

Kapitel 2

Vektorräume

Vektorräume, nicht Vektoren, bilden den Hauptgegenstand der linearen Algebra. Vektoren heißen die Elemente des Vektorraumes. Um zu klären, was ein Vektor ist, benötigt man also vorher den Begriff des *Vektorraumes*.

2.1 Definition, Eigenschaften, Beispiele

Die im Folgenden **rot** markierten Abschnitte sind in der Vorlesung nicht dran gewesen und sind als ergänzende Bemerkung eingefügt.

Es sei im Folgenden \mathbb{K} der Körper \mathbb{R} oder \mathbb{C} oder \mathbb{Q} .

Definition 2.1 Eine Menge V heißt *Vektorraum über \mathbb{K}* , wenn in V eine Addition $+$ und eine skalare Vervielfachung \cdot definiert sind, wobei die folgenden Bedingungen erfüllt sind:

1. **Axiome der Addition.** $(V, +, 0)$ ist eine abelsche Gruppe, das heißt,

(A1) $\forall x, y \in V: x + y \in V$. (Abgeschlossenheit)

(A2) $\forall x, y \in V: x + y = y + x$ (Kommutativgesetz).

(A3) $\forall x, y, z \in V: x + (y + z) = (x + y) + z$. (Assoziativgesetz)

(A4) Es gibt ein neutrales Element $0 \in V$, so dass $\forall x \in V: x + 0 = 0 + x = x$. (Nullelement)

(A5) Zu jedem $x \in V$ gibt es ein Inverses $-x \in V$ mit $x + (-x) = (-x) + x = 0$.

2. **Axiome der skalaren Vervielfachung**

(S1) $\forall x \in V, \lambda \in \mathbb{K}: \lambda x \in V$ (Abgeschlossenheit)

(S2) $\forall x \in V, \lambda, \mu \in \mathbb{K}: \lambda(\mu x) = (\lambda\mu)x$.

(S3) $\forall x \in V: 1x = x$

3. **Distributivgesetze**

(D1) $\forall x, y \in V, \lambda \in \mathbb{K}: \lambda(x + y) = \lambda x + \lambda y$.

$$(D2) \quad \forall x \in V, \lambda, \mu \in \mathbb{K}: (\lambda + \mu)x = \lambda x + \mu x.$$

Andere Sprechweisen: Ist $\mathbb{K} = \mathbb{R}$, so heißt V *reeller Vektorraum* oder *reeller linearer Raum*; im Falle $\mathbb{K} = \mathbb{C}$ heißt V *komplexer Vektorraum* oder *komplexer linearer Raum*.

2.1.1 Einfachste Eigenschaften

Wir schreiben $v - w$ für $v + (-w)$. Wie bei den Schlussfolgerungen aus den Körperaxiomen (A1) bis (A5) (vgl. Analysis 1), gilt auch hier

1. $\forall x, y, z: x + y = x + z \implies y = z$. (Kürzungsregel)
2. $\forall x, y \in V: x + y = x \implies y = 0$. (Eindeutigkeit des Nullvektors)
3. $\forall x, y \in V: x + y = 0 \implies y = -x$ (Eindeutigkeit des Inversen)
4. $\forall x \in V: -(-x) = x$.

Lemma 2.1 *Neue Eigenschaften, die für alle $x \in V$ und $\alpha \in \mathbb{K}$ gelten:*

5. $0 \cdot x = 0$.
6. $\alpha \cdot 0 = 0$.
7. $(-1) \cdot x = -x$.

Beweis. 5. Nach Distributivgesetz (D2) ist $0v = (0 + 0)v = 0v + 0v$. Wendet man nun 2. an mit $x = y = 0v$, so hat man $0v = 0$.

6. Nach Distributivgesetz ist $\alpha \cdot 0 = \alpha \cdot (0 + 0) = \alpha \cdot 0 + \alpha \cdot 0$. Wieder folgt mit 2. $\alpha \cdot 0 = 0$.

7. Es gilt nach (S2), (D2) und 5.: $(-1)x + x = (-1)x + 1x = ((-1) + 1)x = 0 \cdot x = 0$. Folglich ist nach 3. $(-1)x = -x$. ■

Beispiel 2.1 (a) \mathbb{K} selbst ist ein Vektorraum über \mathbb{K} .

(b) $\mathbb{K}^{m \times n}$. Die Menge aller $m \times n$ -Matrizen mit Einträgen aus \mathbb{K} bilden einen \mathbb{K} -Vektorraum. Insbesondere ist der $\mathbb{R}^n = \mathbb{R}^{1 \times n} = \{(x_1, \dots, x_n) \mid x_i \in \mathbb{R} \ \forall i = 1, \dots, n\}$ der Raum der Vektoren mit n reellen Koordinaten ein reeller Vektorraum. Ebenso sind der \mathbb{C}^n und der \mathbb{Q}^n definiert als Raum der Spalten- oder Zeilenvektoren. **Vereinbarung:** Wir bezeichnen sowohl den Raum der Zeilenvektoren als auch den Raum der Spaltenvektoren mit \mathbb{R}^n . Aus dem Kontext heraus sollte jeweils klar sein, welchen \mathbb{R}^n wir meinen.

Wir identifizieren auch die klassischen „geometrischen“ Vektoren der Ebene und des Raumes mit den Vektoren aus \mathbb{R}^2 bzw. aus \mathbb{R}^3 . Ein geometrischer Vektor der Ebene ist eine Pfeilkategorie, die durch Länge, Richtung und Richtungssinn charakterisiert ist. Unter allen Pfeilen einer Klasse gibt es einen, der im Ursprung (eines gedachten Koordinatensystems) angreift, \overrightarrow{OP} . Wenn P die Koordinaten (x_1, x_2) hat, so identifizieren wir \overrightarrow{OP} und $(x_1, x_2) \in \mathbb{R}^2$. Man überzeugt sich leicht, dass die Addition und Vervielfachung geometrischer Vektoren mit den

Vektorraumoperationen im \mathbb{R}^2 und \mathbb{R}^3 verträglich sind. Das bedeutet, wenn $\overrightarrow{OP} + \overrightarrow{OQ} = \overrightarrow{OR}$ mit $P = (x_1, x_2)$, $Q = (y_1, y_2)$, so gilt $R = (x_1 + y_1, x_2 + y_2)$.

(c) \mathbb{C}^n ist auch ein Vektorraum über \mathbb{R} .

(d) **Abb(X, V)**. Es sei X eine beliebige Menge und V ein Vektorraum über \mathbb{K} . Dann ist $\text{Abb}(X, V)$ die Menge aller Abbildungen von X nach V . Diese kann man wie folgt addieren und skalar vervielfachen. Für $f, g \in \text{Abb}(X, V)$ und $\lambda \in \mathbb{K}$ sei :

$$(f + g)(x) := f(x) + g(x), \quad (\lambda f)(x) := \lambda f(x).$$

Auf diese Weise wird $\text{Abb}(X, V)$ zu einem \mathbb{K} -Vektorraum.

(e) ω . Die Räume der reellen Zahlenfolgen $\omega := \text{Abb}(\mathbb{N}, \mathbb{R}) = \{(x_n) \mid x_n \in \mathbb{R}\}$, der konvergen-ten reellen Folgen c , der Nullfolgen c_0 , der finiten Folgen φ , bilden reelle Vektorräume. Es gilt $\varphi \subset c_0 \subset c \subset \omega$.

(f) $\mathbb{R}[x]$ sei die Menge der Polynome $p(x) = a_n x^n + a_{n-1} x^{n-1} + \dots + a_1 x + a_0$ mit reellen Koeffizienten $a_0, \dots, a_n \in \mathbb{R}$. Fasst man $\mathbb{R}[x] \subset \text{Abb}(\mathbb{R}, \mathbb{R})$ auf, so sind in natürlicher Weise Addition und skalare Multiplikation erklärt.

(g) $\mathbf{C}^m(\mathbb{R})$. Es ist $\mathbf{C}^m(\mathbb{R})$ die Menge der m -fach stetig differenzierbaren Funktionen auf \mathbb{R} . Im Falle $m = 0$ schreiben wir $\mathbf{C}(\mathbb{R})$ für die Menge der stetigen Funktionen auf \mathbb{R} . Als Teilmenge $\mathbf{C}^m(\mathbb{R}) \subset \text{Abb}(\mathbb{R}, \mathbb{R})$ sind Addition und skalare Vervielfachung wohldefiniert. So gilt etwa für die Funktion $f: \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$, die gegeben ist durch

$$f(x) = \begin{cases} x^3, & x \geq 0, \\ -x^3, & x < 0 \end{cases} \implies f'(x) = \begin{cases} 3x^2, & x \geq 0, \\ -3x^2, & x < 0 \end{cases} \implies f''(x) = 6|x|.$$

Da die Betragsfunktion bei 0 nicht differenzierbar ist, gilt $f \in \mathbf{C}^2(\mathbb{R})$ aber $f \notin \mathbf{C}^3(\mathbb{R})$.

(h) **Keinen** Vektorraum bilden endliche Intervalle $[a, b]$ oder die Menge der Vektoren $\{(\lambda, 1 + \lambda) \in \mathbb{R}^2 \mid \lambda \in \mathbb{R}\}$, denn der Nullvektor $(0, 0)$ ist nicht enthalten; Die Menge der Polynome mit ganzzahligen Koeffizienten bilden keinen reellen oder komplexen Vektorraum.

2.2 Lineare Unterräume

Definition 2.2 Eine Teilmenge W eines Vektorraumes V heißt *linearer Unterraum* oder *linearer Teilraum* von V , wenn W zusammen mit der Addition von V und der skalaren Multiplikation aus V wieder ein Vektorraum über \mathbb{K} ist.

Lemma 2.2 (Unterraumkriterium) Eine Teilmenge W eines Vektorraumes V ist genau dann linearer Teilraum von V , wenn gilt

(N) $W \neq \emptyset$.

(A) Für alle $w_1, w_2 \in W$ ist $w_1 + w_2 \in W$. (Abgeschlossenheit der Addition)

(S) Für $\lambda \in \mathbb{K}$ und $w \in W$ gilt $\lambda w \in W$. (Abgeschlossenheit der skalaren Vervielfachung)

Äquivalent zu (A) und (S) ist die Bedingung

$$(L) \quad \forall w_1, w_2 \in W, \lambda_1, \lambda_2 \in \mathbb{K}: \lambda_1 w_1 + \lambda_2 w_2 \in W.$$

Beweis. Es ist lediglich zu zeigen, dass sämtliche Axiome aus der Vektorraumdefinition 2.1 sich auf W übertragen. Assoziativität und Kommutativität von Addition und skalarer Multiplikation sowie die Distributivgesetze sind unmittelbar klar, da sie für V und somit erst recht für eine Teilmenge W gelten. Eine Ausnahme machen lediglich die Existenzforderungen (Nullvektor und Inverses).

Nun ist aber W nichtleer, enthält also zumindest einen Vektor $a \in W$. Nach Lemma 2.1 gilt aber $0 \cdot a = 0$ und wegen der Abgeschlossenheit der skalaren Multiplikation in W also $0 \in W$. 0 ist dann auch neutral in W , weil neutral in V . Ferner gilt nach Lemma 2.1 auch $(-1)a = -a$. Somit liegt mit $a \in W$ auch das Inverse $-a \in W$. ■

Bemerkung 2.1 (a) Die leere Menge ist kein Unterraum; jeder Unterraum enthält zumindest den Nullvektor.

(b) Sind W_1 und W_2 lineare Teilräume von V , so ist auch ihr Durchschnitt $W_1 \cap W_2$ ein linearer Teilraum (Beweis: Unterraumkriterium). Diese Eigenschaft lässt sich auf beliebige Durchschnitte von endlich oder unendlich vielen Unterräumen verallgemeinern.

(c) Ist $U \subset W$ ein Unterraum und $W \subset V$ ein Unterraum, so ist auch U ein Unterraum von V .

(d) Die Vereinigung von Teilräumen ist i. a. kein Teilraum.

Beispiel 2.2 (a) Für $A \in \mathbb{R}^{m \times n}$ ist die Menge der Lösungen eines homogenen Gleichungssystems

$$U := \text{Lös}(A, 0) = \{x \in \mathbb{R}^n \mid Ax = 0\}$$

ein linearer Unterraum von \mathbb{R}^n . Der Beweis folgt aus Satz 1.2, wo gezeigt wird, dass (L) gilt, nämlich wenn $Au = 0$ und $Av = 0$, dann ist auch $A(\lambda u + \mu v) = 0$. Ferner ist $U \neq \emptyset$, da der Nullvektor in U liegt.

(b) $V = \mathbb{R}^n$, i mit $1 \leq i \leq n$ sei eine fixierte natürlich Zahl. W sei die Menge aller reellen n -Tupel der Form $(x_1, \dots, x_{i-1}, 0, x_{i+1}, \dots, x_n)$. Dann ist W ein linearer Teilraum von \mathbb{R}^n . Dies ist ein Spezialfall von (a) mit der einzigen homogenen Gleichung $x_i = 0$; hierbei ist $A = (0 \cdots 1 \cdots 0)$ mit einer einzigen 1 an der Stelle k und $n - 1$ Nullen.

(c) Es sei $\mathbb{R}_d[x]$ die Menge der reellen Polynome, die höchstens den Grad d haben; $p(x) = a_d x^d + \cdots + a_1 x + a_0$, $a_i \in \mathbb{R}$ für alle $i = 0, \dots, d$. $\mathbb{R}_d[x]$ ist ein linearer Teilraum von $\text{Abb}(\mathbb{R}, \mathbb{R})$, denn das Nullpolynom $0(x) = 0$ liegt in $\mathbb{R}_d[x]$ und wenn $q(x) = b_d x^d + \cdots + b_1 x + b_0$ ein weiteres Polynom in $\mathbb{R}_d[x]$ ist, so ist auch $(\lambda p + \mu q)(x) = \sum_{i=0}^d (\lambda a_i + \mu b_i) x^i$ ein Polynom in $\mathbb{R}_d[x]$.

Wir haben die folgenden Inklusionen von Unterräumen in $\text{Abb}(\mathbb{R}, \mathbb{R})$:

$$\mathbb{R}_0[x] \subset \cdots \subset \mathbb{R}_d[x] \subset \mathbb{R}[x] \subset C^\infty(\mathbb{R}) \subset \cdots \subset C^m(\mathbb{R}) \subset \cdots \subset C^2(\mathbb{R}) \subset C^1(\mathbb{R}) \subset C(\mathbb{R}) \subset \text{Abb}(\mathbb{R}, \mathbb{R}).$$

Die Polynome genau n ten Grades bilden keinen Teilraum, da $p(x) = x^n$ und $q(x) = -x^n + 1$ zwar beide zu W gehören, jedoch nicht ihre Summe $p(x) + q(x) = 1$.

(d) Es sei $V \subset \text{Abb}(\mathbb{R}, \mathbb{R})$ ein Teilraum, $a \in \mathbb{R}$ fixiert. Dann ist

$$U := \{f \in V \mid f(a) = 0\}$$

ein linearer Teilraum von V . Hingegen ist $W = \{f \in V \mid f(\alpha) = 1\}$ kein linearer Teilraum.

(e) $V = C^2(\mathbb{R})$, $a_1, a_2 \in \mathbb{R}$ fix. Es sei

$$U := \{u \in C^2(\mathbb{R}) \mid u'' + a_1 u' + a_2 u = 0\}.$$

die Menge der Lösungen der gewöhnlichen Differentialgleichung zweiter Ordnung mit konstanten Koeffizienten a_1, a_2 . U ist ein Unterraum in $C^2(\mathbb{R})$. In der Tat ist das Unterraumkriterium erfüllt, denn aus $u_1, u_2 \in U$ folgt, dass auch $\lambda_1 u_1 + \lambda_2 u_2$ die Differentialgleichung erfüllt. Im Falle der Gleichung $u'' + u = 0$ erhalten wir $u(x) = \lambda_1 \sin x + \lambda_2 \cos x$ als allgemeine Lösung. Das heißt, $\{\sin x, \cos x\}$ bildet ein Erzeugendensystem für U .

2.2.1 Die lineare Hülle und Erzeugendensysteme

Es sei V ein Vektorraum und $v_1, \dots, v_n \in V$. Jede Summe $\lambda_1 v_1 + \lambda_2 v_2 + \dots + \lambda_n v_n$ mit $\lambda_k \in \mathbb{K}$, heißt *Linearkombination* der Vektoren v_1, \dots, v_n . Man beachte, dass eine Linearkombination immer eine *endliche Summe* von Vektoren ist. Ist $n = 0$, so ist nach Vereinbarung die leere Linearkombination gleich dem Nullvektor und entsprechend gilt: $\text{span} \emptyset = \{0\}$.

Definition 2.3 (a) Es sei $M \subset V$ eine beliebige Teilmenge des Vektorraumes V . Dann heißt die Menge aller möglichen Linearkombinationen von Vektoren aus M

$$\text{span} M := \{x \in V \mid \exists n \in \mathbb{N}_0 \exists \lambda_1, \dots, \lambda_n \in \mathbb{K} \exists v_1, \dots, v_n \in M: x = \lambda_1 v_1 + \dots + \lambda_n v_n\}$$

die *lineare Hülle* von M in V .

(b) Gilt $\text{span} M = V$, so heißt M ein *Erzeugendensystem* von V .

Beispiel 2.3 (a) Im \mathbb{K}^n bilden die n *Einheitsvektoren* $e_k = (0, 0, \dots, 1, 0, \dots, 0)$ mit einer Eins an der k ten Stelle, $k = 1, \dots, n$ ein Erzeugendensystem, denn jeder Vektor $x \in \mathbb{K}^n$ lässt sich schreiben als Linearkombination der Einheitsvektoren, $x = x_1 e_1 + \dots + x_n e_n$.

(b) Im Raum der $m \times n$ -Matrizen $\mathbb{K}^{m \times n}$ bilden die *Matrixeinsen* $\{E_{rs} \mid r = 1, \dots, m, s = 1, \dots, n\}$ ein Erzeugendensystem. Sie sind definiert als

$$E_{rs} = \begin{pmatrix} & & 0 & & & \\ & & \vdots & & & \\ 0 & \cdots & 1 & 0 & \cdots & 0 \\ & & \vdots & & & \\ & & 0 & & & \end{pmatrix} = (\delta_{ir} \delta_{js})_{\substack{i=1 \dots m, \\ j=1 \dots n}}$$

wobei die einzige Eins in der r ten Zeile und s ten Spalte steht. In der Tat ist diese Menge erzeugend für $\mathbb{K}^{m \times n}$, da für jede Matrix $A = (a_{ij})$ gilt: $A = \sum_{i=1}^m \sum_{j=1}^n a_{ij} E_{ij}$.

(c) Die Polynome $\{1, x, x^2, \dots, x^d\}$ bilden ein Erzeugendensystem von $\mathbb{R}_d[x]$ während die Polynome $\{1, x, \dots\}$ ein Erzeugendensystem in $\mathbb{R}[x]$ bilden.

Beispiel 2.4 (Anwendung auf lineare Gleichungssysteme) (1) Sehr häufig sind wir mit der folgenden Fragestellung konfrontiert: Gegeben seien Vektoren $v_1, \dots, v_r \in \mathbb{R}^m$

- (a) Liegt ein gegebener Vektor $b \in \mathbb{R}^m$ in der linearen Hülle der $\{v_i\}$, gilt also $b \in \text{span}\{v_1, \dots, v_r\}$?
- (b) Sind die Vektoren sogar ein Erzeugendensystem von \mathbb{R}^m ?

Schreibt man die Vektoren v_i als Spaltenvektoren

$$v_i = \begin{pmatrix} a_{1i} \\ a_{2i} \\ \vdots \\ a_{mi} \end{pmatrix}, \quad b = \begin{pmatrix} b_1 \\ b_2 \\ \vdots \\ b_m \end{pmatrix}, \quad i = 1, \dots, r.$$

dann gilt $b \in \text{span}\{v_1, \dots, v_r\}$ genau dann, wenn es reelle Zahlen $x_1, \dots, x_r \in \mathbb{R}$ gibt mit $x_1 v_1 + \dots + x_r v_r = b$. Mit Hilfe der Spaltenvektoren kann man das so schreiben:

$$x_1 \begin{pmatrix} a_{11} \\ a_{21} \\ \vdots \\ a_{m1} \end{pmatrix} + x_2 \begin{pmatrix} a_{12} \\ a_{22} \\ \vdots \\ a_{m2} \end{pmatrix} + \dots + x_r \begin{pmatrix} a_{1r} \\ a_{2r} \\ \vdots \\ a_{mr} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} b_1 \\ b_2 \\ \vdots \\ b_m \end{pmatrix},$$

was wiederum äquivalent zum linearen Gleichungssystem

$$\begin{aligned} a_{11}x_1 + a_{12}x_2 + \dots + a_{1r}x_r &= b_1 \\ a_{21}x_1 + a_{22}x_2 + \dots + a_{2r}x_r &= b_2 \\ &\dots \\ a_{m1}x_1 + a_{m2}x_2 + \dots + a_{mr}x_r &= b_m. \end{aligned} \tag{2.1}$$

ist. Somit gilt

$$b \in \text{span}\{v_1, \dots, v_r\} \Leftrightarrow \text{Lös}(A, b) \neq \emptyset.$$

Das heißt, genau dann liegt b in der linearen Hülle, wenn das zugeordnete lineare Gleichungssystem konsistent ist. Jede Lösung $x = (x_1, \dots, x_r)$ liefert eine Darstellung von b als Linearkombination der Vektoren v_1, \dots, v_r . Es gilt ferner

$$\text{span}\{v_1, \dots, v_r\} = \mathbb{R}^m \Leftrightarrow \forall b \in \mathbb{R}^m: \text{Lös}(A, b) \neq \emptyset.$$

(2) Umgekehrt kann man nun die Konsistenz eines linearen Gleichungssystems nun auch mit Hilfe der Spaltenvektoren der Matrix A ausdrücken:

Das lineare GS (2.1) ist konsistent genau dann, wenn die rechte Seite b in der linearen Hülle der Spaltenvektoren der Koeffizientenmatrix A liegt.

Lemma 2.3 (a) Die lineare Hülle $\text{span } M$ ist ein linearer Teilraum von V .

(b) Es gilt $\text{span } M = \bigcap_{W \supset M} W$, wobei der Durchschnitt über alle linearen Teilräume W von V genommen wird, die M enthalten.

Mit anderen Worten, $\text{span } M$ ist der kleinste lineare Teilraum von V , der M enthält.

Beweis. (a) Wir zeigen, dass das Unterraumkriterium für $\text{span } M$ erfüllt ist. Im Fall der leeren Menge ist $\text{span } \emptyset = \{0\}$ ein Unterraum. Ist $M \neq \emptyset$, so ist auch $\text{span } M \supseteq M$ nichtleer. Seien nun v und w jeweils endliche Linearkombinationen von Elementen aus M . Dann ist auch $v+w$ eine Linearkombination von Elementen aus M und auch λv . Das Unterraumkriterium ist erfüllt.

(b) Wegen $M \subset \text{span } M$ und $\text{span } M$ ist ein Teilraum (nach (a)), geht $W = \text{span } M$ selbst in den Durchschnitt mit ein und daher ist $\text{span } M \supseteq \bigcap W$. Die umgekehrte Inklusion ist aber auch klar, da jeder Teilraum W , der M enthält wegen der Abgeschlossenheit von $+$ und Vervielfachung auch alle Linearkombinationen von Elementen aus M enthält, also $W \supset \text{span } M$. Hieraus folgt $\text{span } M = \bigcap W$. ■

2.2.2 Summe und direkte Summe von Unterräumen

Definition 2.4 Es sei V ein Vektorraum.

(a) Es seien U_1 und U_2 seien lineare Teilräume von V . Dann heißt

$$U_1 + U_2 = \{u_1 + u_2 \mid u_1 \in U_1, u_2 \in U_2\}$$

die *Summe* der Teilräume U_1 und U_2 .

(b) Es sei $\{U_i \mid i \in I\}$ eine Familie von Teilräumen von V . Dann heißt

$$\text{span} \bigcup_{i \in I} U_i$$

Summe der Teilräume $\{U_i \mid i \in I\}$. Wir bezeichnen sie mit $\sum_{i \in I} U_i$.

(c) Die Summe von Unterräumen $W := \sum_{i \in I} U_i$ heißt *direkt*, wenn sich jedes $w \in W$ auf genau eine Art als endliche Linearkombination von Elementen aus U_i schreiben lässt. Genauer, für jedes $w \in W$ gibt es eindeutig bestimmte, endlich viele Indizes $i_1, \dots, i_r \in I$ und eindeutig bestimmte Elemente $u_k \in U_{i_k}$, $k = 1, \dots, r$, mit $w = u_1 + \dots + u_r$. In diesem Falle schreiben wir auch $W = \bigoplus_{i \in I} U_i$.

Bemerkung 2.2 (a) In der Tat stellt Definition 2.4 (b) eine Verallgemeinerung von (a) dar. Denn für eine zweielementige Familie $\{U_1, U_2\}$ von Teilräumen von V ist $\text{span}(U_1 \cup U_2)$ die Menge aller Linearkombinationen von Elementen aus U_1 und U_2 , also die Menge aller

$$\lambda_1 u_{11} + \lambda_2 u_{12} + \dots + \lambda_r u_{1r} + \mu_1 u_{21} + \mu_2 u_{22} + \dots + \mu_s u_{2s},$$

wobei $u_{1i} \in U_1$ und $u_{2i} \in U_2$. Da nun aber U_1 und U_2 Teilräume sind, ist $u_1 := \lambda_1 u_{11} + \lambda_2 u_{12} + \dots + \lambda_r u_{1r} \in U_1$ und $u_2 := \mu_1 u_{21} + \mu_2 u_{22} + \dots + \mu_s u_{2s} \in U_2$; folglich ist

$$\text{span}(U_1 \cup U_2) = \{u_1 + u_2 \mid u_1 \in U_1 \text{ und } u_2 \in U_2\} = U_1 + U_2.$$

(b) Eine Summe $W = U_1 + U_2$ von zwei Teilräumen ist direkt gdw. $U_1 \cap U_2 = \{0\}$. In der Tat, sei nämlich $U_1 \cap U_2 = \{0\}$ und seien $w = u_1 + u_2 = u'_1 + u'_2$ zwei Darstellungen von $w \in W$ als Summe von

Elementen aus U_1 und U_2 . Dann folgt $u_1 - u'_1 = u'_2 - u_2$. Diese Elemente liegen aber in U_1 und in U_2 , also $u_1 - u'_1 = u'_2 - u_2 \in U_1 \cap U_2 = \{0\}$. Somit ist $u'_2 - u_2 = u_1 - u'_1 = 0$ und damit $u_1 = u'_1$ und $u_2 = u'_2$; die Darstellung ist eindeutig. **Achtung:** Eine Summe $U_1 + U_2 + U_3$ ist genau dann direkt, wenn $U_1 \cap U_2 = \{0\}$ und $(U_1 + U_2) \cap U_3 = \{0\}$. Die Bedingung $U_1 \cap U_2 \cap U_3 = \{0\}$ ist nicht hinreichend für die Direktheit der Summe, wie folgendes Beispiel (c) zeigt.

(c) Die Summe $\mathbb{R}(1, 2, 3) + \mathbb{R}(4, 5, 6) + \mathbb{R}(7, 8, 9) \subset \mathbb{R}^3$ ist nicht direkt, da $(8, 10, 12) = 2(4, 5, 6) = (1, 2, 3) + (7, 8, 9)$ zwei Darstellungen besitzt.

Beispiel 2.5 (a) Es sei $V = \mathbb{R}^2$ und $U_1 = \{(\lambda, 0) \mid \lambda \in \mathbb{R}\} = \mathbb{R}e_1$ und $U_2 = \{(0, \lambda) \mid \lambda \in \mathbb{R}\} = \mathbb{R}e_2$. Dann gilt $U_1 + U_2 = V$. Diese Summe ist direkt, $\mathbb{R}^2 = U_1 \oplus U_2$.

(b) Für Unterräume U und W von V mit $U \subset W$ gilt $U + W = W$. Ist $U \neq \{0\}$, so ist die Summe nicht direkt.

(c) Es sei $V = \text{Abb}([0, 2], \mathbb{R})$ die Menge der reellwertigen Funktionen, die auf dem Intervall $[0, 2]$ definiert sind und $U_1 = \{f \in V \mid f(x) = 0 \ \forall x \in [1, 2]\}$, $U_2 = \{f \in V \mid f(x) = 0 \ \forall x \in [0, 1]\}$. Dann gilt $V = U_1 \oplus U_2$.

2.2.3 Die äußere direkte Summe von Vektorräumen

Definition 2.5 Es sei V_i , $i = 1, \dots, n$ eine endliche Familie von Vektorräumen über \mathbb{K} . Dann wird die Menge

$$W := V_1 \times V_2 \times \dots \times V_n = \{(v_1, \dots, v_n) \mid v_i \in V_i \ \forall i = 1, \dots, n\}$$

zu einem Vektorraum über \mathbb{K} , wenn man die Summe und die skalare Multiplikation koordinatenweise erklärt:

$$(v_1, \dots, v_n) + (w_1, \dots, w_n) := (v_1 + w_1, \dots, v_n + w_n), \quad \lambda(v_1, \dots, v_n) := (\lambda v_1, \lambda v_2, \dots, \lambda v_n),$$

wobei für alle $i = 1, \dots, n$ gilt $v_i, w_i \in V_i$.

In diesem Falle heißt W die *direkte Summe* der Vektorräume V_i und wir bezeichnen sie mit $V_1 \oplus V_2 \oplus \dots \oplus V_n$.

Bemerkung 2.3 (a) $\mathbb{K}^n = \mathbb{K} \oplus \mathbb{K} \oplus \dots \oplus \mathbb{K}$.

(b) Ist $V = V_1 \oplus V_2 \oplus \dots \oplus V_n$ die äußere direkte Summe von Vektorräumen V_i , so kann man die Teilmengen

$$\tilde{V}_i := \{(0, \dots, v_i, 0, \dots, 0) \in V \mid v_i \in V_i\}$$

definieren. Dann ist \tilde{V}_i ein Unterraum von V und V ist die innere direkte Summe der \tilde{V}_i , $i = 1, \dots, n$.

2.3 Die Basis eines Vektorraumes

2.3.1 Lineare Unabhängigkeit

Es sei V ein Vektorraum über \mathbb{K} .

Definition 2.6 (a) Endlich viele Elemente v_1, \dots, v_n aus V heißen *linear abhängig* (über \mathbb{K}), wenn es $\alpha_1, \dots, \alpha_n \in \mathbb{K}$ gibt, die nicht alle gleich Null sind und für die

$$\alpha_1 v_1 + \dots + \alpha_n v_n = 0$$

gilt, das heißt, wenn die Vektoren v_1, \dots, v_n den Nullvektor nicht-trivial darstellen.

(b) Endlich viele Elemente v_1, \dots, v_n aus V heißen *linear unabhängig* über \mathbb{K} , wenn sie nicht linear abhängig sind, das heißt, wenn für alle $\alpha_1, \dots, \alpha_n \in \mathbb{K}$ gilt:

$$\alpha_1 v_1 + \dots + \alpha_n v_n = 0 \implies \alpha_1 = \alpha_2 = \dots = \alpha_n = 0. \quad (2.2)$$

Mit anderen Worten, eine Linearkombination der v_i , die den Nullvektor darstellt, muss die triviale Linearkombination sein.

(c) Eine nichtleere Teilmenge $M \subset V$ heißt *linear unabhängig* über \mathbb{K} , wenn jede endliche Teilmenge von M linear unabhängig ist. Die leere Menge gilt als linear unabhängig.

Bemerkung 2.4 (a) In der obigen Definition ist bei (a) und (b) auch der Fall $n = 1$ eingeschlossen: $\{v\}$ ist linear unabhängig gdw. $v \neq 0$. Ist einer der Vektoren v_1, \dots, v_n gleich dem Nullvektor, so ist die Menge linear abhängig, denn sei etwa $v_1 = 0$, dann ist $v_1 + 0v_2 + \dots + 0v_n = 0$ eine nichttriviale Linearkombination, die die Null darstellt.

(b) Ist v_1, \dots, v_k linear abhängig mit $k < n$, so ist auch v_1, \dots, v_n linear abhängig. Umgekehrt ist jede Teilmenge einer linear unabhängigen Menge wieder linear unabhängig.

(c) Die Summe von Teilräumen $\mathbb{R}v_1 + \dots + \mathbb{R}v_n$ ist direkt genau dann, wenn $\{v_1, \dots, v_n\}$ linear unabhängig ist. Dies folgt direkt aus dem untenstehenden Lemma 2.4 (b)

Beispiel 2.6 (a) Die Vektoren $(2, 4, 6), (3, 6, 9) \in \mathbb{R}^3$ sind linear abhängig, denn $3(2, 4, 6) + (-2)(3, 6, 9) = (0, 0, 0)$.

(b) Die Vektoren $v_1 = (1, 2, 3)$ und $v_2 = (3, 2, 1)$ sind im \mathbb{R}^3 linear unabhängig, denn das lineare Gleichungssystem

$$x_1 \begin{pmatrix} 1 \\ 2 \\ 3 \end{pmatrix} + x_2 \begin{pmatrix} 3 \\ 2 \\ 1 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} x_1 + 3x_2 \\ 2x_1 + 2x_2 \\ 3x_1 + x_2 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix}$$

ist homogen und geht durch den Gauß-Algorithmus über in äquivalente homogene Systeme mit Koeffizientenmatrizen

$$\begin{pmatrix} 1 & 3 & | & 0 \\ 2 & 2 & | & 0 \\ 3 & 1 & | & 0 \end{pmatrix} \sim \begin{pmatrix} 1 & 3 & | & 0 \\ 0 & -4 & | & 0 \\ 0 & -8 & | & 0 \end{pmatrix} \sim \begin{pmatrix} 1 & 3 & | & 0 \\ 0 & 1 & | & 0 \\ 0 & 0 & | & 0 \end{pmatrix} \sim \begin{pmatrix} 1 & 0 & | & 0 \\ 0 & 1 & | & 0 \\ 0 & 0 & | & 0 \end{pmatrix}$$

über. Hieraus folgt, dass die einzige Lösung $x_1 = x_2 = 0$ ist; die Vektoren sind also linear unabhängig.

(c) Die Vektoren $v_1 = (1, i)^\top$ und $v_2 = (i, -1)^\top$ sind \mathbb{R} -linear unabhängig als Elemente des reellen Vektorraumes \mathbb{C}^2 , denn es gibt keine nichttriviale reelle Linearkombination $\alpha_1 v_1 + \alpha_2 v_2 = 0$, $\alpha_1, \alpha_2 \in \mathbb{R}$.

Sie sind aber linear abhängig als Elemente des komplexen Vektorraumes \mathbb{C}^2 , denn $v_2 = i v_1$.

(d) Die Polynome $\{1, x, x^2, \dots\}$ bilden eine linear abhängige Menge in $\mathbb{R}[x]$ (Beweis: später).

Aufgabe 2. Es sei $p \in V = \mathbb{R}_d[x]$ und $a \in \mathbb{R}$.

(a) Zeigen Sie, dass $B := \{1, x - a, (x - a)^2, \dots, (x - a)^d\}$ eine Basis in V bilden.

(b) Bestimmen Sie die Koordinaten von p bezüglich B . *Lösung.* Die Taylorentwicklung von p an der Stelle a gibt die Koordinaten:

$$p(x) = p(a) + \frac{p'(a)}{1!}(x - a) + \dots + \frac{p^{(d)}(a)}{d!}(x - a)^d.$$

Aufgabe 3. Zeigen Sie dass $\{1, \sqrt{2}, \sqrt{3}\}$ als Elemente des \mathbb{Q} -Vektorraumes \mathbb{R} linear unabhängig sind.

Aufgabe 4. Zeigen Sie, dass $v_1(x) = \sin x$ und $v_2(x) = \cos x$ und $v_0(x) = 1$ als Elemente des reellen Vektorraumes $\text{Abb}(\mathbb{R}, \mathbb{R})$ linear unabhängig sind.

Aufgabe 5. Zeigen Sie, dass $\{v_1, \dots, v_n\} \subset V$ genau dann linear unabhängig ist, wenn die Abbildung $\mathbb{K}^n \rightarrow V$ gegeben durch $f((\alpha_1, \dots, \alpha_n)) = \sum_{i=1}^n \alpha_i v_i$ injektiv ist.

2.3.2 Der Begriff einer Basis

Definition 2.7 Eine Teilmenge B eines Vektorraumes V heißt *Basis* von V , wenn gilt

1. B ist ein Erzeugendensystem von V .
2. B ist eine linear unabhängige Menge.

Beispiel 2.7 (a) Im \mathbb{K}^n bilden die n Einheitsvektoren $e_k = (0, 0, \dots, 1, 0, \dots, 0)$ mit einer Eins an der k ten Stelle, $k = 1, \dots, n$ eine Basis. In der Tat sind sie linear unabhängig, da aus $\alpha_1 e_1 + \dots + \alpha_n e_n = 0$, folgt $(\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n) = 0$. Somit ist α der Nullvektor, also $\alpha_1 = \alpha_2 = \dots = 0$.

Diese Basis heißt *kanonische Basis* oder *Standardbasis* des \mathbb{K}^n .

(b) Im Raum der (m, n) -Matrizen $\mathbb{K}^{m \times n}$ bilden die Matrixeinsen E_{rs} , $r = 1, \dots, m$, $s = 1, \dots, n$ eine Basis, denn die Menge ist erzeugend und linear unabhängig. Die lineare Unabhängigkeit zeigt man genauso wie in (a).

(c) Die Polynome $\{1, x, \dots, x^d\}$ bilden eine Basis in $\mathbb{R}_d[x]$.

(d) Es seien

$$\begin{aligned} v_1 &= (x_{11}, x_{12}, \dots, x_{1n}), \\ v_2 &= (0, x_{22}, \dots, x_{2n}), \\ &\dots \quad \dots \\ v_n &= (0, 0, \dots, 0, x_{nn}) \end{aligned}$$

Vektoren des \mathbb{R}^n . Dann ist $\{v_1, \dots, v_n\}$ genau dann Basis von \mathbb{R}^n , wenn $x_{11}x_{22} \cdots x_{nn} \neq 0$.

Beweis. Wir zeigen, dass das System $\{v_1, \dots, v_n\}$ ein Erzeugendensystem im \mathbb{R}^n ist, wenn die Bedingung $x_{11}x_{22} \cdots x_{nn} \neq 0$ erfüllt ist. Dazu müssen wir nach Beispiel 2.4 zeigen, dass das lineare Gleichungssystem mit der Koeffizientenmatrix, gebildet aus den Spaltenvektoren v_n, v_{n-1}, \dots, v_1 für beliebige rechte Seiten lösbar ist. Das lineare GS liegt aber bereits in Dreiecksform vor. Zum Erreichen der Zeilenstufenform muss nur noch jede Zeile i durch x_{ii} geteilt werden, was nach Voraussetzung möglich ist. Somit ist das $n \times n$ lineare GS äquivalent

zu einer Zeilenstufenform mit genau n führenden Einsen. Das System ist eindeutig lösbar; die Vektoren erzeugen den \mathbb{R}^n .

Lineare Unabhängigkeit. Hierzu hat man das homogene lineare Gleichungssystem zu lösen. Die obigen Argumentationen mit den n führenden Einsen zeigen, dass das homogene System ebenfalls eindeutig lösbar ist; es gibt nur die triviale Lösung und somit sind die Vektoren linear unabhängig.

Ist umgekehrt das Produkt der x_{ii} gleich Null, so ist mindestens ein Faktor Null, etwa $x_{kk} = 0$, $1 \leq k \leq n$. Dann gibt es höchstens $n - 1$ führende Einsen. Somit hat das homogene System unendlich viele Lösungen; die Vektoren sind also nicht linear unabhängig. ■

2.3.3 Die Unabhängigkeit der Dimension von der Basis

In diesem Abschnitt wollen wir zeigen, dass zwei Vektorraumbasen in V stets dieselbe Anzahl von Elementen haben.

Lemma 2.4 (Charakterisierung der Basis) *Es sei V ein Vektorraum, $V \neq \{0\}$, $n \in \mathbb{N}$ und $B = \{b_1, \dots, b_n\}$ eine Teilmenge von V . Dann sind äquivalent:*

- (a) B ist eine Basis von V .
- (b) Zu jedem $v \in V$ existieren eindeutig bestimmte Zahlen $\alpha_1, \dots, \alpha_n \in \mathbb{K}$ mit $v = \alpha_1 b_1 + \dots + \alpha_n b_n$.
- (c) B ist ein minimales Erzeugendensystem von V , d. h., für eine echte Teilmenge $C \subsetneq B$ ist $\text{span } C \subsetneq V$.
- (d) B ist eine maximale linear unabhängige Menge, d. h. jede Menge $D \supsetneq B$ ist linear abhängig.

Beweis. Der Beweis folgt dem Schema $(a) \implies (b) \implies (c) \implies (d) \implies (a)$.

$(a) \implies (b)$. Die Existenz der α_i ist klar, da B ein Erzeugendensystem für V ist. Wir zeigen die Eindeutigkeit. Seien $\alpha'_i \in \mathbb{K}$ andere Zahlen mit $v = \sum_{i=1}^n \alpha'_i b_i$, so hat man durch Gleichsetzen

$$v = \sum_{i=1}^n \alpha'_i b_i = \sum_{i=1}^n \alpha_i b_i \implies \sum_{i=1}^n (\alpha_i - \alpha'_i) b_i = 0,$$

das heißt, dass der Nullvektor als Linearkombination der b_i dargestellt ist. Wegen der linearen Unabhängigkeit von B folgt $\alpha_i - \alpha'_i = 0$ für alle i — die Darstellung ist eindeutig. Man nennt sie die *Koordinatendarstellung* von v bezüglich der Basis B .

$(b) \implies (c)$. Wegen (b) gilt $\text{span } B = V$. Angenommen, es gilt auch $\text{span } C = V$. Wegen $V \neq \{0\}$ ist $C \neq \emptyset$. Sei $v \in B \setminus C$; da B echte Obermenge von C ist, gibt es solchen Vektor. Wegen $\text{span } C = V$ existieren eindeutig α_i , $i = 1, \dots, n$ mit $v = \sum_i \alpha_i c_i$ mit Vektoren $c_1, \dots, c_n \in C$. Andererseits gilt aber in B , $v = 1 \cdot v$. Somit ist die Eindeutigkeit der Darstellung von v als Linearkombination von Elementen aus B verletzt. Die Annahme ist falsch; es gilt $\text{span } C \neq V$.

$(c) \implies (d)$. wir müssen zeigen: B minimal erzeugend impliziert B maximal unabhängig. Das stimmt sicher, wenn B nur aus einem Element besteht, etwa $B = \{b\}$. Wegen $V \neq \{0\}$ ist $b \neq 0$ und damit ist B linear unabhängig. Andernfalls hat B mindestens 2 Elemente. Wäre B linear

abhängig, so könnte ein Element von B als Linearkombination der anderen dargestellt werden, etwa $b = \sum_i \alpha_i b_i$. Dann ist aber auch $B \setminus \{b\}$ nach wie vor erzeugend; im Widerspruch zur Annahme in (c). Damit ist B linear unabhängig.

Wir zeigen die Maximalität. Da B erzeugend ist, lässt sich jeder weitere Vektor $d \in D \setminus B$ als Linearkombination von Elementen aus B darstellen. Damit ist aber $B \cup \{d\}$ linear abhängig. $(d) \implies (a)$. Sei B maximal linear unabhängig und $v \in V$. Wir müssen zeigen, dass B erzeugend ist, also $v \in \text{span } B$. Da B maximal linear unabhängig ist, ist $B \cup \{v\}$ linear abhängig, das heißt, es gibt eine nichttriviale Linearkombination, die den Nullvektor darstellt, etwa

$$\alpha_1 b_1 + \cdots + \alpha_n b_n + \alpha v = 0. \quad (2.3)$$

Wäre hier $\alpha = 0$, so $\alpha v = 0$ und damit $\alpha_1 b_1 + \cdots + \alpha_n b_n = 0$, was aber $\alpha_1 = \alpha_2 = \cdots = \alpha_n = 0$ impliziert, da B linear unabhängig ist. Damit wäre (2.3) eine triviale Linearkombination, im Widerspruch zur Annahme. Folglich gilt $\alpha \neq 0$ und somit $v = -(\alpha_1 b_1 + \cdots + \alpha_n b_n)/\alpha \in \text{span } B$. Da $v \in V$ beliebig war, heißt das $\text{span } B = V$; B ist ein Erzeugendensystem und damit Basis. ■

Lemma 2.5 *Es sei $B = \{b_1, \dots, b_n\}$ eine Basis von V und es sei $c = \sum_{i=1}^n \alpha_i b_i$ die Koordinatendarstellung eines Vektors $c \in V$, wobei $\alpha_1 \neq 0$ gelte.*

Dann ist $B' = \{c, b_2, \dots, b_n\}$ ebenfalls eine Basis von V .

Beweis. Da $\alpha_1 \neq 0$, kann man nach b_1 umstellen und hat $b_1 = (c - \alpha_2 b_2 - \alpha_3 b_3 - \cdots - \alpha_n b_n)/\alpha_1$. Also gilt $\text{span } \{c, b_2, \dots, b_n\} = \text{span } \{b_1, b_2, \dots, b_n\} = V$. Die Menge B' ist erzeugend.

Weiter ist B' aber auch linear unabhängig, denn

$$\beta c + \beta_2 b_2 + \cdots + \beta_n b_n = 0 \implies \beta \alpha_1 b_1 + (\beta \alpha_2 + \beta_2) b_2 + \cdots + (\beta \alpha_n + \beta_n) b_n = 0$$

impliziert $\beta \alpha_1 = 0$, also $\beta = 0$ und weiter $\beta_2 = \cdots = \beta_n = 0$. Somit ist B' linear unabhängig. ■

Der nächste Satz stellt eine Verallgemeinerung des obigen Lemmas dar.

Satz 2.6 (Austauschsatz von Steinitz) *Es sei $\{b_1, \dots, b_n\}$ eine Basis des Vektorraumes V und $\{c_1, \dots, c_k\} \subset V$ sei linear unabhängig.*

Dann gilt $k \leq n$ und bei geeigneter Nummerierung der Vektoren b_1, \dots, b_n ist auch $\{c_1, \dots, c_k, b_{k+1}, \dots, b_n\}$ eine Basis von V . Man erhält also wieder eine Basis, wenn man c_1, \dots, c_k durch $n - k$ geeignete Vektoren unter den $\{b_1, \dots, b_n\}$ ergänzt.

Beweis. Der Beweis erfolgt durch vollständige Induktion über k . Als Induktionsanfang kann man den Fall $k = 0$ zulassen, in dem überhaupt keine Vektoren ausgetauscht werden und der Satz trivial ist.

Im allgemeinen Fall von k linear unabhängigen Vektoren c_1, \dots, c_k sind auch die $k - 1$ Vektoren c_1, \dots, c_{k-1} linear unabhängig und nach Induktionsvoraussetzung folgt $k - 1 \leq n$, und, bei geeigneter Nummerierung ist $B^* := \{c_1, \dots, c_{k-1}, b_k, b_{k+1}, \dots, b_n\}$ eine Basis von V . Wäre

$k - 1 = n$, so wäre bereits $\{c_1, \dots, c_{k-1}\}$ eine Basis von V (alle Vektoren b_i werden durch die c_i ausgetauscht). Dann ist aber c_k eine Linearkombination von c_1, \dots, c_{k-1} . Das widerspricht der linearen Unabhängigkeit der Vektoren c_1, \dots, c_k . Daher gilt sogar $k - 1 < n$, also $k \leq n$. Da B^* eine Basis von V ist gibt es Zahlen α_i , $i = 1, \dots, n$ mit

$$c_k = \alpha_1 c_1 + \dots + \alpha_{k-1} c_{k-1} + \alpha_k b_k + \dots + \alpha_n b_n.$$

Würden hierbei $\alpha_k = \alpha_{k+1} = \dots = \alpha_n = 0$ gelten, so wäre $c_k \in \text{span}\{c_1, \dots, c_{k-1}\}$ im Widerspruch zur linearen Unabhängigkeit der Vektoren $\{c_1, \dots, c_k\}$. Folglich ist mindestens einer der Koeffizienten $\alpha_k, \alpha_{k+1}, \dots, \alpha_n$ von Null verschieden. Bei geeigneter Nummerierung der b_i können wir $\alpha_k \neq 0$ annehmen. Nach Lemma 2.5 ist dann $B' := \{c_1, \dots, c_k, b_{k+1}, \dots, b_n\}$ eine Basis von V . ■

Folgerung 2.7 Sind $\{b_1, \dots, b_n\}$ und $\{c_1, \dots, c_k\}$ Basen des Vektorraumes V , so gilt $k = n$.

Beweis. Nach dem Steinitzschen Austauschatz gilt einerseits $k \leq n$, andererseits, wegen der Gleichberechtigung der Basen $\{c_i\}$ und $\{b_i\}$ auch $n \leq k$. Wenn also ein Vektorraum überhaupt eine endliche Basis besitzt, dann bestehen alle seine Basen aus gleichvielen Vektoren; besitzt aber ein Vektorraum eine unendliche Basis, so sind auch alle anderen Basen unendlich. ■

Definition 2.8 Wenn ein Vektorraum V eine endliche Basis besitzt, wird die allen Basen gemeinsame Anzahl von Basisvektoren die *Dimension* von V genannt, symbolisch $\dim V$. Besitzt V keine endliche Basis, so heißt V *unendlich-dimensional* ($\dim V = \infty$). Die Dimension des Nullraumes wird gleich 0 gesetzt.

Wir schreiben $\dim_{\mathbb{K}} V$ für die Dimension des \mathbb{K} -Vektorraumes V , wenn wir den Skalarenkörper \mathbb{K} hervorheben wollen. Mitunter ist V ein Vektorraum über verschiedenen Körpern.

Beispiel 2.8 (a) Es gilt $\dim \mathbb{K}^n = n$. Der Raum der $m \times n$ -Matrizen hat die Dimension mn , denn es gibt genau mn Matrixeinsen E_{rs} , vgl. Beispiel 2.7, die ein linear unabhängiges Erzeugendensystem bilden.

(b) Es ist $\dim \mathbb{R}[x] = \infty$, denn $\{1, x, x^2, x^3, \dots\}$ ist eine unendliche linear unabhängige Menge in $\mathbb{R}[x]$.

(c) $\dim_{\mathbb{R}} \mathbb{C}^n = 2n$, denn die Vektoren $\{e_1, \dots, e_n, ie_1, \dots, ie_n\}$ bilden eine Basis des reellen Vektorraumes \mathbb{C}^n .

(d) Es ist $\dim_{\mathbb{Q}} \mathbb{R} = \infty$, das heißt, die reellen Zahlen bilden einen unendlich-dimensionalen Vektorraum über den rationalen Zahlen. In der Tat ist die Menge $\{\ln p \mid p \text{ ist Primzahl}\}$ eine \mathbb{Q} -linear unabhängige unendliche Menge in \mathbb{R} . **Angenommen**

$$\sum_{i=1}^n \alpha_i \ln p_i = 0,$$

wobei die p_i Primzahlen sind und α_i beliebige rationale Zahlen. Multipliziert man diese Gleichung mit dem Hauptnenner der endlich vielen rationalen Zahlen $\alpha_1, \dots, \alpha_n$, so erhält man

$$\sum_{i=1}^n m_i \ln p_i = \sum_{i=1}^n \ln(p_i^{m_i}) = \ln\left(\prod_{i=1}^n p_i^{m_i}\right) = 0,$$

wobei die m_i alle ganze Zahlen sind. Hieraus folgt aber $p_1^{m_1} p_2^{m_2} \dots p_n^{m_n} = 1$. Nach dem Hauptsatz der Zahlentheorie, hat aber jede natürliche Zahl eine eindeutige Primfaktorzerlegung. Daher müssen alle $m_i = 0$ sein; damit folgt auch $\alpha_i = 0$ und die Menge ist linear unabhängig über \mathbb{Q} .

Lemma 2.8 *Es sei $\dim V = n < \infty$.*

- (a) *Eine linear unabhängige Menge C von V kann zu einer Basis von V ergänzt werden.*
- (b) *Eine linear unabhängige Teilmenge C von V ist genau dann Basis von V , wenn $\#C = n$.*
- (c) *Für jeden Unterraum $U \subset V$ gilt $\dim U \leq \dim V$. Aus $U \subset V$ und $\dim U = \dim V$ folgt $U = V$.*

Beweis. (a) Es sei B eine Basis von V . Dann gilt $\#C \leq \#B = n$. Nach dem Steinitzischen Austauschsatz kann die linear unabhängige Menge C durch geeignete Vektoren der Basis B zu einer Basis von V ergänzt werden.

(b) Ist C noch keine Basis, so kann nach (a) C durch Vektoren zu einer Basis ergänzt werden, die dann n Elemente hat; also ist $\#B < n$. Wenn C bereits aus n Vektoren besteht, so ist werden keine Vektoren zum Ergänzen benötigt; somit ist C bereits eine Basis.

(c) Es sei $\{b_1, \dots, b_n\}$ eine Basis von V und $\{c_1, \dots, c_k\}$ eine Basis von U . Nach dem Steinitzischen Austauschsatz gilt dann $k \leq n$. Ist aber $k = n$, so folgt nach Teil (b), dass $\{c_1, \dots, c_k\}$ bereits eine Basis von V ist, also $U = V$. ■

Satz 2.9 (Dimensionssatz) *Es seien U und V zwei endlichdimensionale Unterräume eines Vektorraumes W . Dann gilt*

$$\dim U + \dim V = \dim(U + V) + \dim(U \cap V). \quad (2.4)$$

Beweis. Es sei $B_D = \{d_1, \dots, d_r\}$ eine Basis des Durchschnitts $U \cap V$, wobei auch $r = 0$ zugelassen ist, also $B_D = \emptyset$ und $U \cap V = \{0\}$. Da B_D linear unabhängig auch in U und V ist, kann diese Menge nach Satz 2.6 sowohl zu einer Basis $B_1 = \{d_1, \dots, d_r, a_1, \dots, a_s\}$ von U als auch zu einer Basis $B_2 = \{d_1, \dots, d_r, b_1, \dots, b_t\}$ von V ergänzt werden. Wir wollen nun zeigen, dass $B = \{d_1, \dots, d_r, a_1, \dots, a_s, b_1, \dots, b_t\}$ eine Basis von $U + V$ ist. Jeder Vektor $w \in U + V$ lässt sich als $w = u + v$, $u \in U$, $v \in V$ schreiben. Da sich u als Linearkombination von B_1 und v als Linearkombination von B_2 schreiben lässt, ist $w = u + v$ eine Linearkombination von B . Also gilt $U + V = \text{span } B$. Zum Nachweis der linearen Unabhängigkeit von B nehmen wir an, dass

$$\alpha_1 d_1 + \dots + \alpha_r d_r + \beta_1 a_1 + \dots + \beta_s a_s + \gamma_1 b_1 + \dots + \gamma_t b_t = 0, \quad (2.5)$$

also

$$\alpha_1 d_1 + \dots + \alpha_r d_r + \beta_1 a_1 + \dots + \beta_s a_s = -(\gamma_1 b_1 + \dots + \gamma_t b_t) =: x.$$

Da die linke Seite der obigen Gleichung in U liegt, die rechte aber in V , liegt der Vektor x in $U \cap V$ und ist demnach eine Linearkombination der Vektoren aus B_D . Also gibt es Zahlen $\delta_1, \dots, \delta_r$ mit

$$x = \delta_1 d_1 + \dots + \delta_r d_r.$$

Wegen der linearen Unabhängigkeit von B_1 folgt hieraus aber $\alpha_1 - \delta_1 = \dots = \alpha_r - \delta_r = 0$ und $\beta_1 = \dots = \beta_s = 0$. Setzt man $\beta_i = 0$ in (2.5) ein, so hat man

$$\alpha_1 d_1 + \dots + \alpha_r d_r + \gamma_1 b_1 + \dots + \gamma_t b_t = 0.$$

Da B_2 eine linear unabhängige Menge ist, folgt $\alpha_1 = \dots = \gamma_t = 0$. Damit ist B eine Basis von $U + V$. Somit gilt

$$\dim U + \dim V = (r + s) + (r + t) = r + (r + s + t) = \dim(U \cap V) + \dim(U + V).$$

■

Bemerkung 2.5 (a) Jeder Vektorraum besitzt eine Basis. Dies beweist man mit Hilfe des *Auswahlaxioms* der Mengenlehre:

Es sei \mathcal{P} eine disjunkte Zerlegung der nichtleeren Menge X in nichtleere Teilmengen $P \subset X$. Dann existiert eine Auswahlfunktion $f: \mathcal{P} \rightarrow X$ mit $f(P) \in P$ für alle $P \in \mathcal{P}$.

(b) Auch im unendlichdimensionalen Fall gilt der Austauschsatz. Zu je zwei Basen B und C eines Vektorraumes V gibt es bijektive Abbildung $\varphi: B \rightarrow C$. Lemma 2.8 hingegen bleibt nicht gültig für unendlich-dimensionale Räume.

2.3.4 Konstruktion von Basen zu Erzeugendensystemen

Eine typische Fragestellung ist: Finden Sie zu einem gegebenen Erzeugendensystem E eines Unterraumes U eine Basis von U . Nach Lemma 2.4 (c) kann man durch schrittweises Weglassen einzelner Vektoren aus E eine Basis erzeugen. Nach jedem Schritt müsste man kontrollieren, ob noch ein Erzeugendensystem übrig geblieben ist. Dieses Verfahren ist nicht praktikabel. Vielmehr wollen wir hier ein auf dem Gauß-Algorithmus beruhendes Verfahren vorstellen, das die gegebenen Vektoren linear kombiniert zu einer möglichst einfachen Basis.

Es seien $a_1, \dots, a_m \in \mathbb{R}^n$ gegebene Vektoren, die den Unterraum $U = \text{span}\{a_1, \dots, a_m\} \subset \mathbb{R}^n$ aufspannen. Wir betrachten die Matrix $A = (a_{ij}) \in \mathbb{R}^{m \times n}$, deren m Zeilen die Vektoren a_1, \dots, a_m sind, also $a_i = (a_{i1}, a_{i2}, \dots, a_{in})$, $i = 1, \dots, m$. Die drei elementaren Zeilenoperationen des Gauß-Algorithmus, verändern den Raum U , der durch die Zeilen der Matrix aufgespannt wird nicht. Ist die Zeilenstufenform erreicht, so kann man durch Weglassen der Nullzeilen sofort eine Basis von U angeben.

Beispiel 2.9 Man ermittle eine Basis des von den Vektoren $a_1 = (0, 0, 0, 2, -1)$, $a_2 = (0, 1, -2, 1, 0)$, $a_3 = (0, -1, 2, 1, -1)$ und $a_4 = (0, 0, 0, 1, 2)$ aufgespannten Teilraumes von \mathbb{R}^5 .

0	0	0	2	-1	Vertauschen der ersten beiden Zeilen
0	1	-2	1	0	
0	-1	2	1	-1	
0	0	0	1	2	
0	1	-2	1	0	·(+1) zur 3.Z.
0	0	0	2	-1	
0	-1	2	1	-1	
0	0	0	1	2	
0	1	-2	1	0	·(-1) zur 3.Z.
0	0	0	2	-1	Streichen
0	0	0	2	-1	:2
0	0	0	1	2	Vertauschen mit 2.Z.

0	1	-2	1	0	
0	0	0	1	2	
0	0	0	1	-1/2	
0	0	0	0	0	
0	1	-2	0	0	
0	0	0	1	0	
0	0	0	0	1	
0	0	0	0	0	

Somit ist $b_1 = (0, 1, -2, 0, 0)$, $b_2 = (0, 0, 0, 1, 0)$, $b_3 = (0, 0, 0, 0, 1)$ eine Basis von W .