\ a_n \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} aa_1 \\ \vdots \\ aa_n \end{pmatrix}$$

Addition+Abbildung: $\mathbb{R}^n \times \mathbb{R}^n \to \mathbb{R}^n$

 \mathbb{R}^n mit Addition und Multiplikation mit Skalaren : \mathbb{R} -Vektorraum

Die Vektoren im $\mathbb{R}^1 (= \mathbb{R})$, \mathbb{R}^2 und \mathbb{R}^3 entsprechen Punkten auf der Zahlengerade, Ebene, dreidimensionalen Raums. Punkte des \mathbb{R}^2 , \mathbb{R}^3 lassen sich identifizieren mit, Ortsvektoren Pfeile mit Beginn in 0 (Komp = 0) und Ende im entsprechenden Punkt

Addition von Spaltenvektoren entspricht der Addition von Ortsvektoren entsprechend der Parallelogrammregel. Multiplikation mit Skalaren a:

Streckung (falls |a| > 1)

Stauchung (falls $0 \ge |a| \ge 1$)

Richtungspunkt, falls a < 0

Abbildung 1: Ein Vektor dargestellt durch seinen Ortsvektor

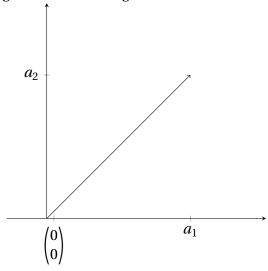
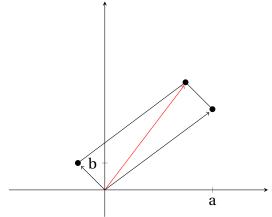


Abbildung 2: Vektoraddition durch Parallelogrammbildung



0.1 Satz (Rechenregeln in \mathbb{R}^n)

Seien $u, v, w \in \mathbb{R}^n$, $a, b \in \mathbb{R}$ Dann gilt:

a)

(1.1)
$$u + (v + w) = (u + v) + w$$

(1.2)
$$v + 0 = 0 + v = v$$
, wobei 0 *Nullvektor*

 \mathbb{R}^n kommutative

$$(1.3) v + -v = 0$$

Gruppe

$$(1.4) u + v = v + u$$

$$(2.1) (a+b)v = av + bv$$

$$(2.2) a(u+v) = au + av$$

$$(a \cdot b)v = a(bv)$$

$$(2.4) 1v = v$$

b) $0 \cdot v = 0 \text{ und } a \cdot 0 = 0$

Beweis folgt aus entsprechenden Rechenregeln in 0

0.2 Definition

Eine nicht-leere Teilmenge $\mathcal{U} \supset \mathbb{R}^n$ heißt *Unterraum* (oder *Teilraum* von \mathbb{R}^n), falls gilt:

- (1) $\forall u_1, u_2 \in \mathcal{U} : u_1 + u_2 \in \mathcal{U}$ (Abgeschlossenheit bezüglich +)
- (2) $\forall u \in \mathcal{U} \forall a \in \mathbb{R} : au \in \mathcal{U}$ (Abgeschlossenheit bezüglich Mult. mit Skalaren)

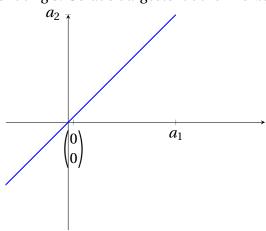
 $\mathcal U$ enthält Nullvektor {0} Unterraum von $\mathbb R^n$ (Nullraum) $\mathbb R^n$ ist Unterraum von $\mathbb R$

0.3 Beispiele

a)
$$0 \neq v \in \mathbb{R}^2$$
 $G = \{av : a \in \mathbb{R}\}$ ist Unterraum von \mathbb{R}^n
 $(a_1v, a_2v \in G, (a_1 + a_2)v \in G$ 2.1 in 0.2
 $av \in G, b \in \mathbb{R}(ba)v \in G$

G = Ursprungsgerade durch
$$\begin{pmatrix} 0 \\ 0 \end{pmatrix}$$
 und v = $\begin{pmatrix} a_1 \\ a_2 \end{pmatrix}$ $n = 2$:

Abbildung 3: Gerade dargestellt durch Vektoren



b) $v, w \in \mathbb{R}^n$

 $E = \{av + bw : a, b \in \mathbb{R}\}$ ist Unterraum von \mathbb{R}^n

$$v = o, w = o : E = \{o\}$$

 $v \neq o \quad w \notin \{av : a \in \mathbb{R}\}$

 $E = \mathbb{R}^2$ n = 3: Ebene durch $\begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix}$ und durch v, w

Ist $w \in \{av : a \in \mathbb{R}\}$, so ist E = G (aus a))

c) $v, w \neq o$

 $G' = \{ w + av : a \in \mathbb{R} \}$

 $[v \in G' \Leftrightarrow \exists a \in \mathbb{R} : w + av \in o \Leftrightarrow \exists a \in \mathbb{R} : w = (-a)v \in G]$

0.4 Satz

Seien \mathcal{U}_1 , \mathcal{U}_2 Unterräume von \mathbb{R}^n

- a) $\mathcal{U}_1 \cap \mathcal{U}_2$ ist Unterraum von \mathbb{R}^n
- b) $\mathcal{U}_1 \cup \mathcal{U}_2$ ist im Allgemeinen kein Unterraum von \mathbb{R}^n
- c) $\mathcal{U}_1 + \mathcal{U}_2 := \{u_1 + u_2 : u_1 : \mathcal{U}_1, u_2 : \mathcal{U}_2\}$ (Summe von \mathcal{U}_1 und \mathcal{U}_2) ist Unterraum von \mathbb{R}^n .

d) $\mathcal{U}_1 \subseteq \mathcal{U}_1 + \mathcal{U}_2$ $\mathcal{U}_2 \subseteq \mathcal{U}_1 + \mathcal{U}_2$ und $\mathcal{U}_1 + \mathcal{U}_2$ ist der kleinste Unterraum von \mathbb{R}^n , der \mathcal{U}_1 und \mathcal{U}_2 enthält. (d.h ist w Unterraum von \mathbb{R}^n mit $\mathcal{U}_1, \mathcal{U}_2 \in w$, so $\mathcal{U}_1 + \mathcal{U}_2 \subseteq W$)

Beweis. a) √

b) c)

0.5 Beispiel

a) **??**b)
$$G_1 = \{av : a \in \mathbb{R}\}$$

 $G_2 = \{aw : a\}$
 $G_1 + G_2 = E$

b)
$$\mathbb{R}^3$$

$$E_1 = \left\{ r \cdot \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix} + s \cdot \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ 1 \end{pmatrix} \colon r, s \in \mathbb{R} \right\}$$

$$= \left\{ \begin{pmatrix} r \\ 0 \\ s \end{pmatrix} \colon r, s \in \mathbb{R} \right\}$$

$$E_2 = \left\{ t \cdot \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \\ 0 \end{pmatrix} + u \cdot \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \\ 1 \end{pmatrix} \right\}$$

$$= \left\{ \begin{pmatrix} u \\ t + u \\ u \end{pmatrix} \right\}$$

 $E_1 + E_2$ Unterräume von \mathbb{R}^3 (10.3.b)

$$E_1 \cap E_2 = ?$$

$$v \in E_1 \cap E_2 \iff v = \begin{pmatrix} r \\ 0 \\ s \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} u \\ t+u \\ u \end{pmatrix} \iff r = u, t+u = 0, s = u$$

$$E_1 \cap E_2 = \left\{ \begin{pmatrix} u \\ 0 \\ u \end{pmatrix} : u \in \mathbb{R} \right\}$$

$$= \left\{ u \cdot \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ 1 \end{pmatrix} : u \in \mathbb{R} \right\}$$

$$E_1 + E_2 = ?$$

$$E_1 + E_2 = \mathbb{R}^3$$
, denn :

Es gilt sogar:

$$\mathbb{R}^3 = E_1 + G_2$$
, wobei

$$G_{2} = \left\{ t \cdot \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \\ 0 \end{pmatrix} : t \in \mathbb{R} \right\} \subseteq E_{@}$$

$$\begin{pmatrix} x \\ y \\ z \end{pmatrix} = x \cdot \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ 1 \end{pmatrix} z \cdot \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ 1 \end{pmatrix} + y \cdot \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \\ 0 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} x \\ 0 \\ z \end{pmatrix} + \begin{pmatrix} 0 \\ y \\ 0 \end{pmatrix}$$

$$\begin{pmatrix} x \\ y \\ z \end{pmatrix} = (x - y) \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix} + (z - y) \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ 1 \end{pmatrix} + y \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \\ 1 \end{pmatrix}$$

$$= \begin{pmatrix} x - y \\ 0 \\ z - y \end{pmatrix} + \begin{pmatrix} y \\ y \\ y \end{pmatrix}$$

0.6 Definition

a) $v_1, \ldots, v_m \in \mathbb{R}^n, a_1, \ldots a_m \in \mathbb{R}$

Dann heißt
$$a_1v_1 + \ldots + a_mv_m = \sum_{i=1}^m a_iv_i$$

Linearkombination von $v_1, ..., v_m$ (mit Koeffizienten $a_1, ..., a_m$).

[Zwei formal verschiedene Linearkombinationen der gleichen v_1,\dots,v_m können den gleichen Vektor darstellen

$$1 \cdot \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \end{pmatrix} + 2 \cdot \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \end{pmatrix} + 3 \cdot \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \end{pmatrix} = 2 \cdot \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \end{pmatrix} + 3 \cdot \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \end{pmatrix} + 2 \cdot \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 4 \\ 5 \end{pmatrix} \end{bmatrix}$$

b) Ist $M \subseteq \mathbb{R}^n$, so ist der von M *erzeugte* (oder *aufgespannte*) Unterraum $\langle M \rangle_{\mathbb{R}}$ (oder $\langle M \rangle$) die Menge aller (endlichen) Linearkombinationen, die man mit Vektoren aus M bilden kann.

$$\langle M \rangle_{\mathbb{R}} = \left\{ \sum_{i=1}^{n} a_i v_i : n \in \mathbb{N}, a_i \in \mathbb{R}, v_i \in M \right\} \text{ falls } M \neq \emptyset$$

$$\langle \varnothing \rangle_{\mathbb{R}} := \{\varnothing\}$$

 $M = \{v_1, \dots v_m\}, \text{ so}$

0.7 Beispiel

a)
$$e_i = \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ 1 \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix} \in \mathbb{R}^n$$

$$\langle e_1, \dots e_n \rangle = \mathbb{R}^n$$

$$\begin{pmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix} = x_1 e_1 + x_2 e_2 + \dots + x_n e_n$$

b)
$$\mathscr{U} = \left\langle \begin{pmatrix} 1 \\ 2 \\ 3 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} 2 \\ 3 \\ 4 \end{pmatrix} \right\rangle_{\mathbb{R}}$$
Ist $\mathscr{U} = \mathbb{R}^3$?

Für welche $\begin{pmatrix} x \\ y \\ z \end{pmatrix} \in \mathbb{R}^3$ gibt es geeignete Skalare $a, b, c \in \mathbb{R}$ mit $a \begin{pmatrix} 1 \\ 2 \\ 3 \end{pmatrix} + b \begin{pmatrix} 3 \\ 2 \\ 1 \end{pmatrix} + c \begin{pmatrix} 2 \\ 3 \\ 4 \end{pmatrix}$?

$$a +3b +2c = x$$

$$2a +2b +3c = y$$

$$3a +b +4c = z$$

LGS für die Unbekannten a, b, c mit variabler rechter Seite : Gauß

$$\begin{pmatrix} 1 & 3 & 2 & x \\ 2 & 2 & 3 & y \\ 3 & 1 & 4 & z \end{pmatrix} \rightarrow \begin{pmatrix} 1 & 3 & 2 & x \\ 2 & -4 & -1 & y - 2x \\ 0 & -8 & -2 & z - 3x \end{pmatrix}$$

$$\rightarrow \begin{pmatrix}
1 & 3 & 2 & x \\
0 & 1 & \frac{1}{4} & \frac{2x-y}{4} \\
0 & 0 & 0 & x-2y+z
\end{pmatrix}$$

LGS ist lösbar $\Leftrightarrow x - 2y + z = 0$.

Dass heißt
$$\begin{pmatrix} x \\ y \\ z \end{pmatrix} \in \mathcal{U} \iff x - 2y = z = 0$$

$$\mathcal{U} = \left\{ \begin{pmatrix} x \\ y \\ z \end{pmatrix} : x - 2y + z = 0, x, y, z \in \mathbb{R} \right\}$$
$$= \left\{ \begin{pmatrix} x \\ y \\ -x + 2y \end{pmatrix} : x, y \in \mathbb{R} \right\}$$

$$\begin{pmatrix} 2 \\ 3 \\ 4 \end{pmatrix} \in \mathcal{U}$$

Lösungen des LGS: c frei wählen, b, a ergeben sich, (falls x-2y+z=0) z.B $c=0, b=\frac{1}{2}x-\frac{1}{4}y, a=x-3b=-\frac{1}{2}x+\frac{3}{4}y$

Ist x - 2y + z = 0, so ist

$$\begin{pmatrix} x \\ y \\ z \end{pmatrix} = \left(-\frac{1}{2}x + \frac{3}{4}y\right) \begin{pmatrix} x \\ y \\ z \end{pmatrix} + \left(\frac{1}{2}x - \frac{1}{4}y\right) \begin{pmatrix} 3 \\ 2 \\ 1 \end{pmatrix}$$

$$\begin{pmatrix} 2 \\ 3 \\ 4 \end{pmatrix} \stackrel{5}{\stackrel{4}{=}} \begin{pmatrix} 1 \\ 2 \\ 3 \end{pmatrix} + \frac{1}{\stackrel{4}{=}} \begin{pmatrix} 3 \\ 2 \\ 1 \end{pmatrix}$$

$$\mathcal{U} = \left\langle \begin{pmatrix} 1 \\ 2 \\ 3 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} 3 \\ 2 \\ 1 \end{pmatrix} \right\rangle_{\mathbb{R}}$$

$$6x^{2} -3xy + y^{3} = 5$$

$$7x^{3} +3x^{2}y^{2} -xy = 7$$

Definition 0.9

 $v_1, \ldots, v_n \in \mathbb{R}^n$ heißen *linear abhängig*. falls $a_1, \ldots, a_n \in \mathbb{R}$ existieren, *nicht alle* = 0, mit $a_1 v_1 + ... + a_n v_n = 0$.

Gibt es solche Skalare nicht, so hei
SSen v_1, \dots, v_m linear unabhängig (d.h. aus $a_1 v_1 \dots a_n v_n = 0 folgta_1 = \dots = a_n = 0$.

(Entsprechend $\{v_1 \dots v_n\}$ linear abhängig/linear unabhängig)

Per Definition: Ø is linear unabhängig.

0.10 Beispiel

a) $\sigma + v \in \mathbb{R}^n$ Dann ist v linear unabhängig:

Zu zeigen : Ist av = $\sigma \Rightarrow a = 0$

Sei
$$v \begin{pmatrix} b_1 \\ \vdots \\ b_n \end{pmatrix}$$
 Da $v \neq \sigma$,

existiert mindestens ein i mit $b_i \neq 0$.

Angenommen
$$\sigma v = \begin{pmatrix} 0b_1 \\ \vdots \\ 0b_n \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix} = \sigma.$$

Dann $ab_i = 0$ Da $b_i \neq 0$, folgt a = 0.

 σ ist linear abhängig:

$$1 \cdot \sigma = \sigma$$

- b) $v_1 = \sigma. v_2..., v_m$ ist linear abhängig: $\sigma = 1 \cdot \sigma + 0 \cdot v_2 + \ldots + 0 \cdot v_m$
- c) $v, w \in \mathbb{R}^n$

 $\begin{array}{c}
v \neq \sigma \neq w \\
v,w \text{ sind linear} \\
\text{abhängig}
\end{array} \Leftrightarrow$

- $(2) v \in \langle w \rangle_{\mathbb{R}} \Leftrightarrow$
- $(3) w \in \langle v \rangle_{\mathbb{R}} \Leftrightarrow$
- $(4)\langle v \rangle_{\mathbb{R}} = \langle w \rangle_{\mathbb{R}}$

1

v,w linear abhängig $\to \exists a_1,a_2 \in \mathbb{R}$, nicht beide = 0, $a_1v+a_2w=\sigma$. Dann beide $(a_1,a_2)\neq 0$

$$a_1 v = -a_2 w \mid \cdot \frac{1}{a_1}$$
$$v = -\frac{-a_2}{-a_1} w \in \langle w \rangle_{\mathbb{R}} (2)$$

(2)

 $v \in \langle w \rangle_{\mathbb{R}}$ dass heißt v = aw für ein $a \in \mathbb{R}$ Dann $a \neq 0$, da $v \neq \sigma$. $w = \frac{1}{a} \cdot v \in \langle v \rangle_{\mathbb{R}}$ (3)

3

w = bv für ein $b \in \mathbb{R}b \neq 0$, da $w \neq \sigma$.

$$aw \in \langle w \rangle_{\mathbb{R}} \Rightarrow aW = (ab)v \in \langle v \rangle_{\mathbb{R}}$$

$$\langle w \rangle_{\mathbb{R}} \subseteq \langle v \rangle_{\mathbb{R}}$$

 $w = \frac{1}{b}w$ Dann analog $\langle v \rangle \mathbb{R} \subseteq \langle w \rangle_{\mathbb{R}}$

Also
$$\langle v \rangle \mathbb{R} = \langle w \rangle_{\mathbb{R}}$$

(4)

 $v \in \langle v \rangle_{\mathbb{R}} = \langle w \rangle_{\mathbb{R}}$, dass heißt.

 $v = a \cdot w$ für ein $a \in \mathbb{R}$

 $a \cdot v + (-a)w = \sigma \Rightarrow v$, w sind linear abhängig ①

$$\mathbf{d}) \quad e_i = \begin{pmatrix} 0 \\ \vdots \\ 0 \\ 1 \\ 0 \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix} \in \mathbb{R}^n$$

 e_1, \ldots, e_n sind linear unabhängig.

$$\sigma = a_1 e_1 + \dots + a_n e_n = \begin{pmatrix} 0 \\ \vdots \\ 0 \\ 1 \\ 0 \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix} + \begin{pmatrix} 0 \\ \vdots \\ 0 \\ a_2 \\ 0 \\ 0 \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix} \Rightarrow a_1 = a_2 = \dots = a_n = 0$$

e)
$$\binom{1}{2}$$
, $\binom{-3}{1}$, $\binom{6}{2}$ sind linear abhängig \mathbb{R}^2 :

Gesucht sind alle
$$a_i, b_i \in \mathbb{R}$$
 mit $a \cdot \begin{pmatrix} 1 \\ 2 \end{pmatrix} + b \cdot \begin{pmatrix} -3 \\ 1 \end{pmatrix} + c \cdot \begin{pmatrix} 6 \\ 2 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \end{pmatrix}$

Führt auf LGS für a,b,c:

$$\begin{pmatrix} 1 & -3 & 6 & 0 \\ 2 & 1 & 2 & 0 \end{pmatrix} \rightarrow \begin{pmatrix} 1 & -3 & 6 & 0 \\ 0 & 7 & -10 & 0 \end{pmatrix}$$
 c ist frei wählbar

f)
$$\begin{pmatrix} 1 \\ 2 \\ 3 \end{pmatrix}$$
, $\begin{pmatrix} 3 \\ 2 \\ 1 \end{pmatrix}$, $\begin{pmatrix} 2 \\ 3 \\ 4 \end{pmatrix}$ sind linear abhängig in \mathbb{R}^3 ,

10.8b):
$$\frac{5}{4} \begin{pmatrix} 1 \\ 2 \\ 3 \end{pmatrix} + \frac{1}{4} \begin{pmatrix} 3 \\ 2 \\ 1 \end{pmatrix} + (-1) \begin{pmatrix} 2 \\ 3 \\ 4 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix}$$

0.11 Satz

Seien $v_1, \ldots, v_n \in \mathbb{R}^n$

a)
$$v_1, \ldots, v_m$$
 sind linear abhängig ①
$$\Leftrightarrow \exists i \ldots v_i = \sum_{\substack{j=1 \ j \neq i}}^m b_j v_j ②$$

$$\Leftrightarrow \exists i : \langle v_1, \ldots, v_m \rangle_{\mathbb{R}} = \langle v_1, \ldots v_{i-1}, v_{i+!}, \ldots, v_m \rangle_{\mathbb{R}} ③$$

- b) $v_1, ..., v_m$ sind linear unabhängig \Leftrightarrow Jedes $v \in \langle v_1, ..., v_m \rangle_{\mathbb{R}}$ lässt sich auf *genau eine* Weise als Linearkombination von $v_1, ..., v_m$ schreiben.
- c) Sind $v_1, ..., v_m$ linear unabhängig und es existiert $v \in \mathbb{R}^n$ mit $v \neq \langle v_1, ..., v_m \rangle_{\mathbb{R}}$ dann sind auch $v_1, ..., v_m, v$ linear unabhängig

Beweis. a)
$$(1) \Rightarrow (2)$$

 $v_1, \dots v_m$ sind linear abhängig

$$\Rightarrow \exists a_1, \dots, a_m \text{ nicht alle} = 0,$$

$$a_a v_i + \ldots + a_m v_m = 0$$

Sei $a_i \neq 0$

0 DER VEKTORRAUM \mathbb{R}^n

$$a_i v_i = \sum_{\substack{j=1\\j\neq i\\j\neq i}}^m -a_j v_j$$

$$v_i = \sum_{\substack{j=1\\j\neq i\\j\neq i}}^m -\frac{a_j}{a_i} v_j \ \textcircled{2}$$

$$\textcircled{2} \Rightarrow \textcircled{3}$$

 $Klar: \langle v_1, \dots v_{i-1}, v_{i+1}, v_m \rangle_{\mathbb{R}} \subseteq \langle v_1, \dots, v_m \rangle_{\mathbb{R}}$

Zeige
$$\supseteq v = \langle v_1, \dots, v_m \rangle_{\mathbb{R}}$$
, d.h

$$v = \sum_{j=1}^{m} a_j v_j = \sum_{\substack{j=1 \ j \neq i}}^{m} a_j v_j + a_i (\sum_{\substack{j=1 \ j \neq i}}^{m} b_j v_j) = \sum_{\substack{j=1 \ j \neq i}}^{m} (a_j + a_i b_j) v_j \in \langle v_1, \dots, v_{i-1}, v_{i+1}, \dots, v_m \rangle_{\mathbb{R}} (2)$$

 $v_i \in \langle v_1 \dots v_m \rangle_{\mathbb{R}} = \langle v_1 \dots v_{i-1}, v_{i+1}, \rangle_{\mathbb{R}}$, dass heißt es existiert $a_1, \dots a_{i-1}, a_{i+1}, \dots a_m \in \mathbb{R}$ mit

$$v_i = \sum_{\substack{j=1\\j\neq i}}^m a_j v_j$$

$$\Rightarrow \sigma = a_1 + v_1 + \ldots + a_{i-1}v_{i-1} + (-1)v_i + a_{i+1}v_{i+1} + \ldots + a_mv_m \qquad v_1 \ldots v_m \text{ linear abhängig}$$

0.12 Satz

Sind $v_i, \ldots, v_{n+1} \in \mathbb{R}^n$, so

 $\sin v_i, \dots, v_{n+1}$ linear abhängig.

(Insbesondere ist m > n und $v_i, v_m \in \mathbb{R}^n$, so sind v_1, \dots, v_m linear abhängig)

Beweis. Such alle
$$a_1, \ldots, a_{n+1} \in \mathbb{R}$$
 mit $a_i v_1 + \ldots a_{n+1} v_{n+1} = \begin{pmatrix} 0 \\ \ldots \\ 0 \end{pmatrix}$

Führt zu LGS für a_1, \ldots, a_{n+1} mit Koeffizientenmatrix $(v_1, \ldots, v_2, \ldots, v_{n+1}) = A$

Frage: Hat
$$A \cdot \begin{pmatrix} a_i \\ \vdots \\ a_{n+1} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 0 \\ \vdots \\ 0 \end{pmatrix} \in \mathbb{R}^n$$
 nicht triviale Lösung?

Gauß:

$$\left(\mathbf{A}_{0}^{\binom{0}{1}} \rightarrow\right) \qquad \Box$$

0.13 Definition

Sei \mathcal{U} ein Unterraum von \mathbb{R}^n $B \subseteq \mathcal{U}$ heißt Basis von \mathcal{U} falls:

- (1) $\langle B \rangle_{\mathbb{R}} = U$
- (2) B ist linear unabhängig

$$(\mathcal{U} = {\sigma}, B = \emptyset)$$

0.14 Beispiel

a) $e_1, ..., e_n$ ist Basis von \mathbb{R}^n (kanonische Basis)

$$e_1 = \begin{pmatrix} 0 \\ \vdots \\ 1 \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix} \leftarrow i$$

$$\begin{pmatrix} a_i \\ \vdots \\ a_n \end{pmatrix} = \sum_{i=1}^n a_i e_i$$

b) $\binom{1}{2}$, $\binom{3}{2}$ ist Basis von R^2 :

Sei
$$\begin{pmatrix} x \\ y \end{pmatrix} \in \mathbb{R}^2$$
. Gesucht: $a, b \in \mathbb{R}$ mit $a \begin{pmatrix} 1 \\ 2 \end{pmatrix} + b \begin{pmatrix} 3 \\ 2 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} x \\ y \end{pmatrix}$

LGS mit variabler rechter Seite

$$1a + 3b = x$$

$$2a + 2b = y$$

Gauß:

$$\begin{pmatrix} 1 & 3 & x \\ 2 & 2 & y \end{pmatrix} \rightarrow \begin{pmatrix} 1 & 3 & x \\ 0 & -4 & y - 2x \end{pmatrix}$$
Eindeutige Lösung: $b = -\frac{1}{4}y + \frac{1}{2}x$ $a = x - 3b = x + \frac{3}{4}y - \frac{3}{2}x = -\frac{1}{2}x + \frac{3}{4}y$

$$z.B\begin{pmatrix} x \\ y \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \end{pmatrix}$$

$$\begin{pmatrix} 1 \\ 0 \end{pmatrix} = -\frac{1}{2}\begin{pmatrix} 1 \\ 2 \end{pmatrix} + \frac{1}{2}\begin{pmatrix} 3 \\ 2 \end{pmatrix} \mathbb{R}^2 \langle \begin{pmatrix} 1 \\ 2 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} 3 \\ 2 \end{pmatrix} \rangle$$

$$\begin{pmatrix} 1 \\ 2 \\ 3 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} 3 \\ 2 \\ 3 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} 2 \\ 3 \\ 4 \end{pmatrix} \end{pmatrix}$$
Basis.
$$c) \mathcal{U} = \begin{pmatrix} 1 \\ 2 \\ 3 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} 3 \\ 2 \\ 3 \end{pmatrix} + \frac{1}{4}\begin{pmatrix} 3 \\ 2 \\ 1 \end{pmatrix}$$

$$\mathcal{U} = \begin{pmatrix} 1 \\ 2 \\ 3 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} 3 \\ 2 \\ 3 \end{pmatrix}$$

$$\begin{pmatrix} 1 \\ 2 \\ 3 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} 3 \\ 2 \\ 1 \end{pmatrix}$$

$$\lim_{\mathbb{R}}$$

$$\begin{pmatrix} 1 \\ 2 \\ 3 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} 3 \\ 2 \\ 3 \end{pmatrix}$$

$$\lim_{\mathbb{R}}$$

$$\begin{cases} 1 \\ 2 \\ 3 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} 3 \\ 2 \\ 1 \end{pmatrix}$$
Basis von \mathcal{U}

0.15 Satz

Jeder Unterraum \mathcal{U} des \mathbb{R}^n besitzt eine Basis.

Beweis. Ist $\mathcal{U} = \{\sigma\}$, so $b = \emptyset$. Sei also $\mathcal{U} \neq \{\sigma\}$.

 v_1 ist linear unabhängig.

 $\langle v_1 \rangle_{\mathbb{R}} \subseteq \mathcal{U}$.

Ist $\mathscr{U} = \langle v_1 \rangle_{\mathbb{R}}$, so ist $\{v_1\}$ Basis von \mathscr{U}

Ist $\langle v_1 \rangle_{\mathbb{R}} \subsetneq \mathcal{U}$.

Sei $v_2 \in \mathcal{U} \setminus \langle v_1 \rangle_{\mathbb{R}}$.

Nach 0.11c) ist $\{v_1, v_2\}$ linear unabhängig. Ist $\langle v_1, v_2 \rangle = \mathcal{U}$, so ist $\{v_1, v_2\}$ Basis von \mathcal{U} .

Ist $\langle v_1, v_2 \rangle_{\mathbb{R}} \subseteq U$ so wähle v_3 usw.

Es existiert $m \neq n$ mit $\langle v_1, \dots v_m \rangle_{\mathbb{R}} = \mathcal{U}$ und v_1, \dots, v_m sind linear unabhängig. (Denn noch 0.12 gibt es im \mathbb{R}^n keine n+1 linear unabhängige Vektoren)

0.16 Satz

Je zwei Basen B_1, B_2 eines Unterraums \mathcal{U} des \mathbb{R}^n enthalten die gleiche Anzahl von Vektoren $|B_1| = |B_2|$.

Insbesondere:

Je zwei Basen des \mathbb{R}^n enthalten
n Vektoren

0.17 Definition

Ist \mathscr{U} Unterraum von \mathbb{R}^n , B Basis von \mathscr{U} , |B| = m. Dann ist m die Dimension von \mathscr{U} , $\dim(u) = m$. $\dim(\mathbb{R}^n) = n$, $\dim(\mathscr{U}) \neq n$.

0.18 Satz (Basisergänzungssatz)

Sei $\mathscr U$ Unterraum der $\mathbb R^n$, $M\subseteq \mathscr U$ eine Menge m linear unabhängiger Vektoren. Dann lässt sich M zu einer Basis von $\mathscr U$ ergänzen.

Beweis. Analog zu 0.15

0.19 Korollar

Ist \mathscr{U} Unterraum des \mathbb{R}^n und dim $(\mathscr{U}) = n$, dann ist $\mathscr{U} = \mathbb{R}^n$

Beweis. Sei B Basis von \mathcal{U} , also |B| = n.

Nach 0.18 (dort mit $\mathcal{U} = \mathbb{R}^n$, M = B) lässt sich B zu Basis B' von \mathbb{R}^n ergänzen. $\dim(\mathbb{R}^n) = n \Rightarrow |B'| = n$.

Also B = B'

$$\mathbb{R}^n = \langle B' \rangle_{\mathbb{R}} = \langle B \rangle_{\mathbb{R}} = \mathscr{U} \qquad \Box$$

0.20 Definition

Ist $\mathscr U$ Unterraum von $\mathbb R^n$, $B=(u_1...,u_m)$ eine geordnete Basis von $\mathscr U$. Nach 0.11b), lässt sich jeder Vektorraum $\mathscr U=\langle B\rangle_{\mathbb R}$ eindeutig als Linearkombination

$$\mathscr{U} = \sum_{i=1}^{m} a_i u_i \quad , a_i \in \mathbb{R}$$

schreiben.

 $(a_1...,a_m)$ heißen *Koordinaten* von u bzgl. der Basis B.

0.21 Beispiele

a) B(e_1 ..., e_m) kanonische Basis von \mathbb{R}^n .

Koordinaten von
$$\begin{pmatrix} a_1 \\ \vdots \\ a_n \end{pmatrix} \in \mathbb{R}^n$$
 bzgl. B:

$$(a_1...,a_n)$$
 kartesische Koordinaten.

(Rene Descartes, 1596-1650)

Anfang des WS 2015/16

1 Algebraische Strukturen

13.10.2015

1.1 Definition

Sei $X \neq \emptyset$. Eine *Verknüpfung* auf X ist :

$$\begin{cases} X \times X & \longrightarrow X \\ (a, b) & \longrightarrow a \star b \end{cases}$$
 ('Produkt' von a und b)

★ ist Platzhalter für andere Verknüpfungssymbole, die in speziellen Beispielen auftreten können.

1.2 Beispiele

- a) Addition + und Multiplikation · sind Verknüpfungen auf \mathbb{N} , \mathbb{Z} , \mathbb{Q} , \mathbb{R} , \mathbb{C} . Multiplikation ist *keine* Verknüpfung auf der Menge der negativen ganzen Zahlen.
- b) Division ist keine Verknüpfung auf \mathbb{N} . Division ist Verknüpfung auf $\mathbb{Q}\setminus\{0\}$, $\mathbb{R}\setminus\{0\}$, $\mathbb{C}\setminus\{0\}$

c)
$$\mathbb{Z}_n \coloneqq \{0, 1, \dots, n-1\}$$
 $(n \in \mathbb{N})$
 $a \oplus b \coloneqq (a+b) \mod n \in \mathbb{Z}_n$
 $a \otimes b \coloneqq (a \cdot b) \mod n \in \mathbb{Z}_n$
Verknüpfungen auf \mathbb{Z}_n
 $n = 7 \colon 5 \otimes 6 = 2$
 $5 \oplus 6 = 4$
 $n = 2 \colon \mathbb{Z}_n = \{0, 1\}$
 $0 \oplus 0 = 0, 1 \oplus 0 = 1, 0 \oplus 1 = 1, 1 \oplus 1 = 0$

d) M Menge, X = Menge aller Abbildungen $M \longrightarrow M$. Verknüpfung auf X: Hintereinanderausführung von Abbildungen: \circ

$$(f,g): M \longrightarrow M$$
, So $f \circ g: M \to M$
 $(f \circ g)(m) = f(g(m)) \in M, m \in M$
Im Allgemeinen ist $g \circ f \neq f \circ g$

e) $X = \{0, 1\}$

2-stellige Aussagen, Junktoren wie \land , \lor , XOR , \Rightarrow , \Leftrightarrow heißen Verknüpfungen auf X. 0 entspricht f, 1 entspricht w.

$$0 \lor 0 = 0, 1 \lor 0 = 1, 0 \lor 1 = 1, 1 \lor 1 = 1$$

 $0 \land 0 = 0, 0 \land 1 = 0, 1 \land 0 = 0, 1 \land 1 = 1$ (= 'Multiplikation')
 $0 XOR 0 = 0, 1 XOR 0 = 1, 0 XOR 1 = 1, 1 XOR 1 = 0$ (= Addition mod 2)

- f) $X = M_n(\mathbb{R}) = \text{Menge der } n \times n \text{Matrizen "uber } \mathbb{R}$. Matrizenaddition ist Verknüpfung auf X. Matrizenmultiplikation ist Verknüpfung auf X.
- g) *M* Menge. *X* Menge aller endlichen Folgen von Elementen aus M ('Wörter' über M).

Verknüpfung: Hintereinanderausführung zweier Folgen (Konkatenation).

$$M = \{0, 1\}, w_1 = 1101, w_2 = 001$$

 $w_1 w_2 = 110111$
 $w_2 w_1 = 0011101$

1.3 Definition

Sei $X \neq 0$ eine Menge mit Verknüpfung ★.

- a) X, genauer (X, \star) ist Halbgruppe, falls $(a \star b) \star c = a \star (b \star c)$ für alle $a, b, c \in X$. (Assoziativgesetz)
- b) (X, \star) heißt *Monoid*, falls (X, \star) Halbgruppe ist und ein $e \in X$ existiert mit $e \star a = a$ und $a \star e = a$ für alle $a \in X$. e heißt *neutrales Element* (später, e ist eindeutig bestimmt).
- c) Sei (X, \star) ein Monoid. Ein Element $a \in X$ heißt *invertierbar*, falls $b \in X$ existiert (abhängig von a) mit $a \star b = b \star a = e$. b heißt *inverses Element* (das *Inverse*) zu a (später: wenn b existiert, so ist es eindeutig bestimmt).
- d) Monoid (X, \star) heißt *Gruppe*, falls jedes Element in X bezüglich \star invertierbar ist.

e) Halbgruppe, Monoid, Gruppe (X, \star) bezüglich kommutativ (oder *abelsch*) falls $a \star b = b \star a$ für alle $a, b \in X$ (Kommutativgesetz). (Nach: Abel, 1802-1829)

14.10.2015

1.4 Bemerkung

In Halbgruppe liefert jede sinnvolle Klammerung eines Produktes mit endlich vielen Faktoren das gleiche Element.

$$(n = 4)$$

$$(a \star (b \star c)) \star d = ((a \star b) \star c) \star d = (a \star b) \star (c \star d) = a \star (b(c \star d)) = a \star ((b \star c) \star d)$$

$$AG^{1}$$

$$AG^{1}$$

Klammern werden daher meist weggelassen.

$$a^n = \underbrace{a \star \dots \star}_{n \in \mathbb{R}} a$$
 "Potenzen eindeutig definiert"

1.5 Proposition

- a) In einem Monoid (X, \star) ist das neutrale Element eindeutig bestimmt.
- b) Ist (X, \star) Monoid und ist $a \in X$ invertierbar, so ist das Inverse zu a eindeutig bestimmt. Bezeichnung: a^{-1}
- c) Ist (X, \star) Monoid und wenn $a, b \in X$ invertierbar sind, so auch $a \star b$. $(a \star b)^{-1} = b^{-1} \star a^{-1}$
- d) Die Menge der invertierbaren Elemente in einem Monoid (X, \star) bilden bezüglich \star eine Gruppe.

Beweis. a) Angenommen: e_1 , e_2 sind neutrale Elemente. Dann:

$$e_1 = e_1 \star e_2 = e_1 \star e_2 = e_2$$

¹Assoziativgesetz

b) Angenommen a hat 2 inverse Elemente b_1, b_2 also.

$$a \star b_1 = e, b_2 \star a = e$$

$$b_1 = e \star b_1 = (b_2 \star a) \star b_1 = b_2 \star (a \star b_1) = b_2 \star e = b_2 \qquad \text{?}$$

c)
$$(a \star b) \star (b^{-1} \star a^{-1}) = a \star (b \star b^{-1}) \star a^{-1} = a \star e \star a^{-1} = e$$

Analog:
$$(b^{-1} \star a^{-1}) \star (a \star b) = e$$

Also: $(a \star b)^{-1} = b^{-1} \star a^{-1}$

d) \mathcal{I} = Menge der inversen Elemente in (X, \star) ,

 $e \in \mathcal{I}$, dann $e \star e = e$, dass heißt $e^{-1} = e$, \star ist Verknüpfung auf \mathcal{I} .

Zu zeigen: $a, b \in \mathcal{I} \Rightarrow a \star b \in \mathcal{I}$ Folgt aus c).

Assozativgesetz gilt in
$$\mathscr{I}$$
, $a \in \mathscr{I} \Rightarrow a^{-1} \in \mathscr{I}$, denn $(a^{-1})^{-1} = a$

Bemerkung: Multiplikation mit a^{-1} macht Multiplikation mit a (Verknüpfung) rückgängig.

1.6 Beispiel

- a) $\mathbb{N}, \mathbb{Z}, \mathbb{Q}, \mathbb{R}, \mathbb{C}$ sind Halbgruppen bezüglich +.
 - $\mathbb{Z}, \mathbb{Q}, \mathbb{R}, \mathbb{C}$ sind bezüglich + Monoide mit neutralen Element 0.

 $\mathbb{N} = \{1, 2, ...\}$ ist kein Monoid bezüglich +, aber \mathbb{N}_0 .

 $\mathbb{Z}, \mathbb{Q}, \mathbb{R}, \mathbb{C}$ sind Gruppen bezüglich +. Inverses Element zu a : -a

 \mathbb{N} ist keine Gruppe bezüglich +, Inverse Elemente in \mathbb{N}_0 : $\{0\}$

b) $\mathbb{N}, \mathbb{Z}, \mathbb{Q}, \mathbb{R}, \mathbb{C}$ sind Monoide bezüglich · (neutrales Element 1). Keine Gruppen (in $\mathbb{Z}, \mathbb{Q}, \mathbb{R}, \mathbb{C}$ ist 0 nicht invertierbar).

$$\mathbb{Q} \setminus \{0\}, \mathbb{R} \setminus \{0\}, \mathbb{C} \setminus \{0\}$$
 Gruppen.

Invertierbare Elemente in \mathbb{Z} :: $\{1,-1\}$ \leftarrow Gruppe bezüglich \cdot Eigenes Inverses

c) M Menge.

X = Menge aller Abbildungen $M \longrightarrow M$ mit Hintereinanderausführung \circ als

Verknüpfung.

Monoid, neutrales Element. id_M

$$f \circ id_M = f = id_M \circ f$$

 $id_M(m) = m$ für alle $m \in M$.

Invertierbar sind genau die bijektiven Abbildungen $M \longrightarrow M$, Inverse = Umkehrabbildung.

$$f: M \longrightarrow M$$
 bijektiv
 $f \circ f^{-1} = f^{-1} \circ f = id_M$

'Proposition' on page 26 d): Die bijektive
n Abbildung, $M \longrightarrow M$ bilden bezüglich \circ eine Gruppe

- d) $M = \text{Menge z.B } \{0,1\}$, x Menge aller endlichen Folgen über m.Halbgruppe mit Verknüpfung Konkatenation . Nimmt man die leere Folge mit hinzu, ist es das neutrale Element. Dann: Monoid.
- e) $M_n(\mathbb{R})$ Menge der Matrizen über \mathbb{R} .

Addition: neutrales Element 0-Matrix, Inverse zu A ist -A. (M,Addition) ist Gruppe

Multiplikation: $(A \cdot B) \cdot C = A \cdot (B \cdot C)$ Halbgruppe mit neutralem Element I_m

f)
$$n \in \mathbb{N}$$
 $\mathbb{Z}_n = \{0, ..., n-1\}$ Verknüpfung \oplus $a \oplus b = a + b \mod n$ (\mathbb{Z}_n, \oplus) ist Gruppe.

Assoziativgesetz: $a, b, c \in \mathbb{Z}_n$

$$(a \oplus b) \oplus c = (a+b \mod n) \mod n$$

$$= ((a+b)+c) \mod n$$

$$= (a+(b+c)) \mod n$$

0 ist neutrales Element bezüglich ⊕

0 ist sein eigenes Inverse.

$$1 \le i \le n$$
 $n-i \in \mathbb{Z}_n$ Inverses zu i $i \oplus (n-i)$

$$=(i+(n-i)) \mod n = n \mod n = 0$$

g) $n \in \mathbb{N}, \mathbb{Z}_0$ Verknüpfung $0 \quad n > 1$ $a \circ b = a \cdot b \mod n$ $(\mathbb{Z}_n \circ)$ ist Monoid

Assoziativgesetz wie bei ⊕.

1ist neutrales Element bei
 \circledcirc Keine Gruppe bezüglich \circledcirc , den
n0hat kein Inverses

1.7 **Satz**

Sei $n \in \mathbb{N}$, n > 1

a) Die Elemente in (\mathbb{Z}_n, \odot) , die invertierbar bezüglich \odot sind, sind genau diejenigen $a \in \mathbb{Z}_n$ mit ggT(a, n) = 1.

Für solche a bestimmt man das Inverse folgendermaßen:

Bestimme $s, t \in \mathbb{Z}$ mit $s \cdot a + t \cdot n = 1$ (Erweiterter Euklidischer Algorithmus) Dann ist $a^{-1} = s \mod n$

- b) $\mathbb{Z}_n^* := \{a \in \mathbb{Z}_n : \operatorname{ggT}(a, n) = 1\}$ ist Gruppe bezüglich \otimes . $|\mathbb{Z}_n^*| =: \varphi(n)$ Euler'sche φ -Funktion (Leonard Euler 1707-1783)
- c) Ist p eine Primzahl so ist $(\mathbb{Z}_p \setminus 0, \odot)$ eine Gruppe. *Beweis* folgt aus b)

Beweis. a) Angenommen $a \in \mathbb{Z}_n$ invertierbar bezüglich \odot

D.h es existiert $b \in Z_n$ mit $a \odot b = 1$

 $a \cdot b \mod n = 1$, d.h es existiert $k \in \mathbb{Z}$ mit $a \cdot b = 1 + k \cdot n$, $1 = a \cdot b - k \cdot n$ Sei $d = \operatorname{ggT}(a.n)$:

$$d \mid a \qquad \Rightarrow d \mid a \cdot b$$

$$d \mid n \implies d \mid k \cdot n$$

$$\Rightarrow d \mid a \cdot b - k \cdot n = 1$$

$$\Rightarrow$$
 $d = 1$ $ggT(a, n) = 1$.

Umgekehrt sei $a \in \mathbb{Z}_n$ mit ggT(a, n) = 1

EEA liefert $s, t \in \mathbb{Z}$ mit $s \cdot a + t \cdot n = 1$.

$$(s \mod n) \otimes a = ((s \mod n) \cdot a) \mod n$$

$$= (s \cdot a) \mod n = (1 - t \cdot n) \mod n$$

$$= (1 - \underbrace{(t \cdot n) \mod n}_{=0}) \mod n = 1 \mod n = 1$$
b) 'Proposition' on page 26 d)

1.8 Beispiel

$$n = 24$$
, $a = 7$ ist invertierbar in (Z_{24}, \odot)
EEA:

$$1 = (-2) \cdot 24 + 7 \cdot 7$$
$$a^{-1} = 7 \mod 24 = 7 = a$$

1.9 Beispiel

Sei
$$M = \{1, ..., n\}$$

Die Menge der bijektiven Abbildungen auf M (Permutationen) bilden nach 1.6c) eine Gruppe bezüglich Hintereinanderausführung \circ .

Bezeichnung: S_n systematische Gruppe von Grad n

Es ist
$$|S_n| = n!$$
 (Mathe I)
 $z.B : \pi = \begin{pmatrix} 1 & 2 & 3 \\ 3 & 2 & 1 \end{pmatrix} \in S_3$
 $\pi^{-1} = \begin{pmatrix} 1 & 2 & 3 \\ 3 & 2 & 1 \end{pmatrix} = \pi$
 $\varrho = \begin{pmatrix} 1 & 2 & 3 \\ 3 & 1 & 2 \end{pmatrix} \in S_3$
 $\varrho^{-1} = \begin{pmatrix} 1 & 2 & 3 \\ 2 & 3 & 1 \end{pmatrix}$
 $\varrho \circ \varrho^{-1} = id$
 $\pi \circ \varrho = \begin{pmatrix} 1 & 2 & 3 \\ 1 & 3 & 2 \end{pmatrix}$
 $\varrho \circ \pi = \begin{pmatrix} 1 & 2 & 3 \\ 1 & 3 & 2 \end{pmatrix}$

 S_n ist für $n \ge 3$ nicht abelsch (nicht kommutativ)

1.10 Satz (Gleichungslösen in Gruppen)

Sei (G, \cdot) eine Gruppe $a, b \in G$ (in allgemeinen Gruppen schreibt man Verknüpfungen oft als \cdot statt \star , oft auch ab statt $a \cdot b$)

- a) Es gibt genau ein $x \in G$ mit ax = b (nämlich $x = a^{-1}b$) ["Teilen durch" a von links = Multiplikation von links mit a^{-1}]
- b) Es gibt genau ein $y \in G$ mit ya = b (nämlich $y = ba^{-1}$)
- c) Ist ax = bx für ein $x \in G$, so ist a = bIst ya = yb für ein $y \in G$, so ist a = b

Beweis. a) Setze $x = a^{-1}b \in G$. $a \cdot (a^{-1} \cdot b) = (a \cdot a^{-1})b = a \cdot b = b$ Eindeutigkeit : Sei $x \in G$ mit ax = b Multiplikation beide Seiten mit a^{-1} , $x = (a^{-1}a)x = a^{-1}b$

- b) analog
- c) ax = bx Multiplikation mit x^{-1} Dann a = b

1.11 Beispiel

a) Suche Permutation $\xi \in S_3$ mit $\varrho \circ \xi = \pi$ (vgl. 1.9). 'Satz (Gleichungslösen in Gruppen)' on page 31a):

$$\xi = \varrho^{-1} \circ \pi = \begin{pmatrix} 1 & 2 & 3 \\ 2 & 3 & 1 \end{pmatrix} \circ \begin{pmatrix} 1 & 2 & 3 \\ 3 & 2 & 1 \end{pmatrix}$$
$$= \begin{pmatrix} 1 & 2 & 3 \\ 1 & 3 & 2 \end{pmatrix}$$

b) 1.10c) gilt in Monoiden, die keine Gruppen sind, im Allgemeinen nicht:

Beispiel: (\mathbb{Z}_0, \otimes)

$$2 \odot 3 - 0 = 3 \odot 3$$
, aber $2 \neq 4$

1.12 Definition

a) $R \neq \emptyset$ Menge mit 2 Verknüpfungen + und · heißt *Ring*, falls

- (1) (R, +) ist kommutative Gruppe (neutrales Element: 0, *Nullelement*, Inverses zu a : -a b + (-a) =: b a)
- (2) (R, \cdot) ist Halbgruppe

(3)
$$(a+b) \cdot c = a \cdot c + b \cdot c \text{ und } a \cdot (b+c) = a \cdot b + a \cdot c$$
 $(\cdot \text{ vor } +)$ $Distributivgesetz$

- b) Ring R heißt *kommutativer Ring* falls (R, \cdot) kommutative Halbgruppe ist.
- c) Ring R heißt *Ring mit Eins*, falls (R, \cdot) Monoid, neutrales Element $1 \neq 0$ (*Einselement, Eins*)

1.13 Beispiele

- a) $(\mathbb{Z}, +, \cdot)$ ist kommutativer Ring mit 1, invertierbare Elemente bezüglich \cdot sind 1 und -1.
- b) $(\mathbb{Q},+,\cdot),(\mathbb{R},+,\cdot),(\mathbb{C},+,\cdot)$ sind kommutative Ringe mit Eins. Alle Elemente $\neq 0$ sind invertierbar bezüglich \cdot
- c) $n \in \mathbb{N}, n > 1$.

$$\mathbb{Z}_n = \{0, \dots, n-1\}$$

 $(\mathbb{Z}_N, \oplus, \odot)$ ist kommutativer Ring mit Eins:

Wegen 'Beispiel' on page 27 f),g) sind nur die Distributivgesetz zu zeigen:

$$(a \oplus b) \circledcirc c = ((a \oplus b) \cdot c) \mod n$$

$$= (((a+b) \mod n) \cdot c) \mod n$$

$$= ((a+b) \cdot) \mod n$$

$$= (a \cdot c + b \cdot c) \mod n$$

$$= (a \cdot c + b \cdot c) \mod n$$

$$= ((a \cdot c) \mod n + (b \cdot c) \mod n) \mod n$$

$$= a \circledcirc c \oplus b \circledcirc c$$

d) $M_n(\mathbb{R})$, $n \times n$ -Matrizen über \mathbb{R} , mit Matrizenaddition + und, Multiplikation · ist Ring mit Eins.

(Folgt aus Rechenregeln für Matrizen, Mathe II) Eins: E_n $n \times n$ -Einheitsmatrix Für $n \ge 2$ ist $M_n(\mathbb{R})$ kein kommutativer Ring

1.14 Proposition

Sei $(R, +, \cdot)$ ein Ring. Dann gilt für alle $a, b \in R$.

- a) $0 \cdot a = a \cdot 0 = 0$
- b) $(-a) \cdot b = a \cdot (-b) = -(a \cdot b)$
- c) $(-a) \cdot (-b) = a \cdot b$

Beweis.

- a) $0 \cdot a = (0+0) \cdot a = 0 \cdot a + 0 \cdot a$ Addiere auf beiden Seiten $-(0 \cdot a)$ $0 = 0 \cdot a + 0 = 0 \cdot a$
- b) $(-a) \cdot b + ab = ((-a) + a) \cdot b = 0 \cdot b = 0$ $\Rightarrow (-a) \cdot b = -(ab) \text{ Analog } a \cdot (-b) = -(ab)$
- c) $(-a) \cdot (-b) = -(a \cdot (-b)) = -(-(a \cdot b)) = a \cdot b$

1.15 Bemerkung

a) In einem Ring mit Eins sind 1 und –1 bezüglich \cdot invertierbar.

$$1 \cdot 1 = 1$$
 $(1^{-1} = 1)$
 $(-1) \cdot (-1) = 1$ $(1.14c)$, dass heißt. $(-1)^{-1} = -1$

0 Ist nie bezüglich Multiplikation invertierbar, denn $0 \cdot a = 0 \neq 1$. 1.14a)

b) Es kann sein dass 1 = -1 gilt. Zum Beispiel:

$$(\mathbb{Z}_2, \oplus, \odot)$$
 $1 \oplus 1 = 0$ $1 = -1$

1.16 Definition

Ein kommutativer Ring $(R, +, \cdot)$ mit Eins heißt *Körper*, wenn jedes Element $\neq 0$ bezüglich Multiplikation invertierbar ist.

²Distributivgesetz

1.17 Beispiel

- a) $\mathbb{Q}, \mathbb{R}, \mathbb{C}$ sind Körper, \mathbb{Z} nicht.
- b) $(\mathbb{Z}_n, \oplus, \odot)$ ist genau dann ein Körper, wenn n eine Primzahl. \mathbb{Z}_n ist kommutativer Ring mit 1.

'Beispiele' on page 32c: Die invertierbaren Elemente in \mathbb{Z}_n sind alle $a \in \mathbb{Z}_n$ mit ggT(a, n) = a

1.18 Proposition (Nullteilerfreiheit in Körpern)

Ist K ein Körper, $a, b \in K$, mit $a \cdot b = 0$, so ist a = 0 oder b = 0

Beweis.

Sei $a \cdot b = 0$ Angenommen $a \neq 0$. Dann existiert $a^{-1} \in K$ $0 = a^{-1} \cdot 0 = a^{-1}(a \cdot b) = (a^{-1} \cdot a) \cdot b = b$

Beispiel: $R = (\mathbb{Z}_6, \oplus, \otimes)$ $2 \otimes 3 = 0$ $2 \neq 0, 3 \neq 0$

1.19 Definition

Sei K ein Körper,

- a) Ein (Formales) Polynom über K ist ein Ausdruck $f = a_0 + a_1x + a_2x^2 + \ldots + a_nx^n = \sum_{i=0}^n a_ix^i$ wobei $n \in \mathbb{N}_0$, $a_i \in K$. (Manchmal f(x) statt f, +-Zeichen hat zunächst nichts mit einer Addition zu tun. a_i Koeffizienten von f Ist $a_i = 0$ so kann man in der Schreibweise von f $0 \cdot x^i$ auch weglassen. Statt a_0x^0 schreibt man a_0 , statt a_1x^1 schreibt man a_1x . Sind alle $a_i = 0$, so f = 0, Nullpolynom. Ist $a_i = 1$, so schreibt man x^i statt $1x^i$
- b) Zwei Polynome f und g sind gleich, wenn entweder f=0 und g=0 oder $f\neq 0$ und $g\neq 0$ d.h $f=\sum_{i=0}^n a_i x^i$, $a_n\neq 0$

$$g = \sum_{i=0}^{m} a_i x^i, b_m \neq 0$$

und $n = m$ und $a_i = b_i$ für $i = 0...n$

c) Menge aller Polynome über K. K[x]

Wir wollen K[x] zu einem Ring machen. Wie?

Beispiel:
$$f = 3x^2 + 2x + 1$$
,
 $g = 5x^3 + x^2 + x \in Q[x]$
 $f + g = 5x^3 + 4x^2 + 3x + 1$
 $f \cdot g = (3^x + 2x + 1) \cdot (5x^3 + x^2 + x)$
 $= 15x^5 + 10x^4 + 5x^3 + 3x^4 + 2x^3 + x^2 + 3x^2 + 2x^2 + x$
 $= 15x^5 + 13x^4 + 10x^3 + 3x^2 + x$

27.10.2015

Satz und Definition 1.20

K Körper. K[x] wird zu einem kommutativen Ring mit Eins durch folgenden Verknüpfungen.

$$f = \sum_{i=0}^{n} a_i x^i, g = \sum_{i=0}^{m} b_i x_i \text{ so}$$

$$f + g \sum_{i=0}^{\max(n,m)} (a_i + b_i) x^i$$

$$f \cdot g = \sum_{i=0}^{n+m} c_i x^i, \text{wobei } c_i = \sum_{j=0}^{i} a_j b_{i-j}$$
(Faltungsprodukt)

In beiden Fällen sind Koeffizienten a_i mit i>n bzw. b_i mit i>m gleich 0 zu setzen. Das Einselement ist 1 (= $1x^0$)

Das Nullelement ist das Nullpolynom.

$$-f = \sum_{i=0}^{n} (-a_i) x^i$$

 $-f=\sum_{i=0}^n (-a_i)x^i$ $(K[x],+,\cdot)$ heißt *Polynomring* in einer Variable *Beweis:* Nachrechnen

1.21 Bemerkung

a)
$$f = \sum_{i=0}^{n} a^{i} x^{i} \in K[x], a \in K \subseteq K[x]$$
$$a \cdot f = \sum_{i=0}^{n} (a \cdot a_{i}) x^{i}$$

$$x \cdot f = \sum_{i=0}^{n} a_i x^{i+1} = a_n x^{n+1} + \dots + a_0 x$$

b) Das +- Zeichen in der Definition der Polynome entspricht genau der Addition der *Monome* $a_i x^i$.

tion der *Monome*
$$a_i x^i$$
.
 $(a_0 x^0 + a_1 x^1) = a_0 x^0 + a_1 x^1$
Add. aus 1.20

1.22 Definition

Sei
$$0 \neq f \in k[x], f = \sum_{i=0}^{n} a_i x^i, a_n \neq 0.$$

Dann heißt n der Grad in f, Grad(f) = n

 $Grad(0) := -\infty$

 $Grad(f) := 0 : Konstante Polynome = \neq 0$

1.23 Satz

Sei K ein Körper, $f, g \in K[x]$.

Dann ist $Grad(f \cdot g) = Grad(f) + Grad(g)$

(Konvention: $-\infty + n = n + (-\infty) = (-\infty + \infty)$,

Sei $f \neq 0$ und $g \neq 0$

$$f = \sum_{\substack{i=0\\m}}^{n} a_i x^i, a_n \neq 0, n = \text{Grad}(f)$$

$$g = \sum_{i=0}^{m} b_i x^i, b_m \neq 0, m = \text{Grad}(g)$$

Koeffizienten von x^{n+m} in $f \cdot g : a_n b_m \neq 0$

1.24 Korollar

Sei K ein Körper

- a) Genau die konstanten Polynome $\neq 0$ sind in K[x] bezüglich · invertierbar Insbesondere ist K[x] kein Körper
- b) Sind $f, g \in K[x]$ mit $f \cdot g = 0$, so ist f = 0 oder g = 0 (Nullteilerfreiheit in K[x])
- c) Sind $f, g_1, g_2 \in K[x]$ mit $f \cdot g_1$ und ist $f \neq 0$, so ist $g_1 = g_2$

Beweis.

a) Sei $f \in K[x]$ invertierbar bezüglich · . Dann ist $f \neq 0$ und es existiert $g \in K[x]$ mit $f \cdot g = 1$.

Mit 1.23:

$$0 = \operatorname{Grad}(1) = \operatorname{Grad}(f \cdot g)$$
$$= \operatorname{Grad}(f) + \operatorname{Grad}(1).$$

Also:
$$Grad(f) = 0 (= Grad(g))$$

Dass heißt f ist konstantes Polynom.

Ist umgekehrt
$$f = a \in L$$
, $a \ne 0$, so $f^{-1} = a^{-1} \in K$

b) Folgt aus 1.23:

$$-\infty = \operatorname{Grad}(0) = \operatorname{Grad}(f \cdot g)$$

= $\operatorname{Grad}(f) + \operatorname{Grad}(g)$

$$\Rightarrow$$
 Grad $(f) = -\infty$ oder Grad $(g) = -\infty$, d.h $f = 0$, oder $g = 0$

c)
$$fg_1 = fg_2$$

 $\Rightarrow 0 = fg_1 - fg_2 = f \cdot (g_1 - g_2)$
Da $f \neq 0$, folgt mit b)
 $g_1 - g_2 = 0$, d.h $g_1 = g_2$

1.25 Bemerkung

a) Jedem Polynom $f = \sum_{i=0}^{n} a_i x^i \in K[x]$

kann man eine Funktion $K \to K$ zuordnen. $a \in K \longmapsto f(a) = \sum_{i=0}^{n} a_i a^i \in K$ (Polynomfunktion aus Analysis $K = \mathbb{R}$)

Aufgrund der Definition von Addition/Multiplikation von Polynomen gilt:

$$(f+g)(a) = f(a) + g(a)$$

$$(f \cdot g)(a) = f(a) \cdot g(a)$$

Es kann passieren, dass zwei verschiedene Polynome die gleiche Funktion beschreiben.

Z.B
$$K = \mathbb{Z}_2 = \{0, 1\}$$

 $f = x^2, g = x$
 $f \neq g$
 $f(1) = 1 = g(1)$
 $f(0) = -g(0)$

Über unendlichen Körpern passiert das nicht (später)

b) Schnelle Berechnung von f(a):

$$f = a_0 + a_1 x + \dots + a_n x^n$$

$$f(a) = a_0 + a(a(a_1 + a(a_2 + \dots + a(a_{n-1} + aa_n)))$$

Horner-Schema

1.26 Definition

K Körper, $f, g \in K[x]$ f teilt g $(f \mid g)$ falls $g \in K[x]$ existiert mit $g = g \cdot f$ (Falls $g \neq 0 \mod f \mid g$, so ist $Grad(f) \leq Grad(g)$ nach 'Satz' on page 36)

1.27 Satz

 $K \, \text{K\"{o}rper}, \, 0 \neq f \in K[x], g \in K[x]$

Dann existiert eindeutig bestimmte Polynome q, r

$$(1) g = q \cdot f + r$$

(2)
$$\operatorname{Grad}(r) < \operatorname{Grad}(f)$$

(Beweis WHK, Satz 4.69)

Division mit Rest

.10.2015

1.28 Beispiel

a)
$$g = x^4 + 2x^3 - x + 2$$
, $f = 3x^2 - 1$, $f, g \in Q[x]$

$$\left(\begin{array}{ccc} x^4 + 2x^3 & -x + 2 \\ -x^4 & +\frac{1}{3}x^2 \\ \hline & 2x^3 + \frac{1}{3}x^2 & -x \\ \hline & & -2x^3 & +\frac{2}{3}x \\ \hline & & & \frac{1}{3}x^2 - \frac{1}{3}x & +2 \\ \hline & & & & -\frac{1}{3}x + \frac{19}{9} \end{array}\right)$$

b)
$$g = x^4 - x^2 + 1$$
 $f = x^2 + x$ $f, g \in \mathbb{Z}_3[x]$
 $x^4 + 3x^3 + 1 : x^2 + x = x^2 + 2x$
 $-(x^4 + x^3)$
 $2x^3 + 2x^2 + 1$
 $-(2x^3 + 2x^2)$

1.29 Korollar

K Körper, $a \in K$.

 $f \in K[x]$ ist genau dann durch (x - a) teilbar, wenn f(a) = 0 (d.h a ist Nullstelle von f)

$$[f=g\cdot(x-a),q\in K[x]]$$

Beweis.

Falls $x - a \mid f$, so existiert $q \in K[x]$ mit f = q(x - a).

Dann
$$f(a) = q(a) \cdot \underbrace{(a-a)}_{=0} = 0.$$

Umgekehrt: Angenommen f(a) = 0. Division mit Rest von f durch x - a:

$$f=q\cdot(x-a)r,q,r\in K[x]$$

$$Grad(r) < Grad(x - a) = 1, r \in K$$

Zeige: r = 0.

$$r = f - q \cdot (x - a)$$

Setze $a \in K$ ein.

$$r = f(a) - q(a) \cdot (a - a) = 0 - 0 = 0$$

 $f = q \cdot (x - a)$

1.30 Definition

K Körper $a \in K$ heißtm-fache Nullstelle von $f \in K[x]$, falls $(x-a)^m \mid f$ und $(x-a)^{m+1} \nmid f$.

Dass heißt $f = q \cdot (x - a)^m$ und $q(a) \neq 0$

1.31 Beispiel

$$x^5 + x^4 + 1 \in \mathbb{Z}_3[x]$$

In \mathbb{Z}_3 hat f die Nullstelle 1
'Korollar' on page 39: $x - 1 (= x + 2)$ teilt f
Dividiere f durch $x - 1$:
 $f = (x^4 + 2x^3 + 2x + 2) \cdot (x - 1)$

1.32 Satz

K Körper, $f \in K[x]$, Grad $(f) = n \ge 0$ (dass heißt $f \ne 0$).

Dann hat f höchstens n Nullstellen in K (einschließend Vielfachheit). Genauer: Sind a_1, \ldots, a_k die verschiedenen Nullstellen von f, so ist

 $f = g \cdot (x - a_1)^{m_1} \cdot \dots \cdot (x - a_k)^{m_k}$, m_i Vielfachheiten der Nullstellen a_i , g hat keine Nullstelle in K6

Beweis. Durch Induktion nach n.

n = 0: $f = a_0 \neq 0$, ohne Nullstelle. \checkmark .

Sei n > 0. Behauptung sei richtig für alle Polynome von Grad < n.

Hat f keine Nullstellen, $g = f \checkmark$

Hat f Nullstellen $a_1 \dots, a_k, k \ge 1$

so $f = q \cdot (x - a_1)^{m-1}$ (nach Definition) $q(a_1) \neq 0$.

$$Grad(q) = n - m_1 < n$$

Wir zeigen:

q hat genau die Nullstellen a_2, \ldots, a_k mit Vielfachheiten m_2, \ldots, m_k .

Klar: Jede Nullstelle von q ist Nullstelle von f, Dass heißt q hat höchstens Nullstellen a_2, \ldots, a_k .

Diese Nullstellen hat q mit Vielfachheit $0 \ge n_i \ge m_i$, denn $(x - a_i)^{m_i} | q \Rightarrow (x - a_i)^{n_i} | f$

Sei
$$i \in \{2, ..., k\}$$
. Es ist $f = s \cdot (x - a_i)^{m_i}$, $s \in K[x]$, $s(a_i) \neq 0$

$$q = q_1 \cdot (x - a_i)^{n_i}$$
, $q_1 \in K[x]$, $q(a_i) \neq 0$, $((x - a_i)^0 = 1)$

$$f = q_1(x - a_1)^{n_i} \cdot (x - a_1)^{m_1}$$
 'Korollar' on page 36c):

$$s(x-a_i)^{m_i-n_i} = q_1 \cdot (x-a_1)^{m_1}$$

Ist $m_i > n_i$, so ist $m_i - n_i > 0$

$$0 = s(a_i)(a_i - a_i)^{m_i - n_i} = q(a_i)(a_i - a_i) \neq 0E$$

Dass heißt $.n_i = m_i.i, 2..., k$

$$q = g(x - a_2)^{m_2} \dots (x - a_k)^{m_k}$$
, g ohne Nullstelle in K

$$f = g(x - a_1)^{m_2} \cdots (x - a_2)^{m_1}$$
 (Nach Induktionsvorsaussetzung)

1.33 Korollar

K Körper, $f, g \in K[x]$, $m = \max(Grad(f), Grad(g))$

Gibt es m+1 Elemente $a_1, \ldots, a_{m+1} \in K$, paarweise verschieden, mit $f(a_i) = g(a_i)$, $i = 1, \ldots, m+1$ so f = g.

Insbesondere: Ist K unendlich $f, g \in K[x]$ mit f(a) = g(a) für alle $a \in K$, so ist f = g

Beweis.
$$f-g \in K[x]$$
, $Grad(f-g) \le m$.
 $f-ghat m+1$ Nullstellen $a_1, \dots a_{m+1}$
 $1.32 \ f-g=0, f=g$

1.34 Bemerkung

Über $\mathbb{Q}, \mathbb{R}, \mathbb{Z}_p(p \text{ Primzahl})$ gibt es Polynome beliebig hohen Grades ohne Nullstellen

Über \mathbb{Q} , \mathbb{R} : $(x^2 + 1)^m$ hat Grad(2m), keine Nullstellen in \mathbb{Q} , \mathbb{R} über \mathbb{Z}_p z.B $(x^p - x + 1)^m$ hat Grad(pm), ohne Nullstellen (ohne Beweis)

1.35 Fundamentalsatz der Algebra

Ist
$$f \in \mathbb{C}[x]$$
, $f \neq 0$ so ist $(f = a_n x^n + ... + a_0)$
 $f = a_n (x - c_1)^{m_1} ... (x - c_k)^{m_k}, a_n.c_i, ..., c_k \in \mathbb{C}$ (Nullstellen mit Vielfachen m_1, m_2)
 $m_1 + ... + m_k = \text{Grad}(f)$

Grad(f) = n f hat n Nullstellen (einschließend Vielfachheit)

2 Vektorräume

3.11.2015

2.1 Definition

Sei K ein Körper. Ein K-Vektorraum V besitzt Verknüpfung + bezüglich derer eine Kommutative Gruppe ist (Neutrales Element σ , Nullvektor, Inverses zu $v \in V : -v$). Außerdem existiert Abbildung $K \times V \longrightarrow V$

$$(a, v) \longmapsto av, a \in K, v \in V$$

("Multiplikation"von Elementen aus V, ("Vektoren") mit Körperelementen ("Skalare")), so dass gilt:

lare)), so dass gift:
$$(a + b)v = av + bv \text{ für alle } a, b \in K, v \in V$$

$$a(v + w) = av + aw \text{ für alle } a \in K, v, w \in V$$

$$(ab)v = a(bv) \text{ für alle } a, b \in K, v \in V$$

$$\text{in } K$$

$$1v = v \text{ für alle } v \in V.$$

2.2 Beispiel

a) K Körper, $n \in \mathbb{N}$

$$K^{n} = \left\{ \begin{pmatrix} a_{1} \\ \vdots \\ a_{n} \end{pmatrix} : a_{i} \in K \right\} \text{ ist K-Vektorraum bezüglich } \begin{pmatrix} a_{1} \\ \vdots \\ a_{n} \end{pmatrix} + \begin{pmatrix} b_{1} \\ \vdots \\ b_{n} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} a_{1} + b_{1} \\ \vdots \\ a_{n} + b_{n} \end{pmatrix}$$

$$a \begin{pmatrix} a_{1} \\ \vdots \\ a_{n} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} aa_{1} \\ \vdots \\ aa_{n} \end{pmatrix} \text{ für alle } a \in K, \begin{pmatrix} a_{1} \\ \vdots \\ a_{n} \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} b_{1} \\ \vdots \\ ab_{n} \end{pmatrix} \in K^{n}. \text{ Raum der } Spaltenvektoren$$

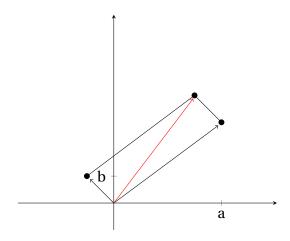
$$\text{der } L\ddot{a}nge \ n \ \ddot{u}\text{ber } K.$$

2 VEKTORRÄUME 2.2 Beispiel

Entsprechend: Raum der Zeilenvektor,
$$\begin{pmatrix} a_1 \\ \vdots \\ a_n \end{pmatrix} = (a_1, \dots, a_n)^t$$

Für $K = \mathbb{R} : \mathbb{R}^n$

n = 2,3 Elemente aus $\mathbb{R}^2, \mathbb{R}^3$, identifizierbar mit Ortsvektor der Ebene oder des 3-dimensionalen Raumes.



- b) Sei K ein Körper Polynomring K[x] ist ein K-Vektorraum, bezüglich
 - Addition von Polynomen
 - Multiplikation von Körperelementen mit Polynomen

$$a\left(\sum_{i=0}^{n} a_i x^i\right) := \sum_{i=0}^{n} (aa_i) x^i \in K[x]$$

(Multiplikation von Polynomen mit Polynom Grad ≤ 0)

- 2.1 folgt aus den Ringeingenschaften von K[x]
- c) K Körper. V = Abbildung $(K,K) = \{\alpha : K \to K : \alpha \text{Abbildung}\}\ \text{Addition auf V}$ $\alpha + \beta \in V(\alpha + \beta)(x) = \alpha(x) + \beta(x)$ für alle $x \in K$ Skalare Multiplikation:

$$a \in \mathbb{R}$$
, $\alpha \in V(a\alpha)(x) = a \cdot \alpha(x)$ Für alle $x \in K$

Nachrechnen: Damit wird V ein K-Vektorraum

2.3 Proposition

K Körper, V, K - VR

- a) $a \cdot \sigma = \sigma$
- b) $0 \cdot v = \sigma$
- c) $(-1) \cdot v = -v$ a,b,c Für alle $v \in V$

2.4 Definition

K Körper, VK - VR.

 $\emptyset + U \subseteq V$ heißt Unterraum (Untervektorraum, oder Teilraum) von V, falls U bezüglich Addition auf V und der skalaren Multiplikation mit Elementen aus K selbst K Vektorraum ist.

2.5 Proposition

U ist Unterraum von V

 \Leftrightarrow

- (1) $u_1 + 1_2 \in U$ für alle $u_1, u_2 \in U$
- (2) $au \in U$ für alle $u \in U$, $a \in L$ (Nullvektor in U = Nullvektor in V)

Beweis. $\Rightarrow \checkmark \Leftarrow$: Da $U \neq \emptyset$, existiert $u \in U$.

 $\sigma=0\cdot u\in U$

 $u \in U \Rightarrow -u = (-1)u \in U$

Mit (1): (U, +) ist kommutative Gruppe. Restliche Axiome gelten auch für U, K.

2 VEKTORRÄUME 2.6 Beispiel

2.6 Beispiel

- a) V K VR, so ist V Unterraum von V. und $\{0\}$ ist Unterraum von V (*Nullraum*)
- b) Betrachte K[x] als K VR. (2.2). Sei $n \in \mathbb{N}_0$. $U = \{f \in K[x] : \operatorname{Grad}(f) \le n\}$ Unterraum von K[x]

2.7 Proposition

Seien U_1 , U_2 Unterräume von K-VR V.

- a) $U_1 \cap U_2$ ist Unterraum
- b) $U_1 + U_2 := \{u_1 + u_2 : u_1 \in u_1 \in U_2, u_2 \in U_2\}$ ist Unterraum von V (Summe von Unterräume)
- c) $U_1 + U_2$ ist der kleinste Unterraum von V, der $U_1 \cup U_2$ enthält.
- d) $U_1 \cap U_2$ ist im Allgemeinen kein Unterraum. Beweis: 0.4

2.8 Definition

V K-VR

a)
$$v_1, \dots, v_m \in V, a - i, \dots a_m \in K$$

Dann heißt
$$a_1 v_1 + \dots a_m v_m = \sum_{i=1}^m a_i v_i \in V$$

Linearkombination von v_1, \ldots, v_m (mit Koeffizienten a_1, \ldots, a_m).

[Beachte: Zwei formell verschiedene Linearkombinationen derselben Vektoren können den gleichen Vektor darstellen z.B. in \mathbb{R}^2 :

$$1 \cdot \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \end{pmatrix} + 2 \cdot \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \end{pmatrix} + 3 \cdot \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \end{pmatrix}$$
$$2 \cdot \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \end{pmatrix} + 3cd \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \end{pmatrix} + 2 \cdot \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 4 \\ 5 \end{pmatrix}$$

2.9 Satz 2 VEKTORRÄUME

b) Ist $M \subseteq V$, so ist der von M erzeugte oder aufgespannte Unterraum $\langle M \rangle_k$ (oder kurz (< M >) die Menge aller endlichen Linearkombination, die man mit Vektoren aus M bilden kann:

$$< M > = \{ \sum_{i=1}^{n} a_i v_1 : n \in \mathbb{N}, a_i \in K, v_i \in M \}$$

 $< \emptyset >_K := \{ \emptyset \}$
 $M = \{ v_1, \dots v_m \} : < M > = : < v_1, \dots, v_m >$

c) Ist $\langle M \rangle_K = V$, so heißt M Erzeugungssystem

2.9 Satz

V K-VR, $M \subseteq V$

- a) $\langle M \rangle_K$ ist Unterraum von V
- b) $\langle M \rangle_K$ ist der kleinste Unterraum von V, der M enthält. Insbesondere: Sind u_1 , u_2 Unterräume von V, so ist $\langle U_1 \cup U_2 \rangle_K = U_1 + U_2$ Beweis: 0.7

2.10 Definition

V K-VR V heißt endlich erzeugt, falls es eine endliche Teilmenge $M \subseteq V$ gibt mit $V = \langle M \rangle_K$

2.11 Beispiel

a)
$$K^n = \left\{ \begin{pmatrix} a_1 \\ \vdots \\ a_n \end{pmatrix} : a_i \in K \right\}$$
 K^n ist endlich erzeugt.

R ist endlich erzeugt.
$$e_1, \dots, e_n \ Einheitsvektor \ e_i = \begin{pmatrix} 0 \\ \vdots \\ 1 \\ \vdots \\ 0 \end{pmatrix} \leftarrow i$$

2 Vektorräume 2.12 Definition

$$K^n = \langle e_1, \dots, e_n \rangle_K$$
, denn $\begin{pmatrix} a_1 \\ \vdots \\ a_n \end{pmatrix} = a_1 e_1 + \dots + a_n e_n$

b) K[x] als K-Vr ist nicht endlich erzeugt. Angenommen e existiert $f_1, ..., f_n \in K[x]$ mit $K[x] = \langle f_1, ..., f_n \rangle_K$.

Sei t, max Grad $(f_i) \in \mathbb{N}_0 \cup \{-\infty\}$

Dann haben alle Polynome in $\langle f_1, \dots, f_n \rangle_K$ höchstens Grad t. Also $x^{t+1} \in$

$$K[x] \setminus \langle f_1, \dots, f_n \rangle_K E$$

$$M = \{1, x, x^2, x^3, \ldots\} = \{x^i : i \in \mathbb{N}_0\}$$

$$K[x] = \langle M \rangle_K . \qquad f = \sum_{n=0}^t a_i x^i$$

c) $n \in \mathbb{N}$. $U = \{ f \in K[x] : Grad(f) = n \}$ Unterram von K[x], endlich erzeugt

2.12 Definition

Sei V K-VR, $v_1, \ldots, v_m \in V$ heißen linear $abh \ddot{a}ngig$, wenn es $a_1, \ldots, a_n \in K$, nicht alle=0, gibt mit

$$a_1 v_1 + \ldots + a_m v_m = \sigma$$

(Beachte: Immer mit $0 \cdot v_1 + ... + 0 \cdot v_m = \sigma$, aber bei lineare Abhängigkeit soll es noch eine andere Möglichkeit geben) Andernfalls nennt man $v_1, ..., v_m$ linear unabhängig:

(D.h aus $a_1 v_1 + ... + a_m v_m = \sigma$ folt $a_1 = ... = a_m = 0$)

Entsprechend: $\{v_1, \dots, v_m\}$ linear abhängig, linear unabhängig.

Ø per Definition linear unabhängig. Klar: Teilmenge von linear unabhängigen Vektoren wieder linear unabhängig

2.13 Beispiel

- a) σ ist linear abhängig: $1 \cdot \sigma = \sigma$
- b) $v, w \in V, v \neq \sigma \neq w$. Wann sind v und w linear abhängig?

2.13 Beispiel 2 Vektorräume

$$v$$
, w linear abhängig $\Rightarrow \exists a, b \in K$, nicht beide = 0 mit $a \cdot v + b \cdot w = \sigma$

Angenommen : $a \neq 0$ $a \cdot v = -b \cdot w | a^{-1}$ (K Körper)

$$v = 1 \cdot v = (a^{-1}a)v = a^{-1}(av) = a^{-1}(-bw) = (-a^{-1}b)w \in \langle w \rangle_K = \{cw : c \in K\}$$

 $d \in K$

$$dv = (-da^{-1}b)w \in \langle w \rangle_K$$

$$< v >_K \subseteq < w >_K$$

Dann auch $b \neq 0$.

Angenommen b = 0, $a \cdot v = -0 w = \sigma$

$$v = a^{-1}\sigma = \sigma E$$
 Vertausche Rollen von $v, w :< w >_K \le <$

 $v>_K$

v, w linear abhängig $\Leftrightarrow \langle v \rangle_K = \langle w \rangle_K$

Beweis. $\Rightarrow \checkmark$

$$\Leftarrow v \in \langle v \rangle_K = \langle w \rangle_K$$

$$\Rightarrow v = c \cdot w$$
 für ein $c \in K$.

$$\Rightarrow \sigma = -v + c \cdot w = (-1)v + c \cdot w$$

$$\Rightarrow v, w$$
 linear abhängig.

c) $e_1, \dots e_n \in K^n$ sind linear unabhängig.

$$\begin{pmatrix} 0 \\ \vdots \\ 0 \end{pmatrix} = a_1 e_1 + \dots + a_n e + n = \begin{pmatrix} a_1 \\ \vdots \\ a_n \end{pmatrix}$$

$$\Rightarrow a_1 = a_2 = 0$$

d)
$$\begin{pmatrix} 1 \\ 2 \\ 3 \end{pmatrix}$$
, $\begin{pmatrix} 3 \\ 2 \\ 1 \end{pmatrix}$, $\begin{pmatrix} 2 \\ 3 \\ 4 \end{pmatrix}$ $\in \mathbb{R}^3$ linear abhängig, linear unabhängig? Für welche $a, b, c \in \mathbb{R}$

gilt
$$a \begin{pmatrix} 1 \\ 2 \\ 3 \end{pmatrix} + b \begin{pmatrix} 3 \\ 2 \\ 1 \end{pmatrix} + c \begin{pmatrix} 2 \\ 3 \\ 4 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix}$$
?

Führt auf LGS für die unbekannten a, b, c

$$1a \ 3b \ 2c = 0$$

$$2a \ 2b \ 3c = 0$$

$$3a \ 1b \ 4c = 0$$

Gauß:

$$\begin{pmatrix} 1 & 3 & 2 & 0 \\ 2 & 2 & 3 & 0 \\ 3 & 1 & 4 & 0 \end{pmatrix} \rightarrow \begin{pmatrix} 1 & 3 & 2 & 0 \\ 0 & -4 & -1 & 0 \\ 0 & -8 & -2 & 0 \end{pmatrix} \rightarrow \begin{pmatrix} 1 & 3 & 2 & 0 \\ 0 & 1 & 0.25 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 \end{pmatrix}$$

$$c \text{ frei wählbar, } b = -\frac{1}{4}c \qquad a = -3b - 2c = -\frac{3}{4}c - 2c = -\frac{5}{4}c$$

$$z.B \ c = 4, b = -1, a = -5$$

$$(-5)\begin{pmatrix} 1 \\ 2 \\ 3 \end{pmatrix} + (-1)\begin{pmatrix} 3 \\ 2 \\ 1 \end{pmatrix} + 4\begin{pmatrix} 2 \\ 3 \\ 4 \end{pmatrix} = 0$$

Vektoren sind linear abhängig,

2.14 Bemerkung

Man kann auch für unendliche Mengen $M \subseteq V$ lineare Unabhängigkeit definieren.

Jede endliche Teilmenge von M ist linear unabhängig. Zum Beispiel $\{x^i : i \in \mathbb{N}_0\}$ linear unabhängig in K[x].

2.15 Satz !!!

V K-VR, v_1, \ldots, v_m sind linear abhängig

1.
$$\Leftrightarrow \exists i : v_i = \sum_{\substack{j=1 \ j \neq i}}^m b_j v_j$$
 für geignete $b_j \in K$
 $\Leftrightarrow \exists i : \langle v_1, \dots, v_m \rangle_K = \langle v_1, \dots, v_{i-1}, v_{i+1}, \dots, v_m \rangle_K$

- 2. v_1, \ldots, v_m linear unabhängig \Leftrightarrow jedes $v \in \langle v_1, \ldots, v_m$ lässt sich als v_1, \ldots, v_m schreiben.
- 3. Sind $v_1, ..., v_m$ linear unabhängig und ist $V \notin \langle v_1, ..., v_m \rangle_K$, so sind v_1, v_m, v linear unabhängig.

Beweis. Wie in 0.11, aber
$$v_1, \ldots, v_m \in V$$

2.16 Definition

Sei *V* endliche erzeugter *K*-VR.

Eine endliche Teilmenge $B \subseteq V$ heißt *Basis* von V, falls

2.17 Beispiel 2 VEKTORRÄUME

- (1) $V\langle B\rangle_K$
- (2) B linear unabhängig

 $(V = {\sigma}) : \emptyset$ ist Basis von V)

2.17 Beispiel

a) $e_1, ..., e_n$ Basis K^n (kanonische Basis)

$$\begin{pmatrix} a_1 \\ \vdots \\ a_n \end{pmatrix} = a_1 e_1 + \dots + a_n e_n$$

b)
$$\begin{pmatrix} 1 \\ 2 \end{pmatrix}$$
, $\begin{pmatrix} 3 \\ 1 \end{pmatrix}$, $K = \mathbb{Z}_5$:

$$3 \cdot \begin{pmatrix} 1 \\ 2 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 3 \\ 1 \end{pmatrix}$$

$$\binom{0}{0} = 3 \binom{1}{2} - \binom{3}{1} = 3 \binom{1}{2} + 4 \binom{3}{1}$$
 bilden keine Basis von \mathbb{Z}_5^2

$$\begin{pmatrix} 1 \\ 2 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} 3 \\ 1 \end{pmatrix}, K = \mathbb{Z}_7$$
:

Lineare Unabhängigkeit:

$$a \begin{pmatrix} 1 \\ 2 \end{pmatrix} + b \begin{pmatrix} 3 \\ 1 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \end{pmatrix}$$

Führt auf LGS für a,b:

$$1 \cdot a + 3 \cdot b = 0$$

 $1 \cdot a + 3 \cdot b = 0$ $2 \cdot a + 1 \cdot b = 0$ Gauß-Algorithmus (funktioniert über jedem Körper K)

$$\begin{pmatrix} 1 & 3 & 0 \\ 2 & 1 & 0 \end{pmatrix} \rightarrow \begin{pmatrix} 1 & 3 & 0 \\ 0 & 2 & 0 \end{pmatrix} \xrightarrow{II \cdot 4} \begin{pmatrix} 1 & 3 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \end{pmatrix}$$

$$\left\langle \begin{pmatrix} 1 \\ 2 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} 1 \\ 3 \end{pmatrix} \right\rangle_{\mathbb{Z}_5} = \mathbb{Z}_7^2$$

$$\operatorname{Sei} \begin{pmatrix} c \\ d \end{pmatrix} \in \mathbb{Z}_7^2$$

Gesucht sind $a, b \in \mathbb{Z}_7$

Gauß:

$$\begin{array}{rcl}
1 \cdot a & +3 \cdot b & = c \\
2 \cdot a & +1 \cdot b & = d \\
\begin{pmatrix} 1 & 3 & c \\ 2 & 1 & d \end{pmatrix} & \rightarrow & \begin{pmatrix} 1 & 3 & c \\ 0 & 2 & d - 2c \end{pmatrix} & \xrightarrow{II \cdot 4} & \begin{pmatrix} 1 & 3 & c \\ 0 & 2 & 4d - c \end{pmatrix} \\
b & = 4d - c = 4d + 6c \\
a & = c - 3b = 4c + 2d \\
\begin{pmatrix} c \\ d \end{pmatrix} = (4c + 2d) \begin{pmatrix} 1 \\ 2 \end{pmatrix} + (4d + 6c) \begin{pmatrix} 3 \\ 1 \end{pmatrix}$$

2.18 Satz (Existenz von Basen)

Sei V endliches Erzeugter K-VR. Dann enthält jedes endliche Erzeugendensystem von V eine Basis vom V.

Beweis. Sei $M \subseteq V$ endlich mit $V = \langle M \rangle_K$. Ist M linear unabhängig, so ist M Basis \checkmark

ist M linear abhängig, so existier nach 2.15a)

$$v \in M \text{ mit } V = \langle M \rangle_K = \langle M \setminus \{v\} \rangle_K$$

Da M endlich, endet dieses Verfahren mit Basis

2.19 Lemma

V endlich erzeugter K−VR

 $B = \{v_1, \dots, v_n\}$ Basis von V. Sei $\sigma \neq w \in V$.

Dann
$$w = \sum_{j=1}^{n} a_j v_j, a_j \in K$$
.

Ist $a_i \neq 0$, so ist $(B \setminus \{v_j\}) \cup \{w\}$ wieder eine Basis von V

Beweis.
$$w = \sum_{j=1}^{n} a_j v_j \Rightarrow a_i v_j = w - \sum_{\substack{j=1 \ j \neq i}}^{n} a_i v_j$$

$$\Rightarrow v_i = a^{-1}(a_i v_i) = a_i^{-1} w + \sum_{\substack{j=1 \ j \neq i}}^{n} (a_i^{-1} a_j) v_j$$

$$v_i \in \langle (B \setminus \{v_i\} \cup \{w\})_K$$

$$V = \langle B \rangle_K = \langle B \cup \{w\} \rangle_K = \langle B \setminus \{v_i\} \cup \{w\} \rangle_K$$
Zeige $(B \setminus \{v_i\} \cup \{w\})$ ist linear unabhängig:

Angenommen
$$\sigma = \sum_{\substack{j=1 \ j \neq 1}}^6 c_j v_j + cw = \sum_{\substack{j=1 \ j \neq 1}}^6 c_i v_j + \sum_{\substack{j=1 \ j \neq 1}}^6 ca_j v_j = \sum_{\substack{j=1 \ j \neq 1}}^6 (c_j + ca_j)v_j + ca_i v_i$$

 v_1, \ldots, v_n linear unabhängig

$$\Rightarrow$$
 (1) $ca_i = 0$ und

$$(2)c_i + ca_i = 0$$
 für alle $j \neq i$

$$(1)ca_i = 0, a_i \neq 0 \Rightarrow c = 0$$

$$(2)c_i = 0$$
 für alle $i \neq j$.

Fertig.

2.20 Satz (Austauschsatz von Steinitz)

(Ernst Steinitz, 1871-1928, Kiel)

V endlich. erzeugter K–VR, B Basis von V, M endliche linear unabhängige Teilmenge von V. Dann existiert $C \subseteq B$ mit |C| = |M|, so dass $(B \setminus C) \cup M$ Basis von V ist.

Insbesondere $|M| \le |B|$.

Beweis. Sei |M| = k

Induktions nach *k*.

 $k = 0 \checkmark$

$$k > 0$$
. Sei $M = \tilde{M} \cup \{w\}, |\tilde{M}| = k - 1$

Induktionsvorraussetzung: Existiert $\tilde{C} \subseteq B$ mit $|\tilde{C}| = |\tilde{C}| = |\tilde{C}| = |\tilde{C}|$ ist Basis von V

$$w = \sum_{u \in B \backslash \tilde{C}} a_u u + \sum_{v \in \tilde{M}} a_v v$$

Mindestens eines der a_U ist \neq 0, denn sonst $W = \sum_{v \in \tilde{M}} a_v v$, also $M = \tilde{M} \cup \{w\}$

linear abhängig E

Also sei $a_i \neq 0$ für ein $u \in B \setminus \tilde{C}$.

Nach 2.19 ist $(B \setminus C) \cup M$ Basis von v_i wobei $c = \tilde{C} \cup \{w\}$.

Fertig.

2 VEKTORRÄUME 2.21 Korollar

2.21 Korollar

V endlich erzeugre K–VR

- a) Je zwei Basen von *V* enthalten gleich viele Vektoren
- b) Jede linear unabhängige Teilmenge von V ist endlich
- c) (Basisergänzungssatz) Jede linear unabhängige Menge von Vektoren lässt sich zu Basis ergänzen.

Beweis. a) B, \tilde{B} Basen von V.

$$2.20: |B| \leq |\tilde{|}B$$

$$|\tilde{B}| \le |B|$$

Also $|B| = ||||\tilde{B}|$.

b) Angenommen V enthält unendlich linear abhängige Teilmenge M, Sei B Basis von V. Wähle $M_0 \subset M$ mit M_0 endlich, $|M_0| > |B|$.

Nach Voraussetzung ist M_0 linear abhängig Widerspruch zu 2.20

c) Sei M linear unabhängig Teilmenge von V. Nach b) ist M endlich.

Sei
$$B$$
 eine Basis von V 2.20: $\exists c \subseteq B, |c| = |M|$ so dass $(B \setminus C) \cup M$ Basis. \Box

Basisergänzung

2.22 Satz

V endlich erzeugter K–VR,

 $B \subseteq V$. Dann sind äquivalent:

- (1) B ist Basis von V
- (2) *B* ist maximal unabhängige Teilmenge von *V*
- (3) B ist minimales Erzeugungssystem von V (d.h. $\langle B \setminus \{w\} \rangle_K \neq V$ für alle $w \in B$.)

Beweis. $(2) \Rightarrow (1)$

Angenommen $\langle B \rangle_K \neq V$

Sei $v \in V \setminus \langle B \rangle_K$.

2.23 Definition 2 Vektorräume

2.15c): $B \cup \{v\}$ linear abhängig f. $\langle B \rangle_K = V B$ ist Basis

- $(1) \Rightarrow (2)$: Angenommen $B \subseteq C$, C linear unabhängig.
- 2.21 c ist endlich.
- $2.20 |c| \le |B| \text{ Daher } B = c.$
- $(3) \Rightarrow (1)$. Angenommen *B* ist linear abhängig

2.15a):
$$\exists w \ inB : V = \langle B \rangle_K = \langle B \setminus \{w\} \rangle_K$$

B ist linear unabhängig also Basis.

 $(1) \Rightarrow (3)$. Angenommen $\exists w \in B \text{ mit } B \setminus \{w\} \setminus_K = V_i = \langle B \rangle_K$

2.15a): *B* ist linear abhängig £

2.23 Definition

V K-VR.

a) Ist V endlich erzeugt, B ist Basis von V, |B| = n, so hat V Dimension n, $\dim_K(V) = n$ (oder einfach $\dim(V) = n$)

b) (V heißt nicht endlich erzeugt, so heißt V unendlich-dimensional) (Also endlich erzeugt = endlich-dimensional)

2.24 Korollar

$$V K$$
-VR, $\dim_K(V) = n$, $B \subseteq V$, $|B| = n$

- a) Ist *B* linear unabhängig, dann ist *B* Basis.
- b) Ist $\langle B \rangle_K = V$, dann ist *B* Basis *Beweis*: Folgt aus 2.22

2.25 Beispiel

a) $\dim_K(K^n) = n$, da e_1, \dots, e_n Basis.

b)
$$V = \mathbb{R}^4$$

$$U = \left\langle \begin{pmatrix} 1\\2\\0\\1 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} 0\\2\\1\\0 \end{pmatrix} \right\rangle$$

$$= u_1 = u_2$$

2 VEKTORRÄUME 2.25 Beispiel

$$u_1$$
, u_2 sind linear unabhängig.

$$a \begin{pmatrix} 1 \\ 2 \\ 0 \\ 1 \end{pmatrix} + b \cdot \begin{pmatrix} 0 \\ 2 \\ 1 \\ 0 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix} \text{ nur für } a, b = 0$$

$$\{u_1, u_2\} \text{ Basis von } U \qquad \dim_R(U) = 2$$

Ergänze u_1 , u_2 zu Basis von $V = \mathbb{R}^4$:

Erste Möglichkeit:

 e_1, e_2, e_3, e_4 kanonische Basis des R^4

$$U_1 = 1e_1 + 2e_2 + 0e_3 + 1e_4$$

2.19:
$$U_1$$
, e_3 , e_4 Basis von \mathbb{R}^4

$$U_2 = au_1 + be_2 + ce_3 + de_4 =$$

$$\begin{pmatrix} 0 \\ 2 \\ 1 \\ 0 \end{pmatrix} = a \begin{pmatrix} 1 \\ 2 \\ 0 \\ 1 \end{pmatrix} + \begin{pmatrix} 0 \\ b \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix} + \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ c \\ 0 \end{pmatrix} + \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ 0 \\ d \end{pmatrix} \qquad c = 1$$

2.19 : u_1 , u_2 , e_3 , e_4 Basis von \mathbb{R}^4

Zweite Möglichkeit:

2.15c):

 v_1, \ldots, v_m linear unabhängig

$$v \notin \langle v_1, \dots, v_m \rangle \Rightarrow v_1, \dots, v_m$$
 linear unabhängig. $U = \left\{ \begin{pmatrix} a \\ 2a + 2b \\ b \\ a \end{pmatrix} : a, b \in \mathbb{R} \right\}$

 $e_1 \notin U$ (1. Koordinate \neq 4. Koordinate)

2.15c) U_1, U_2, e_1 linear unabhängig.

$$\langle u_1, u_2, e_1 \rangle = ?$$

$$U_{1} := \left\{ \begin{pmatrix} a+c \\ 2a+2b \\ b \\ a \end{pmatrix} : a,b,c \in \mathbb{R} \right\}$$

$$e_{2} \notin U$$

2.15c): u_1, U_2, e_1, e_2 linear unabhängig

2.24:
$$\{u_1, u_2, e_1, e_2\}$$
 Basis von \mathbb{R}^4

2.26 Satz 2 Vektorräume

2.26 Satz

V K–VR, $\dim_K(V) = n$.

a) Ist *U* Unterraum von *V*, so ist $\dim_K(U) \le n$. Ist $\dim_K(U) = n$, so ist U = V.

b) (Dimensionenformel)

U, W Unterräume von V, so gilt:

A, B endliche

$$\dim(U+W) = \dim(U) + \dim(W) - \dim(U \cap W)$$

Mengen

 $(|A \cup B| =$

Beweis. a) Ergänze Basis von U zu Basis von V. (2.21c)

 $|A|+|B|-|A\cap B|$

b) Basis von
$$U \cup W \rightarrow$$
 Basis von U

 \rightarrow Basis von w (WHK 9.23)

2.27 Definition

V K-VR, $\dim_K(V) = n$, $B = (v_1, \ldots, v_n)$ geordnete von V. Jedes $v \in V$ hat eindeutige Darstellung $v = \sum_{i=1}^n a_i v_i$ $a_i \in K$ 2.15b) $(a_1, a_n \text{ (in dieser Anordnung) heißen } Koordinaten \text{ von } V \text{ bezüglich } B)$ Insbesondere v_i hat Koordinaten $(0, \ldots, 0, 1, 0, \ldots, 0)$

2.28 Beispiel

a) $V = K^n$, $(e_1, ..., e_n) = B$ kanonische Basis.

Koordinaten von
$$v = \begin{pmatrix} a_1 \\ \vdots \\ a_n \end{pmatrix}$$
 bezüglich $B: (a_1, ..., a_n)$

Kartesische Koordinaten

(R. Decartes, 1596-1650)

b)
$$V = \mathbb{Q}^3$$
, $B = \begin{pmatrix} 1 \\ 2 \\ 0 \end{pmatrix}$, $\begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ 1 \end{pmatrix}$, $\begin{pmatrix} 0 \\ 1 \\ 2 \end{pmatrix}$

B ist geordnete Basis von V. (nachprüfen)

2.28 Beispiel 2 VEKTORRÄUME

Koordinaten von $\begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix}$ bezüglich B:

$$\begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix} = a_1 \begin{pmatrix} 1 \\ 2 \\ 0 \end{pmatrix} + a_2 \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ 1 \end{pmatrix} + a_3 \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \\ 2 \end{pmatrix}$$

Gauß Algorithmus:

$$\begin{pmatrix}
1 & 1 & 0 & 1 \\
2 & 0 & 1 & 0 \\
0 & 1 & 2 & 0
\end{pmatrix}
\rightarrow
\begin{pmatrix}
1 & 1 & 0 & 1 \\
0 & -2 & 1 & -2 \\
0 & 1 & 2 & 0
\end{pmatrix}
\rightarrow
\begin{pmatrix}
1 & 1 & 0 & 1 \\
0 & 1 & -0.5 & 1 \\
0 & 1 & 2 & 0
\end{pmatrix}
\rightarrow
\begin{pmatrix}
1 & 1 & 0 & 1 \\
0 & 1 & -0.5 & 1 \\
0 & 0 & 2.5 & -1
\end{pmatrix}
\rightarrow
\begin{pmatrix}
1 & 1 & 0 & 1 \\
0 & 1 & -0.5 & 1 \\
0 & 0 & 1 & -0.4
\end{pmatrix}$$

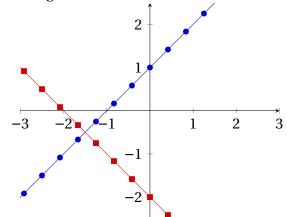
$$a_3 = -0.4$$

$$a_2 = 0.8$$

 $a_1 = 0.2$

Koordinaten von $\begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix}$ bezüglich $B\left(\frac{1}{5}, \frac{4}{5}, -\frac{2}{5}\right)$

Abbildung 4: Eindimensionale Unterräume im \mathbb{R}^2



2.29 Definition 2 Vektorräume

2.29 Definition

V K-VR, U Unterraum von V, $w \in V$. Dann heißt $w + U := \{w + u : u \in U\}$ affiner Unterraum von v.

(w + ist im allgemeinen kein Untervektorraum) $\dim(w + u) := \dim(U)$

2.30 Satz

V K-VR, *U*, *W* Unterräume von *V*,

- a) w + U ist Unterraum ①
 - $\Leftrightarrow W \in U$ (2)
 - $\Leftrightarrow w + U = U \tag{3}$
- b) Ist $v \in w + U$, so ist v + U = w + U
- c) Sind $v_1 + U$, $v_w + W$ affine Unterräume, so ist entweder $(v_1 + U) \cap (v_2 + w) = \emptyset$ oder es existiert $v \in V$ mit $(v_1 + U) \cup (v_2 + W) = v + (U \cup w)$ affiner Unterraum.

Beweis. $(3) \Rightarrow (1) \checkmark$

a) $\textcircled{1} \Rightarrow \textcircled{2}$

w + U Unterraum $\Rightarrow \sigma \in w + U$

- $\Rightarrow \exists u \in U \text{ mit } w + u = \sigma$
- $\Rightarrow w = -u \in U$
- $(2) \Rightarrow (3): w \in U, w + U \subseteq U \text{ (da } U \text{ Unterraum)}$

Sei $u \in U$. Dann $u - w \in U$ $u = w + (u - w) \in w + U$

b) $v \in w + U$, v = w + u für ein $n \in U$

$$v + U = w$$
 $\underbrace{u + U}_{=U \text{ nach a}} = w + U$

c) Angenommen $(v_1 + U) \cup (v_2 + W) \neq \emptyset$

Sei
$$v \in (v_1 + U) \cup (v_2 + U)$$

Nach b)
$$v + U = v_1 + U$$

 $v + W + v_2 + w$

$$(v_1 + U) \cup (v_2 + W) = (v + U) \cup (v + W)$$

$$= v + (U \cap W)$$

$$\supseteq \checkmark$$

$$\subset x \in (v + U) \cup (v + W), x = v + u = v + w, u \in U, w \in W$$

$$u = W \in U \cap W.$$

$$x = v + u = v + (U \cap W)$$

2.31 Bemerkung

affine Unterräume:

spezielle Rolle von σ ist aufgehoben. Zur Beschreibung eines $x \in K^n$ kann man jeden Punkt p als "Nullpunkt "wählen und dann die Koordinaten von x bezüglich einer nach p "verschobenen "Basis berechnen. p hat Koordinaten (p_1, \ldots, p_n) bezüglich Basis v_1, \ldots, v_n

Ursprüngliche Koordinatensystem I : σ , v_1 , ..., v_n

Neues Koordinatensystem II: $:p, v_1 + p, ..., v_n + p$

x hat Koordinaten (a_1, \ldots, a_n) bezüglich I

 \Rightarrow Koordinaten von x bezüglich II = $(a_1 - p_1, ..., a_n - p_n)$

= Koordinaten von x - p bezüglich I

x hat Koordinaten (a'_1, \ldots, a'_n) bezüglich II

 \Rightarrow x hat Koordinaten $(a'_1 + p_1, \dots a'_n + p_n)$ bezüglich I. (Robotik)

2.32 Bemerkung

a) In Mathe II:

 $x \times m$ über $\mathbb{Q}, \mathbb{R}, \mathbb{C}$. Das geht auch bei die Körpern K.

Addition, Multiplikation mit Skalaren, Matrixmultiplikation werden analog definiert.

Es gelten die gleichen Rechenregeln wie in (Mathe II, 9.5 www.ffgti.org)

b) In Mathe II, wurden Matrizen verwendet zur Beschreibung von LGS $\underset{m \times n}{A} x = b x = n \times 1$ Analog: LGS über beliebigen Körpern K. GaußAlgorithmus funktioniert analog.

2.33 Satz 2 Vektorräume

$$(a_1, ..., a_n), a_1 \neq 0$$

 $\rightarrow (1, a_1^{-1}, a_2, ...)$

(K Körper!)

2.33 Satz

a) Die Menge der Lösungen eines homogenen LGS.

$$A \cdot x = 0$$

$$(A \in \mathcal{M}_{n,m}(K), x \in K^m$$

0 ist Nullvektor in K^n)

b) Ist das inhomogene LGS

$$A \cdot x = b$$

lösbar und ist $x_0 \in K^n$ eine spezielle Lösung (d.h $A \cdot x_0 = b$), so erhält man alle Lösungen von $A \cdot x = b$ durch $\{x_0 + y : Ay = 0\}$, y =Zugehöriges homogenes LGS.

Ist U der Lösungsraum von Ax = 0, so ist die Lösungsmenge von Ax = B gerade der affine Unterraum $x_0 + U$ von K^n

Beweis. a) Folgt aus Rechenregeln für Matrizen:

 $x_1, x_2 \in K^m$ Lösungen von $A \cdot x = 0$.

$$A(x_1 + x_2) = Ax_1 + Ax_2 = 0 + 0 = 0$$

 $x_1 + x_2$ Lösung.

 $a \in K$.

$$A(a \cdot x_1) = a \cdot (Ax_1) = a \cdot 0 = 0$$

 $a \cdot x_1$ Lösung.

Null-Lösung existiert. b) $Ax_0 = b$. Sei $y \in K^m$ mit Ay = 0.

$$A \cdot (x_0 + y) = Ax_0 + Ay = b + 0 = b$$

 $x_0 + y$ ist Lösung von Ax = b

Zeige: Jede Lösung von Ax = b ist von der Form $x_0 + y$ für ein y mit Ay = 0.

Sei x Lösung von Ax = b.

$$x = x_0 + (x - x_0)$$

$$A(x - x_0) = Ax - Ax_0 = b - b = 0$$

2.34 Beispiel

gegebenes LGS:
$$x_1 + x_2 + x_3 - x_4 = 0$$

 $x_1 - 2x_2 x_4 = 1$

Über Q:

$$\begin{pmatrix} 1 & 1 & 1 & -1 & 0 \\ 1 & -2 & 0 & 1 \end{pmatrix}$$

$$\begin{pmatrix}
1 & 1 & 1 & -1 & 0 \\
1 & -2 & 0 & 1
\end{pmatrix}$$
Gauß:
$$\begin{pmatrix}
1 & 1 & 1 & -1 & 0 \\
1 & -2 & 0 & 1
\end{pmatrix}
\rightarrow
\begin{pmatrix}
1 & 1 & 1 & -1 & 0 \\
0 & -3 & -1 & 2 & 1
\end{pmatrix}
\rightarrow
\begin{pmatrix}
1 & 1 & 1 & -1 & 0 \\
0 & 1 & \frac{1}{3} & -\frac{2}{3} & -\frac{1}{3}
\end{pmatrix}$$
The Frei wöhlber

 x_3 , x_4 Frei wählbar.

Zugehöriges homogenes System:

$$\begin{pmatrix} 1 & 1 & 1 & -1 & 0 \\ 1 & -2 & 0 & 1 \end{pmatrix} \rightarrow \begin{pmatrix} 1 & 1 & 1 & -1 & 0 \\ 0 & 1 & \frac{1}{3} & -\frac{2}{3} & -\frac{1}{3} \end{pmatrix}$$

Lösungsmenge = Unterraum.

Basis des Lösungsraum:

Setze die frei wählbaren x_4 , x_3 .

•
$$x_4 = 1, x_3 = 0$$
 \sim Lösung
$$\begin{pmatrix} * \\ * \\ 0 \\ 1 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} ** \\ ** \\ 1 \\ 0 \end{pmatrix}$$

Jede Lösung
$$d \cdot \begin{pmatrix} \frac{1}{3} \\ \frac{2}{3}01 \\ + \\ c \end{pmatrix} \begin{pmatrix} -\frac{2}{3} \\ -\frac{1}{3} \\ 1 \\ 0 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} * \\ * \\ c \\ d \end{pmatrix}$$

Lösungsraum vom zugehörigen homogenen LGS:

$$\begin{pmatrix}
\frac{1}{3} \\
\frac{2}{3} \\
0 \\
1
\end{pmatrix}, \begin{pmatrix}
-\frac{2}{3} \\
-\frac{1}{3} \\
1 \\
0
\end{pmatrix}$$

Lineare Abbildungen

3.1 Definition

V, *W*, *K*−VR

a) $\alpha: V \longrightarrow \text{heißt}(K-)$ lineare Abbildung (oder Vektorraum-Homomorphismus) falls:

Additivität
$$\leftarrow$$
 (1) $\alpha(u+v) = \alpha(u) + \alpha(v)$ für alle $u, v \in V$
Homogenität \leftarrow (2) $\alpha(kv) = k\alpha(v)$ für alle $k \in K, v \in V$

3.2 Bemerkung

 $\alpha: V \to W$ lineare Abbildung.

a)
$$\alpha(\sigma) = \sigma$$

b)
$$\alpha(\sum_{i=1}^{n} k_i \nu_i) = \sum_{i=1}^{n} k_i \alpha(\nu_i)$$

Beweis. a)
$$\alpha(\sigma) = \alpha(\sigma + \sigma) = \alpha(\sigma + \sigma)$$

b) Definition + Induktion nach n.

3.3 Beispiel

- a) Nullabbildung $\alpha: V \to W$ $\alpha(v) = \sigma$ für alle $v \in V$
- b) $c \in K$ $\alpha: V \to V, \alpha(v) = c \cdot v$ lineare Abbildung $c = 1: id_v$

c)
$$\zeta : \begin{cases} \mathbb{R}^3 & \longrightarrow \mathbb{R}^3 \\ \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{pmatrix} & \mapsto \begin{pmatrix} 3 \\ x_1 \\ x_2 \end{pmatrix} - x_3 \end{cases}$$

Spiegelung an der $\{x_1, x_2\}$ -Ebene in \mathbb{R}^3

d)
$$\alpha = \begin{cases} \mathbb{R}^2 & \to \mathbb{R}^n \\ \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \end{pmatrix} & \to x_1^2 \end{cases}$$
nicht linear

3 Lineare Abbildungen 3.4 Satz

3.4 Satz

Sei $A \in \mathcal{M}_{m,n}(K)$.

Definiere $\alpha: K^n \to K^m$ (Spaltenvektor)

durch $\alpha(x) = A \cdot x \in K^m$ für alle $x \in K^n$

Dann ist α lineare Abbildung

Beweis. folgt aus Rechenregeln für Matrizenmultiplikation.:

$$\alpha(x+y) = A(x+y) = Ax + Ay$$

$$= \alpha(x) + \alpha(y)$$

$$\alpha(k \cdot x) = A(kx) = k \cdot (Ax)$$

$$= k\alpha(x)$$

Beispiel aus 3.3 a)-c)

• $V = K^n$ Nullabbildung $K^n \to K^m$ Von der Form in 3.4 mit $A = \begin{pmatrix} 0 & \cdots & 0 \\ \vdots & & \vdots \\ 0 & \cdots & 0 \end{pmatrix}$ Nullmatrix

•
$$\alpha = \begin{cases} K^n \to K^n \\ x \mapsto cx(c \in K) \end{cases}$$

$$3.4 \text{ mit } A = \begin{pmatrix} c & 0 \\ & \ddots & \\ 0 & c \end{pmatrix}$$

• Spiegelung aus 3.3c)

$$3.4 \text{ mit } A = \begin{pmatrix} 1 & \dots & 0 \\ & 1 & \\ 0 & & -1 \end{pmatrix}$$

Später: Alle linear Abbildung. $K^n \rightarrow K^m$ sind von der Form 3.4

3.5 Satz

U, V, W K-VR.

a) $\alpha, \beta: V \to W$ linear so $\operatorname{auch} \alpha + \beta$ (definiert durch $(\alpha + \beta)(v) := \alpha(v) + \beta(v) \ \forall v \in V$),

und $k \cdot \alpha$ (definiert durch $(k \cdot \alpha)(v) := k \cdot \alpha(v) \ \forall v \in V$ linear von V nach W

b) $\alpha: V \to W, \gamma: W \to U$ linear. so auch $\gamma \circ \alpha: V \to U$ linear A (oft $\gamma \alpha$ statt $\gamma \circ \alpha$)

Beweis. a) Additivität:

$$u, v \in V$$

$$(\alpha + \beta)(u) + (\alpha + \beta)(v)$$

$$= \alpha(u) + \beta(u) + \alpha(v) + \beta(v)$$

$$= \alpha(u) + \alpha(v) + \beta(v) + \beta(u)$$

$$= \alpha(u + v) + \beta(u + v)$$

$$= (\alpha + \beta)(u + v)$$

HOMOGENITÄT:

$$v \in V \quad k \in K$$
$$(\alpha + \beta)(kv)$$
$$= (k\alpha + k\beta)(v)$$
$$= k(\alpha + \beta)(v)$$

b) *U*, *V*, *W K* Vektorräume

Additivität:

$$u, v \in V$$

$$(\gamma \circ \alpha)(u) + (\gamma \circ \alpha)(v)$$

$$= \gamma(\alpha(u)) + \gamma(\alpha(u))$$

$$= \gamma(\alpha(u) + \alpha(v))$$

$$= \gamma(\alpha(u+v))$$

$$= (\gamma \circ \alpha)(v+u)$$
HOMOGENITÄT:
$$v \in V \quad k \in K$$

3 Lineare Abbildungen 3.6 Satz

$$(\alpha \circ \gamma)(k\nu)$$
= $\gamma(\alpha(k\nu))$
= $\gamma(k\alpha(\nu))$
= $k\gamma(\alpha(\nu))$
= $k(\gamma \circ \alpha)(\nu)$

3.6 Satz

 $\alpha: V \to W$ lineare Abbildung

- a) Ist U Unterraum von V, so ist $\alpha(U) := \{\alpha(u), u \in U\}$ Unterraum von W. Insbesondere ist $\alpha(V)$, *Bild von* α , Unterraum von W,
- b) Ist *U* endlich-dimensional, so auch $\alpha(u)$ und es gibt $\dim(\alpha(U)) \leq \dim(U)$

Beweis.
$$a$$
), $\alpha(U_1)$, $\alpha(U_2) \in \alpha(U)$
dass heißt $u_1, u_2 \in U$, so $\alpha(U_1) + \alpha(U_2) = \alpha(u_1 + u_2) \in \alpha(U)$
 $k \in K$
 $k \cdot \alpha(U_1) = \alpha(ku_1) \in \alpha(U)$
b) Sei u_1, \dots, u_k Basis von U
 $u \in U, u = \sum_{i=1}^k c_i u_i, c_1 \in K$
 $\alpha(u) = \sum_{i=1}^k c_i \alpha(u_i)$
Also: $\alpha(U) = \langle \alpha(u_1), \dots, \alpha(U_k) \rangle_K$
Nach $?? \{\alpha(u_1), \dots, \alpha(U_k)\}$
 $\dim(\alpha(U)) \leq K \geq \dim(U)$

3.7 Definition

V, W K-VR, V endlich dimensional. $\alpha: V \to W$ linear Abbildung. Dann $\dim(\alpha(V)) = \operatorname{rg}(\alpha)$, $Rang \operatorname{von} \alpha$

3.8 Satz

V, W K-VR, $\alpha : V \rightarrow W$ lineare Abbildung

- a) $\ker(\alpha) := \{ v \in V : \alpha(v) = \sigma \},$ $\operatorname{Kern} \operatorname{von} \alpha$, ist Unterraum von V.
- b) α injektiv \Leftrightarrow ker(α) = { σ }
- c) Ist α bijektiv, so ist die Umkehrabbildung $\alpha^{-1}: W \to V$ bijektiv *und linear*

Beweis. a)
$$v_1, v_2 \in \ker(\alpha)$$

 $\alpha(v_1 + v_2) = \alpha(v_1) + \alpha(v_2)$
 $= \sigma + \sigma = \sigma$

Also: $v_1 + v_2 \in \ker(\alpha)$

$$\alpha(k \cdot \nu_1) = k \cdot \alpha(\nu_1) = k \cdot \sigma \cdot \sigma = \sigma$$

Also $kv_1 \in \ker(\alpha)$ b) \Rightarrow : \checkmark , denn falls $\sigma \neq v \in \ker(\alpha)$ so $\alpha(v) = \sigma = \alpha(\sigma)$, $\alpha(\sigma)$, α nicht injektiv. \checkmark

 \Leftarrow : Angenommen $v_1, v_2 \in V$ mit $\alpha(v_1) = \alpha(v_2)$.

Zu zeigen: $v_1 = v_2$.

$$\sigma = \alpha(\nu_1) - \alpha(\nu_2)$$
$$= \alpha(\nu_1 - \nu_2)$$

 α linear.

$$\Rightarrow v_1 - v_2 \in \ker(\alpha) = \{\sigma\}$$

$$\Rightarrow v_1 - v_2 = \sigma, v_1 = v_2.$$

c) Zu zeigen: α^{-1} ist linear.

Seien $w_1, w_{\omega} \in w$.

Zeige
$$\alpha^{-1}(w_1 + w_2) = \alpha^{(w_1)} + \alpha(w_2)$$

$$\alpha$$
 bijektiv $\Rightarrow v_1, v_2 \in V$ mit $\alpha(v_1) = w_1, \alpha(v_2) = w_2, v_1 = \alpha^{-1}(w_1), v_2 = \alpha^{-1}(w_2).$
 $\alpha^{-1}(w_1 + w_2) = \alpha^{-1}(\alpha(v_1) + \alpha(v_1)) = v_1 + v_2 = \alpha - 1(w_1) + \alpha^{-1}(w_2)$

3.9 Beispiel

$$\alpha : \begin{cases} \begin{bmatrix} \mathbb{R}^3 & \to \mathbb{R}^3 \\ x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{bmatrix} & \to \begin{pmatrix} x_1 \\ 2 \\ x_2 \end{pmatrix} x_1 + x_2 + 2x_3 \text{ ist lineare Abbildung, da}$$

$$\alpha \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 2 & 0 & 0 \\ 1 & 1 & 2 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{pmatrix}$$

$$\alpha(e_1) = \begin{pmatrix} 1 \\ 2 \\ 1 \end{pmatrix}, \alpha(e_1) = \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \\ 1 \end{pmatrix}, \alpha(e_3) = \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ 2 \end{pmatrix}$$
Bild von $\alpha(e_1), \alpha(e_2), \alpha(e_3)$ linear abhängig.

Bild von $\alpha(e_1)$, $\alpha(e_2)$, $\alpha(e_3)$ linear abhängig.

$$\alpha(\mathbb{R}^3)\langle (e_1), \alpha(e_2) \rangle$$

$$rg = 2$$

 $U = \langle e_2, e_2 \rangle$ 2-dimensional Unterraum von \mathbb{R}^3

$$\alpha(U) = \langle \alpha(e_2) \rangle = \langle e_3 \rangle$$
 1-dimensional.

$$ker 3(\alpha) = ?$$

Suche alle
$$\begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{pmatrix}$$
 mit $\begin{pmatrix} x_1 \\ 2x_1 \\ x_1 + x_2 + x_3 \end{pmatrix}$

$$2x_1 = 0$$

$$x_1 + x_2 + 2x_3 = 0$$

$$\ker(\alpha) = \left\{ \begin{pmatrix} 0 \\ -2c \\ c \end{pmatrix} : c \in \mathbb{R} \right\}$$

$$\begin{pmatrix} 0 \\ -2 \\ 1 \end{pmatrix}$$
 1-dimensional.

3.10 Satz

V, W K-VR, dim $(v) = n\{v_1, \dots v_n\}$ sei Basis von V.

 $w_1, \ldots, w_n \in W$ beliebig (nicht notwendig verschieden). Dann existiert genau eine lineare Abbildung $\alpha: V \to W$ mit $\alpha(v_1) = w_1, i = 1, \ldots, n$, nämlich

$$\alpha(\sum_{i=1}^n c_i v_i) := \sum_{i=1}^n c_i w_i, (\star)$$

Also: kennt man die Bilder einer Basis so kennt man die lineare Abbildung vollständig.

Beweis. Die in (\star) definiert Abbildung α ist linear und es gilt $\alpha(v_i) = w_i$ für $i = 1 \dots n$ (Nachrechnen)

 α eindeutig:

Angenommen $\beta: V \to W$ linear mit $\beta(v_i) = w_i$, so gilt $\beta(\sum_{i=1}^n c_i v_i) = \sum_{i=1}^n c_i \beta(v_i) =$

$$\sum_{i=1}^{n} c_i w_i = \alpha \left(\sum_{i=1}^{n}\right)$$

$$\alpha = \beta$$

Beispiel:

$$V = W = \mathbb{R}^{3}$$

$$\alpha(e_1) = \begin{pmatrix} 2 \\ -17 \\ 3 \end{pmatrix}, \alpha(e_2) = \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \\ 1 \end{pmatrix}, \alpha(e_3) = \begin{pmatrix} 0 \\ -5 \\ 0 \end{pmatrix}$$

$$\alpha\begin{pmatrix}2\\3\\4\end{pmatrix} =?$$

$$\alpha \begin{pmatrix} 2 \\ 3 \\ 4 \end{pmatrix} = 2 \cdot \begin{pmatrix} 2 \\ -17 \\ 3 \end{pmatrix} + 3 \cdot \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \\ 1 \end{pmatrix} + 4 \cdot \begin{pmatrix} 0 \\ -5 \\ 0 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 7 \\ -51 \\ 9 \end{pmatrix}$$

3.11 Beispiel

$$V = \mathbb{R}^n, \alpha : V \to V$$

Drehung um Winkel ϕ , $0 \le \phi < 2\pi$, um Nullpunkt (entgegen Uhrzeigersinn). α ist linear Abbildung (elementar geometrisch).

$$\alpha(e_1) = \alpha \phi \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \cos(\phi) \\ \sin(\phi) \end{pmatrix}$$

$$\alpha(e_2) = \alpha \phi \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} -\sin(\phi) \\ \cos(\phi) \end{pmatrix}$$
3.10
$$x = \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \end{pmatrix}$$

$$\alpha(x) = x_1 \alpha(e_1) + x_2 \alpha(e_2)$$

$$\begin{pmatrix} \cos(\phi) - \sin(\phi) \\ \sin(\phi) \cos(\phi) \end{pmatrix}$$
Drobmatrix

3.12 Satz

 $\alpha: V \to W$ lineare Abbildung:

$$\dim(V) = n$$
, $\{v_1, \dots, v_n\}$ Basis von V.

- a) α ist injektiv $\Rightarrow \{\alpha(v_1), \dots, \alpha(v_2)\}$ ist linear unabhängig.
- b) α surjektiv $\Leftrightarrow W = \langle \alpha(v_2), ..., \alpha(v_n) \rangle_K$
- c) α bijektiv $\Leftrightarrow \{\alpha(v_1), \dots, \alpha(v_n)\}$ Basis von W

Beweis. a)
$$\Rightarrow$$

Zeige $\sum_{i=1}^{n} c_i \alpha(v_i) = \sigma$
 $\Rightarrow c_1 = \dots c_n = 0$
 $\sigma = \sum_{i=1}^{n} c_1 \alpha(v_i) = \alpha(\sum_{i=1}^{n} c_i v_1)$
 $\sum_{i=1}^{n} c_i v_i \in \ker(\alpha) = \{\sigma\}$
 $\Rightarrow \sum_{i=1}^{n} = \sigma \Rightarrow c_1 = \dots + c_n = 0$
 \Leftarrow : Zeige $\ker(\alpha) = \{\sigma\}$

Angenommen
$$\sum_{i=1}^{n} c_i v_i \in \ker(\alpha) \sigma = \alpha(\sum_{i=1}^{n} c_i v_i) = \sum_{\alpha \text{ linear } i=1}^{n} c_i \alpha(v_i) \xrightarrow{\frac{\alpha(v_1) \dots \alpha(v_2)}{\text{ linear unabhängig}}} c_1 = \dots = c_= 0$$

$$\Rightarrow \sum_{i=1}^{n} c_i v_i = \sigma \checkmark \text{ b) } \alpha(V) = \langle \alpha(v_1) \dots \alpha(v_m) \rangle \text{ Behauptung folgt. c) Folgt aus a) und}$$
b)

3.13 Korollar

Seien V, W K-VR, $\dim(V) = \dim(W)$.

Dann sind *V* und *W* isomorph.

Beweis. Sei v_1, \ldots, v_n Basis von V, w_1, \ldots, v_n Basis von W. Nach 3.10 existiert genau eine linear Abbildung $\alpha(v_1) = w_i$ Nach 3.12c) ist α bijektiv $V \cong W$.

3.14 Korollar – Wichtigster Spezialfall

 $V = n - \dim$. VR über K, $\mathcal{B} = (v_1, ..., v_n)$ geordnete Basis von V. Dann ist die Abbildung.

$$\kappa_{\mathscr{B}}:\begin{cases}
V & \to K^n \text{ Zeilenvektor} \\
\sum_{i=1}^n c_i v_i & \mapsto (c_1, \dots, c_n)
\end{cases}$$

(Koordinatenabbildung bezüglich B) ein Isomorphismus. Dass heißt $V \cong K^n$.

Beweis.

 v_1 werden auf die kanonische Basis des K^n abgebildet. $\kappa_{\mathscr{B}}$ ist Isomorph

3.15 Satz (Dimensionsformel)

V endlich dimensional. *K*-VR $\alpha: V \to W$ lineare Abbildung.

Dann:
$$\dim(V) = \operatorname{rg}(\alpha) + \dim(\ker(\alpha))$$

= $\dim(\alpha(\nu_i)) + \dim(\ker(\alpha))$

Beweis. Sei u_1, \ldots, u_k

Basis von $ker(\alpha)$ Basisergänzungssatz 2.21

Ergänze zu Basis $u_1,\ldots,u_k,u_{k+1},\ldots,u_1$ von V. Sei $U=\langle u_{\ker+1},\ldots,u_n\rangle_K$ Unterraum von v.

 $\ker(\alpha) \cap U = {\sigma}:$

Angenommen $V \in \ker(\alpha) \cap U$

$$v = \sum_{i=1}^{k} c_i u_i = \sum_{i=k+1}^{n} c_i u_i$$

$$\Rightarrow \sum_{i=1}^{k} c_i u_i + \sum_{i=k+1}^{n} (-c_i) u_i = \sigma$$

$$c_1 \dots c_n = 0$$

 $\ker(\alpha) \cap U = \{\sigma\}, \text{ also } \alpha | U \text{ ist injektiv, dass heißt } \dim(V) = \alpha(U)$ $v \in V, v = \sum_{i=1}^k c_i u_i + \sum_{i=k+1}^n c_i u$ $\alpha(v) = \sum_{i=1}^k c_i \alpha(v_i) + \sum_{i=k+1}^n c_i \alpha(u_i) \in \alpha(U)$ $V = \ker(\alpha) + U$ $\dim(v) = \dim(\ker(\alpha)) + \dim(U) - \dim(\ker(\alpha)) + \dim(\alpha(V)) = \dim(\ker(\alpha)) + \operatorname{rg}(\alpha)$ $= \dim(\ker(\alpha)) + \dim(\alpha(U)) = \dim(\ker(\alpha)) + \dim(\alpha(V)) = \dim(\ker(\alpha)) + \operatorname{rg}(\alpha)$

3.16 Korollar

V, W endlich-dimensionaler K-VR mit dim $(V) = \dim(W), \alpha : V \to W$ linear. Dann gilt:

 α ist injektiv $\Rightarrow \alpha$ ist surjektiv $\Rightarrow \alpha$ ist bijektiv.

Beweis.

$$\alpha$$
 ist surjektiv $\Leftrightarrow \alpha(V) = W$
 $\Leftrightarrow \dim(\alpha(v)) = \dim(W) = \dim(V)$
 $\stackrel{3.15}{\iff} \dim(\ker(\alpha)) = 0 \Leftrightarrow \ker(\alpha) = \{\sigma\} \Leftrightarrow \alpha \text{ ist injektiv}$

4 Der Rang einer Matrix und lineare Gleichungssysteme

4.1 Definition

Der *Zeilenrang* einer Matrix A über Körper ist die Maximalzahl linear unabhängiger Zeilen in A. Dass heißt sind z_1, \ldots, z_m die Zeilen von A so ist Zeilenrang von $A = \dim = (\langle z_1, \ldots, z_m \rangle)$

Analog: Spaltenrang

$$A = \begin{pmatrix} 1 & -2 & 2 \\ 1 & -2 & 1 \\ 1 & -2 & 0 \end{pmatrix}$$
 Spaltenrang von $A = 2$ Zeilenrang von $A = 2$

4.2 Satz

Bei elementaren Zeilenumformungen ändert sich der Zeilenrang einer Matrix nicht.

(Analog Spaltenumformung/Spaltenrang)

Beweis.
$$\dim(\langle z_1, ..., a \cdot z_i, ..., z_m \rangle, a \neq 0$$

 $\langle z_1, ..., z_m \rangle = \langle z_1, ..., z_i + az_j, ..., z_m \rangle, i \neq j$

4.3 Bemerkung

Zeilenrangbestimmung von *A*:

Bringe A mit Gauß auf Zeilenstufenform (ändert Zeilenrang nicht)

★ ≠ 0

Zeilenrang = Anzahl der von Nullzeilen verschiedenen Zeilen

4.4 Korollar

Sei Ax = b ein LGS über K, $A \in \mathcal{M}_{m,n}(K)$, $x \in K^n$, $b \in K^m$ (m Gleichungen, n Unbekannte)

- a) Ax = b ist genau dann lösbar, wenn Zeilenrang von A = Zeilenrang von $(A \mid b)$
- b) Ax = b ist genau dann eindeutig lösbar, wenn: Zeilenrang von A = Zeilenrang von $(A \mid b) = n$ (= Anzahl der Unbekannten)
- c) Dimension des Lösungsraums von Ax = 0 = n-Zeilenrang von A.

4.5 Satz

Sei
$$A \in \mathcal{M}_{m,n}(K)$$
,
$$\alpha = \begin{cases} K^n \to K^m \\ x \mapsto Ax \end{cases}$$

 α ist lineare Abbildung und es gilt:

 $rg(\alpha)$ = Spaltenrang von A.

Beweis.
$$\alpha(K^n) = \langle \alpha(e_1), \dots, \alpha(e_2) \rangle$$

 e_1, \dots, e_n kanonische Basis von K^n

$$\alpha(e_1) = A \cdot \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ 1 \\ 0 \end{pmatrix} 0 i = \begin{pmatrix} a_1 i \\ a_2 i \\ \vdots \\ a_m i \\ = \end{pmatrix} i \text{ te Spalte von } A =: s_i$$

$$\text{rg} = \dim(\alpha(K^m)) = \dim(\langle \alpha(e_1), \dots, \alpha(e_n) \rangle) = \text{Spaltenrang von A}.$$

4.6 Satz und Definition

Sei $A \in \mathcal{D}$, $\backslash (k)$.

Dann ist Zeilenrang von = Spaltenrang von A.

Diese gemeinsame Zahl heißt Rang von A, rg(A).

Beweis. Betrachte homogenes LGS

$$Ax = 0(\star)$$

Dimension des Lösungsraumes von (\star) = Dimension von ker(α), α in 4.5 'Satz (Dimensionsformel)' on page 70 dim(ker(α)) = n-rg(α) = n-Spaltenrang von A. Korollardim Lösungsraum von Ax = 0 = n-Zeilenrang von A

4.7 Korollar

$$A \in \mathcal{M}_{m,n}(K)$$
.
rg (A) = rg (A^t)

Beweis. Zeilenrang von A = Spaltenrang von A^t

4.8 Satz

Sei V endlich dimensionaler -- VR

 \mathcal{B} geordnete Basis von V $u_1, ..., u_m \in V$ beliebig.

Seien $K_{\mathscr{B}}(U_i)$ die Koordinatenvektoren von u_i bezüglich \mathscr{B} (Zeilenvektoren).

Dann gilt :
$$\dim(\langle u_1, \dots, u_m \rangle) = \operatorname{rg} \begin{pmatrix} K_{\mathscr{B}}(u_1) \\ \vdots \\ K_{\mathscr{B}}(u_m) \end{pmatrix}$$
 lässt sich durch Gauß Algorithmus

bestimmen.

Beweis. Sei
$$U = \langle u_1, u_m \rangle$$

 $K_{\mathcal{B}}: V \to K^n$ wie in 3.14.

$$K_{\mathscr{B}}: V \to K$$
 whe in 3.14.
$$K_{\mathscr{B}} \text{ Isomorphismus}: \dim(U) = \dim(K_{\mathscr{B}}) = \text{Zeilenrang von} \begin{pmatrix} K_{\mathscr{B}}(u_1) \\ \vdots \\ K_{\mathscr{B}}(um) \end{pmatrix}$$

4.9 Beispiel

 $V \mathbb{R}$ -VR aller Polynome von Grad ≥ 3 , dim(V) = 4,

Basis
$$\mathscr{B} = (1, x, x^2, x^3), U = \left\langle 1 + 6x^2 + x^3, 2x - 2x^2 + 3x^3, 3x + x^2, 2 + x15x^2 - x^3 \right\rangle_{\mathbb{R}}$$

$$\begin{pmatrix} 1 & 0 & 6 & 1 \\ 0 & 2 & -2 & 3 \\ 0 & 3 & 1 & 0 \\ 2 & 1 & 15 & -1 \end{pmatrix} \quad \text{Gauß} \rightarrow \begin{pmatrix} 1 & 0 & 6 & 1 \\ 0 & 1 & -1 & 1.5 \\ 0 & 0 & 4 & -4.5 \\ 0 & 0 & 0 & 0 \end{pmatrix}$$

Rand der Matrix = 3, $\dim(U) = 3$

5 Matrizen und lineare Abbildungen

5.1 Definition

Seien V, W K-VR, $\mathscr{B} = (v_1, v_n)$ und $\mathscr{C} = (w_1, ..., w_m)$ geordnete Basen von V bzw. W.

Sei $\alpha: V \to W$ lineare Abbildung. Nach 3.10 ist α eindeutig bestimmt durch $\alpha(v_1), \ldots, \alpha(v_n)$

$$\left(v = \sum_{i=1}^{n} b_i v_i \Rightarrow \alpha(v) = \sum_{i=1}^{n} b_i \alpha(v_i)\right)$$

Stelle $\alpha(v_1) \dots \alpha(v_n) \in W$ jeweils als Linearkombination von w_1, \dots, w_m dar,

$$\alpha(v_1) = a_{11}w_1 + \dots + a_{m1}w_m$$

$$\alpha(v_2) = a_{12}w_1 + \dots + a_{m2}w_m$$

$$\alpha(v_n) = a_{1n}w_1 + \ldots + a_{mn}v_m$$

(Ordnung der Indizes beachten!)

Dann heißt die $m \times n$ - Matrix

$$A^{\mathcal{B},\mathcal{C}} = \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & \dots & a_{1n} \\ \vdots & \vdots & \vdots & \vdots \\ a_{m1} & a_{m2} & \dots & a_{mn} \end{pmatrix}$$

Die *Darstellungsmatrix* von α bezüglich $\mathcal B$ und $\mathcal C$. (In den Spalten stehen die Koordinaten von $\alpha(v_1)$ bezüglich $\mathcal C$)

(Abgekürzte Schreibweise A_{α} , falls ${\mathcal B}$ und ${\mathcal C}$ aus Kontext klar).

Falls
$$V = W$$
 und $\mathscr{B} = \mathscr{C}$, so $A^{\mathscr{B}} := A_{\alpha}^{\mathscr{B},\mathscr{C}}$

5.2 Bemerkung

a) Bei Kenntnis von $\mathscr B$ und $\mathscr C$ ist α durch $A_\alpha^{\mathscr A,\mathscr B}$ eindeutig bestimmt: Sei $\sigma\in V$

5.3 Beispiel

a) $V = W = \mathbb{R}^2$, α Drehung um σ mit Winkel ϕ (entgegen Uhrzeigersinn) Nach Beispiel:

$$\mathcal{B} = \mathcal{C} = (e_1, e_2)$$

$$\alpha(e_1) = \cos(\phi)e_1 + \sin(\phi)e_2\alpha(e_2) = -\sin(\phi)e_1 + \cos(\phi)e_2$$

$$(3.11)$$

$$A_{\alpha}^{\mathcal{B}} = \begin{pmatrix} \cos(\phi) & \sin(\phi) \\ -\sin(\phi) & \cos(\phi) \end{pmatrix}$$

b) Nullabbildung.

$$\beta : \begin{cases} V \to W \\ V \to \sigma \end{cases}$$

hat bezüglich aller Basen ${\mathcal B}$ und ${\mathcal C}$ Nullmatrix als Darstellungsmatrix

c)
$$V, \mathcal{B}, id_x$$

$$A_{id_x}^{\mathcal{B}} = E_n = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & \ddots & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{pmatrix}$$

d)
$$V = \mathbb{R}^2$$
, $\mathcal{B} = (e_1, e_2)$, $\mathcal{C} = (e_2, e_1)$

$$A_{id_x}^{\mathcal{B}, \mathcal{C}} = \begin{pmatrix} 0 & 1 \\ 1 & 0 \end{pmatrix}$$

e)
$$V = \mathbb{R}^2$$
, $\mathscr{B} = (e_1, e_2)$

$$\sigma \text{ Spiegelung an } \langle e_1 \rangle, \text{ dass heißt } \varsigma(\begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \end{pmatrix}) = \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \end{pmatrix}$$

$$A_{\sigma}^{\mathscr{B}} = \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & -1 \end{pmatrix}$$

$$A_{\sigma}^{\mathscr{B},\mathscr{B}} = \begin{pmatrix} 0.5 & -0.5 \\ 0.5 & 0.5 \end{pmatrix}$$

5.4 Satz

$$v, w, \mathcal{B}, \mathcal{C}, \alpha : V \to W$$
 linear.
 $\kappa_{\mathscr{C}}(\alpha(v))^t = A_{\alpha}^{\mathcal{B}, \mathscr{C}} \cdot \kappa_{\mathscr{B}}(v)^t$ Spaltenvektoren.
 $Beweis$ folgt aus Bemerkung.
Basis $\mathscr{B} \xrightarrow{\alpha}$ Basis \mathscr{C}
 V W
 $(\kappa_{\mathscr{B}}) \downarrow \qquad \qquad \downarrow (\kappa_{\mathscr{C}})$

 $K^n \xrightarrow{\text{Multi. mit Matrix} A_{\alpha}} K^n$

5.5 Beispiel

$$V, W \mathbb{R}\text{-VR, dim}(v) = 4,$$

$$\dim(w) = 3, \mathcal{B} = (v_1, v_2, v_3, v_3)$$

$$\mathcal{C} = (w_1, w_2, w_3), \alpha : V \to W.$$

$$A_{\alpha}^{\mathcal{B},\mathcal{C}} = \begin{pmatrix} 1 & 1 & 2 & 3 \\ 2 & 0 & -1 & 1 \\ 3 & 2 & 0 & 2 \end{pmatrix}$$

$$V = 5v_1 - 6v_2 + 7v_3 - 2v_4$$

$$\alpha(v) = ?$$

$$\begin{pmatrix} 1 & 1 & 2 & 3 \\ 2 & 0 & -1 & 1 \\ 3 & 2 & 0 & 2 \end{pmatrix} \cdot \begin{pmatrix} 5 \\ -6 \\ 7 \\ -2 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 7 \\ 1 \\ -1 \end{pmatrix}$$
$$5.4: \alpha(\nu) = 7w_1 + w_2 - w_3$$

5.6 Korollar

Jede lineare Abbildung $K^n \to K^m$ ist von der Form $\alpha(x) = A \cdot x$ für eine $A \in \mathcal{M}_{m,n}(K)$..

Es ist $A = A_{\alpha}^{\mathcal{B}, \mathcal{C}}$, wobei \mathcal{B}, \mathcal{C} die kanonische Basen von K^n bzw. K^m sind.

Beweis.
$$x \in K^m$$
 $\kappa_{\mathscr{B}}(x)^t = x$ $\kappa_{\mathscr{C}}(\alpha(x))^t = \alpha(x)$
Behauptung folgt aus 5.4

5.7 Satz

 α, β lineare Abbildung $U \to V$ γ lineare Abbildung $V \to W$. $\mathscr{B}, \mathscr{C}, \mathscr{D}$ geordnete Basen von U, V, W

a)
$$A_{\alpha+\beta}^{\mathcal{B},\mathcal{C}} = A_{\alpha}^{\mathcal{B},\mathcal{C}} + A_{\beta}^{\mathcal{B},\mathcal{C}}$$

 $A_{k\alpha}^{\mathcal{B},\mathcal{C}} = k \cdot A_{\alpha}^{\mathcal{B},\mathcal{C}} (k \in K)$

b) $A_{\gamma \circ \alpha}^{\mathcal{B},\mathcal{D}} = A_{\text{Matrix Mult.}}^{\mathcal{C},\mathcal{D}}$ (Reihenfolge beachten). *Beweisen*:a) nachrechnen

c)
$$\mathscr{B} = (u_1, ..., u_l)$$

 $\mathscr{C} = (v_1, ..., v_m) \mathscr{D} = (w_1, ..., w_n)$
 $A^{\mathscr{B}, \mathscr{C}} = (a_i j) n \times l$ -Matrix
 $A^{\mathscr{C}, \mathscr{D}} = (b_i j) n \times m$ -Matrix

$$(\gamma \circ \alpha)(u_i) = \gamma(\alpha(u_i))$$

$$= \gamma(\sum_{j=1}^m a_{ji} v_j)$$

$$= \sum_{j=1}^m a_{ji} (\sum_{k=1}^n b_{kj} w_k)$$

$$= \sum_{k=1}^n (\sum_{j=1}^n b_{kj} a_{ji} w_k)$$
Koeff(k,i)

5.8 Beispiel

$$U = V = W = \mathbb{R}^2$$

$$\mathcal{B} = \mathcal{C} = \mathcal{D} = (e_1, e_2)$$

 α Drehung um ϕ ,

$$A_{\alpha}^{\mathscr{B}} = \begin{pmatrix} \cos(\phi) & -\sin(\phi) \\ \sin(\phi) & \cos(\phi) \end{pmatrix}$$
$$A_{\beta}^{\mathscr{B}} = \begin{pmatrix} \cos(\psi) & -\sin(\psi) \\ \sin(\psi) & \cos(\psi) \end{pmatrix}$$

$$\beta \circ \alpha \text{ Drehung um } \phi + \psi$$

$$A_{\beta \circ \alpha}^{\mathscr{B}} = \begin{pmatrix} \cos(\phi + \psi) & -\sin(\phi + \psi) \\ \sin(\phi + \psi) & \cos(\phi + \psi) \end{pmatrix}$$
Nech 5.7:

Nach 5.7:

$$\alpha^{\beta \circ \alpha}() = A_{\beta}^{\mathscr{B}} \cdot A_{\alpha}^{\mathscr{B}} = \begin{pmatrix} \cos(\phi)\cos(\psi) - \sin(\phi)\sin(\psi) & -\sin(\phi)\cos(\psi) - \cos(\phi)\sin(\psi) \\ \cos(\phi)\sin(\psi) + \sin(\phi)\cos(\psi) & -\sin(\phi)\sin(\psi) + \cos(\phi)'\cos(\psi) \end{pmatrix}$$

$$\cos(\phi + \psi) = \cos(\phi)\cos(\psi) - \sin(\phi)\sin(\psi)$$

 $\cos(\phi + \psi) = \cos(\phi)\cos(\psi) - \sin(\phi)\sin(\psi)$

$$\sin(\phi + \psi) = \sin(\phi)\cos(\psi) + \cos(\phi)\sin(\psi)$$

(Additionstheoreme der Trigonometrie)

5.9 **Definition**

Sei $A \in \mathcal{M}_n(K)$ $(n \times n\text{-Matrix})$,

A heißt invertierbar, falls $A^{-1} \in \backslash (K)$ existiert (Inverse, inverse Matrix zu A). mit $A \cdot A^{-1} = A^{-1} \cdot A = E_n$ Bemerkung:

Gilt $A \cdot A^{-1} = E_n$ so auch $A^{-1} \cdot A = E_n$ (und umgekehrt). (Folgt aus 5.10 und 3.16)

Korollar 5.10

 $\dim_{\kappa}(v) = n, \mathcal{B}$ geordnete Basis von $V, \alpha: V \to V$ linear. Dann gilt: α invertierbar (d.h bijektiv) $\Leftrightarrow A_{\alpha}^{\mathscr{B}}$ invertierbar.

Dann:
$$A_{\alpha^{-1}}^{\mathscr{B}}$$

Dann:
$$A_{\alpha^{-1}}^{\mathscr{B}}$$

Dann: $A_{\alpha^{-1}}^{\mathscr{B}} = (A^{\mathscr{B}_{\alpha}})^{-1}$.

$$\Rightarrow: A_{\alpha}^{\mathcal{B}} \cdot A_{\alpha^{-1}}^{\mathcal{B}} \underset{5.7}{=} A_{\alpha \circ \alpha^{-1}}^{\mathcal{B}} = A_{id_{x}}^{\mathcal{B}} + E_{n}$$

$$A_{\alpha^{-1}}^{\mathscr{B}} \cdot A_{\alpha}^{\mathscr{B}} = E_n$$
 analog.

 \Leftarrow : Es existiert inverse Matrix B zu $A_{\alpha}^{\mathscr{B}}$, dass heißt $A_{\alpha}^{\mathscr{B}} \cdot B = B \cdot A_{\alpha}^{\mathscr{B}} = E_n$

Dann $B = A_{\beta}^{\mathcal{B}}$ für eine eindeutig bestimmte lineare Abbildung $\beta: V \to V.(5.2)$.

$$A_{\alpha}^{\mathcal{B}} \cdot A_{\beta}^{\mathcal{B}} = A_{\beta}^{\mathcal{B}} \cdot A_{\alpha}^{\mathcal{B}} = E_{n}$$

$$A_{\alpha \cdot \beta}^{\mathcal{B}} = A_{\beta \cdot \alpha}^{\mathcal{B}} = E_{n}$$

$$A_{\alpha \cdot \beta}^{\mathscr{B}} = A_{\beta \cdot \alpha}^{\mathscr{B}} = E_n$$

$$\mathscr{B} = (v_1, \ldots, v_n). \quad (\alpha \cdot \beta)(v_i) = 1 \cdot v_i = v_i \quad i = 1, \ldots, n$$

$$\alpha \circ \beta = id_{\nu}$$

Analog $\beta \circ \alpha = id_{\nu}$

$$\beta = \alpha^{-1}$$

5.11 Satz

$$A \in \mathcal{M}_n(K)$$

A invertierbar \Leftrightarrow rg(A) = n.

(Dass heißt Zeilen/Spalten vo nA sond linear unabhängig).

Beweis. Definition: $\alpha: K^n \to K^n$ durch $\alpha(x) = A \cdot x$

 $A = A_{\alpha}^{\mathscr{B}}$ bezüglich der kanonischen Basis \mathscr{B} von K^n .

A invertierbar \iff α invertierbar \iff $\operatorname{rg}(\alpha) = n \iff$ $\operatorname{rg}(A) = n$

5.12 Lemma

$$A \in \mathcal{M}_{m,n}(K), X \in \mathcal{M}_{n,l}(K),$$

$$C = AX \in \mathcal{M}_{m,l}(K)$$

 $C = AX \in \mathcal{M}_{m,l}(\kappa)$

Wendet man dieselben elementaren Zeilenumformung auf A und C an (beachte A und C haben beide m Zeilen), so gilt für die entstehende Matrizen A', C'.

$$C' = A'X$$

5.13 Bestimmung der Inversen einer invertierbaren Matrix (Gauß-Jordan-Verfahren)

A invertierbare $m \times n$ Matrix. Gesucht A^{-1} mit

$$A \cdot A^{-1} = E_n$$

Man kann A durch elementare Zeilenumformungen auf die Form E_n bringen. Analog zum GaußAlgorithmus. $\operatorname{rg}(A) = n$: In der zweiten Spalte findet man Eintrag $\neq 0$ unterhalb der Diagonale. Erzeuge wie bei Gauß1 in der Diagonale, unterhalb der Diagonale erzeuge Nullen und auch oberhalb. So fortfahren. Durch elementare Zeilenumformungen entsteht aus A die Einheitsmatrix E_n

$$\begin{pmatrix} \cdots & \cdots & \cdots \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ \cdots & \cdots & \cdots \end{pmatrix} \rightarrow \begin{pmatrix} 1 & \cdots & \cdots \\ 0 & \ddots & \vdots \\ 0 & 0 & \cdots \end{pmatrix} \rightarrow \begin{pmatrix} 1 & 0 & \cdots \\ 0 & \ddots & 0 \\ 0 & 0 & \cdots \end{pmatrix}$$

Dieselben Zeilenumformungen Angewandt auf E_n liefert Matrix A'.

$$5.12 E_n \cdot A^{-1} = A'$$

 $(A \mid E_n) \to (E_n \mid A^{-1})$

(Verfahren zeigt gleichzeitig, ob A invertierbar).

5.14 Beispiel

$$A = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 2 \\ 2 & 2 & 1 \\ 0 & 1 & 0 \end{pmatrix} \in \mathcal{M}_{3}(\mathbb{Q})$$

$$\begin{pmatrix} 1 & 0 & 2 & 1 & 0 & 0 \\ 2 & 2 & 1 & 0 & 1 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & 0 & 0 & 1 \end{pmatrix} \rightarrow \begin{pmatrix} 1 & 0 & 2 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & 2 & -3 & -2 & 1 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & 0 & 1 \end{pmatrix} \rightarrow \begin{pmatrix} 1 & 0 & 2 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & 2 & -3 & -2 & 1 & 0 \\ 0 & 1 & -1.5 & -1 & 0.5 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & 0 & 0 & 1 \end{pmatrix} \rightarrow \begin{pmatrix} 1 & 0 & 2 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & -1.5 & -1 & 0.5 & 0 \\ 0 & 1 & -1.5 & -1 & 0.5 & 0 \\ 0 & 0 & 1 & \frac{2}{3} & -\frac{1}{3} & \frac{2}{3} \end{pmatrix} \rightarrow \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 & -\frac{1}{3} & \frac{2}{3} & -\frac{4}{3} \\ 0 & 1 & 0 & 0 & 0 & 1 \\ 0 & 0 & 1 & \frac{2}{3} & -\frac{1}{3} & \frac{2}{3} \end{pmatrix}$$

81

$$A^{-1} = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 & -\frac{1}{3} & \frac{2}{3} & -\frac{4}{3} \\ 0 & 1 & 0 & 0 & 0 & 1 \\ 0 & 0 & 1 & \frac{2}{3} & -\frac{1}{3} & \frac{2}{3} \end{pmatrix}$$

5.15 Bemerkung

Sei Ax = b LGS mit n Gleichungen und n Unbekannte (d.h $A n \times m$ -Matrix). 4.4b:Ax = b hat eindeutige Lösung, wenn rg(A) = n. Dann existiert A^{-1} und es gilt:

$$x = A^{-1} \cdot b$$

5.16 Definition

V K-VR mit geordneten Basen $\mathcal{B} = \{v_1, \dots, v_n\}, \mathcal{B}' = \{v_1', \dots, v_n'\}.$

$$v'_j = \sum_{i=1}^n s_{ij} = v_i, j = 1 \dots n$$
 (Reihenfolge beachten!)

 $S_{\mathcal{B},\mathcal{B}'}=(s_{i,j})_{i,j=1,\dots,n}$ heißt *Basiswechselmatrix* Spalten. Koordinaten der Basisvektoren aus \mathcal{B}' bezüglich \mathcal{B} .

Analog
$$v_k = \sum_{j=1}^n j_{jk} v'_j$$

 $S_{\mathcal{B}',\mathcal{B}} = (t_{jk})_{j,k=1,...,n}$

5.17 Satz

Bezeichnungen wie in ??.

 $S_{\mathscr{B},\mathscr{B}'}$ ist invertierbar und $S_{\mathscr{B},\mathscr{B}'}^{-1} = S_{\mathscr{B}',\mathscr{B}}$, dass heißt $S_{\mathscr{B},\mathscr{B}'} = E_n$

Beweis.
$$V_k = \sum_{j=1}^n t_{jk} v'_j =$$

$$= \sum_{j=1}^n t_j k \left(\sum_{i=1}^n s_{ij} v_i \right) = \sum_{i=1}^n \left(\sum_{j=1}^n s_{ij} t_{jk} \right) v_i$$

$$\sum_{j=1}^n s_{ij} t_{jk} = \begin{cases} 0 & \text{für i } \neq k \\ 1 & \text{sonst} \end{cases}$$

$$S_{\mathcal{B},\mathcal{B}'} \cdot S_{\mathcal{B}',\mathcal{B}} = E$$

5.18 Satz

 $V, \mathcal{B}, \mathcal{B}'$ wie oben, $v \in V$.

$$\kappa_{\mathscr{B}'(v)^t} = S_{\mathscr{B},\mathscr{B}'} \cdot \kappa_{\mathscr{B}}(v)^t$$

Beweis: Analog zu 5.4 (5.2a))

5.19 Beispiel

$$V = \mathbb{R}^{2}, \mathcal{B} = (e_{1}, e_{2}) = \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \end{pmatrix}$$

$$\mathcal{B}' = (e_{1} + e_{2}, e_{1} - 2e_{2})$$

$$= \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} 1 \\ -2 \end{pmatrix}$$

$$S_{\mathcal{B}, \mathcal{B}'} = \begin{pmatrix} 1 & 1 \\ 1 & -2 \end{pmatrix}$$

$$S_{\mathcal{B}', \mathcal{B}} = S_{\mathcal{B}, \mathcal{B}'}$$

$$??:$$

$$\begin{pmatrix} 1 & 1 & 1 & 0 \\ 1 & -2 & 0 & 1 \end{pmatrix} \rightarrow \begin{pmatrix} 1 & 1 & 1 & 0 \\ 0 & -3 & -1 & 1 \end{pmatrix} \rightarrow \begin{pmatrix} 1 & 1 & 1 & 0 \\ 0 & 1 & -\frac{1}{3} & -\frac{1}{3} \end{pmatrix} \rightarrow \begin{pmatrix} 1 & 0 & \frac{2}{3} & \frac{1}{3} \\ 0 & 1 & \frac{1}{3} & -\frac{1}{3} \end{pmatrix}$$

$$S_{\mathcal{B}', \mathcal{B}} = \begin{pmatrix} \frac{2}{3} & \frac{1}{3} & \frac{1}{3} & -\frac{1}{3} \end{pmatrix}$$

$$v = \begin{pmatrix} 5 \\ 3 \end{pmatrix} \in \kappa_{\mathcal{B}}(v)^{t}$$

$$\kappa_{\mathcal{B}}(v) = \begin{pmatrix} \frac{2}{3} & \frac{1}{3} & \frac{1}{3} & -\frac{1}{3} \end{pmatrix} \cdot \begin{pmatrix} 5 \\ 3 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \frac{13}{3} \\ \frac{2}{3} \end{pmatrix}$$

5.20 Satz

 $\alpha:V\longrightarrow W$ linear, \mathscr{B},\mathscr{B}' geordnete Basen von V \mathscr{C},\mathscr{C}' geordnete Basen von W Dann:

$$A_{\alpha}^{B',C'} = S_{\mathcal{C}',\mathcal{C}} \cdot A_{\alpha}^{\mathcal{B},\mathcal{C}} \cdot S_{\mathcal{B},\mathcal{B}'}$$

5.21 Korollar 6 Determinanten

Beweis: Sei $v \in V$

$$A_{\alpha}^{\mathcal{B}',\mathcal{C}'} = \kappa_{\mathcal{C}'}(\alpha(\nu))^{t} = S_{\mathcal{C}',\mathcal{C}} \kappa_{\mathcal{C}}(\alpha(\nu))^{t} = S_{\mathcal{C}',\mathcal{C}} A_{\alpha}^{\mathcal{B},\mathcal{C}} \cdot S_{\mathcal{B},\mathcal{B}'} \cdot \kappa_{\mathcal{B}}(\nu)^{t}$$

Wenn v alle Vektoren aus V durchläuft, durchläuft $\kappa_{\mathscr{B}}(v)^t$ alle Vektoren aus K^n (n = dim(v)) Daraus folgt Behauptung.

5.21 Korollar

 $\alpha: V \to V, \mathcal{B}, \mathcal{B}'$ geordnete Basen von V

 $S = S_{\mathcal{B}, \mathcal{B}'}$. Dann

$$A_{\alpha}^{\mathscr{B}'} = S^{-1} \cdot A_{\alpha}^{\mathscr{B}} \cdot S$$

Beweis: Folgt aus 5.20 und 5.12 (Bemerkung: Zweo $n \times n$ Matrizen A, B heißen *ähnlich*, wenn es eine invertierbare Matrix S gibt mit $B = S^{-1}AS$.)

5.22 Beispiel

$$V = \mathbb{R}^{2}, \mathcal{B} = (e_{1}, e_{2})$$

$$B' = (e_{1}, e_{2}, e_{1} - 2e_{2})$$

$$S_{\mathcal{B},\mathcal{B}'} = \begin{pmatrix} 1 & 1 \\ 1 & -2 \end{pmatrix},$$

$$S_{\mathcal{B}',\mathcal{B}} = \begin{pmatrix} \frac{2}{3} & \frac{1}{3} \\ \frac{1}{3} & -\frac{1}{3} \end{pmatrix} (5.19)$$

$$Sei A_{\alpha}^{\mathcal{B}} = \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & -1 \end{pmatrix}$$

$$\alpha \text{ ist Spiegelung aus } e_{1} - \text{Achse}$$

$$A^{\mathcal{B}'\alpha} = \begin{pmatrix} \frac{2}{3} & \frac{1}{3} \\ \frac{1}{3} & -\frac{1}{3} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & -1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 & 1 \\ 1 & -2 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \frac{1}{3} & \frac{4}{3} \\ \frac{2}{3} & -\frac{1}{3} \end{pmatrix}$$

$$\alpha(e_{1} + e_{2}) = \frac{1}{3}(e_{1} + e_{2}) + \frac{2}{3}(e_{1} - 2e_{2})$$

$$\alpha(e_{1} - 2e_{2}) = \frac{4}{3}(e_{1} + e_{2}) - \frac{12}{3}(e_{1} - 2e_{2})$$

6 Determinanten

$$\mathcal{N}_n(k) \longrightarrow K$$

6 Determinanten 6.1 Definition

6.1 Definition

 $A \in M_n(k), i, j \in \{1, ..., n\}$

 $A_i j \in \mathcal{M}_{n-1}(k)$ ist die Matrix, die aus A entsteht wenn man A die ite Zeile und die jte Spalte streicht.

Beispiel:

Despite.
$$A = \begin{pmatrix} 3 & 4 & 5 \\ 6 & 7 & 8 \\ 9 & 10 & 11 \end{pmatrix} \in \mathcal{M}_3(\mathbb{R})$$

$$A_{11} = \begin{pmatrix} 7 & 8 \\ 10 & 11 \end{pmatrix}, A_{23} = \begin{pmatrix} 3 & 4 \\ 9 & 10 \end{pmatrix}$$
Definition Determinants sine

Definition Determinante einer Quadratischen Matrix rekursiv.

6.2 Laplacescher Entwicklungssatz

 $\det M_n(k) \to K$ ist eine Abbildung, die *Determinante*, die folgendermaSSen berechnet wird:

(1)
$$\det((\alpha)) = \alpha$$

(2)
$$A \in \mathcal{M}_n(k)$$
 Wähle irgendein $i \in \{1, \dots n\}$. $\det(A) = \sum_{j=1}^n (-1)^{i+j} a_{ij}$

(Entwicklung nach der i-ten Zeile)

(Schachbrettmuster der Vorzeichen:

Beispiel **6** DETERMINANTEN

)

(3) Alternativ: Wähle
$$j \in \{1, ..., n\} \det(A) = \sum_{i=1}^{n} (-1)^{i+j} a_i j \det(A_i j)$$

(Entwicklung nach der *j*-ten Spalte)

Bemerkung: Wichtig:

Egal nach welcher Zeile oder Spalte man entwickelt, es kommt immer dasselbe heraus!

(Schwierigster Beweis in der elementaren Determinantentheorie)

6.3 **Beispiel**

a)

$$\det \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} \\ a_{21} & a_{22} \end{pmatrix} = a_{11}a_{22} - a_{12} \cdot a_{21}$$

Entwicklung nach der 1. Zeile

Entwicklung nach der 2. Spalte: $-a_{12}a_{21} + a_{22}a_{11}$

b)
$$A = \begin{pmatrix} 2 & 0 & 3 \\ -1 & 0 & 4 \\ 2 & 3 & -1 \end{pmatrix} \in \mathcal{M}_3(\mathbb{Q}).$$

Entwicklung nach der 1. Zeile:

$$\det(A) = 2 \cdot \det\begin{pmatrix} 0 & 4 \\ 3 & -1 \end{pmatrix} - 0 \cdot \det\begin{pmatrix} -1 & 4 \\ 2 & -1 \end{pmatrix} + 3 \cdot \begin{pmatrix} -1 & 0 \\ 2 & 3 \end{pmatrix} = -24 - 0 - 9 = -33$$

Entwicklung nach der 2. Spalte:

$$\det(A) = -3 \cdot \det\begin{pmatrix} 2 & 3 \\ -1 & 4 \end{pmatrix} = -33.$$

Allgemeine Strategie:

Verwende nur Determinanten-Berechnungen einer Zeile oder Spalte, mit möglichst vielen Nullen!

6 Determinanten 6.4 Korollar

c)
$$\det \begin{pmatrix} a_{11} & 0 & 0 & 0 & 0 & \dots \\ a_{21} & a_{22} & 0 & 0 & 0 & \dots \\ a_{31} & a_{32} & a_{33} & 0 & 0 & \dots \\ a_{41} & a_{42} & a_{43} & a_{44} & 0 & \dots \\ \vdots & \vdots & \vdots & \vdots & \vdots & \ddots \\ a_{n1} & a_{n2} & a_{n3} & a_{n4} & a_{n5} & a_{nn} \end{pmatrix} = a_{11} \cdot a_{22} \cdot a_{nn} \text{ Induktion nach n:}$$

$$n = 1 \checkmark$$

$$n - 1 \rightarrow n$$
Entwicklung nach 1. Zeile:

$$\begin{pmatrix} a_1 1 & 0 & \dots \\ \star & \ddots & \dots \end{pmatrix} = a_{11} \cdot \det \begin{pmatrix} a_{22} & 0 & \dots \\ \star & \ddots & \dots \end{pmatrix} a_{11} \cdot a_{22} \cdot \dots \cdot a_{nn}$$
 Analog: Obere Dreiecksmatrix

Insbesondere:
$$det(E_n) = det\begin{pmatrix} 1 & 0 & \dots \\ 0 & \ddots & \vdots \\ 0 & \dots & 1 \end{pmatrix} = 1$$

6.4 Korollar

$$det(A) = det(A^t)$$

6.5 Rechenregeln für Determinante

Sei
$$A \in \mathcal{M}_n(k)$$

- a) Zeilen bzw. Spaltenvertauschen ändern das Vorzeichen der Determinante.
- b) Addiert man den Vielfache einer Zeile/Spalte zu einer anderen Zeile/Spalte, so ändert sich die Determinante nicht.
- c) Multipliziert man eine Zeile/Spalte von A mit $a \in K$, so ändert sich $\det(A)$ um Faktor a. Insbesondere: $A \in \mathcal{M}_n(K)$

$$\det(a \cdot A) = a^n = \det(A)$$

$$A, B \in \mathcal{M}_n(K)$$
.

 $det(A \cdot B) = det(A) \cdot det(B)$. (Determinantenmultiplikationssatz)

(Aber Im allgemeinen $det(A + B) \neq det(A) + det(B)$)

$$A = B = E_2 \qquad \det(A) = \det(B) = 1$$
$$\det(A + B) = \det\begin{pmatrix} 2 & 0 \\ 0 & 2 \end{pmatrix} = 4$$

6.6 Bemerkung

Strategie zur Determinantenberechnung. Wende auf A elementare Zeilen/Spaltenumformungen an, um Dreiecksgestalt zu erhalten. Dann **??**c).

6.7 Beispiel

$$A = \begin{pmatrix} 0 & 1 & 2 & 3 \\ -1 & 0 & 0 & 4 \\ 1 & 3 & 4 & 2 \\ 0 & 3 & 0 & 1 \end{pmatrix}, K = \mathbb{Q}$$

$$-\det \begin{pmatrix} -1 & 0 & 0 & 4 \\ 0 & 1 & 2 & 3 \\ 0 & 3 & 4 & 6 \\ 0 & 3 & 0 & 1 \end{pmatrix} = -\det \begin{pmatrix} -1 & 0 & 0 & 4 \\ 0 & 1 & 2 & 3 \\ 0 & 0 & -2 & -3 \\ 0 & 0 & -6 & -8 \end{pmatrix} = -\det \begin{pmatrix} -1 & 0 & 0 & 4 \\ 0 & 1 & 2 & 3 \\ 0 & 0 & -2 & -3 \\ 0 & 0 & 0 & 1 \end{pmatrix} = -2$$

6.8 Satz

 $A \in \mathcal{M}_n(k)$. Dann gilt:

A invertierbar \Leftrightarrow rg(A) = $n \Leftrightarrow$ det(A) $\neq 0$.

In diesem Fall gilt: $det(A^{-1}) = det(A)^{-1} \left(= \frac{1}{det(A)}\right)$

$$\begin{bmatrix}\Rightarrow: AA^{-1} = E_n\end{bmatrix}$$

$$1 = \det(E_n) = \det(A \cdot A^{-1}) = \det(A) \cdot \det(A^{-1})$$

Andere Berechnungsmethode von A^{-1} mit Hilfe der Determinante. Dann:

6.9 Definition

 $A \in \mathcal{M}_n(k)$. Die $Adjunkte\ A^{\mathrm{ad}} = (b_{ij})_{i,j=1...n}$, wobei $b_{i,j} = (-1)^{i+j} \det(A_{ji})$ Indizes beachten!

7 EIGENWERTE 6.10 Satz

6.10 Satz

 $A \in \mathcal{M}_n(K)$.

a)
$$A^{\operatorname{ad}} \cdot A = A \cdot A^{\operatorname{ad}} = (\det A) \cdot E_n = \begin{pmatrix} \det(A) & \dots & 0 \\ 0 & \ddots & \dots \\ 0 & \dots & \det(A) \end{pmatrix}$$

b) Ist
$$det(A) \neq 0$$
 so ist $A^{-1} = \frac{1}{det(A)} \cdot A^{ad}$

6.11 Beispiel

$$A = \begin{pmatrix} a_1 1 & a_1 2 \\ a_2 1 & a_2 2 \end{pmatrix}$$

Angenommen: $det(A) = a_{11}a_{22} - a_{12}a_{21} \neq 0$.

$$A^{-1} =$$

$$\frac{1}{\det(A)} \begin{pmatrix} a_2 2 & -a_{12} \\ -a_{21} & a_{11} \end{pmatrix}$$

6.12 Bemerkung

 $\alpha: V \to V$ lineare Abbildung, V. endlich dimensional.

 \mathbb{B} , \mathbb{B}' Basen von V.

$$A_{\alpha}^{\mathbb{B}'} = S^{-1} \cdot A_{\alpha}^{\mathbb{B}} \cdot S$$
 wobei $S = S_{\mathbb{B},\mathbb{B}'}$. ('Korollar' on page 84). $\det(A^{\mathbb{B}'\alpha}) = \det(S' \cdot A_{\alpha}^{\mathbb{B}} \cdot S) = \det(A_{\alpha}^{\mathbb{B}})$.

Daher definiert man:

 $\det(\alpha) = \det(A_{\alpha}^{\mathbb{B}})$ (unabhängig von der Wahl von B).

[Im Allgemeinen ist $\det(A^{\mathbb{B},\mathbb{C}} \neq \det\det(A^{\mathbb{B}',\mathbb{C}'})$]

7 Eigenwerte

Problem: $\alpha:V\to V$ linear, Suche Basis $\mathbb B$ von V bezüglich der $A_\alpha^{\mathbb B}$ besondere einfache Gestalt hat.

Am besten wäre
$$A_{\alpha}^{\mathbb{B}} = \begin{pmatrix} a_1 & \dots & 0 \\ \dots & \ddots & \dots \\ 0 & \dots & a_n \end{pmatrix}$$

7.1 Beispiel 7 Eigenwerte

D.h
$$\mathbb{B} = (v_1, ..., v_n)$$
, so $\alpha(v_i) = a_i v_i$, $i = 1 ... n$

Das geht allerdings im Allgemeinen nicht.

7.1 Beispiel

a) $\sigma: \mathbb{R}^2 \to \mathbb{R}^2$ Spiegelung an der e_1 -Achse.

$$\mathbb{B} = (e_1, e_2)$$
 kanonische Basis

$$A_{\sigma}^{\mathbb{B}} = \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & -1 \end{pmatrix}$$

b) Drehung ρ um 0 mit Winkel + $k \cdot \pi$.

Kein Vektor $\neq \sigma$ wird auf ein Vielfaches von sich abgebildet. Für *keine* Basis $\mathbb B$ ist $A^{\mathbb B}_\rho$ Diagonalmatrix

7.2 Definition

 $\alpha: V \to V$ lineare Abbildung $c \in K$ heißt *Eigenwert* von α , falls $v \in V$, $v \neq \sigma$ existiert $\alpha(v) = c \cdot v$

Jeder solcher Vektor $v \neq \sigma$ heißt *Eigenvektor* von α zu dem Eigenwert c.

Die Menge aller Eigenvektoren zu c, zusammen mit Nullvektor, heißt Eigenraum von α zum Eigenwert c.

7.3 Bemerkung

 $\alpha: V \to V$ linear, c sei ein Eigenwert von α . Eigenraum von α zu $c = \ker(c \cdot \mathrm{id}_v - \alpha)$, also Unterraum von V. Insbesondere: 0 ist Eigenwert von $\alpha \Leftrightarrow \ker(\alpha) \neq \{\sigma\}$ Beweis:

$$\alpha(v) = c \cdot v \Leftrightarrow c \cdot v - \alpha(v) = \sigma$$
$$\Leftrightarrow (c \cdot id_{v}(v) = \sigma)$$
$$\Leftrightarrow v \in \ker(c \cdot id_{v} - \alpha)$$

7.4 Beispiel

a) id_v hat nur Eigenwert 1, Eigenraum zu 1 ist V.

7.5 Definition 7 EIGENWERTE

b) Spiegelung aus 7.1a):

1 ist Eigenwert -1 ist Eigenwert.

Eigenraum zu 1: $\langle e_1 \rangle$

Eigenraum zu -1: $\langle e_2 \rangle$

c) Drehung um $\phi \neq k \cdot \pi$ hat keine Eigenwerte.

7.5 Definition

 $A \quad n \times n - \text{Matrix "uber K Eigenwerte von A} := \text{Eigenwerte von α_A} : \begin{cases} K^n & \to K^n x \\ x & \mapsto A \cdot x \end{cases}$ (dass heißt $c \in K$ ist Eigenwert von $A \Leftrightarrow \exists x \neq 0, x \in K^n : A \cdot x = c \ c \ dx$)

7.6 Satz

 $\alpha:V\to V$ lineare Abbildung. Dann haben α und $A_\alpha^{\mathbb{B}}$ die gleichen Eigenwerte für jede Basis \mathbb{B} von V.

Beweis. Sei *c* Eigenwert von α , $\nu \neq \sigma$ mit $\alpha(\nu) = c \cdot \nu$.

$$A_{\alpha}^{\mathbb{B}} \cdot \kappa_{\mathbb{B}}(\nu)^{t} = \kappa_{\mathbb{B}}(\alpha(\nu))^{t} = \kappa_{\mathbb{B}}(c \cdot \nu)^{t} = c \cdot \kappa_{\mathbb{B}}^{t}.$$

Da $v \neq \sigma$ ist $\kappa_{\mathbb{B}} \neq \sigma$ Also ist c Eigenwert von $A_{\alpha}^{\mathbb{B}} = A$.

Sei
$$0 \neq x = \begin{pmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix} \in K^n$$
 mit $A \cdot x = c \cdot x$. (c ist Eigenwert von A).
Sei $v = \sum_{i=1}^n x \} i v_i$, $\mathbb{B} = (v_1, \dots, v_n) \kappa_{\mathbb{B}}(v)^t = x$. $v \neq \sigma$.
Es folgt $\kappa_{\mathbb{B}}(\alpha(v)) = c \cdot v$ c ist Eigenwert von α .

Sei
$$\nu = \sum_{i=1}^{n} x_i i \nu_i$$
, $\mathbb{B} = (\nu_1, \dots, \nu_n) \kappa_{\mathbb{B}}(\nu)^t = x$. $\nu \neq \sigma$

7.7 Satz 7 Eigenwerte

7.7 Satz

V n-dimensional. K-VR, $\mathbb B$ Basis von V, $\alpha:V\to V$ linear, $A\coloneqq A_\alpha^{\mathbb B}, c\in K$. Dann sind äquivalent:

(1) c ist Eigenwert von α

(2)
$$\ker(c \cdot \mathrm{id}_{v} - \alpha) \neq \{\sigma\}$$

$$\det(c \cdot E_n - A) = 0$$

Beweis. $(1) \Leftrightarrow (2) 7.3$.

(2) ⇔ (3):

$$A_{c \cdot id_{v} - \alpha}^{\mathbb{B}} = c \cdot E_{n} - A$$
$$\det(c \cdot E_{n} - A) = 0$$

 \iff $c \cdot E_n - A$ nicht invertierbar.

 $\Leftrightarrow c \cdot id_{\nu} - \alpha$ nicht invertierbar.

 \Leftrightarrow $c \cdot id_v - \alpha$ nicht injektiv.

 $\Leftrightarrow \ker(c \cdot \mathrm{id}_{v} \alpha) \neq \{\sigma\}$

Wie berechnet man Eigenwerte einer lineare Abbildung und wie viele gibt es?

Nach 7.7 muss man alle $c \in K$ bestommen mit $\det(c \cdot E_n - A) = 0$.

Betrachte Funktion

$$f_a: \begin{cases} K \to K \\ to \mapsto \det(t \cdot E_n - A) \end{cases}$$

7.8 Satz

Die Funktion f_a ist Polynomfunktion von Grad n, dass heißt:

 $f_A(t) = \det(t \cdot E_n - A) = t^n + a_{n-1}t^{n-1} + \dots + a_1t + a_0$ wobei $a_i \in K$ (unabhängig von t)

Beweis. Mit Entwicklungsformel. Machen wir hier nicht

7 EIGENWERTE Definition

Definition 7.9

a) Das Polynom $f_1(t) = \det(t \cdot E_n - A) \in K[t]$ heißt *charakteristisches Polynom* von $A \in \mathcal{M}_n(k)$.

b) $\alpha: V \to V$ linear, \mathbb{B} Basis von V, so $\det(t \cdot \mathrm{id}_{v} - \alpha) = \det(A_{t \cdot \mathrm{id}_{v}}^{\mathbb{B}}) = \det(t \cdot E_{n} - A^{\mathbb{B}_{\alpha}})$ heißt *charak* $teristisches Polynom von \alpha (nach 6.12 unabhängig von B)$

Korollar und Defintion 7.10

 $\alpha: V \to V$ linear dim(V) = n.

- a) c ist Eigenwert von $\alpha \Leftrightarrow c$ ist Nullstelle des charakteristischen Polynoms von α . Vielfachheit des Eigenwerts c = Vielfachheit von c als Nullstelle des charakteristischen Polynoms
- b) α hat höchstens *n* Eigenwerte (einschließend Vielfachheit.)

7.11 Beispiel

a) $\varrho \mathbb{R}^2 \to \mathbb{R}^2$ Spiegelung an $\langle e_1 \rangle$ -Achse.

$$\mathbb{B} = (e_1, e_2) \text{ kanonische Basis}$$

$$A: A^{\mathbb{B}_{\varrho}} = \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & -1 \end{pmatrix} \text{ Eigenwerte 1,-1}$$

b) $\alpha: \mathbb{R}^2 \to \mathbb{R}^2$,

$$A = A_{\alpha}^{\mathbb{B}} = \begin{pmatrix} -1 & 2 \\ 4 & -3 \end{pmatrix} \mathbb{B}$$
 kanonische Basen.

Charakteristisches Polynom von α :

$$\det(t \cdot E_n A_\alpha^{\mathbb{B}}) = \det\begin{pmatrix} t+1 & -2 \\ -4 & t+3 \end{pmatrix}$$

$$=(t+1)(t+3)-8=t^2+4t-5$$

$$t^2 + 4t - 5 = 0$$

$$t^{2} + 4t - 5 = 0$$

$$t_{1,2} = -2 \pm \sqrt{4 + 5} = \begin{cases} 1 \\ -5 \end{cases}$$

Eigenwerte von α : 1,-5

7.11 Beispiel 7 EIGENWERTE

Eigenvektor zu 1:
$$\begin{pmatrix} x \\ y \end{pmatrix}$$

 $1 \cdot \begin{pmatrix} x \\ y \end{pmatrix} = \alpha \begin{pmatrix} x \\ y \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} -x & +2y \\ 4x - 3y \end{pmatrix}$
 $\begin{pmatrix} x = -x & +2y \\ y = 4x & -3y \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 2x = 2y \\ -3x = 3y \end{pmatrix}$ $x = y$
Eigenraum zu Eigenwert 1: $\begin{pmatrix} 1 \\ 1 \end{pmatrix}$

Eigenvektor zu -5:

$$-5 \cdot \begin{pmatrix} x \\ y \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} -x & +2y \\ 4x - 3y \end{pmatrix}$$

$$\begin{pmatrix} -5x = -x & +2y \\ -5y = 4x & -3y \end{pmatrix} \begin{pmatrix} -4x = 2y \\ -2y = 4x \end{pmatrix} \qquad y = -2x$$

Eigenraum zu Eigenwert -5: $\begin{pmatrix} 1 \\ -2 \end{pmatrix}$

$$B' = \left\langle \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} 1 \\ -2 \end{pmatrix} \end{pmatrix} \right\rangle \qquad A_{\alpha}^{\mathbb{B}'} = \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & -5 \end{pmatrix} \text{ Diagonal matrix } \rho : \mathbb{R}^2 \to \mathbb{R}^2 \text{ Drehung}$$

um $\frac{\pi}{2}$ um 0. \mathbb{B} kanonische Basis.

$$A = A_{\rho}^{\mathbb{B}} = \begin{pmatrix} \cos(\frac{\pi}{2}) & -\sin(\frac{\pi}{2}) \\ \sin(\frac{\pi}{2}) & \cos(\frac{\pi}{2}) \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 0 & -1 \\ 1 & 0 \end{pmatrix}$$
 charakteristisches Polynom:

$$f_A(t) = \det(t \cdot E_2 - A)$$

= $\det(t, 1; -1, t) = t^2 + 1$

Keine Nullstellen um \mathbb{R} , also hat ρ keine Eigenwerte in \mathbb{R}

Fasst man ρ als Abbildung $\mathbb{C}^2 \to \mathbb{C}^2$ auf, so gibt es Eigenwerte i,-iDie zugehörigen Eigenräume sind $\left\langle \begin{pmatrix} 1 \\ i \end{pmatrix} \right\rangle_{2}$, $\left\langle \begin{pmatrix} 1 \\ -1i \end{pmatrix} \right\rangle_{2}$

7 EIGENWERTE 7.12 Korollar

7.12 Korollar

 $\alpha = V \rightarrow V$ linear.

Falls Basis
$$\mathbb{B}$$
 von V existiert mit $A_{\alpha}^{\mathbb{B}} = \begin{pmatrix} a_{11} & * & * & * \\ 0 & a_{22} & * & * \\ 0 & 0 & \ddots & * \\ 0 & 0 & 0 & a_{nn} \end{pmatrix}$

(oder untere Dreiecksmatrix), so sind die Diagonalelemente $a_{11}, a_{22}, \ldots, a_{nn}$ sämtliche Eigenwerte von α (mit Vielfachheit).

Beweis.
$$\begin{pmatrix} t - a_{11} & -* & -* & -* \\ 0 & t - a_{22} & -* & -* \\ 0 & 0 & \ddots & -* \\ 0 & 0 & 0 & t - a_{nn} \end{pmatrix} = (t - a_{11} \cdot \dots (t - a_{nn}))$$

7.13 Bemerkung

Über $\mathbb C$ lässt sich für jede lineare Abbildung $\alpha:V\to V$ Basis $\mathbb B$ finden, so dass $A_{\alpha}^{\mathbb B}$ Dreiecksmatrix.

7.14 Satz ("Der Satz der alles liefert")

Seien c_1, \ldots, c_r die paarweise verschiedenen Eigenwerte der linearen Abbildung. $\alpha: V \to V$. Seien v_1, \ldots, v_r zugehörige Eigenvektoren. Dann sind v_1, \ldots, v_r linear unabhängig.

Beweis. Induktion nach r.

 $r = 1 : v_1 \neq \sigma$ linear unabhängig \checkmark

Behauptung sei richtig für i-1.

Zu zeigen: Richtig für $i \le r$.

 $v_1, \ldots, v_{i-1}, v_i$ linear abhängig.

Dann:

$$v_i = \sum_{j=1}^{i+1} a_j v_j . a_j \in K(*)$$

7.15 Definition 7 EIGENWERTE

Multiplikation mit c_i :

(1)
$$c_i v_i = \sum_{j=1}^{i+1} c_i a_j v_j$$

Andererseits; Wende α auf (*) an.

(2)
$$c_i v_i = \alpha(v_i) = \sum_{j=1}^{i-1} a_j \alpha(v_j) = \sum_{\text{Vorrausetzung}} \sum_{j=1}^{j-1} a_k c_j v_j$$

Subtraktion von (1) und (2):

$$\sigma = \sum_{j=1}^{i-1} (a_j c_j - c_i a_j) v_j = \sum_{j=1}^{i-1} a_j (c_j - c_i) v_j$$

$$a_j(c_j, c_i) =$$
 \dots, v_{i-1} linear unabhängig

 $v_1,...,v_{i-1}$ linear unabhängig für j = 1, i = 1

Nach Voraussetzung:

$$\Rightarrow a_j = 0$$
 für $j = 1..., i-1$

$$\Longrightarrow v_i = \sigma \mathcal{I}$$

Definition 7.15

 $\alpha:V\to V$ linear. α heißt diagonalisierbar, falls V eine Basis $\mathbb B$ aus Eigenvektoren von α besitzt. $A_{\alpha}^{\mathbb{B}}$ ist Diagonalmatrix.

7.16 Satz

 $\dim_K(v) = n, \alpha : V \to V \text{ linear}$

Hat α *n verschiedene* Eigenwerte, so ist α diagonalisierbar.

(Hinreichend, nicht notwendig z.B $\alpha = id_v$ EW 1 mit Vielfachheit n diagonalisierbar).

7.17 Beispiel

$$A_{\alpha}^{\mathbb{B}} = \begin{pmatrix} 1 & 1 \\ 0 & 1 \end{pmatrix}$$

 α hat EW 1 mit Vielfachheit 2 (7.12).

 α ist nicht diagonalisierbar, denn sonst existiert Basis \mathbb{B}' mit $A_{\alpha}' = \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 \end{pmatrix} \Rightarrow = id...!$

Also. Zur Diagonalisierbarkeit reicht es nicht, das α n Eigenwerte (mit Vfh,) besitzt.

7.18 Bemerkung

Sei $\alpha: V \to V$ linear, dim_k(v) = n.

Besitzt α n Eigenwerte (mit Vielfachheit), d.h $\det(tE_n - A) = (t - c_1)^{m_1} \dots (t - c_r)^{m_r}$. Ist v_i Eigenraum von α zu c_i , so kann man zeigen. $\dim(v_1) \leq m_i$ Es gilt: α ist diagonalisierbar $\Leftrightarrow \dim(v_i) = m_i$, i = 1, r

7.19 Definition

$$\in \mathcal{M}_n(K)$$
 heißt diagonalisierbar, falls
$$\begin{cases} K^n & \to K^n \\ \mapsto K^m d \end{cases}$$

7.20 Satz

- a) $A \in \mathcal{M}_n(k)$ ist diagonalisierbar \Leftrightarrow existiert ein invertierbare Matrix S'AS Diagonalmatrix
- b) Hat An verschiedene Eigenwerte, so ist A diagonalisierbar.

8 Vektorräume mit Skalarprodukt. Jetzt : $K = \mathbb{R}$

$$K^2$$
: Länge von $v \in \mathbb{R}^2$ $v = \begin{pmatrix} x \\ y \end{pmatrix} |v| = +\sqrt{x^2 + y^2}$ (Phytagoras).
Abstand von zwischen $v = \begin{pmatrix} x_1 \\ y_1 \end{pmatrix}$, $w = \begin{pmatrix} x_2 \\ x_2 \end{pmatrix}$

Abstand:
$$d(v, w) = ||v - w|| = \sqrt{(x_1 - x_2)^2 + (y_1 - y_2)^2}$$
.
Winkel = $||v - w||^2 = ||v||^2 + ||2||^2 - 2||v||^2 \cdot ||2||^2 \cdot \cos(\phi)$
 $||v - w||^2 = ||v||^2 + ||w||^2 - 2 \cdot (x_1 x_2 + y_1 y_2)$

$$x_1 x_2 + y_1 y_2 = ||v|||w||\cos(\phi)|$$

Skalarprodukt

8.1 Definition

Seien
$$v = \begin{pmatrix} v_1 \\ \vdots \\ v_n \end{pmatrix}, v = \begin{pmatrix} w_1 \\ \vdots \\ w_n \end{pmatrix} \in \mathbb{R}^n$$

Das *Standard-Skalarprodukt* von *v* und *w*:

 $(v|w) \coloneqq u_1 w_1 + \ldots + u_n w_n \in \mathbb{R}$ (Skalarprodukt zweier Vektoren ist eine Zahl!) Es gilt

(1)
$$(v|v) \ge 0$$

 $(v|v) = 0 \Leftrightarrow v = \sigma$

(2)
$$(v|w) = (w|v)$$

(3) $(v|w_1w_2) = (v|w_1) + (v|w_2), (v|\alpha w) = a(v|w)$ Analog, Linearität im ersten Argument.

 e_1, \ldots, e_n kanonische Basis

$$(e_1|e_j) = \begin{cases} 0 & \text{für } i \neq j \\ 1 & \text{für } i = j \end{cases}$$

8.2 Definition

 $V \mathbb{R}$ -Vektorraum.

Abbildung (.|.) : $\begin{cases} V \times V & \to \mathbb{R} \\ (v, w) & \mapsto (v|w) \in \mathbb{R} \end{cases}$ heißt *Skalarprodukt* auf *V*, falls sie die

Eigenschaften (1) bis (3) aus 8.1 erfüllt (mit V statt \mathbb{R}^n).

V heißt dann Euklidischer Vektorraum (oder Skalarproduktraum)

8.3 Beispiel

- a) Standard-Skalarprodukt auf \mathbb{R}^n ist Skalarprodukt im Sinne von 8.2
- b) V n-dim \mathbb{R} -Vektorraum.

Def.
$$(v|w) := \sum_{i=1}^{n} a_i \cdot b_i$$
 ist Skalarprodukt.

Das Standard Skalarprodukt auf \mathbb{R}^n entsteht au diese Weise wenn man für v_1, \ldots, v_n die kanonische Basis nimmt.

c) $V - \mathbb{R}$ -Vektorraum ([a, b] der stetiegn Funktionen auf [a, b] (mit Werten in \mathbb{R})).

$$f,g \in V$$

Definition $(f|g) := \int f(x) \cdot g(x) dx \in R$ Skalarprodukt.

8.4 Satz (Cauchy - Schwarz'sche Ungleichung)

V Euklid Vektorraum Dann:

$$(v|w)^2 = (v|v) \cdot (w|w)$$
 für alle $v, w \in V$.

Gleichheit gilt genau dann, wenn v und w linear unabhängig sind.

Beweis. Ist $w = \sigma$ so auf beiden Seiten 0 (und $v, w = \sigma$ sind linear abhängig).

Sei $w \neq \sigma$

Setze
$$a := \frac{(v|w)}{w|W} \in \mathbb{R}$$

$$0 \le (v - aw|v - aw) = (v - aw|v) - a(v - aw|W) = (v|v) - \frac{(v|w)^2}{(w|w)}$$
Gleichheit $\Leftrightarrow (v - aw|v - aw) = 0 \Leftrightarrow v = a$

8.5 Definition

V Euklid. Vektorraum

- a) Für $v \in V$ ist $||v|| := +\sqrt{(v|v)}$ (Euklidische Norm von v ('Länge' von v))
- b) $v, w \in V$: d(v, w) := ||v - w|| (Euklidischer Abstand von v und w)(8.4 bedeutet dann: |(v|w)|||v||||w||)

8.6

8.7

8.8

8.9 Definition

V Euklidischer VR

a) $V, W \in V, v \neq \sigma, w \neq \sigma$ $8.4: \frac{|(v|w)|}{||v||\cdot||w||} \le 1$ $-1 \le \frac{(v|w)}{||v||\cdot||w||} \le 1$

Dann existiert genau ein $\phi \in [0, \pi]$ mit $\frac{(v|w)}{||v|| \cdot ||w||} = \cos(\phi)$ D.h.

$$(v|w) = ||v|| \cdot ||w|| \cos(\phi)$$

 ϕ heißt *Winkel* zwischen $v, w(v \neq \sigma, w \neq \sigma)$ (kein orientierter Winkel, kleinere der beiden möglich)

- b) v, w heißen orthogonal (Senkrecht), fakks (v|w) = 0. Falls $v \neq \sigma$ und $w \neq \sigma$, so heißt das: $\cos(\phi) = 0 \phi = \frac{\pi}{2} (190^{\circ}) (\sigma \text{ ist orthogonal zu allen Vektoren}).$
- c) $M \subseteq V$ $M^{\perp} := \{ w \in V, (v|w) = 0 \text{ für alle } v \in M \}$ Orthogonalraum zu M (Unterraum von V (selbst wenn M kein Unterraum ist)). $\{\sigma\}^{\perp} = V$ $V^{\perp} = \{\sigma\}(v \in V^{\perp} \Rightarrow (v|v) = 0 \Rightarrow v = \sigma)$

8.10 Bemerkung

Sind *v*, *w* orthogonal, so ist $||v + w||^2 = ||v||^2 + ||w||^2$

8.11 Beispiel

- a) \mathbb{R}^n , Standard-Skalarprodukt $(e_i|e_i) = 0$ für $i \neq j$ $||e_i|| = 1$.
- b) \mathbb{R}^3 , Standard-Skalarprodukt $v = \begin{pmatrix} -1 \\ 2 \\ 1 \end{pmatrix}$, $w = \begin{pmatrix} 2 \\ 2 \\ 4 \end{pmatrix}$ $||v|| = \sqrt{6}$, $||w|| = \sqrt{24}$ Winkel zwischen v und $w : \cos(\phi) = \frac{(v|w)}{||v|| \cdot ||w||} = \frac{6}{\sqrt{6} \cdot \sqrt{24}} = \frac{1}{2}$ $\phi = \frac{\pi}{3}$
- c) \mathbb{R}^2 , Standard-Skalarprodukt $v = \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \end{pmatrix} \neq \sigma$ $\{v\}^{\perp} = \begin{pmatrix} -x_2 \\ -x_1 \end{pmatrix}$ Übungs-Aufgabe.

8.12 Definition

V Euklidischer Vektorraum $M \subseteq V$.

- a) M heißt Orthonormalsystem, falls ||v|| = 1 für alle $v \in M$ und (v|w) = 0 für alle $v, w \in M, v \neq w$
- b) Ist *V* endlich dimensional, so heißt M *Orthonormalbasis* (ONB) von *V*, falls *M* Orthonormalsystem und Basis von *V*.

Beachte :
$$V \neq \sigma$$

$$\frac{1}{||v||}v \in V$$

$$||v'|| = ||\frac{1}{||v||}v|| = \frac{1}{||v||} \cdot ||v|| = 1.$$
 Normierung

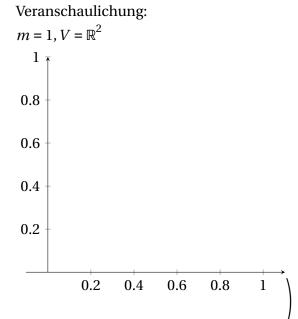
8.13 Bemerkung

Ist
$$(v_1, ..., v_n)$$
 ONB,
 $v \in V, v = \sum_{i=1}^n c_i v_i. c_i \in \mathbb{R}$
 $(v|v) = (\sum_{i=1}^n c_i v_i | \sum_{j=1}^n c_j v_j) = \sum_{i,j=1}^n c_i c_j (v_i | v_j) = \sum_{i=1}^n c_i^2 (v_i | v_i)$
 $(v|v) = \sum_{i=1}^n c_i^2$
 $||v|| = \sqrt{\sum_{i=1}^n c_i^2}$

8.14 Satz

a) Ein Orthonormalsystem ist linear unabhängig

b) Ist $M\{v_1, ..., v_m\}$ ein Orthonormalsystem, $v \in V$, so ist $v - \sum_{i=1}^n (v|v_i)v_i \in M^{\perp}$



Beweis. a) Sei $\{v_1, \dots, v_m\}$ endliche Teilmenge von M.

Z.z:
$$\{v_1, \dots, v_m\}$$
 linear unabhängig. Ist $\sum_{i=1}^m c_i v_i = \sigma$, so $0 = \sum_{i=1}^m c_i v_i | v_j = \sum_{i=1}^m c_i (v_i | v_j)$

b)
$$(v_j|v - \sum_{i=1}^m (v|v_i)v_i) = (v|v_j) - (v|v_j)(v_j|v_j) = 0\checkmark$$

8.15 Satz (Gram-Schmidt'sches

Orthonormalisierungsverfahren)

Sei $M = \{w_1, ..., w_m\}$ linear unabhängig, Menge in Euklidischen VRV. Dann gibt es Orthonormalsystem $\{v_1, ..., v_m\}$ mit $\langle w_1, ..., w_i \rangle = \langle v_1, ..., v_i \rangle$ für alls i = 1, ..., m

 $\begin{aligned} &\textit{Beweis.} \quad w_1 \neq \sigma. \text{ Setze } v_1 = \frac{1}{||w_1||}, ||v_1|| = 1, \langle w_1 \rangle = \langle v_1 \rangle. \\ &\text{Sei schon Orthonormal system } \{v_1, v_i\} \text{ konstruiert mit } \langle w_1, \ldots, w_j \rangle \text{ für alle } j = 1, \ldots, i \ (i < m) \\ &\text{Setze } v'_{i+1} = w_{i+1} - \sum\limits_{j=1}^i (v_j |w_{i+1}) v_j ?? : (v'_{i+1} | v_j) = 0 \text{ für } j = 1, \ldots, i \\ &\text{Da } w_{i+1} \notin \langle w_1, \ldots, w_i \rangle = \langle v_1, \ldots, v_i \rangle, \text{ ist } v'_{i+1} \neq \sigma. \\ &\text{Setze } v_{i+1} = \frac{1}{||v'_{i+1}||} v'_{i+1} \\ &\langle v_1, \ldots, v_i, w_{i+1} \rangle = \langle w_1, \ldots, w_i, vw_i \rangle \checkmark \end{aligned}$

8.16 Beispiel

- a) e_1, \ldots, e_n ist ONB des R^n bezüglich Standard-Skalarprodukt
- b) $V = \mathbb{R}^3$ mit Standard-Skalarprodukt.

$$w_1 = \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \\ 1 \end{pmatrix}, w_2 = \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \\ 2 \end{pmatrix}, w_3 = \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix}$$
 linear unabhängig.

Gram-Schmidt ONB $\{v_1.v_2, v_3\}$

$$\langle v_1 \rangle = \langle w_1 \rangle, \langle v_1, v_2 \rangle = \langle w_1, w_2 \rangle, \langle v_1, v_2, v_3 \rangle = \mathbb{R}^3$$

$$v_1 = \frac{1}{\sqrt{3}} w_1 = \frac{1}{\sqrt{3}} \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \\ 1 \end{pmatrix}$$

$$v_2' = w_2 = (v_1 | w_2)v_1$$

$$= \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \\ 2 \end{pmatrix} - \frac{1}{3} \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \\ 1 \end{pmatrix} | \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \\ 2 \end{pmatrix}) \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \\ 1 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \\ 2 \end{pmatrix} - \frac{4}{3} \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \\ 1 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \frac{-1}{3} \\ \frac{-1}{3} \\ \frac{2}{3} \end{pmatrix}$$

$$||v_2'|| = \frac{\sqrt{6}}{3}v_2 = \sqrt{6} \cdot \begin{pmatrix} -\frac{1}{6} \\ -\frac{1}{6} \\ \frac{2}{6} \end{pmatrix}$$

$$v_3' = W_3 = (v_1|w_3)v_1 - (v_2|w_3)v_2 = \begin{pmatrix} \frac{1}{2} \\ -\frac{1}{2} \\ 0 \end{pmatrix}, ||v_3'|| = \frac{\sqrt{2}}{2} \quad v_3 = \frac{1}{\sqrt{2}} = \frac{3}{1} - 10 = \sqrt{2} \begin{pmatrix} \frac{1}{2} \\ -\frac{1}{2} \\ 0 \end{pmatrix}$$

Index

(K–) lineare Abbildung, 62 Eigenwert, 90

Abbildung, 24 Einselement, 32

abelsch, 26 elementaren Zeilenumformungen, 72

Additivität, 62 endlich erzeugt, 46

Adjunkte, 88 Erweiterter Euklidischer affine Unterräume, 59

Algorithmus, 29 affiner Unterraum, 58 Erzeugungssystem, 46 Assoziativgesetz, 25

aufgespannte Unterraum, 46

Euklidische Norm, 99

Euklidischer Abstand, 99

Basis, 49 Euklidischer Vektorraum, 98

Basisergänzungssatz, 53 Euler'sche φ -Funktion, 29

Basiswechselmatrix, 82

Bild, 65 geordnete Basis, 56

Grad, 36

charakteristisches Polynom, 93 Gruppe, 25

Darstellungsmatrix, 76 Halbgruppe, 25
Determinante, 85 homogenen, 60
Determinantenmultiplikationssatz, 87 Homogenität, 62

diagonalisierbar, 96 Horner-Schema, 38

Diagonalmatrix, 96

Dimension, 54 inhomogene, 60
Dimensionenformel, 56 Inverse, 25, 79
Dimensionsformel, 70 inverse Matrix, 79
Distributivgesetz, 32 inverses Element, 25

Division mit Rest, 38 invertierbar, 25

Drehmatrix, 69

Dreiecksmatrix, 95 K-Vektorraum, 42

kanonische Basis, 50

Eigenraum, 90 Kartesische Koordinaten, 56

Eigenvektor, 90 Kern, 66

INDEX

Koeffizienten, 34

kommutativer Ring, 32

Kommutativgesetz, 26

Komponente, 8

Konkatenation, 25

Konstante Polynome, 36

Koordinaten, 56

Koordinatenabbildung, 70

Körper, 33

linear abhängig, 47

linear unabhängig, 47

Linearkombination, 13, 45

Matrizenaddition, 25, 32

Matrizenmultiplikation, 8, 25, 32

Monoid, 25

Monome, 36

neutrales Element, 25

Nullelement, 32

Nullpolynom, 34

Nullpunkt, 59

Nullraum, 10, 45

Nullteilerfreiheit, 34, 36

Nullvektor, 42

orthogonal, 100

Orthogonalraum, 100

Ortsvektoren, 8

Parallelogrammregel, 8

Permutationen, 30

Polynom, 34

Polynomring, 35

Rang, 65, 74

Ring, 31

Ring mit Eins, 32

Skalarprodukt, 98

Skalarproduktraum, 98

Spaltenrang, 72

Spaltenvektoren, 8, 42

Standard-Skalarprodukt, 98

systematische Gruppe, 30

Teilraum, 44

unendlich-dimensional, 54

Unterraum, 10, 44

Untervektorraum, 44

Vektor, 9

Vektorraum, 8

Vektorraum-Homomorphismus, 62

Verknüpfung, 24

Verknüpfungssymbole, 24

Vielfachheit, 93

Winkel, 100

Zahlengerade, 8

Zeilenrang, 72

ähnliche Matrizen, 84