

Vorlesung Lineare Algebra I

SoSe'24 hhu

K. Halupczok

§6: Euklidische und unitäre Vektorräume

L23: Geometrie im \mathbb{R}^n

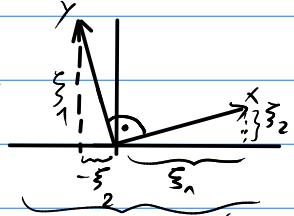
Stichworte: senkrecht/orthogonal, elementargeom. Sätze, Winkelmessung, Kosinussatz, Drehmatrizen, Vektorprodukt, Orthonormalsystem, Orientierung eines ONS, Hesse-Normalform, Lot

Der \mathbb{R}^n , versehen mit dem Standard-S.P. ist der Prototyp eines euklidischen Raumes. Wir beschäftigen uns hier ein wenig mit der anschaulichen Geometrie, die in euklidischen Räumen gilt. Sei im folgenden $\langle \cdot, \cdot \rangle$ das reelle Standard-S.P.

23.1. Def: In \mathbb{R}^n heißen zwei Vektoren $x, y \in \mathbb{R}^n$ senkrecht aneinander / orthogonal, falls $\langle x, y \rangle = 0$ ist. In Zeichen: $x \perp y$.

Bsp: Anschaulich im \mathbb{R}^2 : $\langle x, y \rangle = \langle \begin{pmatrix} \xi_1 \\ \xi_2 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} \eta_1 \\ \eta_2 \end{pmatrix} \rangle = \xi_1 \eta_1 + \xi_2 \eta_2$

Bem: Der Nullvektor o ist orthogonal zu jedem Vektor.



Wir werden in L24 mehr über Orthogonalität in unitären Räumen erfahren.

Vektoren x, y gleicher Länge: $x = \begin{pmatrix} \xi_1 \\ \xi_2 \end{pmatrix}, y = \begin{pmatrix} \eta_1 \\ \eta_2 \end{pmatrix}$ oder $y = \begin{pmatrix} \xi_2 \\ -\xi_1 \end{pmatrix}$

23.2. Elementargeometrische Sätze mit vektoriellem Beweis (im \mathbb{R}^n , eine Auswahl):

• Satz vom Rechteck: Parallelogramm ist Rechteck (\Rightarrow Diagonalen gleichlang)

$$\|x-y\|^2 = \|x+y\|^2 \quad (\Rightarrow \|x\|^2 - 2\langle x, y \rangle + \|y\|^2 = \|x\|^2 + 2\langle x, y \rangle + \|y\|^2 \quad \Rightarrow \langle x, y \rangle = 0)$$

• Satz vom Rhombus: Parallelogramm hat gleichlange Seiten (\Rightarrow Diagonalen senkrecht)

$$\langle x-y, x+y \rangle = \|x\|^2 - \|y\|^2, \text{ somit: } \|x\| = \|y\| \quad (\Rightarrow \langle x-y, x+y \rangle = 0)$$

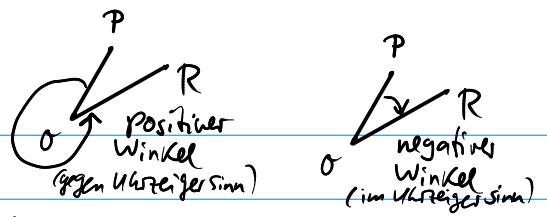
• Satz von Pythagoras: Dreieck rechtwinklig ($\Rightarrow \|x\|^2 + \|y\|^2 = \|x-y\|^2$)

$$\text{Klar mit } \|x-y\|^2 = \|x\|^2 - 2\langle x, y \rangle + \|y\|^2$$

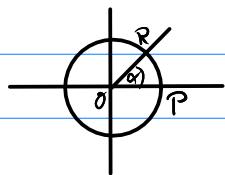
• Drehung um $\frac{\pi}{2}$ im \mathbb{R}^2 : $\perp: \mathbb{R}^2 \rightarrow \mathbb{R}^2, x \mapsto x^\perp := \begin{pmatrix} -\xi_2 \\ \xi_1 \end{pmatrix}$, falls $x = \begin{pmatrix} \xi_1 \\ \xi_2 \end{pmatrix}$

• Lie-Klammer im \mathbb{R}^2 : $[x, y] := \langle x^\perp, y \rangle = \det(x, y)$, ist bilinear & alternierend: $[x, y] = -[y, x]$

• Es gilt im \mathbb{R}^2 : $\langle x, y \rangle^2 + [x, y]^2 = \|x\|^2 \cdot \|y\|^2$, vgl. C-S-Ungl. 22.15.

23.3. Winkelmessung ("Trigonometrie")

Durch die Angabe dreier Punkte P, O, R in \mathbb{R}^m wird (in dieser Reihenfolge) ein (gleichterter) Winkel $\gamma(POR)$ am Scheitelpunkt O erklärt. Seine Größe soll ein Zahlenwert $\in \mathbb{R}$ zugeordnet werden, der Wert des Winkels. Das Vorzeichen soll angeben, ob der Winkel rechts ($\rightarrow +$) oder links ($\rightarrow -$) des Streckenzuges von P nach O nach R verläuft; er verläuft dann gegen bzw. im Uhrzeigersinn.

23.4. Winkel im Kreismodell: Wählen $O \in \mathbb{R}^2$, $O = (0, 0)$ als Scheitelpunkt fest, und R auf den Einheitskreis liegend (so dass $\|R\| = 1$).

Jeder Punkt R steht dann für einen Winkel $\alpha \in \mathbb{R}$.

Der Betrag des Winkels wird mit der Länge des Bogens

von P nach R angegeben. Für $R = (1, 0)$, der sogenannte gestreckte Winkel, wird diese Zahl π genannt (d.h. die Kreiszahl π) wird so definiert (in Analysis II wird gezeigt, dass diese Zahl π mit der aus Analysis I gemachten Def. von π ($\frac{\pi}{2}$ = kleinste pos. Nst. von \cos) übereinstimmt). Der halbe gestreckte Winkel ist der rechte Winkel (d.h. RO, PO mit $R = (0, 1)$ stehen senkrecht), beträgt also $\frac{\pi}{2}$. Dem Vollkreis entsprechen 2π . Mit mehrmaligen Durchlaufen des Kreises werden so beliebige Winkel $\alpha \in \mathbb{R}$ erklärt (im Bogenmaß; die Umrechnung in das Gradmaß ist linear geäß $180^\circ = \pi$).

23.5. Def.: die beiden Koordinaten von $R_\alpha = (\xi_1, \xi_2)$ im Einheitskreismodell heißen Kosinus und Sinus von α , also $\cos \alpha := \xi_1$, $\sin \alpha := \xi_2$, so dass wir $R = \begin{pmatrix} \cos \alpha \\ \sin \alpha \end{pmatrix}$ schreiben.

Man erhält die Winkelfunktionen $\cos: \mathbb{R} \rightarrow [-1, 1]$, $\sin: \mathbb{R} \rightarrow [-1, 1]$.

23.6. Bem.: 1. Sei $x = (\xi_1, \xi_2) \in \mathbb{R}^2$ mit der 1. Koordinatenachse den Winkel α ein, so ist $\xi_1 = \|x\| \cos \alpha$ und $\xi_2 = \|x\| \sin \alpha$, da $x = \|x\| \cdot R_\alpha$ für den Referenzpunkt R_α .

2. Haben $|e^{i\alpha}| = 1$ da jedes $\alpha \in \mathbb{R}$ laut Analysis I. Mit der dortigen Formel $e^{i\alpha} = \cos \alpha + i \sin \alpha$ schließt man, wenn man $\mathbb{R}^2 \cong \mathbb{C}$ beachtet, dass die Winkelfunktionen der Analysis I genau mit den hier erklärten Winkelfunktionen übereinstimmen. Aus $e^{i(\alpha+\beta)} = e^{i\alpha} \cdot e^{i\beta}$ erhält man dann die Additionsregeln und alle daraus resultierenden Formeln, speziell das Additionstheorem für den \cos : $\cos(\alpha + \beta) = \operatorname{Re}(e^{i\alpha} \cdot e^{i\beta}) = \cos \alpha \cos \beta - \sin \alpha \sin \beta$.

23.7. Kosinussatz: Für den Winkel $\alpha = \angle(x, y)$ zwischen $x, y \in \mathbb{R}^m$ gilt $\cos \alpha = \frac{\langle x, y \rangle}{\|x\| \cdot \|y\|}$.

Bew.: • Fall $m=2$: Haben $\alpha = \angle(x, L(\vec{0})) - \angle(y, L(\vec{0})) = \angle(y - x, y)$, nach dem Additionstheorem

$$\text{für den cos folgt } \cos \alpha = \cos(\varphi - \psi) = \cos \varphi \cos \psi + \sin \varphi \sin \psi = \frac{x_1 \cdot y_1}{\|x\| \cdot \|y\|} + \frac{x_2 \cdot y_2}{\|x\| \cdot \|y\|} = \frac{\langle x, y \rangle}{\|x\| \cdot \|y\|}. \quad \text{s.P. im } \mathbb{R}^2$$

• Für den Winkel α zwischen x, y gilt also 23.6, 1.

$$\|x - y\|^2 = \|x\|^2 + \|y\|^2 - 2 \langle x, y \rangle = \|x\|^2 + \|y\|^2 - 2 \|x\| \cdot \|y\| \cos \alpha.$$

• Allgemeines m : Die letzte Formel gilt für jedes m . Damit ist für jeder m richtig, dass $\|x\|^2 + \|y\|^2 - 2 \|x\| \cdot \|y\| \cos \alpha = \|x - y\|^2 = \|x\|^2 + \|y\|^2 - 2 \langle x, y \rangle$, also $\cos \alpha = \frac{\langle x, y \rangle}{\|x\| \cdot \|y\|}$ für den zwischen x, y eingeschlossenen Winkel α richtig ist. □

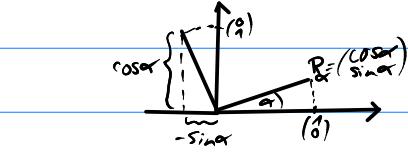
23.8. Drehmatrizen: Sei $f_\alpha: \mathbb{R}^2 \rightarrow \mathbb{R}^2$ die lineare Abf., die die Drehung um α (mit Drehzentrum 0) bewirke. Die zugehörige Matrix A_α erhalten wir mit den Bildern der Einheitsvektoren als Spalten.

Haben $f_\alpha(\vec{0}) = \begin{pmatrix} \cos \alpha \\ \sin \alpha \end{pmatrix}$ per Def. und $f_\alpha(\vec{1}) = \begin{pmatrix} -\sin \alpha \\ \cos \alpha \end{pmatrix}$.

Damit wird $f_\alpha(x) = A_\alpha \cdot x$ mit der

$$\text{Drehmatrix } A_\alpha := \begin{pmatrix} \cos \alpha & -\sin \alpha \\ \sin \alpha & \cos \alpha \end{pmatrix}, \quad \alpha \in \mathbb{R}.$$

Bsp.: der Drehung um $\frac{\pi}{2}$, d.h. $x \mapsto x^\perp$ aus 23.2, entspricht der Drehmatrix $\begin{pmatrix} 0 & -1 \\ 1 & 0 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \cos \frac{\pi}{2} & -\sin \frac{\pi}{2} \\ \sin \frac{\pi}{2} & \cos \frac{\pi}{2} \end{pmatrix}$.



Matrix-mal

Die Hintereinanderausführung zweier Drehungen, $f_\alpha \circ f_\beta$, also $D_\alpha \cdot D_\beta$, ergibt $f_{\alpha+\beta}$,
denn: $D_\alpha \cdot D_\beta = \begin{pmatrix} \cos \alpha & -\sin \alpha \\ \sin \alpha & \cos \alpha \end{pmatrix} \cdot \begin{pmatrix} \cos \beta & -\sin \beta \\ \sin \beta & \cos \beta \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \cos \alpha \cos \beta - \sin \alpha \sin \beta & -\cos \alpha \sin \beta - \sin \alpha \cos \beta \\ \sin \alpha \cos \beta + \cos \alpha \sin \beta & -\sin \alpha \sin \beta + \cos \alpha \cos \beta \end{pmatrix} = D_{\alpha+\beta}$ laut Additionstheorem.

Kein Wunder: den komplexen Zahlen $z_1 = e^{i\alpha}$, $z_2 = e^{i\beta}$ entsprechen $R_\alpha = \begin{pmatrix} \cos \alpha \\ \sin \alpha \end{pmatrix}$, $R_\beta = \begin{pmatrix} \cos \beta \\ \sin \beta \end{pmatrix}$ im \mathbb{R}^2 , deren Produkt $z_1 \cdot z_2 = e^{i(\alpha+\beta)}$ der Winkelsumme $\alpha+\beta$. Der Multiplikation $e^{i\alpha} \cdot (\underline{\underline{z_1 + i z_2}})$ entspricht die Drehung von x um α , denn $x = \|x\| \cdot e^{i\varphi} \rightsquigarrow x \cdot e^{i\alpha} = \|x\| \cdot e^{i(\varphi+\alpha)}$.

Bem.: D_α hat die beiden Eigenwerte $e^{i\alpha}$, $e^{-i\alpha}$. (u) Was sind die zugehör. Eigen?

23.9. Polar-Koordinaten: Jedes $x \in \mathbb{R}^2$ lässt sich eindeutig in der Form $x = r \cdot e^{i\alpha}$ schreiben, wo $r = \|x\|$ und $\alpha \in [0, 2\pi]$; mit $\alpha \in \mathbb{R}$ ist α nur bis auf Vielfache von 2π eindeutig.

Man nennt das Paar $(r, \alpha) \in \mathbb{R}_{\geq 0} \times [0, 2\pi]$ dann die Polar-Koordinaten von x .

Für $z \in \mathbb{C}$ hat man ebenso $z = r e^{i\alpha}$, $r = |z|$, mit (r, α) als Polar-Koordinaten von z .

Wegen 23.8 kann die Darstellung von $z \in \mathbb{C}$, bzw. $x \in \mathbb{R}^2$ in Polarkoordinaten möglich sein (weiteres dazu in Analysis I, II).

Das Vektorprodukt im \mathbb{R}^3

23.10. Def.: $x = \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{pmatrix}, y = \begin{pmatrix} y_1 \\ y_2 \\ y_3 \end{pmatrix} \in \mathbb{R}^3$ sei $x \times y := \begin{pmatrix} x_2 y_3 - x_3 y_2 \\ x_3 y_1 - x_1 y_3 \\ x_1 y_2 - x_2 y_1 \end{pmatrix} \in \mathbb{R}^3$ das Vektorprodukt von x und y .

23.11. Satz (Eigenschaften des Vektorprodukts): Für $m, v, w \in \mathbb{R}^3$, $\alpha, \beta \in \mathbb{R}$ gelten:

$$(1) \quad (\alpha u + \beta v) \times w = \alpha(u \times w) + \beta(v \times w), \quad u \times (\alpha v + \beta w) = \alpha(u \times v) + \beta(u \times w),$$

(2) $\mathbf{u} \times \mathbf{v} = -\mathbf{v} \times \mathbf{u}$, d.h. \times ist antisymmetrisch,

(3) m und v sind je orthogonal zu $m \times v$, d.h. $\langle m, m \times v \rangle = 0 = \langle v, m \times v \rangle$,

$$(4) \text{ for } \alpha = \gamma_{(\mu, v)} \text{ s.t. } \|\mu \times v\|^2 = \|\mu\|^2 \cdot \|v\|^2 - \langle \mu, v \rangle^2 = \|\mu\|^2 \|\nu\|^2 \sin^2 \alpha.$$

(5) für die Einheitsvektoren e_1, e_2, e_3 gilt die Multiplikationstabelle

(6) es gilt $m \times v = 0 \iff \exists \alpha, \beta: \alpha m + \beta v = 0$ und nicht $\alpha = \beta = 0$,

d.h. u, v sind linear abhängig,

$$(7) \text{ es gilt } \langle M, v \times w \rangle = \det(M, v, w).$$

Bew.: (1) - (3), (5): geht mit einfachen Nachrechnen, ebenso

$$\begin{aligned}
 (4): \|u \times v\|^2 &= (\mu_2 v_3 - \mu_3 v_2)^2 + (\mu_3 v_1 - \mu_1 v_3)^2 + (\mu_1 v_2 - \mu_2 v_1)^2 \\
 &= (\mu_1 v_2)^2 + (\mu_2 v_3)^2 + (\mu_3 v_1)^2 + (\mu_2 v_3)^2 + (\mu_3 v_1)^2 + (\mu_1 v_2)^2 \\
 &\quad - 2(\mu_1 \mu_2 v_1 v_2 + \mu_1 \mu_3 v_1 v_3 + \mu_2 \mu_3 v_2 v_3) \\
 &= (\mu_1^2 + \mu_2^2 + \mu_3^2) \cdot (v_1^2 + v_2^2 + v_3^2) - (\mu_1 v_1 + \mu_2 v_2 + \mu_3 v_3)^2 \\
 &= \|u\|^2 \cdot \|v\|^2 - \langle u, v \rangle^2 = \frac{\|u\|^2 \|v\|^2}{\cos^2 \alpha} - \|u\|^2 \|v\|^2 \cos^2 \alpha \\
 &= \|u\|^2 \|v\|^2 \sin^2 \alpha, \text{ da } 1 - \cos^2 \alpha = \sin^2 \alpha.
 \end{aligned}$$

(6): Ist $n = 0$, ist $m \times n = 0$ und $0 \cdot n + 1 \cdot n = 0$ richtig. Sei also $\exists v \neq 0$

• Haken: $\mathbf{u} \times \mathbf{v} = \sigma \stackrel{(+)}{\Rightarrow} (\|\mathbf{u}\| \cdot \|\mathbf{v}\| = |\langle \mathbf{u}, \mathbf{v} \rangle|)$. Nach dem Einsatz der C-S-Ungl. Z2.15

sind dann u, v lin. abh., dann ex. $\alpha, \beta \in \mathbb{R}$, nicht $\alpha = \beta = 0$ mit $\alpha u + \beta v = 0$.

- Sei umgekehrt $\alpha m + \beta n = 0$ aber nicht $\alpha = \beta = 0$. Da $n \neq 0$ ist $\alpha \neq 0$, also $m = -\frac{\beta}{\alpha} n$.

Mit $s := -\frac{v}{|v|}$ ist dann $m \times v = (sv) \times v = s(v \times v) = v \times (sv) = v \times m = -m \times v$,
 also $m \times v = 0$.

(7): Zeige (D1), (D2), (D3) in 18.2 für $f(u, v, w) := \langle u, v \times w \rangle$. Die 3-Linearität (D1) ist klar wegen (1) und S.P.-Linearität, (D2) ist klar mit (6), (D3) auch klar. \square

Bem zu (4): die r. S. ist der Flächeninhalt des Parallelogramms, das von u, v aufgespannt wird. Für $u = \begin{pmatrix} u_1 \\ u_2 \end{pmatrix}, v = \begin{pmatrix} v_1 \\ v_2 \end{pmatrix}$ ist $\|u \times v\| = \left\| \begin{pmatrix} 0 & u_1 \\ 0 & u_2 \\ \vdots & \vdots \\ 0 & v_1 \\ 0 & v_2 \end{pmatrix} \right\| = \det(u, v) = \det(u_1, v_1) + \det(u_2, v_2)$.

Die Standardbasis (e_1, e_2, e_3) im \mathbb{R}^3 bilden ein Orthogonalsystem, weil je zwei von ihnen senkrecht aufeinander stehen. Da $\|e_i\|=1$ für $i=1,2,3$, sind sie normiert, wir sprechen von einem Orthonormalsystem, kuf ONS (in bel. unitären Räumen def. wir dies in L24).

Im \mathbb{R}^3 kann man ONS grundsätzlich in zwei Sorten aufteilen gemäß "Orientierung".

- 23.12. Def.:
- Drei Vektoren $x_1, x_2, x_3 \in \mathbb{R}^3$ bilden ein ONS, wenn $\forall i, j \in \{1, 2, 3\}: \langle x_i, x_j \rangle = \begin{cases} 1, & i=j \\ 0, & i \neq j \end{cases}$.
 - Ein ONS (x_1, x_2, x_3) im \mathbb{R}^3 heißt positiv orientiert, wenn $\det(x_1, x_2, x_3) = +1$, und negativ orientiert, wenn $\det(x_1, x_2, x_3) = -1$.

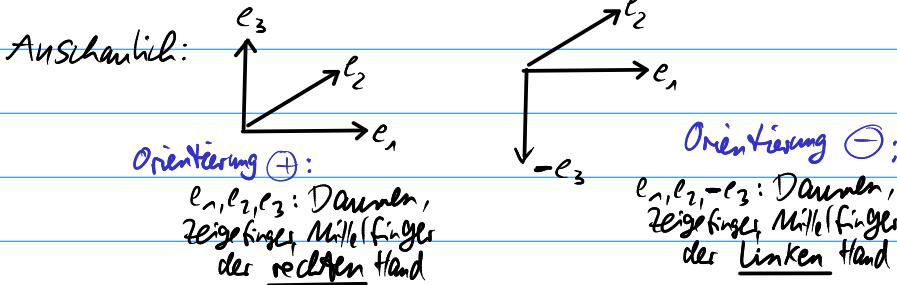
- 23.13. Bem.: Ein ONS ist lin. unabh. und daher eine Basis des \mathbb{R}^3

$$\sum \lambda_i x_i = 0 \Rightarrow 0 = \langle 0, x_j \rangle = \langle \sum \lambda_i x_i, x_j \rangle = \sum \lambda_i \underbrace{\langle x_i, x_j \rangle}_{=\delta_{i,j}} = \lambda_j \text{ für jedes } j.$$

• Ein ONS hat stets positive oder negative Orientierung.

Haben also Darstellung als Lk: $x_2 \times x_3 = \lambda_1 x_1 + \lambda_2 x_2 + \lambda_3 x_3$, da (x_1, x_2, x_3) Basis
 $\Rightarrow 0 = \langle x_2 \times x_3, x_2 \times x_3 \rangle = \lambda_2^2$, ebenso $\lambda_3 = 0$, also $x_2 \times x_3 = \lambda_1 x_1$.

Da $\|x_2 \times x_3\| = 1 = \|x_1\|$, folgt $\lambda_1 = \pm 1$ und $\det(x_1, x_2, x_3) = \langle x_1, x_2 \times x_3 \rangle = \langle x_1, \lambda_1 x_1 \rangle = \lambda_1 = \pm 1$.



Man kann mit einem ONS leicht rechnen, was die Koordinatendarstellung betrifft:

- 23.14. Satz: Sind $(x_1, x_2, x_3) \in \mathbb{R}^3$ ein ONS, gilt $\forall y \in \mathbb{R}^3$:

$$(1) y = \langle y, x_1 \rangle x_1 + \langle y, x_2 \rangle x_2 + \langle y, x_3 \rangle x_3,$$

$$(2) \|y\|^2 = \langle y, x_1 \rangle^2 + \langle y, x_2 \rangle^2 + \langle y, x_3 \rangle^2.$$

$$(3) \text{Es gilt } x_3 = x_1 \times x_2 \text{ (pos. or.) oder } x_3 = -x_1 \times x_2 \text{ (neg. or.)}$$

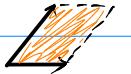
Bew.: (1): $y = \lambda_1 x_1 + \lambda_2 x_2 + \lambda_3 x_3$ zeigt $\langle y, x_j \rangle = \sum \lambda_i \langle x_i, x_j \rangle = \lambda_j$, (2): aus (1),

$$(3): x_1 \times x_2 = \underbrace{\lambda_1 x_1 + \lambda_2 x_2 + \lambda_3 x_3}_{(x_1, x_2, x_3)\text{ Basis}} = \underbrace{\langle x_1 \times x_2, x_1 \rangle}_{(1)} x_1 + \underbrace{\langle x_1 \times x_2, x_2 \rangle}_{=0} x_2 + \underbrace{\langle x_1 \times x_2, x_3 \rangle}_{=0} x_3 = \lambda_3 x_3,$$

$$\text{mit } 1 = \|x_1 \times x_2\| = |\lambda_3| \cdot \|x_3\| = |\lambda_3| \text{ folgt } \lambda_3 = \pm 1.$$

□

Die Parallelogramminterpretation von 23.11.(4) lässt sich noch verallgemeinern:

- 23.15. Daf.: $\text{Span}: v_1, \dots, v_m \in \mathbb{R}^m \rightsquigarrow \text{span}(v_1, \dots, v_m) := \left\{ \sum_{i=1}^m \lambda_i v_i \mid 0 \leq \lambda_i \leq 1 \text{ für alle } i \right\}$,
Simplex: $v_1, \dots, v_m \in \mathbb{R}^m \rightsquigarrow \Delta(v_1, \dots, v_m) := \left\{ \sum_{i=1}^m \lambda_i v_i \mid 0 \leq \lambda_i \text{ für alle } i \text{ und } \sum_{i=1}^m \lambda_i = 1 \right\}$.
Bsp. m=2: $\text{Span}\left(\begin{pmatrix} 1 \\ 0 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} 2 \\ 1 \end{pmatrix}\right)$: 
auch: "Parallelogram"
Simplex $\Delta\left(\begin{pmatrix} 1 \\ 0 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} 2 \\ 1 \end{pmatrix}\right)$: 
"Pyramide"

- 23.16. Beh.: $\text{vol}(\text{span}(v_1, \dots, v_m)) = |\det(v_1, \dots, v_m)| = m! \cdot \text{vol } \Delta(v_1, \dots, v_m)$. Simplex-Volumen ohne Beweis
oder "Volumen" mit VZ (D1), (D2), (D3) erfüllt in 18.2

- 23.17. Affine Räume im \mathbb{R}^n : Es gibt prinzipiell zwei Arten, affine Räume (d.h. von Geraden/Ebenen...) zu beschreiben:

- Parameterdarstellung: $G_{P,a} = \{P + t a \mid t \in \mathbb{R}\} = P + \mathbb{R}a$
 ist die Gerade im \mathbb{R}^n mit $P \in G_{P,a}$ "in Richtung" $a \in \mathbb{R}^n$,
 a heißt Richtungsvektor. 
- Normalendarstellung (einer Hyperfläche im \mathbb{R}^n): Mit einer Gg. der Form $\langle x, c \rangle = \alpha$, d.h.:
 $H_{c,\alpha} = \{x \in \mathbb{R}^n \mid \langle x, c \rangle = \alpha\}$ für $c \in \mathbb{R}^n$, $c \neq 0$, sei $P \in H_{c,\alpha}$.
 Dies definiert eine Gerade $G_{P,c}$, eine Normalen von $H_{c,\alpha}$,
 die senkrecht auf $H_{c,\alpha}$ steht: Ist $H_{c,\alpha} = P + U$ mit einem UVR U , ist für $a \in U$
 $a \perp c$, da $\langle a, c \rangle = \langle a + P - P, c \rangle = \underbrace{\langle a, c \rangle}_{\in H_{c,\alpha}} + \underbrace{\langle P, c \rangle}_{\in H_{c,\alpha}} = \alpha - \alpha = 0$.

Weiter: $\dim U = n-1$, denn $U = \ker(f)$ mit $f: \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$, $x \mapsto \langle x, c \rangle$ ist lineare A66.
 mit $\text{im } f = \mathbb{R}$, also $\dim U = \dim \ker f = n - \dim \text{Rang } f = n-1$.

- Ein Spezialfall der Normalendarstellung ist die Hessische Normalform: $H_{c,\alpha}$ mit $\|c\|=1$.

- 23.18. Bsp. zur Normalendarstellung: Eine Ebene E im Raum \mathbb{R}^3 kann in der Form
 $E = \left\{ \begin{pmatrix} 3 \\ 1 \\ 2 \end{pmatrix} + \underbrace{\lambda_1 \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \\ 1 \end{pmatrix} + \lambda_2 \begin{pmatrix} 1 \\ 2 \\ 1 \end{pmatrix} + \lambda_3 \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \\ 0 \end{pmatrix}}_{=\langle x, c \rangle} = \alpha \right\}$ dargestellt werden; $c = \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \\ 1 \end{pmatrix}$ ist darin der Normalenvektor, d.h. $c \perp E$.

Die Ebene $E = \left\{ \begin{pmatrix} x \\ y \\ z \end{pmatrix} \in \mathbb{R}^3 \mid 3x - 2y - z = 2 \right\}$ steht senkrecht auf $c = \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \\ 1 \end{pmatrix}$.

In dieser Form nennt man die Normalendarstellung auch oft koordinatenendarstellung von E . Andere Bsp.: $E = \left\{ \begin{pmatrix} x \\ y \\ z \end{pmatrix} \in \mathbb{R}^3 \mid x = 0 \right\}$ ist die y - z -Ebene, und $E = \left\{ (w, x, y, z) \in \mathbb{R}^4 \mid w - 3x - y + 4z = 10 \right\}$ ist die (3-dim.) Hyperebene im \mathbb{R}^4 , \perp zu $\begin{pmatrix} 1 \\ -3 \\ 1 \\ 4 \end{pmatrix}$.

23.19. Senkrechte Projektion / Lote fallen:

Def.: Lot von $x \in \mathbb{R}^n$ auf $y \in \mathbb{R}^n$: Vektor $p(x,y) := \frac{\langle x, y \rangle}{\langle y, y \rangle} \cdot y$,

dieser Vektor heißt auch senkrechte Projektion von x entlang y .

Die Zahl $\frac{\langle x, y \rangle}{\langle y, y \rangle} \in \mathbb{R}$ heißt Komponente von x entlang y .

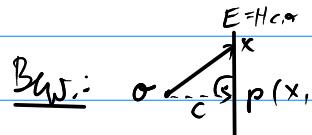
Bestimme $\lambda \in \mathbb{R}$ mit $y \perp (x - \lambda y)$: $0 = \langle y, x - \lambda y \rangle = \langle y, x \rangle - \lambda \langle y, y \rangle$
 $\Leftrightarrow \lambda = \frac{\langle x, y \rangle}{\langle y, y \rangle} \cdot 1$

Bem.: Werdet in L24.9 senkrechte Projektionen auf einen beliebigen UVR definiert.

23.20. Rechnen mit der Hesseschen Normalform: Sei $E = H_{c,\alpha} = \{x \in \mathbb{R}^n; \langle x, c \rangle = \alpha\}$, $c \neq 0$.

1. Bew.: Ist $H_{c,\alpha} \subseteq \mathbb{R}^n$ geg., so ist der Abstand von 0 zu $H_{c,\alpha}$ gegeben als $\text{dist}(0, H_{c,\alpha}) = \frac{|\alpha|}{\|c\|}$.

• Ist außerdem $\|c\|=1$, ist dieser Abstand also $= |\alpha|$.

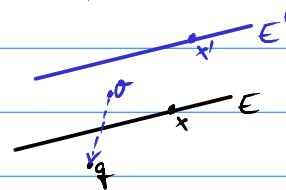


Bew.: Der gesuchte Abstand ist die Länge von $p(x,c)$, also $\text{dist}(0, H_{c,\alpha}) = \|p(x,c)\| = \left\| \frac{\langle x, c \rangle}{\langle c, c \rangle} \cdot c \right\| = \frac{|\langle x, c \rangle|}{\|c\|} = \frac{|\alpha|}{\|c\|}$. □

2. Bew.: Ist $H_{c,\alpha} \subseteq \mathbb{R}^n$ geg., so ist der Abstand von (jedem) $q \in \mathbb{R}^n$ zu $H_{c,\alpha}$ gegeben als $\text{dist}(q, H_{c,\alpha}) = \frac{|\langle q, c \rangle - \alpha|}{\|c\|}$.

Bew.: Betr. die um $-q$ verschobene Ebene $E' := \{x'; x' + q \in E\}$, dann ist der gesuchte Abstand der von 0 zu E' , für ein $x' \in E$ also $= \|p(x',c)\| = \|p(x - q, c)\|$

$$\begin{aligned} &= \left\| \frac{\langle x - q, c \rangle}{\langle c, c \rangle} \cdot c \right\| = \left\| \frac{\langle x, c \rangle}{\|c\|^2} \cdot c - \frac{\langle q, c \rangle}{\|c\|^2} \cdot c \right\| \\ &= \frac{1}{\|c\|} \cdot |\alpha - \langle q, c \rangle|. \quad \square \end{aligned}$$



Bsp.: Abstand von $q = \begin{pmatrix} 1 \\ -2 \end{pmatrix}$ zu $H_{\begin{pmatrix} 2 \\ 3 \end{pmatrix}, 5} = \{ \begin{pmatrix} x \\ y \end{pmatrix} \in \mathbb{R}^2; 2x + 3y = 5 \}$ ist

$$\frac{|\langle q, c \rangle - \alpha|}{\|c\|} = \frac{|1 \cdot 2 + (-2) \cdot 3 - 5|}{\sqrt{2^2 + 3^2}} = \frac{|2 - 6 - 5|}{\sqrt{13}} = \frac{9}{\sqrt{13}}. \quad \square$$