17. Orthogonalsysteme

17.1. Winkel und Orthogonalität

Vorbemerkung: Sei V ein Vektorraum mit Skalaprodukt $\langle \cdot, \cdot \rangle$ und zugehöriger Norm $\| \cdot \|$, dann gilt nach Cauchy-Schwarz:

$$\forall x, y \in V \setminus \{0\}: \quad \frac{|\langle x, y \rangle|}{\|x\| \cdot \|y\|} \le 1$$

Definition: (a) Sei $\mathbb{K} = \mathbb{R}$. Für $x, y \in V \setminus \{0\}$ sei $\phi = \angle(x, y) \in [0, \pi]$ diejenige (eindeutig bestimmte) Zahl mit

$$\cos \phi = \frac{|\langle x, y \rangle|}{\|x\| \cdot \|y\|}$$

 ϕ heißt der **Winkel** zwischen x und y.

(b) x, y heißen **orthogonal** oder senkrecht zueinander, falls $\langle x, y \rangle = 0$ gilt. Schreibe: $x \perp y$.

(c) Teilmengen $M,N\subseteq V$ heißen orthogonal, falls gilt:

$$\forall x \in M \forall y \in N: \quad x \bot y$$

Schreibe: $M \perp N$.

(d) Eine Teilmenge $B \subseteq V$ heißt **Orthogonalsystem** (OGS), falls für $x, y \in B$ gilt:

$$x \neq y \implies x \perp y$$

(e) Ein Orthogonalsystem B heißt **Orthonormalsystem** (ONS) wenn gilt:

$$\forall x \in B: ||x|| = 1$$

(f) Eine Basis B von V heißt **Orthogonalbasis** (OGB), bzw. **Orthonormalbasis** (ONB), falls B ein Orthogonalsystem, bzw. Orthonormalsystem, ist.

Beispiel: (1) Sei $V = \mathbb{K}^n$ mit Standardskalarprodukt $\langle \cdot, \cdot \rangle$ und $S := \{e_1, \dots, e_n\}$ Standardbasis.

Dann ist S eine Orthonormalbasis und jede Teilmenge $T \subseteq S$ ist ein Orthonormalsystem.

(2) Sei I:=[a,b] ein Intervall. Sei $V:=\{p\in \mathrm{Abb}(I,\mathbb{C})\mid \exists P\in\mathbb{C}[T]: \ p(t)=P(t)\}.$ $w:I\to\mathbb{R}_{\geq 0}$ sei stetig und mit der Eigenschaft w(t)=0 nur für endlich viele $t\in I$.

Wir erhalten ein Skalarprodukt auf V:

$$\langle p, q \rangle_w := \int_I w(t) p(t) \overline{q(t)} dt$$

Eine Basis von V ist $\{p_n(t) =: t^n \mid n \in \mathbb{N}_0\}.$

Gesucht ist eine Orthonormalbasis und ein Verfahren zu ihrer Bestimmung.

Bemerkung: Jedes Orthogonalsystem B mit $0 \notin B$ ist linear unabhängig.

Beweis: Es ist

$$\sum_{b \in B} \alpha_b \cdot b = 0$$

Dann gilt für alle $c \in B$:

$$0 = \langle 0, c \rangle$$

$$= \left\langle \sum_{b} \alpha_{b} b, c \right\rangle$$

$$= \sum_{b} \alpha_{b} \langle b, c \rangle$$

$$\stackrel{b=0 \forall b \neq c}{=} \alpha_{c} \underbrace{\langle c, c \rangle}_{\neq c}$$

$$\implies \alpha_{c} = 0$$

17.2. Das E. Schmidtsche Orthogonalisierungsverfahren

Satz 13:

Sei V ein Vektorraum mit Skalarprodukt $\langle \cdot, \cdot \rangle$ und sei $M := \{x_0, x_1, \ldots\}$ eine abzählbare Teilmenge von V.

(1) Es existiert ein Orthogonalsystem $\{y_0, y_1, \ldots\}$ derart, dass gilt:

$$\forall n: \langle y_0, y_1, \dots, y_n \rangle = \langle x_0, \dots, x_n \rangle$$
 (gleiche lineare Hülle) (17.1)

(2) Falls M linear unabhängig ist, so sind alle $y_i \neq 0$ und $B := \{z_0, z_1, \ldots\}$ mit

$$z_i := \frac{1}{\|y_i\|} y_i$$

ist ein Orthonormalsystem mit

$$\forall n: \langle z_0, z_1, \dots, z_n \rangle = \langle x_0, x_1, \dots, x_n \rangle$$

Beweis: (1) Wir beschreiben einen Algorithmus zum Auffinden der y_n . Start: $y_0 := x_0$. Angenommen: alle y_m für m < n sind bereits gefunden. Setze

$$y_n := x_n - \sum_{i=0}^{n-1} \frac{\langle x_n, y_i \rangle}{\langle y_i, y_i \rangle} y_i$$

(nur über i mit $y_i \neq 0$ summieren). Damit folgt:

$$y_n \in \langle \underbrace{y_0, y_1, \dots, y_{n-1}}_{=\langle x_0, \dots, x_{n-1} \rangle}, x_n \rangle = \langle x_0, \dots, x_n \rangle$$
$$x_n \in \langle y_0, y_1, \dots, y_n \rangle$$

Daraus folgt (17.1).

Rest: Für alle $m < n : y_n \perp y_m$. Damit:

$$\langle y_n, y_m \rangle = \langle x_n, y_m \rangle - \sum_{i=0}^{n-1} \frac{\langle x_n, y_i \rangle}{\langle y_i, y_i \rangle} \langle y_i, y_m \rangle$$

$$= \langle x_n, y_m \rangle - \sum_{i=0}^{n-1} \frac{\langle x_n, y_i \rangle}{\langle y_i, y_i \rangle} \delta_{im} \langle y_i, y_i \rangle$$

$$= \langle x_n, y_m \rangle - \langle x_n, y_m \rangle$$

$$= 0$$

(2) ✓ Leicht selbst zu verifizieren.

Beispiel: Sei $V = \mathbb{R}^3$ mit dem Standardskalarprodukt, $M := \left\{ \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ 1 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \\ 0 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \\ 1 \end{pmatrix} \right\}$. Dann:

$$y_{0} = x_{0}, \quad ||y_{0}|| = \sqrt{2}$$

$$y_{1} = x_{1} - \frac{\langle x_{1}, y_{0} \rangle}{\langle y_{0}, y_{0} \rangle} y_{0} = \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \\ 0 \end{pmatrix} - \frac{1}{2} \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ 1 \end{pmatrix} = \frac{1}{2} \begin{pmatrix} 1 \\ 2 \\ -1 \end{pmatrix}, \quad ||y_{1}|| = \sqrt{\frac{3}{2}}$$

$$y_{2} = x_{2} - \frac{\langle x_{2}, y_{0} \rangle}{\langle y_{0}, y_{0} \rangle} y_{0} - \frac{\langle x_{2}, y_{1} \rangle}{y_{1}, y_{1} \rangle} y_{1} = \frac{2}{3} \begin{pmatrix} -1 \\ 1 \\ 1 \end{pmatrix}$$

Auswirkungen (des Orthogonalisierungsverfahrens) auf Matrizen:

Sei $V \cong \mathbb{K}^n$ mit Standardskalarprodukt s und Basis $B := \{b_1, \dots, b_n\}$. Das Orthogonalisierungsverfahren liefert eine Orthogonalbasis $C = \{c_1, \ldots, c_n\}.$

$$c_{\nu} = b_{\nu} - \sum_{i=1}^{n-1} \frac{\langle \cdot, \cdot \rangle}{\langle \cdot, \cdot \rangle} \cdot c_{i} = \dots = \sum_{i=1}^{\nu} \alpha_{i\nu} b_{i} \longrightarrow A = M_{BC} = (\alpha_{i\nu}) = \begin{pmatrix} 1 & * \\ & \ddots & \\ 0 & & 1 \end{pmatrix}$$

$$\frac{c_{\nu}}{\|c_{\nu}\|} = \sum_{i=1}^{\nu} \frac{\alpha_{i\nu}}{\|c_{i}\|} b_{i} = z_{\nu} \longrightarrow M_{BZ} = \begin{pmatrix} * & * \\ & \ddots & \\ 0 & * \end{pmatrix}$$

Erinnere (Darstellungsmatrix):

$$D_{BB}(s) = (s(b_{\nu}, b_{\mu})) \in \mathbb{K}^n$$

Da C eine Orthogonalbasis ist, folgt $s(c_{\nu}, c_{\mu}) = \delta_{\nu\mu} ||c_{\nu}||^2$, also

$$D_{CC}(s) = \operatorname{diag}\left(\ldots, \|c_{\nu}\|^{2}, \ldots\right)$$

Falls Z eine Orthonormalbasis ist, so folgt $D_{ZZ}(s) = I$.

Generell für beliebige Basen B, C und $A = M_{BC}$:

$$D_{CC}(s) = (s (c_{\nu}, c_{\mu}))$$

$$= \left(s \left(\sum_{i=1}^{n} \alpha_{i\nu}, \sum_{j} \alpha_{j\mu} b_{j}\right)\right)$$

$$= \left(\sum_{i} \sum_{j} \alpha_{i\nu} \overline{\alpha_{j\mu}} \cdot s(b_{i}, b_{j})\right)$$

$$= A^{\top} (s(b_{i}, b_{j})) \overline{A}$$

Definition: Für beliebige $D \in \mathbb{K}^{n \times n}$ setze $D^* := \overline{D}^{\top}$ (die sogenannte **Adjungierte**).

$$D_{CC}(s) = A^{\top} D_{BB}(s) \overline{A}$$

Speziell für jede Orthonormalbasis C:

$$D_{CC}(s) = I,$$

das folgt wegen $M_{BC}^{-1} = M_{CB}$. Es ist

$$D_{BB}(s) = D^*D$$

für $D := \overline{M}_{CB}$, wobei D obere Dreiecksmatrix ist.

Satz 14:

Für $P \in \mathbb{K}^{n \times n}$ ist äquivalent:

- (1) P ist hermitesch (symmetrisch) und positiv definit
- (2) Es gibt ein $A \in GL_n(\mathbb{K})$ mit $P = A^*A$.

Beweis: Der Beweis erfolgt durch Ringschluss:

(1) \Longrightarrow (2) Sei $V = \mathbb{K}^n$, $B = \{e_1, \dots, e_n\}$ die Standardbasis. P definiert ein Skalarprodukt:

$$s(x,y) = (\overline{\eta}_1, \dots, \overline{\eta}_n) \cdot P \cdot \begin{pmatrix} \xi_1 \\ \vdots \\ \xi_n \end{pmatrix}$$
$$P = (s(e_i, e_i)) = D_{BB}(s)$$

Das Schmidtsche Orthogonalisierungsverfahren liefert eine Orthonormalbasis und damit $P = D^*D$.

$$(2) \Longrightarrow (1)$$
 $P = A^*A$ ist hermitesch; zu zeigen: $P^* = P$

$$P^* = (A^* \cdot A)^*$$

$$= \overline{(A^* \cdot A)}^{\top}$$

$$= \overline{(\overline{A}^{\top} \cdot A)}^{\top}$$

$$= (A^{\top} \cdot \overline{A})^{\top}$$

$$= \overline{A}^{\top} \cdot A$$

$$= A^* A$$

$$= P$$

Daraus folgt: s(x,y) ist hermitesche Form. Für alle $x \in \mathbb{K}^n$ gilt:

$$s(x,x) = \overline{x}^{\top} \cdot P \cdot x$$

$$= \overline{x}^{\top} \left(\overline{A}^{\top} \cdot A \right) x$$

$$= \left(\overline{A} \overline{x} \right)^{\top} A x$$

$$= s_0(Ax, Ax)$$

$$\geq 0$$

Weiterhin:

$$s_0(Ax, Ax) = 0$$

 $\iff Ax = 0$
 $\iff x = 0$
 $\implies s$ positiv definit

Falls speziell B und C Orthonormalbasen sind, folgt:

$$D_{BB}(s) = I = D_{CC}(s)$$

und $D := \overline{M}_{CB}$.

Folgerung: Die Basiswechselmatrix $A = M_{BC}$ einer Orthonormalbasis C in eine andere Orthonormalbasis B gehört zur orthogonalen Gruppe

$$O(n) := \left\{ A \in \operatorname{GL}_n(\mathbb{R}) \mid A^{\top} \cdot A = I \right\} \quad \text{für } \mathbb{K} = \mathbb{R}$$

beziehungsweise zur unitären Gruppe

$$U(n) := \left\{ A \in \operatorname{GL}_n(\mathbb{C}) \mid A^{\top} \cdot \overline{A} = I \right\} \quad \text{für } \mathbb{K} = \mathbb{C}$$

Bemerkung: O(n), beziehungsweise U(n), ist eine Untergruppe von $\mathrm{GL}_n(\mathbb{R})$, beziehungsweise $\mathrm{GL}_n(\mathbb{C})$.

Folgerung (Iwasawa-Zerlegung): Jede Matrix $g \in GL_n(\mathbb{R})$ hat eine eindeutige Produktzerlegung

$$g = k \cdot b$$
 mit $k \in O(n)$ und $b \in B(n) := \left\{ \begin{pmatrix} \beta_1 & * \\ & \ddots & \\ 0 & \beta_n \end{pmatrix} \mid \beta_{\nu} > 0 \right\}$. Das heißt:
$$\operatorname{GL}_n(\mathbb{R}) = O(n) \cdot B(n)$$

Analog gilt:

$$GL_n(\mathbb{C}) = U(n) \cdot B(n)_{\mathbb{C}}$$

mit

$$B(n)_{\mathbb{C}} := \left\{ \begin{pmatrix} \beta_1 & * \\ & \ddots & \\ 0 & & \beta_n \end{pmatrix} \in \mathrm{GL}_n(\mathbb{C}) \mid \beta_{\nu} \in \mathbb{R}_{>0} \right\}$$

Beweis: Für $\mathbb{K} = \mathbb{R} g \in GL_n(\mathbb{R})$ folgt: Die Spalten b_1, \ldots, b_n sind eine Basis von \mathbb{R}^n . Das Schmidtsche Orthogonalisierungsverfahren liefert eine Orthonormalbasis $\{c_1, \ldots, c_n\}$ mit Übergangsmatrix $A = M_{BC} \in B(n)$. Denn:

$$c_{\nu} := \sum_{i=1}^{\nu} \alpha_{i\nu} b_i$$

besagt $g \cdot A = (c_1, \dots, c_n)$ und $k = (c_1, \dots, c_n) \in O(n)$, da $k^{\top} \cdot k = (\langle c_i, c_j \rangle) = I$.

17.3. Orthogonale Projektion und orthogonales Komplement

Satz 15 (Satz von Pythagoras):

Für $x, y \in V$ mit $x \perp y$ gilt:

$$||x + y||^2 = ||x||^2 + ||y||^2$$

Beweis:

$$||x + y||^2 = \langle x + y, x + y \rangle$$

$$= \langle x, x \rangle + \underbrace{\langle x, y \rangle}_{=0} + \underbrace{\langle y, x \rangle}_{=0} + \langle y, y \rangle$$

$$= ||x||^2 + ||y||^2$$

Ist $\{x_1, \ldots, x_N\}$ ein Orthogonalsystem, so folgt

$$\left\| \sum_{\nu=1}^{N} x_{\nu} \right\|^{2} = \sum_{\nu=1}^{N} \|x_{\nu}\|^{2}$$

Der Beweis folgt leicht mit vollständiger Induktion.

Satz 16:

Sei $U \leq V$ mit dim $V < \infty$.

- (1) Für alle $x \in V$ existiert genau ein $y \in U$ mit $d := ||x y|| = \min\{||x u|| \mid u \in U\}$.
- (2) Dieses $y \in U$ ist auch charakterisiert durch: $(x y) \perp U$. Schreibe: $y =: \Pi_U(x)$.
- (3) Die Abbildung $\Pi_U \in \text{End}(V)$ ist stetig; es gilt $\Pi_U^2 = \Pi_U$ und $\|\Pi_U(x)\| \leq \|x\|$. d heißt **Abstand** von x und U, $y = \Pi_U(x)$ die **orthogonale Projektion** von x auf U, z := x y heißt **Lot** von x auf U, y **Lotfußpunkt**.

Beweis: (1) Wähle eine Orthonormalbasis $S = \{e_i \mid i = 1, ..., r\}$ in U. Setze $y = \Pi_U(x) := \sum_{i=1}^r \langle x, e_i \rangle e_i$.

Behauptung: $\forall u' \in U: \quad x - y \perp y - u'$

$$\langle x - y, y - u' \rangle = \underbrace{\langle x, y \rangle - \langle y, y \rangle}_{\stackrel{!}{=}0} + \underbrace{\langle y, u' \rangle - \langle x, u' \rangle}_{\stackrel{!}{=}0}$$
$$\langle x, y \rangle = \left\langle x, \sum_{i} \langle x, e_{i} \rangle e_{i} \right\rangle = \sum_{i} \overline{\langle x, e_{i} \rangle} \langle x, e_{i} \rangle$$

u' in Basisdarstellung: Mit $u' = \sum_{i} \alpha_{i} e_{i}$ folgt

$$\langle y, u' \rangle = \left\langle \sum_{i} \langle x, e_i \rangle e_i, \sum_{j} \alpha_j e_j \right\rangle$$

= $\sum_{i} \langle x, e_i \rangle \overline{\alpha}_i$

Weiterhin gilt:

$$\langle x, u' \rangle = \left\langle x, \sum_{j} \alpha_{j} e_{j} \right\rangle$$

$$= \sum_{j} \overline{\alpha}_{j} \langle x, e_{j} \rangle$$

Mit Pythagoras folgt:

$$||x - u'||^2 = ||x - y + y - u'||^2$$

$$= ||x - y||^2 + \underbrace{||y - u'||^2}_{\geq 0}$$

$$\geq ||x - y||^2$$

Es ist also $||x - u'|| \ge ||x - y||$, wobei Gleichheit genau für y - u' = 0 gilt. Damit folgt die Eindeutigkeit von y.

(2) Sei $y \in U$ und $x - y \perp U$. Dann gilt $\langle x, e_i \rangle = \langle y, e_i \rangle$ für alle i. Es folgt:

$$y = \sum_{i} \langle y, e_i \rangle e_i$$
$$= \sum_{i} \langle x, e_i \rangle e_i$$
$$= \Pi_U(x)$$

(3) Aus $x - y \perp y$ folgt mit Pythagoras:

$$||x||^{2} = ||x - y||^{2} + ||y||^{2}$$

$$\geq ||y||^{2}$$

$$= ||\Pi_{U}(x)||^{2}$$

Es folgt: Π_U ist (Lipschitz-)stetig. $\Pi_U^2 = \Pi_U$ ist leicht selbst zu verifizieren.

Definition: Sei $M \subseteq V$ Teilmenge. Der Vektorraum

$$M^{\perp} := \{ y \in V \mid y \perp M \}$$

heißt Orthogonalraum oder orthogonales Komplement von M.

Lemma:

$$(1) M_1 \subseteq M_2 \implies M_1^{\perp} \ge M_2^{\perp}$$

(2)
$$\langle M \rangle^{\perp} = M^{\perp}$$

(3) Aus $M_i \subseteq V$, (i = 1, ..., n) folgt

$$\left(\bigcup_{i=1}^{n} M_i\right)^{\perp} = \bigcap_{i=1}^{n} M_i^{\perp}$$

(4) Aus $U_i \leq V$ (Teilräume) folgt

$$\left(\bigcap_{i=1}^{n} U_{i}\right)^{\perp} \geq \sum_{i=1}^{n} \left(U_{i}^{\perp}\right)$$

(5)
$$\langle M \rangle \leq (M^{\perp})^{\perp}$$
 und $M^{\perp} = ((M^{\perp})^{\perp})^{\perp}$.

(6) Im Spezialfall dim $V < \infty$ gilt:

(a) Mit
$$U \leq V$$
 folgt $V = U \oplus U^{\perp}$ (insbesondere dim $U + \dim U^{\perp} = \dim V$) und $(U^{\perp})^{\perp} = U$

(b) Mit
$$U_i \leq V$$
 folgt $\left(\bigcap_{i=1}^n U_i\right)^{\perp} = \sum_{i=1}^n \left(U_i^{\perp}\right)$

Beweis: Übung! ■