

1.3 Determinante [Aufgaben 3.1]

Vieles über die Eigenschaften einer linearen Abbildung ist in einer einzigen Zahl, ihrer Determinante, enthalten.

Multilineare Abbildungen: Seien U_1, \dots, U_r UVRe. Eine Abbildung

$$\omega: U_1 \times U_2 \times \dots \times U_r \rightarrow V$$
$$(\vec{u}_1, \vec{u}_2, \dots, \vec{u}_r) \mapsto \omega(\vec{u}_1, \vec{u}_2, \dots, \vec{u}_r)$$

heißt linear in der i -ten Variable, wenn stets

$$\omega(\dots, \lambda \vec{u}_i + \mu \vec{u}_i, \dots) = \lambda \omega(\dots, \vec{u}_i, \dots) + \mu \omega(\dots, \vec{u}_i, \dots)$$

gilt. Ist ω linear in jeder Variable, so heißt sie multilinear.

Koeffizienten bzgl. Basen:

Seien $\vec{e}_{\mu}^{(1)}$ die Basisvektoren von U_1 , d.h. $\vec{u}_1 = \sum_{\mu=1}^{\dim(U_1)} \lambda_{\mu}^{(1)} \vec{e}_{\mu}^{(1)}$,
und analog bei U_2, \dots, U_r . Dann gilt:

$$\omega(\vec{u}_1, \vec{u}_2, \dots, \vec{u}_r) = \sum_{\mu_1=1}^{\dim(U_1)} \lambda_{\mu_1}^{(1)} \omega(\vec{e}_{\mu_1}^{(1)}, \vec{u}_2, \dots, \vec{u}_r)$$
$$= \sum_{\mu_1, \mu_2} \lambda_{\mu_1}^{(1)} \lambda_{\mu_2}^{(2)} \omega(\vec{e}_{\mu_1}^{(1)}, \vec{e}_{\mu_2}^{(2)}, \dots, \vec{u}_r)$$
$$\vdots$$
$$= \sum_{\mu_1, \dots, \mu_r} \lambda_{\mu_1}^{(1)} \dots \lambda_{\mu_r}^{(r)} \underbrace{\omega(\vec{e}_{\mu_1}^{(1)}, \dots, \vec{e}_{\mu_r}^{(r)})}_{=: \omega_{\mu_1 \dots \mu_r}}$$

Symmetrie-Eigenschaften:

Sei $\omega: U \times U \times \dots \times U \rightarrow V$. Wenn
 $\omega(\dots, \vec{u}_i, \dots, \vec{u}_j, \dots) = \omega(\dots, \vec{u}_j, \dots, \vec{u}_i, \dots) \quad \forall i, j$

heißt ω „symmetrisch“; wenn

$$\omega(\dots, \vec{u}_i, \dots, \vec{u}_j, \dots) = -\omega(\dots, \vec{u}_j, \dots, \vec{u}_i, \dots)$$

heißt ω „alternierend“ bzw. „total antisymmetrisch“.

Permutation:

$\tau: \{1, \dots, r\} \rightarrow \{1, \dots, r\}$, z.B. $\tau(1, 2, 3) = (3, 2, 1)$

Wenn ω alternierend ist, gilt

$$\omega(\vec{u}_1, \dots, \vec{u}_r) = \text{sign}(\tau) \omega(\vec{u}_{\tau(1)}, \dots, \vec{u}_{\tau(r)})$$

wobei $\text{sign}(\tau) = \pm 1$ je nachdem ob die Permutation τ durch eine gerade oder ungerade Anzahl von Vertauschungen bewirkt werden kann.

Die Koeffizienten erfüllen ebenfalls

$$\omega_{\mu_{\tau(1)} \dots \mu_{\tau(r)}} = \text{sign}(\tau) \omega_{\mu_1 \dots \mu_r}$$

Wenn zwei Indices gleich sind, gilt unbedingt

$$\omega_{\dots p \dots p \dots} = \underbrace{-\omega_{\dots p \dots p \dots}}_{\text{Permutation}} = 0$$

Determinante:

Wenn wir eine $n \times n$ -Matrix A betrachten, dann können die Spalten als Vektoren $\in \mathbb{R}^n$ behandelt werden. In diesem Fall gilt

$$\omega(\vec{a}_1, \dots, \vec{a}_n) = \omega\left(\sum_{\mu_1=1}^n a_{\mu_1 1} \vec{e}_{\mu_1}, \dots, \sum_{\mu_n=1}^n a_{\mu_n n} \vec{e}_{\mu_n}\right) \\ = \sum_{\mu_1=1}^n \dots \sum_{\mu_n=1}^n a_{\mu_1 1} \dots a_{\mu_n n} \omega(\vec{e}_{\mu_1}, \dots, \vec{e}_{\mu_n})$$

Sei weiterhin $V = \mathbb{R}$ und ω alternierend, und zwar

$$\omega(\vec{e}_{\mu_1}, \dots, \vec{e}_{\mu_n}) := \begin{cases} \text{sign}(\tau_{\mu_1 \dots \mu_n}), & \text{wenn } (\mu_1, \dots, \mu_n) \text{ eine} \\ & \text{Permutation von } (1, \dots, n) \text{ ist;} \\ 0, & \text{andernfalls.} \end{cases}$$

Diese $\omega_{\mu_1 \dots \mu_n}$, oft als $\epsilon_{\mu_1 \dots \mu_n}$ bezeichnet, wird das Levi-Civita-Symbol genannt, und die entsprechende Abbildung heißt die Determinante von A :

$$\det A := \epsilon(\vec{a}_1, \dots, \vec{a}_n) \\ = \sum_{\mu_1=1}^n \dots \sum_{\mu_n=1}^n a_{\mu_1 1} \dots a_{\mu_n n} \text{sign}(\tau_{\mu_1 \dots \mu_n}) \quad \boxed{\text{"Leibniz-Formel"}}$$

Ihre Bedeutung:

Folgende Aussagen sind alle gleichbedeutend:

- (i) $\det A \neq 0$
 - (ii) die Spalten sind linear unabhängig
 - (iii) $\text{rang } A = n$
 - (iv) $\text{Kern } A = \{\vec{0}\}$
 - (v) A ist invertierbar
 - (vi) $A\vec{x} = \vec{b}$ ist stets eindeutig lösbar.
- Definition linearer Unabhängigkeit* (links neben ii, iii, iv, v)

Beweis (i) \Rightarrow (ii): Wenn $\vec{a}_i = \sum_{j \neq i} \lambda_j \vec{a}_j$, dann ist

$$\det A = \epsilon(\vec{a}_1, \dots, \sum_{j \neq i} \lambda_j \vec{a}_j, \dots, \vec{a}_n) \\ = \sum_{j \neq i} \lambda_j \epsilon(\vec{a}_1, \dots, \vec{a}_j, \dots, \vec{a}_n) = 0 \quad \uparrow \\ \text{unbedingt gleiche Spalten!}$$

(ii) \Rightarrow (i): Wenn die Spalten linear unabhängig sind, können sie als Basis dienen, d.h.

$$\vec{e}_1 = \sum_{\mu_1=1}^n \lambda_{\mu_1 1} \vec{a}_{\mu_1} \quad \text{usw.}$$

Folglich gilt

$$1 = \epsilon(\vec{e}_1, \dots, \vec{e}_n) \\ = \sum_{\mu_1=1}^n \dots \sum_{\mu_n=1}^n \lambda_{\mu_1 1} \dots \lambda_{\mu_n n} \epsilon(\vec{a}_{\mu_1}, \dots, \vec{a}_{\mu_n}) \\ = \sum_{\mu_1=1}^n \dots \sum_{\mu_n=1}^n \lambda_{\mu_1 1} \dots \lambda_{\mu_n n} \text{sign}(\tau) \epsilon(\vec{a}_1, \dots, \vec{a}_n)$$

wegen linker Seite kann nicht null sein!

Unterschiedliche Eigenschaften der Determinante:

(i) Für $n \times n$ -Matrizen gilt $\det(A \cdot B) = \det A \cdot \det B$.
 Insbesondere ist für invertierbare Matrizen wegen $AA^{-1} = E$ auch

$$\det(A^{-1}) = \frac{\det(E)}{\det(A)} = \frac{1}{\det(A)}$$

Beweis: Sei $\vec{a} := A = (\vec{a}_1, \dots, \vec{a}_n)$, mit $\vec{a}_i = A(\vec{e}_i)$
 $B = (\vec{b}_1, \dots, \vec{b}_n)$, mit $\vec{b}_j =: b_{kj} \vec{e}_k$

\Rightarrow Spalte j von $A \cdot B := (A \cdot B)(\vec{e}_j) = A(B(\vec{e}_j)) = b_{kj} \vec{a}_k$

$$\Rightarrow \det(A \cdot B) = \varepsilon(b_{k_1 1} \vec{a}_{k_1}, \dots, b_{k_n n} \vec{a}_{k_n})$$

Linearität
 $\stackrel{\perp}{=} b_{k_1 1} \dots b_{k_n n} \varepsilon(\vec{a}_{k_1}, \dots, \vec{a}_{k_n})$

Antisymmetrie
 $\stackrel{\perp}{=} \det(A) \operatorname{sign}(\tau_{k_1, \dots, k_n}) b_{k_1 1} \dots b_{k_n n}$

Leibniz
 $\stackrel{\perp}{=} \det(A) \det(B) \quad \square$

(ii) Für eine „transponierte Matrix“ ($[A^T]_{ij} := a_{ji}$) gilt $\det(A^T) = \det(A)$,
 d.h. in Leibniz-Formel kann sowohl bzgl. Spalten als auch
 bzgl. Zeilen entwickelt werden.

Beweis: $\det(A^T) \stackrel{\text{Leibniz}}{=} \sum_{\tau \in S_n} A^T_{\tau(1)1} \dots A^T_{\tau(n)n} \operatorname{sign}(\tau_{\mu_1, \dots, \mu_n})$
 $= a_{\tau(1)1} \dots a_{\tau(n)n} \operatorname{sign}(\tau_{\mu_1, \dots, \mu_n})$

Die Faktoren können aber nach dem zweiten Index neu angeordnet werden:

$$\tau(1, \dots, n) = (\mu_1, \dots, \mu_n) \Leftrightarrow (1, \dots, n) = \tau^{-1}(\mu_1, \dots, \mu_n) =: \tau(1, \dots, n)$$

$$\Rightarrow a_{\tau(1)1} \dots a_{\tau(n)n} = a_{\mu_1 1} \dots a_{\mu_n n}, \text{ mit } (\mu_1, \dots, \mu_n) =: \tau(1, \dots, n)$$

Weil $\tau \circ \tau^{-1} = \tau^{-1} \circ \tau = \text{id}$ gilt, ist auch $\operatorname{sign}(\tau) = \operatorname{sign}(\tau^{-1})$

$$\Rightarrow \det(A^T) = a_{\mu_1 1} \dots a_{\mu_n n} \operatorname{sign}(\tau_{\mu_1, \dots, \mu_n}) = \det(A) \quad \square$$

(Leibniz)

(iii) „Gauß-Algorithmus“: Addition einer Linearkombination
 anderer Spalten zu einer Spalte ändert die Determinante nicht:

$$\varepsilon(\vec{a}_1, \dots, \vec{a}_i + \sum_{j \neq i} \lambda_j \vec{a}_j, \dots, \vec{a}_n)$$

$$= \varepsilon(\vec{a}_1, \dots, \vec{a}_i, \dots, \vec{a}_n) + \sum_{j \neq i} \lambda_j \varepsilon(\vec{a}_1, \dots, \vec{a}_j, \dots, \vec{a}_n)$$

unbedingt gleiche Spalten $\rightarrow 0$

Vertauschung zweier Spalten liefert Minus-Zeichen. Wenn man
 mit diesen Tricks eine „Dreiecksform“ erreicht ist die
 restliche Berechnung einfach:

$$\det \begin{pmatrix} a_{11} & \dots & a_{1n} \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & & a_{nn} \end{pmatrix} \stackrel{\text{Gauß}}{=} \det \begin{pmatrix} a_{11} & & 0 \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & & a_{nn} \end{pmatrix} = a_{11} \dots a_{nn}$$

(iv) „Laplacescher Entwicklungssatz“ : Für jede $n \times n$ -Matrix gilt

$$\det A = \sum_{i=1}^n (-1)^{i+j} a_{ij} \det(A_{ij}),$$

↳ „Schachbrettvorzeichen“

was die Entwicklung nach der j -ten Spalte genannt wird, und

$$\det A = \sum_{j=1}^n (-1)^{i+j} a_{ij} \det(A_{ij}),$$

was die Entwicklung nach der i -ten Zeile genannt wird. Hier ist A_{ij} die $(n-1) \times (n-1)$ -Matrix, die durch Weglassen der i -ten Zeile und der j -ten Spalte aus A entsteht.

(Beweis: Folgt direkt aus der Leibniz-Formel.)

(v) „Inversionsformel“ : Definiert man zu A eine Matrix B durch

$$b_{ij} := (-1)^{i+j} \det A_{ji}$$

↳ Indizes transponiert!

so gilt (falls $\det(A) \neq 0$)

$$A^{-1} = \frac{1}{\det(A)} \cdot B$$

Beweis: Sei $C := A \circ \frac{1}{\det(A)} B = \frac{1}{\det(A)} A \circ B$, d.h.

$$c_{ij} = \frac{1}{\det(A)} \sum_{k=1}^n a_{ik} b_{kj} \\ = \frac{1}{\det(A)} \sum_{k=1}^n (-1)^{j+k} a_{ik} \det A_{jk}$$

Für $i=j$ ergibt die Summe den Laplaceschen Entwicklungssatz nach der j -ten Zeile, und $c_{ij} = \frac{\det(A)}{\det(A)} = 1$.

Für $i \neq j$ entspricht die Summe der Determinante einer Matrix, in der die j -te Zeile durch die i -te Zeile ersetzt wurde (a_{ik} statt a_{jk}) - aber dann kommt die i -te Zeile zweimal vor, und die Determinante verschwindet! $\Rightarrow c_{ij} = 0 \forall i \neq j$.