

# 6 Euklidische und unitäre Vektorräume

VL #226

## 6.1 Skalarprodukt

Ziel: Längen- und Winkelmessung in einem Vektorraum

### a) Bilinearformen

Def.: Sei  $V$  ein  $K$ -Vektorraum. Die Abbildung

$$s: V \times V \rightarrow K, \quad (v, w) \mapsto s(v, w),$$

heißt **Bilinearform**, falls die Abbildungen

$$v \mapsto s(v, w) \text{ und } w \mapsto s(v_0, w) \text{ für alle } v_0, w_0 \in V$$

linear sind.

Sie heißt **symmetrisch**, falls  $s(v, w) = s(w, v)$ ,

und **alternierend** (oder **schief-symmetrisch**), falls

$$s(v, w) = -s(w, v).$$

Schreibweise:  $s(v, w) = \langle v, w \rangle$ .

Beispiele:

(1)  $\det: K^{2 \times 2} \rightarrow K$  ist eine alternierende Bilinearform.

(2) eine symmetrische Bilinearform ist das **kanonische Skalarprodukt** auf  $V = \mathbb{R}^n$ :

$$\langle x, y \rangle := x^T y = \sum_{i=1}^n x_i y_i \text{ für Spalten } x, y \in \mathbb{R}^n.$$

Def.: Eine Abbildung  $f: V \rightarrow V$  auf einem  $\mathbb{C}$ -Vektorraum  $V$  heißt **semilinear**, falls für  $v, w \in V$  und  $\lambda \in \mathbb{C}$  gilt:  $f(v + \lambda w) = f(v) + \bar{\lambda} f(w)$ .

Eine Abbildung  $s: V \times V \rightarrow \mathbb{C}$   $\xrightarrow{\text{komplexe Konjugation}}$

heißt **Sesquilinearform**, wenn  $v \mapsto s(v, w_0)$  semilinear und  $w \mapsto s(v_0, w)$  linear für alle

$v_0, w_0 \in V$  sind. (semi = „halb“, sesqui =  $1\frac{1}{2}$ )

Sie heißt **hermitesch**, wenn zusätzlich  $s(v, w) = \overline{s(w, v)}$ .

Bem.:

(3) manche definieren auch, daß  $s(v, w)$  in  $v$  linear und in  $w$  semilinear ist ( $\rightarrow$  Fischer)

(4) Beispiel: **kanonisches Skalarprodukt** auf  $\mathbb{C}^n$ :

$$\langle x, y \rangle := \bar{x}^T y = \sum_{i=1}^n \bar{x}_i y_i \quad \text{für Spalten } x, y \in \mathbb{C}^n.$$

(5) Beispiel 2: Seien  $[a, b] \subset \mathbb{R}$  ein Intervall und  $V = \{f: [a, b] \rightarrow \mathbb{C} \text{ stetig}\} =: C([a, b])$ . Dann ist

$$\langle \cdot, \cdot \rangle: V \times V \rightarrow \mathbb{C}, \quad \langle f, g \rangle := \int_a^b \overline{f(x)} g(x) dx$$

eine hermitesche Sesquilinearform.

(6) die Definition für  $K = \mathbb{C}$  sind mit denen für  $K = \mathbb{R} \subset \mathbb{C}$  verträglich.

Def.: Sei  $K = \mathbb{R}$  oder  $\mathbb{C}$ . Eine symmetrische Bilinearform  $s$  (bzw. eine hermitesche Sesquilinearform) auf dem  $K$ -Vektorraum  $V$  heißt **positiv definit**, wenn  $s(v, v) > 0$  für alle  $v \in V \setminus \{0\}$ .  
 Für  $K = \mathbb{C}$  ist  $s(v, v) \in \mathbb{R}$ , da  $s(v, v) - \overline{s(v, v)} = 0$ .

Bem.:

(7) die Beispiele (2), (4) und (5) sind positiv definit:

$$\langle x, x \rangle = \overline{x}^T x = \sum_{i=1}^n \underbrace{|x_i|^2}_{\overline{x_i} \cdot x_i} > 0 \text{ für } x \in \mathbb{C}^n \setminus \{0\}$$

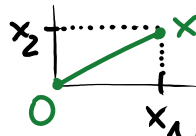
$$\langle f, f \rangle = \int_a^b \overline{f(x)} f(x) dx = \int_a^b |f(x)|^2 dx > 0 \text{ für } f \neq 0.$$

Def.: Eine positiv definite, symmetrische Bilinearform  $\langle \cdot, \cdot \rangle$  auf einem  $\mathbb{R}$ -Vektorraum  $V$  heißt **Skalarprodukt**. Das Paar  $(V, \langle \cdot, \cdot \rangle)$  nennen wir **euklidischen Vektorraum**. Im komplexen Fall ( $K = \mathbb{C}$ , symmetrisch  $\mapsto$  hermitesche, bilinear  $\mapsto$  sesquilinear) sprechen wir von einem **unitären Vektorraum**. Ein Vektorraum mit Skalarprodukt heißt auch **Prähilbertraum**. ( $\rightarrow$  Quantenmechanik)

## b) Norm

Motivation: Jedem Vektor  $x \in \mathbb{R}^n$  ordnen wir eine (euklidische) **Länge** oder **Norm** zu:

$$\|x\| = \sqrt{\sum_{i=1}^n x_i^2}.$$



(Satz von Pythagoras)

Zwei Vektoren  $x, y \in \mathbb{R}^n$  haben den (euklidischen)

**Abstand**  
**distance**  $d(x, y) = \|x - y\| = \sqrt{\sum_i (x_i - y_i)^2}$ .

Def.: Sei  $V$  ein  $K$ -Vektorraum mit  $K = \mathbb{R}$  oder  $\mathbb{C}$ .

Eine **Norm** ist eine Abbildung  $\|\cdot\|: V \rightarrow \mathbb{R}_{\geq 0}$  mit

(N1)  $\|x\| = 0 \Rightarrow x = 0$ ,

Definitheit

(N2)  $\|\lambda x\| = |\lambda| \cdot \|x\|$ ,

Homogenität

(N3)  $\|x + y\| \leq \|x\| + \|y\|$

Dreiecksungleichung

für alle  $x, y \in V$  und  $\lambda \in K$ .

(subadditiv)

Bem.:

(1) ein Skalarprodukt auf  $V$  induziert eine Norm:

$$\|x\| := \sqrt{\langle x, x \rangle}.$$

Bew.: (N1, N2) sind klar. Für (N3) benötigen wir das folgende Lemma.

## Lemma: (Ungleichung von Cauchy-Schwarz)

VL #23

Ist  $V$  ein euklidischer oder unitärer Vektorraum mit induzierter Norm, so gilt für alle  $x, y \in V$ :

$$|\langle x, y \rangle| \leq \|x\| \cdot \|y\|. \quad (*)$$

Gleichheit gilt genau dann, wenn  $x$  und  $y$  linear abhängig sind.

Bew.: Für  $y=0$  trivial. Sei  $y \neq 0$ . Dann ist zu zeigen:  $0 \leq \|x\|^2 - \frac{|\langle x, y \rangle|^2}{\|y\|^2}$ . Für  $\lambda := \frac{\langle y, x \rangle}{\|y\|^2}$  gilt:

$$\begin{aligned} 0 &\leq \|x - \lambda y\|^2 = \langle x - \lambda y, x - \lambda y \rangle \\ &= \langle x, x \rangle - \overline{\lambda} \langle y, x \rangle - \lambda \langle x, y \rangle + |\lambda|^2 \langle y, y \rangle \\ &= \langle x, x \rangle - \overline{\lambda} \langle y, x \rangle - \lambda \langle x, y \rangle + \overline{\lambda} \lambda \|y\|^2 \end{aligned}$$

Damit ist (\*) bewiesen. Bei Gleichheit folgt  $\|x - \lambda y\|^2 = 0$ , also  $x - \lambda y = 0 \Rightarrow$  lin. abhängig. Umgekehrt für  $x = \alpha y$ :  $|\langle x, y \rangle| = |\langle \alpha y, y \rangle| = |\alpha| \cdot \|y\|^2 = \|x\| \cdot \|y\|$ .

□

Beweis von (N3):

$$\begin{aligned} \|x+y\|^2 &= \langle x+y, x+y \rangle = \|x\|^2 + \overbrace{\langle x, y \rangle + \langle y, x \rangle}^{2 \operatorname{Re} \langle x, y \rangle} + \|y\|^2 \\ &\leq \|x\|^2 + 2|\langle x, y \rangle| + \|y\|^2 \quad \operatorname{Re} z \leq |z| \\ &\leq \|x\|^2 + 2\|x\| \cdot \|y\| + \|y\|^2 = (\|x\| + \|y\|)^2 \quad \text{Cauchy-Schwarz} \\ \Rightarrow \|x+y\| &\leq \|x\| + \|y\| \quad (\text{Monotonie von } \sqrt{\cdot}, \|\cdot\| \geq 0) \quad \square \end{aligned}$$

Bem.:

(2) wichtiges Beispiel sind die  $p$ -Normen ( $p \in \mathbb{N}$ ):

$$\|x\|_p := \left( \sum_{i=1}^n |x_i|^p \right)^{1/p} \quad \text{für } x \in \mathbb{R}^n \text{ oder } \mathbb{C}^n.$$

Wie sieht eine „Kugel“  $B_p = \{x \in \mathbb{R}^n \mid \|x\|_p = 1\}$  aus?

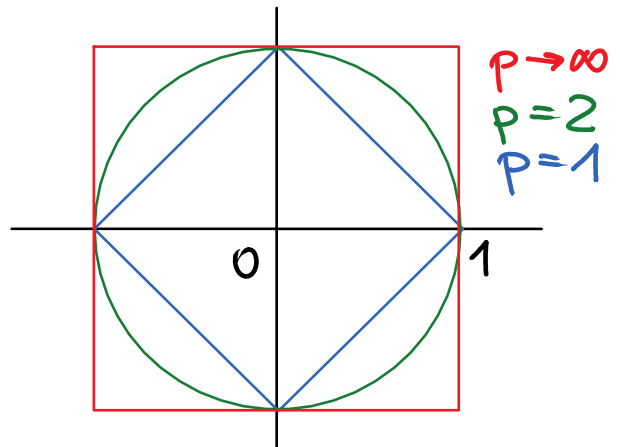
•  $p=1$ :  $\|x\|_1 = |x_1| + \dots + |x_n|$

( $\leadsto$  Taxi-Metrik)  $\curvearrowright$

•  $p=2$ : euklidische Norm

•  $p \rightarrow \infty$ :  $\|x\|_\infty = \max_{1 \leq i \leq n} |x_i|$

Maximumsnorm



(2) Jede Norm induziert eine Abstandsfunktion  $d(x,y) := \|x-y\|$ , genauer eine Metrik:

Def.: Eine Abbildung  $d: X \times X \rightarrow \mathbb{R}_{\geq 0}$  auf einer Menge  $X$  heißt **Metrik**, falls für alle  $x,y \in X$  gilt:

(D1)  $d(x,y) = 0 \Leftrightarrow x=y$ ,

(positiv definit)

(D2)  $d(x,y) = d(y,x)$ ,

(symmetrisch)

(D3)  $d(x,y) \leq d(x,z) + d(z,y)$ .

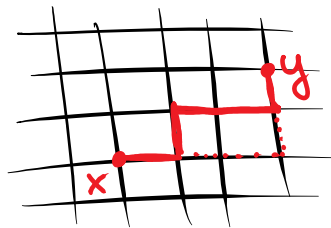
(Dreiecksungleichung)

Bem.:

(3) Trivialbeispiel: diskrete Metrik  $d(x,y) = \begin{cases} 1 & x \neq y, \\ 0 & x = y. \end{cases}$

(4) „Taxi-Metrik“ für Abstände im Straßennetz

$$d_1(x,y) = \|x-y\|_1$$



$$d(x,y) = 3+2$$

(5) wir haben:

Skalarprodukt  $\xrightarrow{10.7}$  Norm  $\rightarrow$  Metrik (Abstand)

Die andere Richtung ist nicht immer möglich.

(vgl. Aufgabe 10.7, bei den p-Normen nur für  $p=2$ )

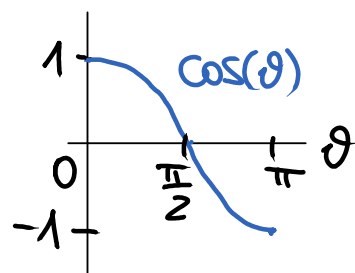
## c) Winkelmessung

Aus der Cauchy-Schwarzschen Ungleichung folgt für einen euklidischen/unitären Vektorraum  $V$ :

$$\frac{\langle x,y \rangle}{\|x\| \cdot \|y\|} \in [-1,1] \quad , \quad x,y \in V, \quad \|x\| = \sqrt{\langle x,x \rangle}$$

Def.: Zu je zwei Vektoren  $x,y \in V$  mit  $x,y \neq 0$  gibt es genau eine Zahl  $\vartheta \in [0, \pi]$ , so daß

$$\langle x,y \rangle = \|x\| \cdot \|y\| \cos(\vartheta).$$



Wir nennen  $\vartheta$  den **Winkel** zwischen  $x$  und  $y$ . Falls

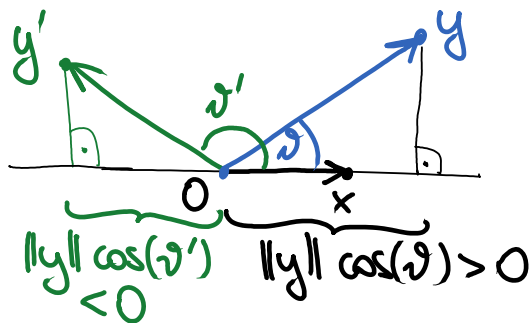
$\langle x,y \rangle = 0$ , also  $\vartheta = \frac{\pi}{2}$ , so heißen  $x$  und  $y$  **orthogonal** oder **senkrecht** zueinander.

Notationen:  $\vartheta = \angle(x,y)$ ,  $x \perp y$  für  $x,y$  orthogonal.

Bem.:

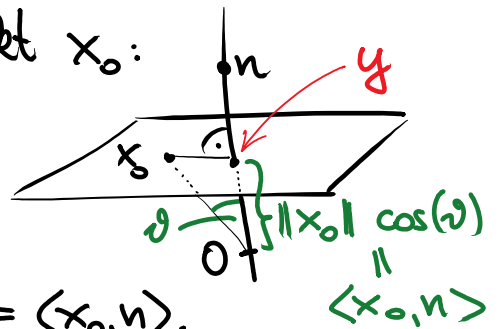
(1) geometrische Interpretation für  $\|x\|=1$ :

$\langle x, y \rangle$  ist die senkrechte Projektion von  $y$  auf die Gerade durch  $0, x$ , d.h. auf die "Richtung"  $x$ .



(2) Beispiel: Darstellung einer Ebene im  $\mathbb{R}^3$  mit Normalenvektor  $n$  und Aufpunkt  $x_0$ :

Bedingung:  $x - \underbrace{\langle x_0, n \rangle}_{y} n \perp n$ ,  
wobei  $\|n\|=1$ .



$\Rightarrow E = \{x \in \mathbb{R}^3 \mid \langle x, n \rangle = a\}$ ,  $a = \langle x_0, n \rangle$ .

## d) Darstellung durch Matrizen

Def.: Sei  $V$  ein  $K$ -Vektorraum mit Basis  $B = (v_1, \dots, v_n)$ .  
Zu einer Bi- oder Sesquilinearform  $s$  auf  $V$  definieren wir die **darstellende Matrix**  $M_B(s) := (s(v_i, v_j))_{ij} \in K^{n \times n}$ .



Satz: Seien  $V$  ein  $K$ -Vektorraum mit  $\dim V = n$  und  $\Phi_B: K^n \rightarrow V$  ein Koordinatensystem. Zu jeder Matrix  $A \in K^{n \times n}$  gehört eine Bilinearform  $s: V \times V \rightarrow K$  mit

$$s(v, w) := x^T A y, \quad x = \Phi_B^{-1}(v), y = \Phi_B^{-1}(w),$$

für alle  $v, w \in V$ . Es gilt  $A = M_B(s)$ .

Bew.: da  $\Phi_B^{-1}$  linear ist, ist  $s$  bilinear, z.B.:

$$\begin{aligned} s(v, w + \lambda w') &= \Phi_B^{-1}(v)^T A \Phi_B^{-1}(w + \lambda w') \\ &= x^T A (y + \lambda y') = x^T A y + \lambda (x^T A y') \\ &= s(v, w) + \lambda s(v, w'). \end{aligned}$$

Sei  $B = (v_1, \dots, v_n)$  die Basis zu  $\Phi_B$ . Dann gilt

$$s(v_i, v_j) = e_i^T A e_j = a_{ij} \quad \text{für alle } 1 \leq i, j \leq n.$$

$$\Rightarrow A = M_B(s).$$

□

VL #24

Satz: Eine Bilinearform  $s$  ist genau dann symmetrisch (bzw. positiv definit), wenn  $M_B(s)$  symmetrisch (bzw. positiv definit) ist.

Bew.: Seien  $A = (a_{ij}) = M_B(s)$ ,  $x = \Phi_B^{-1}(v)$ , usw.

• symmetrisch:  $s(v, w) = s(w, v)$  für alle  $v, w \in V$

$$\Leftrightarrow x^T A y = y^T A x \quad \text{für alle } x, y \in K^n$$

$$\Leftrightarrow \sum_{ij} x_i a_{ij} y_j = \sum_{ij} y_j a_{ji} x_i \quad \Leftrightarrow a_{ij} = a_{ji} \quad \forall i, j$$

$$\Leftrightarrow A \text{ symmetrisch}$$

• positiv definit:  $s(v,v) > 0$  für alle  $v \neq 0$

$\Leftrightarrow \sum_{ij} x_i a_{ij} x_j > 0$  f.a.  $x \in K^n \Leftrightarrow A$  positiv definit  $\square$

Korollar: Jede positiv definite und symmetrische Matrix  $A \in \mathbb{R}^{n \times n}$  definiert ein Skalarprodukt.

Bem.:

(1) Beispiel:  $V = \mathbb{R}^3$ ,  $A = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 2 & 0 \\ 0 & 0 & 3 \end{pmatrix}$

$$\Rightarrow s(x,y) = x^T A y = x_1 y_1 + 2x_2 y_2 + 3x_3 y_3$$

(2) die Matrix  $A$  induziert auch eine Norm und eine Metrik, sie heißt daher **metrischer Tensor**.

• euklidische Norm:  $\|x\|_2 = \left( \sum_{ij} x_i \delta_{ij} x_j \right)^{1/2} \Rightarrow A = 1_n$

• Minkowski-Raum:

$$V = \mathbb{R}^4 \text{ mit } A = \begin{pmatrix} -1 & & & \\ & 1 & & \\ & & 1 & \\ & & & 1 \end{pmatrix}, \quad x = (x_0, \dots, x_3) \in V$$

$$\Rightarrow s(x,y) = x^T A y = -x_0 y_0 + x_1 y_1 + \dots + x_3 y_3.$$

$s$  ist bilinear und symmetrisch, aber nicht positiv

definit  $\Rightarrow$  kein Skalarprodukt ( $e_0^T A e_0 = -1$ )

(3) Komplexer Fall ( $K = \mathbb{C}$ ):

$$\bullet s(v,w) := \bar{x}^T A y = \sum_{ij} \bar{x}_i a_{ij} y_j,$$

umgekehrt:  $a_{ij} = s(v_i, v_j)$  für  $B = (v_1, \dots, v_n)$

•  $s$  hermitesch  $\Leftrightarrow A$  ist hermitesch, d.h.  $a_{ij} = \bar{a}_{ji}$

(4) Transformationsverhalten unter Basiswechsel:

$$M_B(s) = (\overline{T}^B)^T M_A(s) T_A^B \quad (K = \mathbb{C})$$

Bew.:  $s(v, w) = \overline{x}^T A y$  mit  $v = \Phi_A(x)$ ,  $w = \Phi_A(y)$

in Basis  $B$ :  $v = \Phi_B(x')$ ,  $w = \Phi_B(y')$ ,  $T = T_A^B = \Phi_A^{-1} \circ \Phi_B$

$$\Rightarrow s(v, w) = (\overline{T x'})^T A (T y')$$

$$= (\overline{x'})^T \underline{\overline{T}^T A T} y' =: (\overline{x'})^T \underline{B} y'$$

für alle  $x', y' \in K^n$ .  $\square$

(5) zum Merken: für eine Bilinearform  $s$  gilt

$$\overset{\text{alt}}{\curvearrowright} A = \overline{S}^T B S \overset{\text{neu}}{\leftarrow}$$

$$\text{mit } \underset{T^{-1}}{S} = T_B^A, \quad A = M_A(s), \quad B = M_B(s).$$

Achtung: für  $f \in \text{End}(V)$  mit  $A = M_A(f)$ ,  $B = M_B(f)$  hatten wir  $B = S A S^{-1}$ . Die Transformationsformel für  $n \times n$ -Matrizen hängt von der Bedeutung der Matrizen ab.

(6) Polarisierung. Zu einer symmetrischen Bilinearform  $s$  definiert man die **quadratische Form**  $q: V \rightarrow K$  mit  $q(v) := s(v, v) = \sum_{ij} a_{ij} x_i x_j$ . Dann gilt

$$s(v, w) = \frac{1}{2} [q(v+w) - q(v) - q(w)].$$

$\rightarrow$  Aufgabe 10.7

Bew.:  $q(v+w) = s(v+w, v+w) = s(v, v) + \underbrace{s(v, w) + s(w, v)}_{2s(v, w)} + s(w, w)$ .