

Kapitel 1

Koordinaten, Vektoren und Matrizen

Der erste Abschnitt ist der **Matrizenrechnung**, der **Vektorrechnung** und dem Arbeiten mit **Determinanten** gewidmet. Dieser Abschnitt stellt damit alle jene Begriffe und Methoden bereit, die für eine mathematische Beschreibung des 3-dim Raumes bzw. den geometrischen Grundlagen des CAD erforderlich sind. Wesentliche Strukturen werden zunächst an Beispielen herausgearbeitet.

1.1 Koordinaten

Wir bezeichnen mit \mathcal{E}_2 die *euklidische Ebene* (Anschauungsebene) und mit \mathcal{E}_3 den *euklidischen Raum* (Anschauungsraum). Unter einem *Parallelkoordinatensystem in \mathcal{E}_2* versteht man 2 orientierte Geraden g_1, g_2 mit dem Schnittpunkt U und zwei Punkten $E_1 \in g_1, E_2 \in g_2$, genannt *Einheitspunkte* (vgl. Abb. 1.1). U heißt *Koordinatenursprung*, die Geraden g_1, g_2 heißen *Koordinatenachsen*. Eine orientierte Gerade, d.h. eine Gerade versehen mit einem Durchlaufsinne, heißt auch *Speer*.

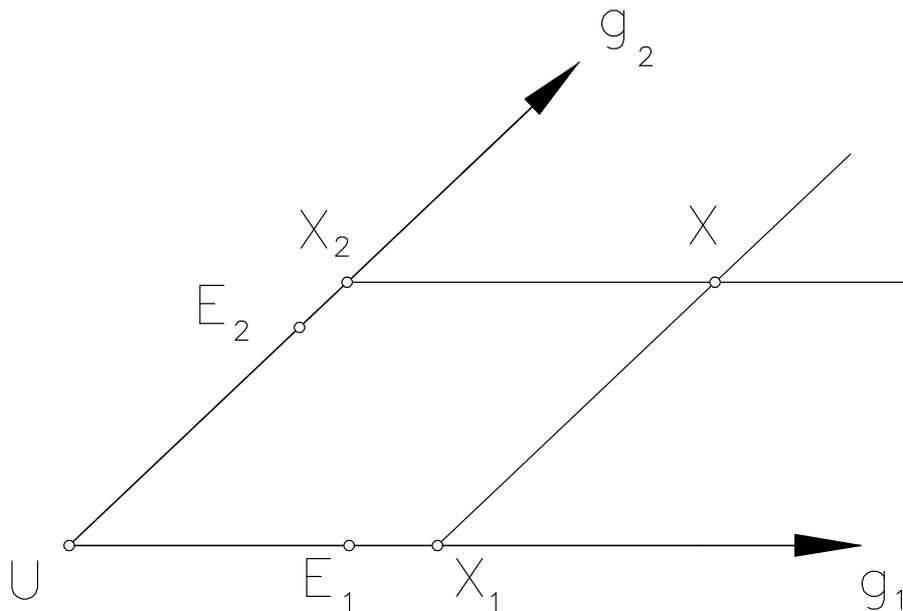


Abbildung 1.1: Parallelkoordinatensystem in der Ebene

Um X durch Koordinaten zu erfassen, zeichnet man wie in Abb. 1 das *Koordinatenparallelogramm* $\{U, X_1, X_2, X\}$ und mißt die Entfernungen $\overline{UX_1}$ und $\overline{UX_2}$ in den Einheiten $\overline{UE_1} = e_1$ und

$\overline{UE_2} = e_2$, d.h. man setzt

$$x = \frac{\overline{UX_1}}{\overline{UE_1}}, y = \frac{\overline{UX_2}}{\overline{UE_2}}. \tag{1.1}$$

Hierbei setzt man fest, dass $x > 0$ gilt, wenn $\overline{UX_1}$ und $\overline{UE_1}$ *gleich orientiert* sind. Für $U = X_1$ ist $x = 0$ und es gelte $x < 0$, wenn $\overline{UX_1}$ und $\overline{UE_1}$ *entgegengesetzt orientiert* sind. Analoges gilt für das Vorzeichen von y . Jedem Punkt $X \in E_2$ entspricht damit eindeutig ein Zahlenpaar (x, y) , seine Koordinaten bezüglich $\{U, E_1, E_2, g_1, g_2\}$ und umgekehrt.

Unter einem *Parallelkoordinatensystem in \mathcal{E}_3* versteht man 3 orientierte Geraden (Speere) g_1, g_2, g_3 - die nicht in einer Ebene liegen - mit dem Schnittpunkt U und 3 Punkten $E_1 \in g_1, E_2 \in g_2, E_3 \in g_3$, genannt *Einheitspunkte*. U heißt *Koordinatenursprung*, die Geraden g_1, g_2, g_3 heißen *Koordinatenachsen*.

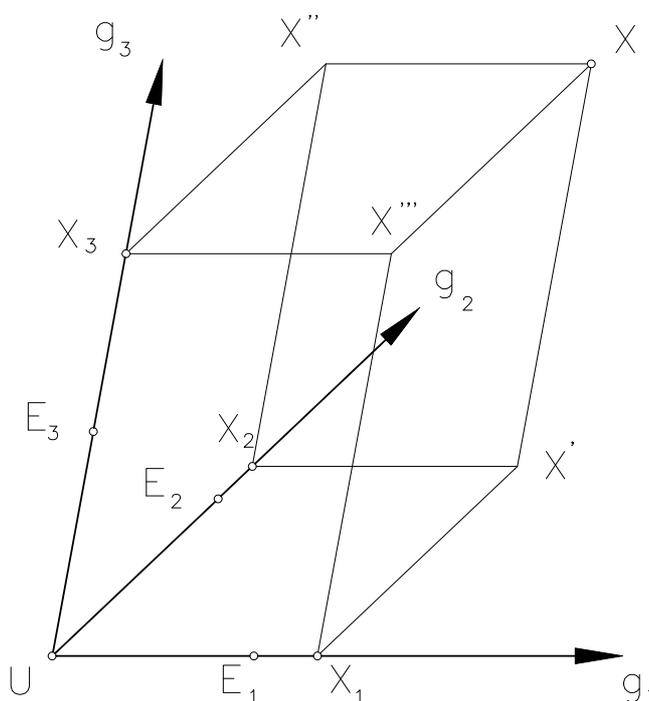


Abbildung 1.2: Parallelkoordinatensystem im Raum

Um $X \in \mathcal{E}_3$ durch Koordinaten zu erfassen, zeichnet man wie in Abb. 2 den *Koordinatenquader* $\{U, X_1, X_2, X_3, X', X'', X''', X\}$ und mißt die Entfernungen $\overline{UX_1}, \overline{UX_2}$ und $\overline{UX_3}$ in den Einheiten $\overline{UE_1} = e_1, \overline{UE_2} = e_2, \overline{UE_3} = e_3$, d.h. wir setzen

$$x = \frac{\overline{UX_1}}{\overline{UE_1}}, y = \frac{\overline{UX_2}}{\overline{UE_2}}, z = \frac{\overline{UX_3}}{\overline{UE_3}}. \tag{1.2}$$

Die Vorzeichen werden wie im ebenen Fall festgesetzt. Jedem Punkt $X \in \mathcal{E}_3$ entspricht damit eindeutig ein Zahlentripel (x, y, z) , seine Koordinaten bezüglich $\{U, E_1, E_2, E_3, g_1, g_2, g_3\}$ und umgekehrt. Wir vermerken den

Satz 1.1.1 *Ein Parallelkoordinatensystem in der Ebene \mathcal{E}_2 bzw. im Raum \mathcal{E}_3 ist durch 3 bzw. 4 Punkte allgemeiner Lage bestimmt. Jedem Punkt $X \in \mathcal{E}_2$ bzw. $X \in \mathcal{E}_3$ wird in umkehrbar eindeutiger Weise ein Zahlenpaar bzw. ein Zahlentripel gemäß (1.1) bzw. (1.2) zugewiesen, seine Parallelkoordinaten.*

Ein Parallelkoordinatensystem heißt *kartesisch*, wenn die Koordinatenachsen paarweise orthogonal sind und weiters gilt $\overline{UE_1} = \overline{UE_2} = \overline{UE_3}$. Wir bezeichnen i.f. die Koordinatenachsen mit x , y und z .

Sind $A(x_1, y_1)$, $B(x_2, y_2)$ zwei Punkte in \mathcal{E}_2 , die in bezug auf ein kartesisches Koordinatensystem die angegebenen Koordinaten besitzen, dann kann der Abstand \overline{AB} berechnet werden gemäß

$$\overline{AB} = \sqrt[+]{(x_2 - x_1)^2 + (y_2 - y_1)^2} \quad (1.3)$$

Analog findet man für zwei Punkte $A(x_1, y_1, z_1)$ und $B(x_2, y_2, z_2)$ im Raum \mathcal{E}_3

$$\overline{AB} = \sqrt[+]{(x_2 - x_1)^2 + (y_2 - y_1)^2 + (z_2 - z_1)^2} \quad (1.4)$$

Beispiel 1.1.1 In einem kartesischen Koordinatensystem seien die beiden Punkte $A(1, 3, 7)$ und $B(2, 5, 5)$ gegeben. Man berechne ihren Abstand.

$$\overline{AB} = \sqrt[+]{(2 - 1)^2 + (5 - 3)^2 + (5 - 7)^2} = \sqrt[+]{9} = 3$$

1.2 Vektoren

Definition 1.2.1 Eine Strecke AB heißt *orientiert*, wenn man Anfangspunkt A und Endpunkt B unterscheidet. Unter der Länge einer orientierten Strecke versteht man den Abstand ihrer Randpunkte A , B gemäß Gl.(1.3) bzw. (1.4).

Definition 1.2.2 Die Menge aller orientierten Strecken, welche dieselbe Länge und dieselbe Richtung haben, heißt ein *Vektor*. Jedes Element dieser Menge heißt ein *Repräsentant* dieses Vektors. Unter der Länge (dem Betrag) eines Vektors versteht man die Länge eines beliebigen Repräsentanten. Ist diese Länge Null ($A = B$), dann heißt der Vektor der *Nullvektor*. Ist diese Länge 1, dann heißt dieser Vektor der *Einheitsvektor*.

Die Abb. 1.3 zeigt in \mathcal{E}_2 verschiedene Repräsentanten \overrightarrow{AB} , \overrightarrow{CD} , \overrightarrow{LM} , ... eines Vektors. Wie es die Definition fordert, muß gelten

(a) $\overline{AB} = \overline{CD} = \overline{LM}$... Streckenlängen gleich

(b) Die Verbindungsgeraden $a = AB$, $c = CD$ und $l = LM$ sind parallel.

(c) Die auf a , c , l durch die Streckenanfangs- bzw. Streckenendpunkte definierten Orientierungen (Richtungssinne) sind gleich.

Wir schreiben $\overrightarrow{AB} = \overrightarrow{CD} = \overrightarrow{LM}$ und verwenden zur Bezeichnung von Vektoren i.f. lateinische Buchstaben, die fett geschrieben sind: \mathbf{a} , \mathbf{b} , ..., $\mathbf{o} = \text{Nullvektor}$, $\mathbf{e} = \text{Einheitsvektor}$. Den Betrag von Vektoren \mathbf{a} , \mathbf{b} , ... bezeichnen wir i. F. mit $|\mathbf{a}|$, $|\mathbf{b}|$, ...

Die oben definierten Vektoren heißen oft *freie Vektoren*. Darf ein Vektor nur längs einer Geraden g betrachtet werden, dann heißt er *linienflüchtig*. Vektoren mit dem festen Anfangspunkt U im Koordinatenursprung heißen *Ortsvektoren*.

Im folgenden entwickeln wir kurz die wichtigsten *Operationen mit Vektoren*, wobei Beweise i.a. weggelassen werden.

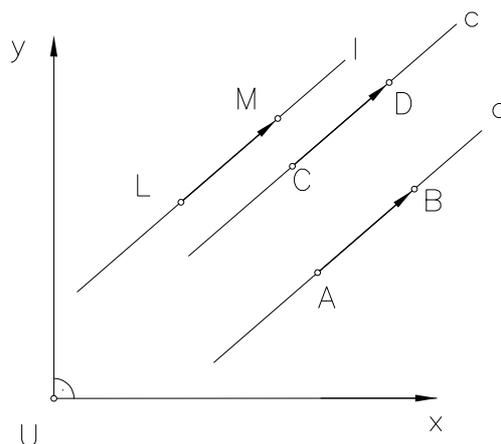


Abbildung 1.3: Parallelkoordinatensystem

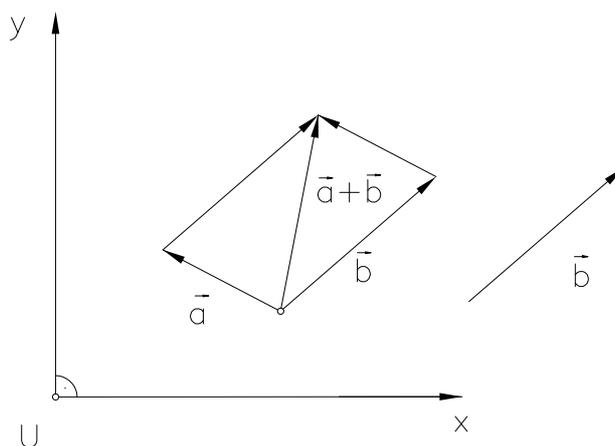


Abbildung 1.4: Parallelogrammregel zur Addition von Vektoren

Addition von Vektoren, Multiplikation eines Vektors mit einer reellen Zahl

Definition 1.2.3 Gegeben 2 freie Vektoren \mathbf{a} , \mathbf{b} . Der Summenvektor $\mathbf{a} + \mathbf{b}$ ist jener Vektor, der vom Anfangspunkt von \mathbf{a} zum Endpunkt jenes Repräsentanten von \mathbf{b} zielt, welcher im Endpunkt von \mathbf{a} beginnt (Parallelogrammregel).

Rechenregel:

$$\begin{array}{ll}
 \mathbf{a} + \mathbf{b} = \mathbf{b} + \mathbf{a} & \dots \text{Kommutativgesetz} \\
 \mathbf{a} + (\mathbf{b} + \mathbf{c}) = (\mathbf{a} + \mathbf{b}) + \mathbf{c} & \dots \text{Assoziativgesetz} \\
 \mathbf{a} + \mathbf{o} = \mathbf{a}, \quad \mathbf{o} & \dots \text{Nullvektor}
 \end{array} \tag{1.5}$$

Definition 1.2.4 Ist \mathbf{a} ein Vektor und $\lambda > 0 \in \mathbb{R}$, so ist $\lambda \mathbf{a}$ jener Vektor, der zu \mathbf{a} gleichsinnig parallel ist und dessen Betrag λ -mal so groß ist wie der Betrag von \mathbf{a} . Für $\lambda < 0$ ist $\lambda \mathbf{a}$ ungleichsinnig parallel zu \mathbf{a} und wie oben gilt $|\lambda \mathbf{a}| = |\lambda| \cdot |\mathbf{a}|$. Der Vektor zu $\lambda = -1$ heißt der zu \mathbf{a} inverse Vektor $-\mathbf{a}$.

Rechenregel:

$$\begin{aligned}
 \mathbf{a} + (-\mathbf{a}) &= \mathbf{o} \\
 \lambda(\mu\mathbf{a}) &= (\lambda\mu)\mathbf{a} && \dots \text{Assoziativgesetz} \\
 \lambda(\mathbf{a} + \mathbf{b}) &= \lambda\mathbf{a} + \lambda\mathbf{b} && \dots \text{Distributivgesetz I} \\
 (\lambda + \mu)\mathbf{a} &= \lambda\mathbf{a} + \mu\mathbf{a} && \dots \text{Distributivgesetz II} \\
 1 \cdot \mathbf{a} &= \mathbf{a}.
 \end{aligned} \tag{1.6}$$

Koordinatendarstellung von Vektoren

Definition 1.2.5 Vektoren $\{\mathbf{a}_1, \mathbf{a}_2, \dots, \mathbf{a}_m\}$ eines Vektorraums \mathbf{V} heißen linear unabhängig (l.u.), wenn aus einer Linearkombination

$$\lambda_1\mathbf{a}_1 + \lambda_2\mathbf{a}_2 + \dots + \lambda_m\mathbf{a}_m = \mathbf{o} \tag{1.7}$$

die den Nullvektor darstellt, stets folgt $\lambda_1 = \lambda_2 = \dots = \lambda_m = 0$, $\{\mathbf{a}_1, \dots, \mathbf{a}_m\}$ heißen linear abhängig (l.a.), wenn sie nicht linear unabhängig sind.

Wir bezeichnen i.f. die Vektoren $\overrightarrow{UE_1} = \mathbf{e}_1$, $\overrightarrow{UE_2} = \mathbf{e}_2$, $\overrightarrow{UE_3} = \mathbf{e}_3$ aus den Abbildungen 1 und 2 als Einheitsvektoren des Parallelkoordinatensystems.

Satz 1.2.1 Die Vektoren \mathbf{e}_1 und \mathbf{e}_2 in \mathcal{E}_2 sind linear unabhängig. Die Vektoren $\mathbf{e}_1, \mathbf{e}_2, \mathbf{e}_3$ in \mathcal{E}_3 sind linear unabhängig. Jeder Vektor \mathbf{x} aus \mathcal{E}_2 (\mathcal{E}_3) läßt sich in der Gestalt

$$\mathbf{x} = x_1\mathbf{e}_1 + x_2\mathbf{e}_2 \quad \text{bzw.} \tag{1.8}$$

$$\mathbf{x} = x_1\mathbf{e}_1 + x_2\mathbf{e}_2 + x_3\mathbf{e}_3 \tag{1.9}$$

darstellen, wobei x_1, x_2 bzw. x_1, x_2, x_3 eindeutig bestimmt sind.

Ist \mathbf{x} der Repräsentant eines Vektors durch U , so gilt $\mathbf{x} = x_1\mathbf{e}_1 + x_2\mathbf{e}_2$. Die Vektoren $x_1\mathbf{e}_1, x_2\mathbf{e}_2$ heißen die Komponenten des Vektors \mathbf{x} . Die Zahlen x_1, x_2 heißen die Koordinaten des Vektors \mathbf{x} .

Satz 1.2.2 Besitzen 2 Ortsvektoren \mathbf{a} und \mathbf{b} bezüglich eines Parallelkoordinatensystems die Koordinaten $\mathbf{a} = (a_1, a_2, a_3)$, $\mathbf{b} = (b_1, b_2, b_3)$, dann gilt

$$\begin{aligned}
 \mathbf{a} + \mathbf{b} &= (a_1 + b_1, a_2 + b_2, a_3 + b_3) \\
 \mathbf{a} - \mathbf{b} &= (a_1 - b_1, a_2 - b_2, a_3 - b_3) \\
 \lambda \mathbf{a} &= (\lambda a_1, \lambda a_2, \lambda a_3).
 \end{aligned} \tag{1.10}$$

Satz 1.2.3 Bezeichnet A den Anfangs- und B den Endpunkt eines Vektors \overrightarrow{AB} und besitzen A bzw. B in einem Parallelkoordinatensystem die Koordinaten $A(a_1, a_2, a_3)$, $B(b_1, b_2, b_3)$ so gilt

$$\overrightarrow{AB} = (b_1 - a_1, b_2 - a_2, b_3 - a_3) \tag{1.11}$$

d.h. man erhält die Koordinaten des Vektors \overrightarrow{AB} als Differenz der Koordinaten seines Endpunktes minus der Koordinaten seines Anfangspunktes.

Definition 1.2.6 Vektoren $\mathbf{a}_1, \dots, \mathbf{a}_n$ in einem Vektorraum \mathbf{V} bilden eine Basis, wenn sie linear unabhängig sind und sich jeder Vektor $\mathbf{x} \in \mathbf{V}$ in der Form $\mathbf{x} = x_1\mathbf{a}_1 + x_2\mathbf{a}_2 + \dots + x_n\mathbf{a}_n$ darstellen läßt. Die Zahl n heißt die Dimension des Vektorraumes.

Beispiel 1.2.1 1. $\{\mathbf{e}_1, \mathbf{e}_2\}$ in E_2 bilden eine Basis. Der zugehörige Vektorraum \mathbf{V}_2 ist zweidimensional.

2. $\{\mathbf{e}_1, \mathbf{e}_2, \mathbf{e}_3\}$ in E_3 bilden eine Basis. Der zugehörige Vektorraum \mathbf{V}_3 ist dreidimensional.

Beispiel 1.2.2 Gegeben sind vier Kräfte $\mathbf{f}_i, i = 1, \dots, 4$ (symbolisiert durch vier Vektoren), die an einem Punkt A einer Ebene angreifen. Man ermittle rechnerisch und graphisch jene Kraft, die die vier gegebenen Kräfte im Gleichgewicht hält.

$$\mathbf{f}_1 = \begin{pmatrix} 13 \\ 8 \end{pmatrix}, \mathbf{f}_2 = \begin{pmatrix} -7 \\ 7 \end{pmatrix}, \mathbf{f}_3 = \begin{pmatrix} -17 \\ 0 \end{pmatrix}, \mathbf{f}_4 = \begin{pmatrix} 11 \\ -5 \end{pmatrix}$$

Lösung:

1. rechnerisch: Ein Kräftesystem ist im Gleichgewicht, wenn $\sum \mathbf{f}_i = 0$ gilt. Im konkreten Fall gilt daher mit der gesuchten Kraft \mathbf{f}_b :

$$\begin{pmatrix} 13 \\ 8 \end{pmatrix} + \begin{pmatrix} -7 \\ 7 \end{pmatrix} + \begin{pmatrix} -17 \\ 0 \end{pmatrix} + \begin{pmatrix} 11 \\ -5 \end{pmatrix} + \mathbf{f}_b = 0 \Rightarrow$$

Die Summe der vier gegebenen Kräfte ist \mathbf{f}_s

$$\begin{pmatrix} 13 \\ 8 \end{pmatrix} + \begin{pmatrix} -7 \\ 7 \end{pmatrix} + \begin{pmatrix} -17 \\ 0 \end{pmatrix} + \begin{pmatrix} 11 \\ -5 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 0 \\ 10 \end{pmatrix} = \mathbf{f}_s \Rightarrow \mathbf{f}_s + \mathbf{f}_b = 0 \Rightarrow \mathbf{f}_b = -\mathbf{f}_s = \begin{pmatrix} 0 \\ -10 \end{pmatrix}$$

2. graphisch:

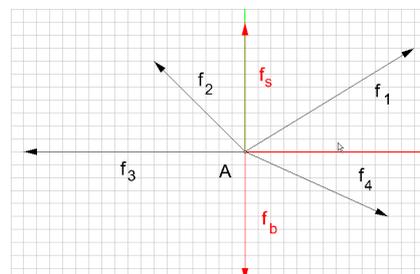
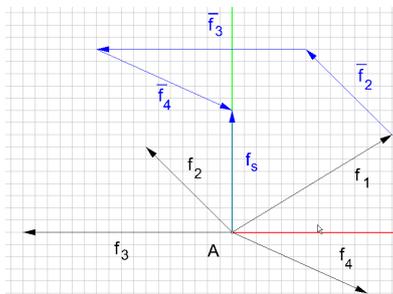
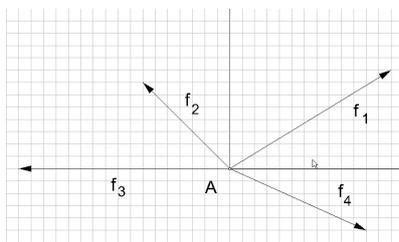


Abbildung 1.5: Gegebenes Kräftesystem

Abbildung 1.6: Summe der Einzelkräfte

Abbildung 1.7: Gleichgewicht

Das innere Vektorprodukt:

Unter dem Winkel zweier Vektoren $\mathbf{a}, \mathbf{b}, | \in \mathcal{E}_2$ oder \mathcal{E}_3 versteht man den Winkel φ mit $0 \leq \varphi \leq \pi$ zwischen zwei Repräsentanten mit gemeinsamen Anfangspunkt A (Abb.1.8). Man beachte, dass in \mathcal{E}_3 zwei Vektoren \mathbf{a}, \mathbf{b} auf nichtschneidenden Geraden g_1, g_2 liegen können. Trotzdem ist ihr Winkel φ definiert. Es gilt $\sphericalangle(\mathbf{a}, \mathbf{b}) = -\sphericalangle(\mathbf{b}, \mathbf{a})$.

Definition 1.2.7 Sind \mathbf{a}, \mathbf{b} Vektoren aus $\mathcal{E}_2(\mathcal{E}_3)$ und ist φ ihr Winkel, so versteht man unter dem inneren Vektorprodukt (Skalarprodukt) von \mathbf{a} und \mathbf{b} die Zahl

$$\begin{aligned} \mathbf{a} \cdot \mathbf{b} &= 0, \text{ falls } \mathbf{a} = \mathbf{o} \text{ oder } \mathbf{b} = \mathbf{o} \\ \mathbf{a} \cdot \mathbf{b} &= |\mathbf{a}| \cdot |\mathbf{b}| \cos \sphericalangle(\mathbf{a}, \mathbf{b}), \text{ falls } \mathbf{a} \neq \mathbf{o}, \mathbf{b} \neq \mathbf{o}. \end{aligned} \tag{1.12}$$

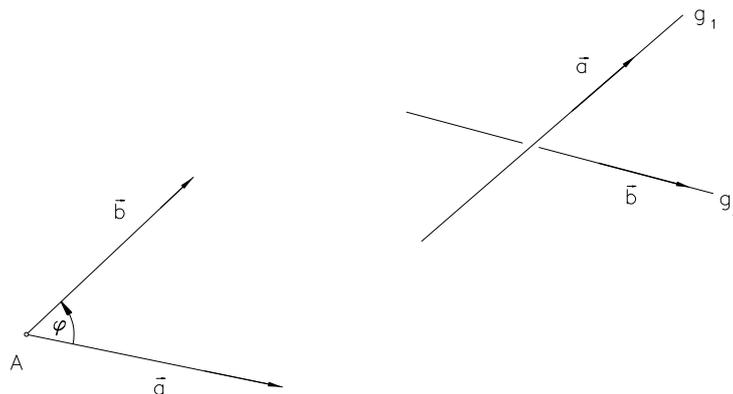


Abbildung 1.8: Winkel zwischen Vektoren

Folgerungen:

1. Man beachte, dass das innere Vektorprodukt eine Zahl ist.
2. Stehen zwei Vektoren aufeinander normal (orthogonal), d.h. ist $\varphi = 90^\circ$, so folgt $\cos 90^\circ = 0$, d.h. $\mathbf{a} \cdot \mathbf{b} = 0$. Hiervon gilt auch die Umkehrung.
3. Ist $\mathbf{a} \cdot \mathbf{b} \geq 0$, so bilden \mathbf{a} und \mathbf{b} einen Winkel φ mit $0 \leq \varphi \leq 90^\circ$; für $90^\circ < \varphi \leq 180^\circ$ gilt $\mathbf{a} \cdot \mathbf{b} < 0$.
4. Für $\mathbf{b} = \mathbf{a}$ ist $\varphi = 0$ und man findet $\mathbf{a} \cdot \mathbf{a} = |\mathbf{a}| \cdot |\mathbf{a}| = |\mathbf{a}|^2$, d.h. $|\mathbf{a}| = \sqrt{\mathbf{a} \cdot \mathbf{a}}$.
5. Es bezeichne b_a die Länge der Normalprojektion von \mathbf{b} auf \mathbf{a} (vgl. Abb.1.9), falls φ spitz ist. Dann gilt $b_a = |\mathbf{b}| \cos \varphi$. Damit gilt $\mathbf{a} \cdot \mathbf{b} = |\mathbf{a}| b_a$. Ist φ stumpf, dann

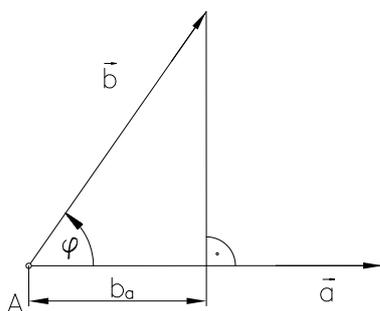


Abbildung 1.9: Inneres Produkt - Normalprojektion

setzen wir $b_a := -b_{-a}$ und es gilt auch hier $\mathbf{a} \cdot \mathbf{b} = |\mathbf{a}| b_a$.

Wir fassen zusammen und ergänzen einiges im

Satz 1.2.4 Das innere Produkt von 2 Vektoren $\mathbf{a}, \mathbf{b} \mid \neq \mathbf{o}$ verschwindet genau dann, wenn die Vektoren zueinander senkrecht sind. Es gilt

$$|\mathbf{a}| = \sqrt{\mathbf{a} \cdot \mathbf{a}} \quad (1.13)$$

$$\mathbf{a} \cdot \mathbf{b} = |\mathbf{a}| |\mathbf{b}| \cos \varphi \quad (1.14)$$

Weiters gelten folgende Rechenregeln:

$$\begin{aligned} \mathbf{a} \cdot \mathbf{b} &= \mathbf{b} \cdot \mathbf{a} \\ (\lambda \mathbf{a}) \cdot \mathbf{b} &= \lambda(\mathbf{a} \cdot \mathbf{b}) = \mathbf{a} \cdot (\lambda \mathbf{b}) \\ \mathbf{a} \cdot (\mathbf{b} + \mathbf{c}) &= \mathbf{a} \cdot \mathbf{b} + \mathbf{a} \cdot \mathbf{c} \end{aligned} \quad (1.15)$$

Ein Assoziativgesetz gilt nicht.

Eine Basis $\{\mathbf{e}_1, \mathbf{e}_2, \mathbf{e}_3\}$ heißt eine *Orthonormalbasis*, wenn die Vektoren $\mathbf{e}_1, \mathbf{e}_2, \mathbf{e}_3$ paarweise aufeinander senkrecht stehen und die Länge 1 besitzen. Besitzen \mathbf{a} und \mathbf{b} bezüglich einer Orthonormalbasis die Koordinaten $\mathbf{a} = (a_1, a_2, a_3)$, $\mathbf{b} = (b_1, b_2, b_3)$, dann gilt für ihr inneres Produkt

$$\mathbf{a} \cdot \mathbf{b} = a_1 b_1 + a_2 b_2 + a_3 b_3. \quad (1.16)$$

Für ihren Winkel φ gilt bezüglich dieser Orthonormalbasis

$$\cos \varphi = \frac{a_1 b_1 + a_2 b_2 + a_3 b_3}{\sqrt{a_1^2 + a_2^2 + a_3^2} \sqrt{b_1^2 + b_2^2 + b_3^2}}. \quad (1.17)$$

Formel (1.17) folgt unmittelbar aus der Definition des inneren Produkts (1.12) und den Rechenregeln (1.15).

Bemerkungen:

1. Liegt in \mathcal{E}_2 oder \mathcal{E}_3 ein kartesisches Koordinatensystem vor, dann bilden die Basisvektoren ein Orthonormalsystem.
2. Die kanonische Basis $\mathbf{e}_1 = (1, 0, \dots, 0)$, $\mathbf{e}_2 = (0, 1, 0, \dots, 0)$, \dots , $\mathbf{e}_n = (0, \dots, 0, 1)$ in \mathbb{R}^n ist ein Orthonormalsystem, wenn man in \mathbb{R}^n das innere Produkt formal gemäß (1.12) definiert.
3. Oft benützt man das KRONECKER-Symbol

$$\delta_{ij} = \begin{cases} 0 & , \text{ falls } i \neq j \\ 1 & , \text{ falls } i = j. \end{cases} \quad (1.18)$$

Dann gilt nach obigem für eine Orthonormalbasis

$$\mathbf{e}_i \cdot \mathbf{e}_j = \delta_{ij}. \quad (1.19)$$

Beispiel 1.2.3 Gegeben sind die drei Vektoren $\mathbf{a} = \begin{pmatrix} 1 \\ -5 \\ 3 \end{pmatrix}$, $\mathbf{b} = \begin{pmatrix} 2 \\ 2 \\ 2 \end{pmatrix}$ und $\mathbf{c} = \begin{pmatrix} 1 \\ -17 \\ 7 \end{pmatrix}$.

1. Man stelle die Vektoren in der Standardbasis $\mathbf{e}_1 = \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix}$, $\mathbf{e}_2 = \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \\ 0 \end{pmatrix}$, $\mathbf{e}_3 = \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ 1 \end{pmatrix}$ dar.

2. Sind die drei Vektoren linear unabhängig?
3. Was bedeutet lineare Abhängigkeit der drei Vektoren geometrisch?
4. Man berechne das innere Produkt $\mathbf{a} \cdot \mathbf{b}$

Lösung:

1. In einer Basis muss jeder Vektor als Linearkombination der Basisvektoren darstellbar sein. Die drei gegebenen Vektoren sind Elemente eines dreidimensionalen Vektorraumes in dem die gegebenen Vektoren $\mathbf{e}_1, \mathbf{e}_2, \mathbf{e}_3$ linear unabhängig sind und daher eine Basis darstellen. Jeder weitere Vektor dieses Vektorraumes muss daher durch die Basisvektoren darstellbar sein:

$$\mathbf{a} = \begin{pmatrix} 1 \\ -5 \\ 3 \end{pmatrix} = \mathbf{e}_1 - 5\mathbf{e}_2 + 3\mathbf{e}_3, \quad \mathbf{b} = \begin{pmatrix} 2 \\ 2 \\ 2 \end{pmatrix} = 2\mathbf{e}_1 + 2\mathbf{e}_2 + 2\mathbf{e}_3, \quad \mathbf{c} = \begin{pmatrix} 1 \\ -17 \\ 7 \end{pmatrix} = \mathbf{e}_1 - 17\mathbf{e}_2 + 7\mathbf{e}_3$$

2. Wenn diese drei Vektoren linear abhängig sind dann muss gelten:

$$\lambda \mathbf{a} + \mu \mathbf{b} = \mathbf{c}$$

Schreibt man diese Vektorgleichung in Komponenten auf, so ergeben sich drei Gleichungen in den zwei Unbekannten λ und μ . Wenn lineare Abhängigkeit vorliegt, dann muss die dritte Gleichung mit den ersten beiden Gleichungen kompatibel sein.

$$\begin{aligned} \lambda + 2\mu &= 1 \\ -5\lambda + 2\mu &= -17 \\ 3\lambda + 2\mu &= 7 \end{aligned}$$

Aus den ersten beiden Gleichungen errechnet man leicht $\lambda = 3$ und $\mu = -1$. Wenn lineare Abhängigkeit gegeben ist, muss nach Einsetzen dieser Werte in die dritte Gleichung eine Identität herauskommen. Dies ist tatsächlich der Fall:

$$3 \cdot 3 + 2 \cdot (-1) = 7$$

3. Geometrisch bedeutet diese lineare Abhängigkeit, dass die drei Vektoren in einer Ebene liegen.
4. Inneres Produkt:

$$\mathbf{a} \cdot \mathbf{b} = \begin{pmatrix} 1 \\ -5 \\ 3 \end{pmatrix} \cdot \begin{pmatrix} 2 \\ 2 \\ 2 \end{pmatrix} = 1 \cdot 2 - 5 \cdot 2 + 3 \cdot 2 = 2 - 10 + 6 = -2$$

Das äußere Vektorprodukt:

Das äußere Vektorprodukt ist nur in \mathcal{E}_3 definiert und ordnet - anders als in Abschnitt 1.2 - jedem Vektorpaar \mathbf{a}, \mathbf{b} wieder einen Vektor zu. Dies geschieht gemäß der folgenden

Definition 1.2.8 Das äußere (vektorielle) Vektorprodukt $\mathbf{a} \times \mathbf{b}$ zweier Vektoren $\mathbf{a} \neq \mathbf{o}, \mathbf{b} \neq \mathbf{o}$ aus \mathcal{E}_3 ist ein Vektor, dessen Betrag gleich der Fläche des durch \mathbf{a} und \mathbf{b} bestimmten Parallelogrammes ist, auf die Ebene dieses Parallelogrammes senkrecht steht und so orientiert ist, dass \mathbf{a}, \mathbf{b} und $\mathbf{a} \times \mathbf{b}$ in dieser Reihenfolge ein Rechtssystem bilden. Ist mindestens einer der Vektoren \mathbf{a}, \mathbf{b} der Nullvektor, dann ist $\mathbf{a} \times \mathbf{b} = \mathbf{o}$.

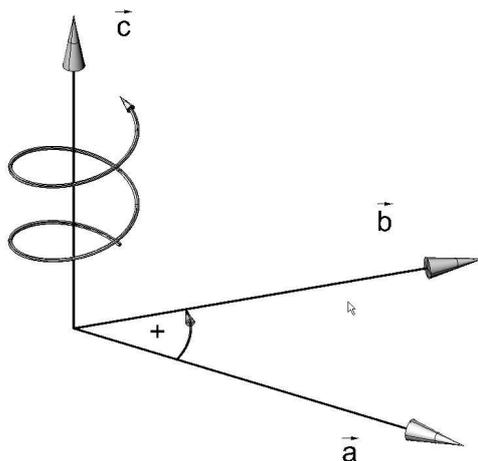


Abbildung 1.10: Äußeres Vektorprodukt - Rechtsschraubung

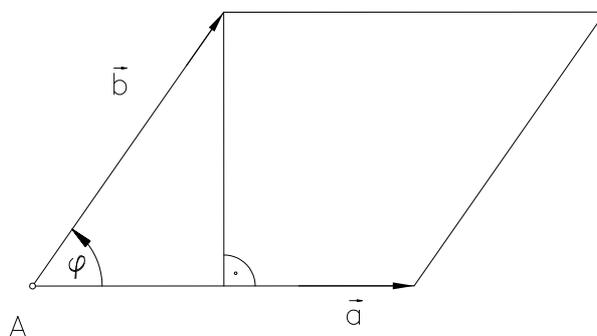


Abbildung 1.11: Parallelogramm

Anmerkungen und Folgerungen:

1. Drei Vektoren \mathbf{a} , \mathbf{b} und \mathbf{c} bilden ein Rechtssystem (vgl. Abb. 11), wenn sie so aufeinander folgen, wie Daumen, Zeigefinger und Mittelfinger der rechten Hand. Man kann dies auch so ausdrücken: \mathbf{c} zeigt in jene Richtung, in die eine *Rechtsschraube* vorrückt, wenn man ihr jene Drehung erteilt, die den Vektor \mathbf{a} in den Vektor \mathbf{b} überführt und zwar um dem *kleineren* der möglichen *Drehwinkel*.

2. Für den Flächeninhalt des von \mathbf{a} und \mathbf{b} aufgespannten Parallelogrammes (vgl. Abb.1.11) ergibt sich

$$F = |\mathbf{a}| \cdot |\mathbf{b}| \cdot |\sin \sphericalangle(\mathbf{a}, \mathbf{b})|. \tag{1.20}$$

3. Gilt in (1.20) $F = 0$, so folgt wegen $\mathbf{a} \neq \mathbf{o}$, $\mathbf{b} \neq \mathbf{o}$, dass $\sin \sphericalangle(\mathbf{a}, \mathbf{b}) = 0$ gilt. Dann sind aber \mathbf{a} und \mathbf{b} parallel bzw. antiparallel, d.h. sicher linear abhängig. Hiervon gilt auch die Umkehrung.

Wir fassen zusammen und ergänzen einiges in

Satz 1.2.5 *Das äußere Produkt von 2 Vektoren $\mathbf{a} \neq \mathbf{o}$, $\mathbf{b} \neq \mathbf{o}$ verschwindet genau dann,*

wenn die Vektoren \mathbf{a} und \mathbf{b} linear abhängig sind. Weiters gelten folgende Rechenregeln

$$\begin{aligned} \mathbf{a} \times \mathbf{b} &= -\mathbf{b} \times \mathbf{a} && \dots \text{Antikommutativgesetz} \\ (\mathbf{a} + \mathbf{b}) \times \mathbf{c} &= (\mathbf{a} \times \mathbf{c}) + (\mathbf{b} \times \mathbf{c}) && \dots \text{Distributivgesetze} \\ \mathbf{a} \times (\mathbf{b} + \mathbf{c}) &= (\mathbf{a} \times \mathbf{b}) + (\mathbf{a} \times \mathbf{c}) \\ (\lambda \mathbf{a}) \times \mathbf{b} &= \lambda (\mathbf{a} \times \mathbf{b}) = \mathbf{a} \times (\lambda \mathbf{b}) \end{aligned} \quad (1.21)$$

Ein Assoziativgesetz gilt nicht.

Besitzen \mathbf{a} und \mathbf{b} bezüglich einer Orthonormalbasis die Koordinaten $\mathbf{a} = (a_1, a_2, a_3)$, $\mathbf{b} = (b_1, b_2, b_3)$, dann besitzt der Vektor $\mathbf{a} \times \mathbf{b}$ die Koordinaten

$$\mathbf{a} \times \mathbf{b} = \left(\begin{array}{cc|cc|cc} a_2 & a_3 & a_3 & a_1 & a_1 & a_2 \\ b_2 & b_3 & b_3 & b_1 & b_1 & b_2 \end{array} \right) \quad (1.22)$$

nach der formalen Entwicklung gemäß der ersten Determinantenzeile

$$\mathbf{a} \times \mathbf{b} = \begin{vmatrix} \mathbf{e}_1 & \mathbf{e}_2 & \mathbf{e}_3 \\ a_1 & a_2 & a_3 \\ b_1 & b_2 & b_3 \end{vmatrix} \quad (1.23)$$

Beweis:

- Um (1.21, erste Gleichung) einzusehen, ist nur zu beachten, dass die Beträge und Richtungen von $\mathbf{a} \times \mathbf{b}$ übereinstimmen, dass aber die Orientierungen verschieden sind. Auf die Beweise der übrigen Gleichungen wird verzichtet
- Für die Einheitsvektoren eines *orthonormierten Rechtssystems* (vgl. Abb.1.12) gilt ersichtlich wobei die letzten drei Gleichungen aus den ersten drei Gleichungen mittels (1.21)

$$\begin{aligned} \mathbf{e}_1 \times \mathbf{e}_2 &= \mathbf{e}_3 \\ \mathbf{e}_2 \times \mathbf{e}_3 &= \mathbf{e}_1 \\ \mathbf{e}_3 \times \mathbf{e}_1 &= \mathbf{e}_2 \\ \mathbf{e}_2 \times \mathbf{e}_1 &= -\mathbf{e}_3 \\ \mathbf{e}_3 \times \mathbf{e}_2 &= -\mathbf{e}_1 \\ \mathbf{e}_1 \times \mathbf{e}_3 &= -\mathbf{e}_2 \end{aligned} \quad (1.24)$$

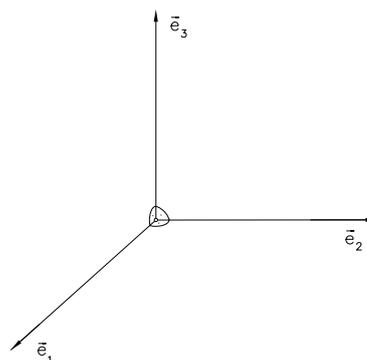


Abbildung 1.12: Kartesisches Koordinatensystem

folgen. Gilt in diesem Rechtssystem $\mathbf{a} = a_1 \mathbf{e}_1 + a_2 \mathbf{e}_2 + a_3 \mathbf{e}_3$, $\mathbf{b} = b_1 \mathbf{e}_1 + b_2 \mathbf{e}_2 + b_3 \mathbf{e}_3$, so folgt mittels (1.21) und (1.23):

$$\begin{aligned} \mathbf{a} \times \mathbf{b} &= (a_1 \mathbf{e}_1 + a_2 \mathbf{e}_2 + a_3 \mathbf{e}_3) \times (b_1 \mathbf{e}_1 + b_2 \mathbf{e}_2 + b_3 \mathbf{e}_3) = \\ &= a_1 b_1 (\mathbf{e}_1 \times \mathbf{e}_1) + a_2 b_1 (\mathbf{e}_2 \times \mathbf{e}_1) + a_3 b_1 (\mathbf{e}_3 \times \mathbf{e}_1) + a_1 b_2 (\mathbf{e}_1 \times \mathbf{e}_2) + \\ &+ a_2 b_2 (\mathbf{e}_2 \times \mathbf{e}_2) + a_3 b_2 (\mathbf{e}_3 \times \mathbf{e}_2) + a_1 b_3 (\mathbf{e}_1 \times \mathbf{e}_3) + a_2 b_3 (\mathbf{e}_2 \times \mathbf{e}_3) + \\ &+ a_3 b_3 (\mathbf{e}_3 \times \mathbf{e}_3) = (a_2 b_3 - a_3 b_2) \mathbf{e}_1 + (a_3 b_1 - a_1 b_3) \mathbf{e}_2 + (a_1 b_2 - a_2 b_1) \mathbf{e}_3 \end{aligned}$$

Hierbei wurde benützt, dass $\mathbf{e}_j \times \mathbf{e}_j = \mathbf{0}$ gilt. Die Koordinaten von $\mathbf{a} \times \mathbf{b}$ besitzen somit die in (1.22) angegebenen Determinatenwerte.

Entwickelt man (1.23) formal hinsichtlich der ersten Zeile, so liefert dies genau obige Darstellung von $\mathbf{a} \times \mathbf{b}$. Beachte, dass es sich nur um eine *formale Entwicklung* handelt, denn in der ersten Zeile von (1.23) stehen ja keine Zahlen sondern Vektoren.

1.3 Matrizen

Definition 1.3.1 Eine Matrix \mathbf{A} der Ordnung $(m \times n)$ (kurz: eine $(m \times n)$ - Matrix) ist ein rechteckiges Schema aus mn Elementen der Form

$$\mathbf{A} = (\mathbf{a}_{ij}) = \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \cdots & a_{2n} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ a_{m1} & a_{m2} & \cdots & a_{mn} \end{pmatrix}$$

Die horizontalen Reihen in \mathbf{A} heißen Zeilen oder Zeilenvektoren, die vertikalen Reihen in \mathbf{A} Spalten oder Spaltenvektoren.

Bemerkung 1.3.1 Matrizen werden im Folgenden mit fetten, großen lateinischen Buchstaben geschrieben ($\mathbf{A}, \mathbf{B}, \dots$). Die Elemente einer Matrix können reelle Zahlen, aber auch z.B. Funktionen eines oder mehrerer Parameter sein.

Definition 1.3.2 Zwei Matrizen $\mathbf{A} = (a_{ij})$, $\mathbf{B} = (b_{ij})$ heißen gleich, wenn sie die gleiche Ordnung besitzen und wenn $a_{ij} = b_{ij}$ für alle $i = 1, \dots, m$ und für alle $j = 1, \dots, n$ gilt.

Beispiel 1.3.1 Von den Matrizen

$$\mathbf{A} = \begin{pmatrix} 3 & -1 \\ 5 & 2 \\ 4 & 6 \end{pmatrix}, \mathbf{B} = \begin{pmatrix} t & 2t^2 \\ 1 & 0 \\ t^3 & 1-t \end{pmatrix}, \mathbf{C} = \begin{pmatrix} 3 & -1 & 0 \\ 5 & 2 & 0 \\ 4 & 6 & 0 \end{pmatrix}, \mathbf{D} = \begin{pmatrix} 3 & -1 \\ 5 & 2 \\ 4 & 6 \end{pmatrix}$$

sind nur \mathbf{A} und \mathbf{D} gleich.

Definition 1.3.3 Es seien $\mathbf{A} = (a_{ij})$, $\mathbf{B} = (b_{ij})$ zwei $(m \times n)$ - Matrizen. Die Summe $\mathbf{A} + \mathbf{B} =: \mathbf{C} = (c_{ij})$ von \mathbf{A} und \mathbf{B} ist gegeben durch $c_{ij} = a_{ij} + b_{ij}$ für alle $i = 1, \dots, m$ und für alle $j = 1, \dots, n$.

Beispiel 1.3.2 1. $\begin{pmatrix} 5 & 1 \\ 3 & 2 \\ -1 & 6 \end{pmatrix} + \begin{pmatrix} 2 & 0 \\ 0 & 4 \\ 1 & -8 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 7 & 1 \\ 3 & 6 \\ 0 & -2 \end{pmatrix}$

2. $\begin{pmatrix} t^2 & 5 \\ 3t & 0 \end{pmatrix} + \begin{pmatrix} 1 & -6 \\ t & -t \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} t^2 + 1 & -1 \\ 4t & -t \end{pmatrix}$

Für die *Matrizenaddition* gelten folgende *Rechenregeln*:

$$\mathbf{A} + \mathbf{B} = \mathbf{B} + \mathbf{A} \quad \dots \text{Kommutativgesetz} \quad (1.25)$$

$$\mathbf{A} + (\mathbf{B} + \mathbf{C}) = (\mathbf{A} + \mathbf{B}) + \mathbf{C} \quad \dots \text{Assoziativgesetz} \quad (1.26)$$

$$\mathbf{A} + \mathbf{0} = \mathbf{A} \quad (1.27)$$

wobei $\mathbf{0}$ jene Matrix ist, deren Elemente alle Null sind (Nullmatrix).

Definition 1.3.4 Es sei $\mathbf{A} = (a_{ij})$ eine $(m \times n)$ - Matrix und es sei λ ein Skalar. Das Skalarprodukt $\lambda\mathbf{A} =: \mathbf{C} = (c_{ij})$ von λ und \mathbf{A} ist gegeben durch $c_{ij} = \lambda a_{ij}$ für alle $i = 1, \dots, m$ und für alle $j = 1, \dots, n$.

Beispiel 1.3.3

$$\begin{pmatrix} 4 & 1 \\ 0 & 3 \end{pmatrix} - \frac{1}{2} \begin{pmatrix} 6 & -8 \\ 4 & 0 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 20 & 5 \\ 0 & 15 \end{pmatrix} + \begin{pmatrix} -3 & 4 \\ -2 & 0 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 17 & 9 \\ -2 & 15 \end{pmatrix}.$$

Insbesondere erhält man für eine Matrix \mathbf{A} und $\lambda = -1$

$$(-1) \cdot \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1n} \\ a_{21} & \cdots & \cdots & a_{2n} \\ \vdots & & & \\ a_{m1} & \cdots & \cdots & a_{mn} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} -a_{11} & -a_{12} & \cdots & -a_{1n} \\ -a_{21} & \cdots & \cdots & -a_{2n} \\ \vdots & & & \\ -a_{m1} & \cdots & \cdots & -a_{mn} \end{pmatrix} = -\mathbf{A}$$

Für die *Skalarmultiplikation von Matrizen* gelten folgende *Rechenregeln*:

$$\begin{aligned} \lambda\mathbf{A} &= \mathbf{A}\lambda && \dots \text{Kommutativgesetz,} \\ \lambda_1(\lambda_2\mathbf{A}) &= (\lambda_1\lambda_2)\mathbf{A} && \dots \text{Assoziativgesetz,} \\ \lambda(\mathbf{A} + \mathbf{B}) &= \lambda\mathbf{A} + \lambda\mathbf{B} && \dots \text{Distributivgesetz, I} \\ (\lambda_1 + \lambda_2)\mathbf{A} &= \lambda_1\mathbf{A} + \lambda_2\mathbf{A} && \dots \text{Distributivgesetz II.} \end{aligned} \tag{1.28}$$

Insbesondere gilt für $\lambda = 1$ und eine $(m \times n)$ - Matrix \mathbf{A}

$$1 \cdot \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \cdots & a_{2n} \\ \vdots & & & \\ a_{m1} & a_{m2} & \cdots & a_{mn} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \cdots & a_{2n} \\ \vdots & & & \\ a_{m1} & a_{m2} & \cdots & a_{mn} \end{pmatrix} = \mathbf{A}$$

Die Multiplikation von Matrizen ist die wichtigste Operation. Sie wird im folgenden Kapitel bei der Zusammensetzung von Transformationen benötigt.

Definition 1.3.5 Es sei $\mathbf{A} = (a_{ij})$ eine $(m \times n)$ - Matrix und es sei $\mathbf{B} = (b_{ij})$ eine $(n \times p)$ - Matrix. Das Produkt $\mathbf{AB} =: \mathbf{C} = (c_{ij})$ von \mathbf{A} und \mathbf{B} ist eine $(m \times p)$ - Matrix, gegeben durch

$$c_{ij} = \sum_{k=1}^n a_{ik} b_{kj} \tag{1.29}$$

Beispiel 1.3.4 1. $\begin{pmatrix} 2 & 1 \\ -1 & 0 \\ 3 & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 3 & 1 & 5 & -1 \\ 4 & -2 & 1 & 0 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 10 & 0 & 11 & -2 \\ -3 & -1 & -5 & 1 \\ 13 & 1 & 16 & -3 \end{pmatrix}.$

2. $\begin{pmatrix} 2 & 1 \\ -1 & 3 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 4 & 0 \\ 1 & 2 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 9 & 2 \\ -1 & 6 \end{pmatrix} \neq \begin{pmatrix} 4 & 0 \\ 1 & 2 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 2 & 1 \\ -1 & 3 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 8 & 4 \\ 0 & 7 \end{pmatrix}.$

Für die *Matrizenmultiplikation* gelten folgende *Rechenregeln*:

$$\begin{aligned} \mathbf{A}(\mathbf{BC}) &= (\mathbf{AB})\mathbf{C} && \dots \text{Assoziativgesetz,} \\ \mathbf{A}(\mathbf{B} + \mathbf{C}) &= \mathbf{AB} + \mathbf{AC} && \dots \text{Rechts - Distributivgesetz,} \\ (\mathbf{A} + \mathbf{B})\mathbf{C} &= \mathbf{AC} + \mathbf{BC} && \dots \text{Links - Distributivgesetz.} \end{aligned} \tag{1.30}$$

Im allgemeinen gilt jedoch $\mathbf{AB} \neq \mathbf{BA}$ (siehe das obige Beispiel (2) !).

Bemerkung 1.3.2 Es gibt von der Nullmatrix verschiedene Matrizen, deren Produkt die Nullmatrix ist. Solche Matrizen nennt man Nullteiler. Die Existenz von Nullteilern hat zur Folge, dass aus der Gleichung $\mathbf{AB} = \mathbf{AC}$ im allgemeinen nicht $\mathbf{B} = \mathbf{C}$ gefolgert werden kann.

Beispiel 1.3.5 1.

$$\begin{pmatrix} 4 & 2 \\ 2 & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 3 & -4 \\ -6 & 8 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 0 & 0 \\ 0 & 0 \end{pmatrix}.$$

2. Gegeben seien die Matrizen $\mathbf{A} = \begin{pmatrix} 4 & 2 \\ 2 & 1 \end{pmatrix}$, $\mathbf{B} = \begin{pmatrix} 1 & 1 \\ 2 & 1 \end{pmatrix}$, $\mathbf{C} = \begin{pmatrix} 2 & 2 \\ 0 & -1 \end{pmatrix}$. Dann ist

$$\mathbf{AB} = \begin{pmatrix} 8 & 6 \\ 4 & 3 \end{pmatrix} \text{ und } \mathbf{AC} = \begin{pmatrix} 8 & 6 \\ 4 & 3 \end{pmatrix}, \text{ also wohl } \mathbf{AB} = \mathbf{AC}, \text{ jedoch } \mathbf{B} \neq \mathbf{C}.$$

1.4 Transponieren von Matrizen, spezielle Matrizen

Definition 1.4.1 Ist $\mathbf{A} = (a_{ij})$ eine $(m \times n)$ -Matrix, dann versteht man unter der transponierten Matrix \mathbf{A}^T (Transponierten) die Matrix mit den Elementen

$$\begin{aligned} \mathbf{A}^T &= (a_{ji}) & (i &= 1, \dots, m) \\ & & (j &= 1, \dots, n) \end{aligned} \tag{1.31}$$

Bemerkung: Man erhält somit \mathbf{A}^T , indem man in \mathbf{A} die Zeilen und Spalten vertauscht.

Beispiele:

$$1. \begin{pmatrix} 1 & -3 & 2 \\ 0 & 4 & 8 \\ 7 & 2 & -1 \end{pmatrix}^T = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 7 \\ -3 & 4 & 2 \\ 2 & 8 & -1 \end{pmatrix}$$

$$2. (a_1, a_2, \dots, a_n)^T = \begin{pmatrix} a_1 \\ a_2 \\ \vdots \\ a_n \end{pmatrix}$$

Dieses Beispiel zeigt, dass man durch Transponieren aus jedem Zeilenvektor einen Spaltenvektor machen kann und umgekehrt.

Für die *Matrizentransposition* gelten folgende *Rechenregeln*:

$$\begin{aligned} (\mathbf{A} + \mathbf{B})^T &= \mathbf{A}^T + \mathbf{B}^T, \\ (\mathbf{AB})^T &= \mathbf{B}^T \mathbf{A}^T \\ (\mathbf{A}^T)^T &= \mathbf{A}. \end{aligned} \tag{1.32}$$

(man achte auf die Reihenfolge der Faktoren!).

Beim Rechnen mit Matrizen ist es oft von Nutzen, spezielle Eigenschaften derselben zu kennen. Wir wollen deshalb einige spezielle Matrizen erwähnen.

Definition 1.4.2 Es sei $\mathbf{A} = (a_{ij})$ eine $(m \times n)$ -Matrix.

1. \mathbf{A} heißt *reelle Matrix*, wenn alle a_{ij} reell sind.

2. \mathbf{A} heißt quadratische Matrix, wenn $m = n$ ist.
3. \mathbf{A} heißt symmetrische Matrix, wenn \mathbf{A} reell und quadratisch ist und überdies $\mathbf{A} = \mathbf{A}^T$ gilt.
4. \mathbf{A} heißt schiefsymmetrische Matrix, wenn \mathbf{A} reell und quadratisch ist und überdies $\mathbf{A} = -\mathbf{A}^T$ gilt.
5. \mathbf{A} heißt obere Dreiecksmatrix, wenn \mathbf{A} quadratisch ist und $a_{ij} = 0$ ist für alle $i > j$.
6. \mathbf{A} heißt Diagonalmatrix, wenn $a_{ij} = 0$ ist für alle $i \neq j$.
7. $\mathbf{A} = \mathbf{I}$ heißt Einheitsmatrix, wenn \mathbf{I} eine Diagonalmatrix ist, deren Hauptdiagonalelemente alle 1 sind.

Folgerungen:

1. Aus der Definition einer symmetrischen Matrix folgt $a_{ij} = a_{ji}$, sodass eine Matrix dieser Art die Gestalt

$$\mathbf{A} = \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & a_{13} & \cdots & a_{1n} \\ a_{12} & a_{22} & a_{23} & & \vdots \\ a_{13} & a_{23} & a_{33} & & \vdots \\ \vdots & & & \ddots & \vdots \\ a_{1n} & \cdots & \cdots & \cdots & a_{nn} \end{pmatrix} \quad (1.33)$$

besitzt. Sie ist *spiegelbildlich zur Hauptdiagonale*.

2. Aus der Definition einer schiefsymmetrischen Matrix folgt $a_{ii} = -a_{ii} \Rightarrow 2a_{ii} = 0 \Rightarrow a_{ii} = 0$, d. h. *alle Hauptdiagonalelemente sind 0*. Eine schiefsymmetrische Matrix hat die Gestalt

$$\mathbf{A} = \begin{pmatrix} 0 & a_{12} & a_{13} & \cdots & a_{1n} \\ -a_{12} & 0 & \cdots & \cdots & a_{2n} \\ -a_{13} & \vdots & \ddots & & \vdots \\ \vdots & \vdots & & \ddots & \vdots \\ -a_{1n} & -a_{2n} & \cdots & \cdots & 0 \end{pmatrix} \quad (1.34)$$

Wichtig ist der folgende

Satz 1.4.1 *Jede reelle quadratische Matrix \mathbf{A} läßt sich als Summe einer symmetrischen und einer schiefsymmetrischen Matrix darstellen.*

Beweis: Wir setzen $\mathbf{A} = \mathbf{R} + \mathbf{S}$ mit $\mathbf{R} = \frac{1}{2}(\mathbf{A} + \mathbf{A}^T)$ und $\mathbf{S} = \frac{1}{2}(\mathbf{A} - \mathbf{A}^T)$. Ersichtlich ist \mathbf{R} symmetrisch, denn $\mathbf{R}^T = \frac{1}{2}(\mathbf{A}^T + \mathbf{A}) = \frac{1}{2}(\mathbf{A} + \mathbf{A}^T) = \mathbf{R}$, und \mathbf{S} schiefsymmetrisch, denn $\mathbf{S}^T = \frac{1}{2}(\mathbf{A}^T - \mathbf{A}) = -\frac{1}{2}(\mathbf{A} - \mathbf{A}^T) = -\mathbf{S}$.

Beispiel 1.4.1

$$\begin{pmatrix} 2 & -1 \\ 0 & 3 \end{pmatrix} = \frac{1}{2} \begin{pmatrix} 4 & -1 \\ -1 & 6 \end{pmatrix} + \frac{1}{2} \begin{pmatrix} 0 & -1 \\ 1 & 0 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 2 & -\frac{1}{2} \\ -\frac{1}{2} & 3 \end{pmatrix} + \begin{pmatrix} 0 & -\frac{1}{2} \\ \frac{1}{2} & 0 \end{pmatrix}.$$

1.5 Determinanten

Im Folgenden wenden wir uns dem im Zusammenhang mit Matrizen wichtigen Begriff der Determinante zu. Der Begriff findet sich erstmals bei *Carl Friedrich GAUSS* (1801), verwendet wurde diese Matrizenfunktion allerdings bereits 1678 von *Gottfried Wilhelm LEIBNIZ*.

Definition 1.5.1

1. Es sei $\mathbf{A} = (a_{11})$. Unter der Determinante von \mathbf{A} verstehen wir den Skalar (die Zahl)

$$|\mathbf{A}| = \det \mathbf{A} := a_{11}$$

2. Es sei $\mathbf{A} = \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} \\ a_{21} & a_{22} \end{pmatrix}$. Unter der Determinante von \mathbf{A} verstehen wir den Skalar

$$|\mathbf{A}| = \det \mathbf{A} := a_{11}a_{22} - a_{12}a_{21}.$$

3. Unter einer dreireihigen (dreizeiligen) Determinante versteht man eine Anordnung von neun Zahlen in einem quadratischen Zahlenschema, dem ein Zahlenwert zugeordnet ist.

$$D = \begin{vmatrix} a_1 & b_1 & c_1 \\ a_2 & b_2 & c_2 \\ a_3 & b_3 & c_3 \end{vmatrix} = a_1 \begin{vmatrix} b_2 & c_2 \\ b_3 & c_3 \end{vmatrix} - b_1 \begin{vmatrix} a_2 & c_2 \\ a_3 & c_3 \end{vmatrix} + c_1 \begin{vmatrix} a_2 & b_2 \\ a_3 & b_3 \end{vmatrix} =$$

$$a_1 b_2 c_3 + b_1 c_2 a_3 + c_1 a_2 b_3 - (a_3 b_2 c_1 + b_3 c_2 a_1 + c_3 a_2 b_1) \tag{1.35}$$

Der Wert der dreireihigen Determinante kann leicht nach der folgenden Anordnung berechnet werden:

$\rightarrow a_3 b_2 c_1$	
$\rightarrow b_3 c_2 a_1$	Produkte der Zahlen in den Nebendiagonalen
$\rightarrow c_3 a_2 b_1$	

$\rightarrow c_1 a_2 b_3$	
$\rightarrow b_1 c_2 a_3$	Produkte der Zahlen in den Hauptdiagonalen
$\rightarrow a_1 b_2 c_3$	

$$D = \underbrace{a_1 b_2 c_3 + b_1 c_2 a_3 + c_1 a_2 b_3}_{\text{Summe der Produkte in den Hauptdiagonalen}} - \underbrace{(a_3 b_2 c_1 + b_3 c_2 a_1 + c_3 a_2 b_1)}_{\text{minus Summe der Produkte in den Nebendiagonalen}}$$

Aufbauend auf Definition 1.5.1 werden wir induktiv den Begriff der Determinante einer beliebigen $(n \times n)$ -Matrix einführen; diese Vorgangsweise besitzt den Vorteil, überdies ein Verfahren zur Berechnung der Determinante zu liefern. Wir nehmen also zunächst an, die Determinante einer beliebigen $((n - 1) \times (n - 1))$ -Matrix sei bereits definiert. Vorerst eine wichtige *Begriffsbildung*.

Definition 1.5.2 Es sei \mathbf{A} eine $(m \times n)$ - Matrix und es sei $r \leq m$, $s \leq n$. Eine $(r \times s)$ - Untermatrix von \mathbf{A} ist eine $(r \times s)$ - Matrix, welche aus \mathbf{A} durch Streichung von $m - r$ Zeilen und $n - s$ Spalten hervorgeht.

Beispiel 1.5.1 $\begin{pmatrix} 1 & 2 \\ 4 & 5 \end{pmatrix}$ ist jene 2×2 Untermatrix von $\begin{pmatrix} 0 & 2 & 7 \\ 1 & 3 & 2 \\ 4 & 0 & 5 \end{pmatrix}$, welche durch Streichung der ersten Zeile und der zweiten Spalte entsteht.

Definition 1.5.3 Es sei \mathbf{A} eine $(n \times n)$ - Matrix und es sei \mathbf{A}_{ij} jene $((n - 1) \times (n - 1))$ - Untermatrix von \mathbf{A} , welche durch Streichung der i -ten Zeile und der j -ten Spalte von \mathbf{A} entsteht. Der (i, j) - Minor von \mathbf{A} ist dann gerade $\det \mathbf{A}_{ij}$.

Beispiel 1.5.2 $\begin{vmatrix} 1 & 2 \\ 4 & 5 \end{vmatrix} = -3$ ist der $(1,2)$ - Minor von $\begin{pmatrix} 0 & 2 & 7 \\ 1 & 3 & 2 \\ 4 & 0 & 5 \end{pmatrix}$.

Definition 1.5.4 Es sei $\mathbf{A} = (a_{ij})$ eine $(n \times n)$ - Matrix. Der Kofaktor (die Adjunkte) des Elements a_{ij} ist das Produkt aus $(-1)^{i+j}$ und dem (i, j) - Minor von \mathbf{A} .

Beispiel 1.5.3 $(-1)^{1+2} \begin{vmatrix} 1 & 2 \\ 4 & 5 \end{vmatrix} = 3$ ist der Kofaktor von $a_{12} = 2$ in $\begin{pmatrix} 0 & 2 & 7 \\ 1 & 3 & 2 \\ 4 & 0 & 5 \end{pmatrix}$.

Um nun zur Determinante einer $(n \times n)$ - Matrix zu gelangen, geht man folgendermaßen vor:

- (a) Wahl einer beliebigen Zeile oder Spalte.
- (b) Bestimmung des Kofaktors zu jedem Element in der gewählten Zeile oder Spalte (die Bildung der Determinante von $((n - 1) \times (n - 1))$ - Matrizen ist ja als bereits bekannt angenommen worden).
- (c) Multiplikation aller Elemente der gewählten Zeile oder Spalte mit ihrem Kofaktor.
- (d) Summation aller so erhaltenen Produkte.

Bemerkung 1.5.1 Man sucht sich die Zeile oder Spalte zum Entwickeln aus, die am einfachsten ist (viele Nullen hat).

Beispiel 1.5.4 Die Entwicklung der Determinante von

$$\mathbf{A} = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 5 & 2 \\ -1 & 4 & 1 & 0 \\ 3 & 0 & 4 & 1 \\ -2 & 1 & 1 & 3 \end{pmatrix}$$

nach der zweiten Spalte liefert
 $\det \mathbf{A} =$

$$\begin{aligned} &= 0 \cdot (-1)^{1+2} |\mathbf{A}_{12}| + 4(-1)^{2+2} \begin{vmatrix} 1 & 5 & 2 \\ 3 & 4 & 1 \\ -2 & 1 & 3 \end{vmatrix} + 0 \cdot (-1)^{3+2} |\mathbf{A}_{32}| + 1(-1)^{4+2} \begin{vmatrix} 1 & 5 & 2 \\ -1 & 1 & 0 \\ 3 & 4 & 1 \end{vmatrix} = \\ &= 4 \left\{ 1(-1)^{1+1} \cdot 11 + 5(-1)^{1+2} \cdot 11 + 2(-1)^{1+3} \cdot 11 \right\} + 1 \left\{ 2(-1)^{1+3}(-7) + \right. \\ & \left. 0(-1)^{2+3}(-11) + 1(-1)^{3+3} \cdot 6 \right\} = 4(-22) + (-8) = -96. \end{aligned}$$

Wichtige Determinanteneigenschaften:

Es sei \mathbf{A} eine $(n \times n)$ - Matrix.

- (a) Besitzt eine Zeile (Spalte) von \mathbf{A} lauter Nullen, dann ist $\det \mathbf{A} = 0$.
- (b) Werden zwei Zeilen (Spalten) von \mathbf{A} vertauscht, dann ändert $\det \mathbf{A}$ das Vorzeichen.
- (c) Sind zwei Zeilen (Spalten) von \mathbf{A} gleich, dann ist $\det \mathbf{A} = 0$.
- (d) Erhält man \mathbf{B} aus \mathbf{A} durch Multiplikation einer Zeile (Spalte) von \mathbf{A} mit einem Skalar λ , dann ist $\det \mathbf{B} = \lambda \det \mathbf{A}$.
- (e) Für jeden Skalar λ gilt $\det (\lambda \mathbf{A}) = \lambda^n \det \mathbf{A}$.
- (f) Erhält man \mathbf{B} aus \mathbf{A} , indem man zu einer Zeile (Spalte) von \mathbf{A} das Vielfache einer anderen Zeile (Spalte) von \mathbf{A} addiert, dann ist $\det \mathbf{B} = \det \mathbf{A}$.
- (g) $\det \mathbf{A}^T = \det \mathbf{A}$.
- (h) Ist \mathbf{B} eine $(n \times n)$ - Matrix, dann gilt $\det (\mathbf{A}\mathbf{B}) = \det \mathbf{A} \det \mathbf{B}$.
- (i) Die Determinante von Diagonalmatrizen und Dreiecksmatrizen ist stets das Produkt der Hauptdiagonalelemente.

Diese Eigenschaften ermöglichen in vielen Fällen eine rasche Berechnung von Determinanten.

Beispiel 1.5.5

$$\begin{vmatrix} 10 & -6 & -9 \\ 6 & -5 & -7 \\ -10 & 9 & 12 \end{vmatrix} = \begin{vmatrix} 10 & -6 & -9 \\ 6 & -5 & -7 \\ 0 & 3 & 3 \end{vmatrix} = \begin{vmatrix} 10 & -6 & -3 \\ 6 & -5 & -2 \\ 0 & 3 & 0 \end{vmatrix} = 3(-1)^{3+2} \begin{vmatrix} 10 & -3 \\ 6 & -2 \end{vmatrix} = 6.$$

Auf eine Herleitung aller Eigenschaften (a) – (i) einer Determinante können wir hier nicht eingehen.

Eine wichtige geometrische Interpretation der Determinante ist das Volumen eines Spats. Ein Spat (Parallelepiped) ist der von drei Ortsvektoren erzeugte Körper mit paarweise kongruenten Parallelogrammen als Seitenflächen.

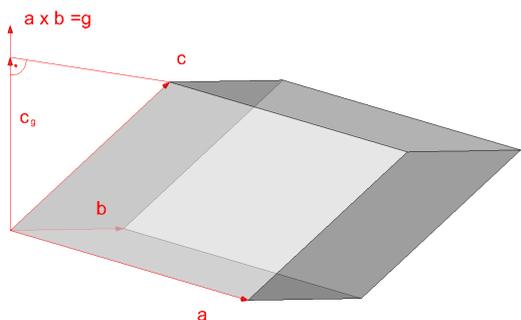


Abbildung 1.13: Spat(Parallelepiped)

Wir vermerken, dass das Volumen des Spats gleich der Grundfläche mal der Höhe ist. Die Grundfläche ist $|\mathbf{g}| = |\mathbf{a} \times \mathbf{b}|$. Weiter gilt: $|\mathbf{g} \cdot \mathbf{c}| = |\mathbf{g}| \cdot |\mathbf{c}| \cos \angle(\mathbf{g}, \mathbf{c}) = |\mathbf{g}| \cdot |\mathbf{c}_g|$ ist gleich dem Produkt aus dem Beträgen von \mathbf{g} und der Projektion des Vektors \mathbf{c} auf \mathbf{g} . Damit ist aber $|\mathbf{g}| \cdot |\mathbf{c}_g| = |\mathbf{g} \cdot \mathbf{c}| = |(\mathbf{a} \times \mathbf{b}) \cdot \mathbf{c}| = \det(\mathbf{a}, \mathbf{b}, \mathbf{c})$. Das letzte Gleichheitszeichen zeigt man durch direktes Ausrechnen und Vergleich mit Definition 1.5.1.

Beispiel 1.5.6 Gegeben seien die Vektoren $\mathbf{a} = \begin{pmatrix} 2 \\ 1 \\ 1 \end{pmatrix}$, $\mathbf{b} = \begin{pmatrix} 0 \\ 3 \\ -10 \end{pmatrix}$, $\mathbf{c} = \begin{pmatrix} 2 \\ 0 \\ 3 \end{pmatrix}$. Man berechne das Volumen des von ihnen aufgespannten Spats.

$$V = \begin{vmatrix} 2 & 0 & 2 \\ 1 & 3 & 0 \\ 1 & -10 & 3 \end{vmatrix} = 5$$