

3. Lineare Algebra

3.1 Vektorräume, lineare Abbildungen

[Lang & Pucker 3.3]

Lineare Differenzialgleichung:

$$L y(x) = f(x)$$

Diff. operator \uparrow Funktion \uparrow Funktion

Diese allgemeine Struktur taucht sehr häufig auf:

$$M \vec{v} = \vec{w}$$

lineare Abbildung bzw. "Matrix" \uparrow Vektor \uparrow Vektor

Beispiele:

* "diskretisierte" lineare Differenzialgleichung bzw. Differenzgleichung

$$x \in \mathbb{R} \rightarrow \begin{array}{c} x_1 \\ \circlearrowleft \\ x_2 = x_1 + a \\ \circlearrowleft \\ x_3 = x_2 + a \end{array} ; L y(x) := \frac{dy}{dx} \rightarrow \frac{y(x+a) - y(x-a)}{2a}$$

$$\begin{cases} \frac{y(x_1+a) - y(x_1-a)}{2a} = f(x_1) \\ \frac{y(x_2+a) - y(x_2-a)}{2a} = f(x_2) \\ \frac{y(x_3+a) - y(x_3-a)}{2a} = f(x_3) \end{cases} \Leftrightarrow \begin{cases} 0 \cdot y(x_1) + \frac{1}{2a} y(x_2) - \frac{1}{2a} y(x_3) = f(x_1) \\ -\frac{1}{2a} y(x_1) + 0 \cdot y(x_2) + \frac{1}{2a} y(x_3) = f(x_2) \\ +\frac{1}{2a} y(x_1) - \frac{1}{2a} y(x_2) + 0 \cdot y(x_3) = f(x_3) \end{cases}$$

Neue Schreibweise:

$$\underbrace{\begin{pmatrix} 0 & \frac{1}{2a} & -\frac{1}{2a} \\ -\frac{1}{2a} & 0 & \frac{1}{2a} \\ +\frac{1}{2a} & -\frac{1}{2a} & 0 \end{pmatrix}}_M \underbrace{\begin{pmatrix} y(x_1) \\ y(x_2) \\ y(x_3) \end{pmatrix}}_{\vec{y}} = \underbrace{\begin{pmatrix} f(x_1) \\ f(x_2) \\ f(x_3) \end{pmatrix}}_{\vec{w}}$$

* Partialbruchzerlegung bzw. lineare Gleichungssysteme

$$\frac{1}{(1+x)^2 x} = \frac{A}{(1+x)^2} + \frac{B}{1+x} + \frac{C}{x} ; A, B, C = ?$$

$$\frac{1}{(1+x)^2 x} \{ x \cdot A + x(1+x) \cdot B + (1+x)^2 C \}$$

$$= \frac{1}{(1+x)^2 x} \{ x(A+B+C) + x^2(B+C) + C \}$$

$$\Rightarrow \begin{cases} A+B+C=0 \\ B+C=0 \\ C=1 \end{cases} \Leftrightarrow \underbrace{\begin{pmatrix} 1 & 1 & 1 \\ 0 & 1 & 1 \\ 0 & 0 & 1 \end{pmatrix}}_M \underbrace{\begin{pmatrix} A \\ B \\ C \end{pmatrix}}_{\vec{x}} = \underbrace{\begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ 1 \end{pmatrix}}_{\vec{w}}$$

* Drehungen \rightarrow Aufgabe 10.3.

Die „Vektoren“ dieser Konstruktion bilden einen Vektorraum, V .
 Einige wichtige Eigenschaften von V sind:

- * $\vec{v}, \vec{w} \in V \Rightarrow \vec{v} + \vec{w} \in V$ („Addition“)
- * $a \in \mathbb{R}, \vec{v} \in V \Rightarrow a\vec{v} \in V$ („Skalarmultiplikation“)
- * $\exists \vec{0} \in V$ so dass $\vec{v} + \vec{0} = \vec{v} \quad \forall \vec{v} \in V$ („Nullvektor“)
- * $\exists -\vec{v} \in V$ so dass $\vec{v} + (-\vec{v}) = \vec{0} \quad \forall \vec{v} \in V$ („inverser Vektor“)

(Es gibt auch weitere mathematische Axiome, die aber in den praktischen Anwendungen „automatisch“ erfüllt sein werden.)

Wir können Additionen und Skalarmultiplikationen mehrmals durchführen, und so eine Linearkombination bilden:

$$\sum_{i=1}^k a_i \vec{v}_i \in V.$$

Die Vektoren $\vec{v}_1, \dots, \vec{v}_k$ sind linear unabhängig, falls gilt:

$$\sum_{i=1}^k a_i \vec{v}_i = \vec{0} \Leftrightarrow a_i = 0 \quad \forall i = 1, \dots, k.$$

(Falls dagegen $a_j \neq 0$ gefunden werden kann, kann \vec{v}_j als Linearkombination von $\vec{v}_i, i \neq j$, ausgedrückt werden: $\vec{v}_j = -\frac{1}{a_j} \sum_{i \neq j} a_i \vec{v}_i$.)

Falls die Vektoren $\vec{e}_1, \dots, \vec{e}_n$ (i) linear unabhängig sind;
 (ii) den Vektorraum V „aufspannen“,
 d.h. $\forall \vec{v} \in V$ kann als Linearkombination von $\vec{e}_1, \dots, \vec{e}_n$ ausgedrückt werden,

dann bilden sie eine „Basis“ bzw. ein „Fundamentalsystem“.

Die Dimension des Vektorraums ist $\dim V = n$
 (d.h. die maximale Anzahl von linear unabhängigen Vektoren).

Nach der Wahl einer Basis kann jeder Vektor eindeutig als $\vec{v} = \sum_{i=1}^n v_i \vec{e}_i$ ausgedrückt werden.

$$\left[\begin{array}{l} \text{Beweis: } \vec{v} = \sum_{i=1}^n v_i \vec{e}_i = \sum_{i=1}^n w_i \vec{e}_i \Rightarrow \vec{0} = \vec{v} - \vec{v} = \sum_{i=1}^n (v_i - w_i) \vec{e}_i \\ \text{lineare Unabhängigkeit} \Rightarrow v_i = w_i \quad \forall i = 1, \dots, n. \end{array} \right]$$

Die Wahl der Basis selbst ist aber nicht eindeutig.

[Beispiel: falls $\{\vec{e}_1, \vec{e}_2\}$ eine Basis ist, ist $\{\vec{e}'_1 := \vec{e}_1 + \vec{e}_2, \vec{e}'_2 := \vec{e}_1 - \vec{e}_2\}$ eine andere Möglichkeit, wie durch Betrachtung von (i) und (ii) gezeigt werden kann.]

Der „normale Raum“, \mathbb{R}^3 , ist auch ein Vektorraum.

Basisvektoren: $\{\vec{e}_1, \vec{e}_2, \vec{e}_3\} \rightarrow \{\vec{e}_x, \vec{e}_y, \vec{e}_z\}$ oder $\{\vec{i}, \vec{j}, \vec{k}\}$.

In vielen Vektorräumen kann eine weitere Struktur definiert werden, ein Skalarprodukt; dieses ist eine Abbildung $V \times V \rightarrow \mathbb{R}$, $(\vec{v}, \vec{w}) \mapsto \vec{v} \cdot \vec{w}$, mit den Eigenschaften

- * $\vec{v} \cdot \vec{w} = \vec{w} \cdot \vec{v}$ („kommutativ“)
- * $\vec{v} \cdot (a_1 \vec{w}_1 + a_2 \vec{w}_2) = a_1 \vec{v} \cdot \vec{w}_1 + a_2 \vec{v} \cdot \vec{w}_2$ („linear“)
- * $|\vec{v}|^2 := \vec{v} \cdot \vec{v} \geq 0$ ($|\vec{v}| := \sqrt{\vec{v} \cdot \vec{v}}$ „die Norm“)
- * $|\vec{v}|^2 = 0 \iff \vec{v} = \vec{0}$

Es folgt:

* $|\vec{v} \cdot \vec{w}| \leq |\vec{v}| |\vec{w}|$ „Cauchy-Schwarzsche Ungleichung“

Beweis: $0 \leq (\lambda \vec{v} + \vec{w}) \cdot (\lambda \vec{v} + \vec{w}) = \lambda^2 |\vec{v}|^2 + 2\lambda \vec{v} \cdot \vec{w} + |\vec{w}|^2$
 Wähle $\lambda = -\frac{\vec{v} \cdot \vec{w}}{|\vec{v}|^2}$ und multipliziere mit $|\vec{v}|^2 > 0$.
 $\Rightarrow 0 \leq (\vec{v} \cdot \vec{w})^2 - 2(\vec{v} \cdot \vec{w})^2 + |\vec{v}|^2 |\vec{w}|^2$
 $\Leftrightarrow (\vec{v} \cdot \vec{w})^2 \leq |\vec{v}|^2 |\vec{w}|^2 \Rightarrow |\vec{v} \cdot \vec{w}| \leq |\vec{v}| |\vec{w}| \quad \square$

* $|\vec{v} + \vec{w}| \leq |\vec{v}| + |\vec{w}|$ „Dreiecksungleichung“

Beweis: $|\vec{v} + \vec{w}|^2 = |\vec{v}|^2 + 2\vec{v} \cdot \vec{w} + |\vec{w}|^2 \leq |\vec{v}|^2 + 2|\vec{v} \cdot \vec{w}| + |\vec{w}|^2$
 Cauchy-Schwarz $\leq |\vec{v}|^2 + 2|\vec{v}| |\vec{w}| + |\vec{w}|^2 = (|\vec{v}| + |\vec{w}|)^2$

Zwei Vektoren sind orthogonal zueinander, falls $\vec{v} \cdot \vec{w} = 0$ gilt.

Eine Basis ist orthogonal, falls $\vec{e}_i \cdot \vec{e}_j = 0$ für $\forall i \neq j$ gilt.

Wenn auch $|\vec{e}_i| = 1 \quad \forall i = 1, \dots, n$, geht es um eine orthonormale Basis.

Eine orthonormale Basis kann, ausgehend von einer beliebigen Basis, $\{\vec{a}_1, \dots, \vec{a}_n\}$, durch das „Gram-Schmidt-Verfahren“ konstruiert werden:
 $\vec{b}_1 := \vec{a}_1; \quad \vec{b}_2 := \vec{a}_2 - \frac{\vec{a}_2 \cdot \vec{b}_1}{|\vec{b}_1|^2} \vec{b}_1; \quad \vec{b}_k := \vec{a}_k - \sum_{i=1}^{k-1} \frac{\vec{a}_k \cdot \vec{b}_i}{|\vec{b}_i|^2} \vec{b}_i$
 Nachher noch $\vec{e}_i := \frac{\vec{b}_i}{|\vec{b}_i|}$

In einer orthonormalen Basis gilt: $\vec{v} \cdot \vec{w} = \left(\sum_{i=1}^n v_i \vec{e}_i\right) \cdot \left(\sum_{j=1}^n w_j \vec{e}_j\right) = \sum_{i,j=1}^n v_i w_j \underbrace{\vec{e}_i \cdot \vec{e}_j}_{\delta_{ij}} = \sum_{i=1}^n v_i w_i$

„Kronecker-Symbol“ $\delta_{ij} := \begin{cases} 1, & i=j \\ 0, & i \neq j \end{cases}$

Einen Winkel zwischen zweier Vektoren können wir jetzt durch

$$\cos \theta := \frac{\vec{v} \cdot \vec{w}}{|\vec{v}| |\vec{w}|}$$

definieren; wegen Cauchy-Schwarz gilt $-1 \leq \cos \theta \leq 1$.

Mit Hilfe der eingeführten Begriffe kehren wir zu linearen Abbildungen bzw. Matrizen zurück:

$$M: V \rightarrow V, \vec{v} \mapsto \vec{w} = M\vec{v}$$

Das Ziel ist es, die auf Seite 35 eingeführte Notation zu begründen.

Wir benutzen eine besondere orthonormale Basis $\{\vec{e}_i\}$: $\vec{v} = \sum_{i=1}^n v_i \vec{e}_i$.

Linearität impliziert:

$$\vec{w} = \sum_{k=1}^n w_k \vec{e}_k = M\vec{v} = \sum_{j=1}^n v_j M\vec{e}_j$$

Nehme Skalarprodukt mit \vec{e}_i und benutze $\vec{e}_i \cdot \vec{e}_k = \delta_{ik}$

$$\Rightarrow w_i = \sum_{j=1}^n v_j \underbrace{\vec{e}_i \cdot M\vec{e}_j}_{=: M_{ij}} = \sum_{j=1}^n M_{ij} v_j$$

Notation:

$$\begin{pmatrix} w_1 \\ \vdots \\ w_n \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} M_{11}v_1 + \dots + M_{1n}v_n \\ \vdots \\ M_{n1}v_1 + \dots + M_{nn}v_n \end{pmatrix} =: \begin{pmatrix} M_{11} & \dots & M_{1j} & \dots & M_{1n} \\ \vdots & & \vdots & & \vdots \\ M_{i1} & \dots & M_{ij} & \dots & M_{in} \\ \vdots & & \vdots & & \vdots \\ M_{n1} & \dots & M_{nj} & \dots & M_{nn} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} v_1 \\ \vdots \\ v_n \end{pmatrix}$$

↑ Spalte j

↑ Zeile i

Spaltenvektor

Besondere Beispiele:

„Nullmatrix“ = $O_{n \times n} := \begin{pmatrix} 0 & \dots & 0 \\ \vdots & & \vdots \\ 0 & \dots & 0 \end{pmatrix}$; $O_{n \times n} \vec{v} = \vec{0} \neq \vec{v}$

„Einheitsmatrix“ = $I_{n \times n} := \begin{pmatrix} 1 & 0 & \dots & 0 \\ 0 & 1 & & \\ \vdots & & \ddots & \\ 0 & \dots & & 1 \end{pmatrix}$; $I_{n \times n} \vec{v} = \vec{v} \neq \vec{0}$

Die Matrizen bilden selbst einen (abstrakten) Vektorraum:

$$\begin{aligned} (M+N)_{ij} &= M_{ij} + N_{ij} ; \\ (aM)_{ij} &= a \cdot M_{ij} ; \\ (0)_{ij} &= 0 \quad \forall i,j ; \\ (-M)_{ij} &= -M_{ij} \end{aligned}$$

Es gibt aber auch eine zusätzliche Struktur, Komposition:

$$(M \circ N)_{ij} = \sum_{k=1}^n M_{ik} N_{kj}$$

$\left(\begin{array}{c} \longrightarrow \\ \downarrow \end{array} \right)$

$$\left[\begin{aligned} \text{Beweis: } (M \circ N)_{ij} &= \vec{e}_i \cdot (M \circ N) \vec{e}_j = \vec{e}_i \cdot (M(N\vec{e}_j)) \\ &= \sum_k \underbrace{\vec{e}_i \cdot M\vec{e}_k}_{M_{ik}} N_{kj} \end{aligned} \right]$$

Die Existenz dreier Strukturen (Summe, Skalarmultiplikation, Komposition) definiert eine „Algebra“.