Lineare Algebra II 8. Übungsblatt



Fachbereich Mathematik Prof. Dr. Kollross Susanne Kürsten Tristan Alex SS 2011 01./09. Juni 2011

_						••				
Gr	ш	n	n	Δ	n	и	n	11	n	a
u :	м	•	•	•		u	v	u		ч

Aufgal	be G1	(Mini	test)
Muiga	של סד	(TATITIT	LUGLI

Sei V ein euklidischer oder unitärer Vektorraum. Sei weiterhin $\pi\colon V o V$ die orthogonale Projektion auf den endli	chdi-
mensionalen Unterraum $U \subseteq V$. Welche der folgenden Aussagen gelten für alle $u \in U$ und $v, v_1, v_2 \in V$?	

π ist injektiv.
π ist ein Isomorphismus.
Wenn v_1 senkrecht auf v_2 steht, dann stehen auch $\pi(v_1)$ und $\pi(v_2)$ senkrecht aufeinander.
$\ \pi(v)\ = \ v\ .$
$\pi^2(v) = v.$
Es existiert ein $n \in \mathbb{N}$, so dass $\pi^n = \text{id gilt.}$
π ist nilpotent.
π ist invertierbar.
π kann negative Eigenwerte haben.
$\pi(v)$ steht senkrecht auf v .
$\pi(u)$ steht senkrecht auf u .
$\pi(v)$ steht senkrecht auf u .
$\pi(u)$ steht senkrecht auf v .
$\ker \pi \cup \operatorname{im} \pi = V.$
$\ker \pi \cap \operatorname{im} \pi = \emptyset.$
$\dim \ker \pi \leq \dim \operatorname{im} \pi$.
$\dim \ker \pi \geq \dim \operatorname{im} \pi$.

Lösung: Alle Aussagen sind falsch.

Aufgabe G2 (Isometrien)

Eine Abbildung $\varphi: V \to W$ zwischen euklidischen oder unitären Vektorräumen heißt *Isometrie*, falls für alle $x, y \in V$ die Gleichung

$$\langle \varphi(x), \varphi(y) \rangle = \langle x, y \rangle$$

erfüllt ist.

Zeigen Sie, dass für eine lineare Abbildung $\varphi: V \to W$ äquivalent sind:

(a) φ ist eine Isometrie.

- (b) $\|\varphi(x)\| = \|x\|$ für alle $x \in V$.
- (c) $\|\varphi(x) \varphi(y)\| = \|x y\|$ für alle $x, y \in V$.

Tipp: Polarisierungsgleichung.

Lösung:

- (a) \Longrightarrow (b) Folgt sofort für x = y.
- (b) \Longrightarrow (c) Wir setzen in $||\varphi(z)|| = ||z||$ einfach z := x y ein und benutzen die Linearität von φ .
- (c) ⇒ (a) Wir setzen die Polarisierungsgleichung ein und erhalten

$$\begin{split} 4 \left< \varphi(x), \varphi(y) \right> & \stackrel{\text{Pol.}}{=} \| \varphi(x) - \varphi(-y) \|^2 - \| \varphi(x) - \varphi(y) \|^2 + i \| \varphi(x) - \varphi(-iy) \|^2 - i \| \varphi(x) - \varphi(iy) \|^2 \\ & \stackrel{\text{(c)}}{=} \| x + y \|^2 - \| x - y \|^2 + i \| x + iy \|^2 - i \| x - iy \|^2 \\ & \stackrel{\text{Pol.}}{=} 4 \left< x, y \right>. \end{split}$$

Aufgabe G3 (Diagonalisierung von orthogonalen Projektionen)

Sei V ein endlichdimensionaler euklidischer oder unitärer Vektorraum und sei $\pi: V \to V$ die orthogonale Projektion auf $U \subseteq V$.

- (a) Zeigen Sie, dass π nur die Eigenwerte 0 und 1 hat.
- (b) Beweisen oder widerlegen Sie:
 - Es gibt orthogonale Projektionen, die nur 1 als Eigenwert haben.
 - Es gibt orthogonale Projektionen, die nur 0 als Eigenwert haben.
- (c) Zeigen Sie, dass es eine Basis $\mathcal B$ von V gibt, bezüglich der π die Matrixdarstellung

$$[\pi]_{\mathcal{B}} = \begin{pmatrix} E_k & 0\\ 0 & 0 \end{pmatrix}$$

hat. Dabei sei $k = \dim \operatorname{im} \pi$ und E_k die $k \times k$ -Einheitsmatrix.

(d) Zeigen Sie, dass jede orthogonale Projektion diagonalisierbar ist.

Lösung:

- (a) Sei λ ein Eigenwert von π mit zugehörigem Eigenvektor x. Dann gilt $\pi(x) = \lambda x$. Auf diese Gleichung wenden wir wiederum π an und erhalten $\lambda^2 x = \pi^2(x) = \pi(x) = \lambda x$. Da $x \neq 0$ ist, muss $\lambda^2 = \lambda$ gelten. Die einzigen Lösungen dieser Gleichung sind 0 und 1.
- (b) Beide Aussagen sind wahr. Sind alle Eigenwerte 1, erhält man die orthogonale Projektion id_V . Sind alle Eigenwerte 0, erhält man die Nullabbildung, die natürlich auch eine orthogonale Projektion ist.
- (c) Es ist $V = \ker \pi \oplus \operatorname{im} \pi$ und im $\pi = U$ steht senkrecht auf $U^{\perp} = \ker \pi$. Wir wählen uns eine Basis (v_1, \ldots, v_k) von U. Diese ergänzen wir mit Vektoren $v_{k+1}, \ldots, v_n \in U^{\perp}$. Dann gilt $\pi(v_i) = v_i$ für $1 \le i \le k$ und $\pi(v_j) = 0$ für $k < j \le n$. Daher hat π bezüglich dieser Basis genau die geforderte Matrixdarstellung.
- (d) Das folgt trivialerweise aus (c).

Aufgabe G4 (Skalarprodukte)

(a) Seien $a_1, \ldots, a_n \in \mathbb{R}$ positive Zahlen. Zeigen Sie, dass

$$\left(\sum_{i=1}^n a_i^2\right) \left(\sum_{j=1}^n a_j^{-2}\right) \ge n^2$$

gilt.

(b) Sei V ein Vektorraum, $B = (b_1, \dots, b_n)$ eine Basis von V und $f: V \times V \to \mathbb{R}$ eine Bilinearform. Weiter sei

$$A := \begin{pmatrix} a_{11} & \cdots & a_{1n} \\ \vdots & & \vdots \\ a_{n1} & \cdots & a_{nn} \end{pmatrix} := \begin{pmatrix} f(b_1, b_1) & \cdots & f(b_1, b_n) \\ \vdots & & \vdots \\ f(b_n, b_1) & \cdots & f(b_n, b_n) \end{pmatrix}.$$

Zeigen Sie, dass A die Strukturmatrix der Bilinearform f ist, das heißt, für beliebige Vektoren $x,y\in V$ bezüglich der Basis B gilt

$$f(x, y) = x^T A y$$
.

Bestimmen Sie die Strukturmatrix des Standardskalarproduktes bezüglich der Standardbasis.

(c) Sei \mathbb{K} der Körper der reellen oder der komplexen Zahlen. Sei V ein endlichdimensionaler euklidischer oder unitärer Vektorraum über \mathbb{K} . Zeigen Sie, dass zu jeder linearen Abbildung $f:V\to\mathbb{K}$ ein Vektor $a\in V$ existiert mit $f(x)=\langle x,a\rangle$ für alle $x\in V$.

Lösung:

- (a) Setzen wir $x = (a_1, \dots, a_n)^T \in \mathbb{R}^n$ und $y = (a_1^{-1}, \dots, a_n^{-1})^T \in \mathbb{R}^n$, dann folgt die Behauptung sofort aus der Cauchy-Schwarz-Ungleichung.
- (b) Sei $x, y \in V$ beliebig. Es gelte $x = \sum_{i=1}^n x_i b_i$ und $y = \sum_{j=1}^n y_j b_j$. Daraus folgt mit Hilfe der Bilinearität

$$f(x,y) = f\left(\sum_{i=1}^{n} x_i b_i, \sum_{j=1}^{n} y_j b_j\right) = \sum_{i=1}^{n} x_i \sum_{j=1}^{n} y_j f(b_i, b_j) = \sum_{i=1}^{n} x_i \sum_{j=1}^{n} a_{ij} y_j = x^T A y.$$

Für das Standardskalarprodukt gilt $\langle e_i, e_j \rangle = \delta_{ij}$ und folglich ist die Einheitsmatrix die Strukturmatrix des Standardskalarproduktes bezüglich der Standardbasis.

(c) Der Raum V besitzt eine Orthonormalbasis $B:=(b_1,\ldots,b_n)$. Für einen Vektor $x\in V$ gilt $x=\sum_{j=1}^n\langle x,b_j\rangle b_j$. Wir erhalten

$$f(x) = f\left(\sum_{j=1}^{n} \langle x, b_j \rangle b_j\right) = \sum_{j=1}^{n} \langle x, b_j \rangle f(b_j) = \sum_{j=1}^{n} f(b_j) \langle x, b_j \rangle = \left\langle x, \sum_{j=1}^{n} \overline{f(b_j)} b_j \right\rangle,$$

woraus zu ersehen ist, dass $a:=\sum_{j=1}^n\overline{f(b_j)}b_j$ der gesuchte Vektor ist.

Hausübung

Aufgabe H1 (Orthogonale Zerlegung)

Betrachte den euklidischen Vektorraum $M_n(\mathbb{R})$ aller $n \times n$ -Matrizen mit Spur-Skalarprodukt $\langle A, B \rangle := \operatorname{tr}(B^T A)$. Bezeichne mit

$$U_{+} := \{A \in M_{n}(\mathbb{R}) \mid A^{T} = A\} \subset M_{n}(\mathbb{R}) \quad \text{und} \quad U_{-} := \{B \in M_{n}(\mathbb{R}) \mid B^{T} = -B\}$$

die Teilmengen der symmetrischen beziehungsweise schiefsymmetrischen Matrizen.

- (a) Zeigen Sie, dass U_+ und U_- lineare Teilräume sind und $(U_+)^{\perp} = U_-$ erfüllen.
- (b) Welche Dimension haben die Räume U_+ und U_- ?
- (c) Zeigen Sie, dass sich jede Matrix $A \in M_n(\mathbb{R})$ eindeutig als Summe einer symmetrischen und einer schiefsymmetrischen Matrix schreiben lässt.
- (d) Bestimmen Sie die orthogonalen Projektionen π_+ auf U_+ und π_- auf U_- .

Tipp: Induktiv lässt sich leicht $\sum_{k=1}^{n} k = \frac{1}{2}n(n+1)$ zeigen.

Lösung: Es gilt

$$\langle A, B \rangle = \operatorname{tr}(B^T A) = \operatorname{tr}((B^T A)^T) = \operatorname{tr}(A^T B) = \operatorname{tr}(BA^T) = \langle A^T, B^T \rangle.$$

(a) Die Nullmatrix ist sowohl symmetrisch als auch schiefsymmetrisch. Es ist einfach zu zeigen, dass Summen und Vielfache von symmetrischen (schiefsymmetrischen) Matrizen wieder symmetrisch (schiefsymmetrisch) sind. Für die Orthogonalitätsbedingung sei $A \in U_+$ und $B \in U_-$. Dann ist

$$\langle A, B \rangle = \langle A^T, B^T \rangle = -\langle A, B \rangle,$$

also $\langle A, B \rangle = 0$ und es ist $B \in (U_+)^{\perp}$. Wir folgern $U_- \subseteq (U_+)^{\perp}$. Für die andere Inklusion sei $A \in (U_+)^{\perp}$, also $\langle A, B \rangle = 0$ für alle $B \in U_+$. Dann folgt für alle Matrizen $X \in M_n(\mathbb{R})$

$$\langle A + A^T, X \rangle = \langle A, X \rangle + \langle A^T, X \rangle = \langle A, X \rangle + \langle A, X^T \rangle = \langle A, X + X^T \rangle = 0,$$

denn die Matrix $X + X^T$ ist symmetrisch. Da das Skalarprodukt positiv definit ist, muss $A + A^T = 0$ gelten, also $A \in U_-$. Wir folgern $(U_+)^{\perp} \subseteq U_-$, insgesamt gilt damit $(U_+)^{\perp} = U_-$.

(b) Sei $A \in U_+$. Aus $A^T = A$ erkennen wir $a_{ij} = a_{ji}$ für alle $1 \le i, j \le n$. Alle Einträge der Matrix sind also durch die Wahl der Einträge im oberen rechten Dreieck der Matrix einschließlich der Diagonalen bestimmt:

$$A = \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1n} \\ a_{12} & a_{22} & \cdots & a_{2n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{1n} & a_{2n} & \cdots & a_{nn} \end{pmatrix}$$

Wir können also in der ersten Zeile n Einträge wählen, in der zweiten Zeile n-1 Einträge und so weiter. Daher ist

$$\dim U_+ = n + (n-1) + \dots + 1 = \frac{1}{2}n(n+1).$$

Für U_{-} gehen wir genauso vor. Hier ist allerdings $a_{ii} = -a_{ii}$, also $a_{ii} = 0$ für alle $1 \le i \le n$. Wir können also in der ersten Zeile n-1 Einträge wählen, in der zweiten Zeile n-2 Einträge und so weiter. Es folgt

$$\dim U_{-} = (n-1) + (n-2) + \ldots + 1 = \frac{1}{2}n(n+1) - n.$$

Insbesondere gilt $\dim M_n(\mathbb{R}) = n^2 = \frac{1}{2}n(n+1) + \frac{1}{2}n(n+1) - n = \dim U_+ + \dim U_-$.

- (c) Da die beiden Räume orthogonal zueinander sind, gilt $M_n(\mathbb{R}) = U_+ \oplus U_-$. Es existiert also zu jeder Matrix die geforderte Zerlegung.
- (d) Um die Zerlegung $A=A_++A_-$ mit $A_\pm\in U_\pm$ zu erhalten, lösen wir die Gleichungen

$$A = A_{+} + A_{-}$$
 und $A^{T} = (A_{+} + A_{-})^{T} = A_{+} - A_{-}$

nach A_{\pm} auf und erhalten $A = \frac{1}{2}(A + A^T) + \frac{1}{2}(A - A^T)$. Daraus lesen wir $\pi_+(A) = \frac{1}{2}(A + A^T)$ und $\pi_-(A) = \frac{1}{2}(A - A^T)$ ab.

Aufgabe H2 (Numerische Approximation)

Sei $V := \mathcal{C}([0,1])$ der Raum der stetigen Funktionen $f : [0,1] \to \mathbb{R}$ und $U := \text{span}\{1,x\}$ der Unterraum der Polynome vom Grad höchstens 1. Wir statten V mit dem Skalarprodukt

$$\langle f(x), g(x) \rangle := \int_0^1 f(x)g(x) dx$$

aus. In dieser Aufgabe finden wir eine gute Näherung für die Funktion $x \mapsto e^x$.

- (a) Welche Dimension haben die Räume U und V?
- (b) Berechnen Sie eine Orthonormalbasis von *U*.
- (c) Benutzen Sie die Approximationseigenschaft der Orthogonalprojektion, um die optimale Näherung g(x) für e^x zu berechnen.
- (d) Skizzieren oder plotten Sie die Funktionen e^x und g(x) in einem Koordinatensystem.

Beachten Sie, dass wir für die Bestimmung von g(x) keine Differentialrechnung verwendet haben.

Tipp: Es ist $\int_0^1 xe^x dx = 1$.

Lösung: Wir werden in dieser Aufgabe oft Skalarprodukte berechnen. Wegen der Linearität reicht uns die Berechnung von

$$\langle 1, 1 \rangle = \int_0^1 1 \, dx = 1$$

$$\langle x, x \rangle = \int_0^1 x^2 \, dx = \frac{1}{3}$$

$$\langle x, x \rangle = \int_0^1 e^{2x} \, dx = \frac{1}{2}$$

$$\langle x, x \rangle = \int_0^1 e^{2x} \, dx = \frac{1}{2}$$

$$\langle x, x \rangle = \int_0^1 e^{2x} \, dx = \frac{1}{2}$$

$$\langle x, x \rangle = \int_0^1 e^{2x} \, dx = \frac{1}{2}$$

$$\langle x, x \rangle = \int_0^1 e^{2x} \, dx = 1$$

aus, um alle auftretenden Produkte zu bestimmen.

- (a) U hat natürlich Dimension 2, da 1 und x linear unabhängig sind. Die Dimension von V ist unendlich, denn es ist insbesondere $x^k \in V$ für alle $k \in \mathbb{N}$, und diese Vektoren sind auch alle linear unabhängig.
- (b) Das Gram-Schmidt-Verfahren liefert uns

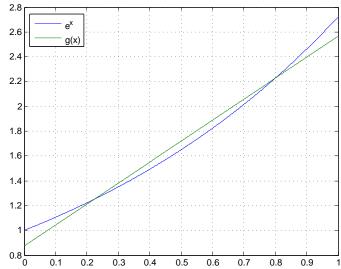
$$\begin{split} v_1 &= 1 \\ v_2 &= \frac{x - \langle x, 1 \rangle \, 1}{\|x - \langle x, 1 \rangle \, 1\|} = \left(x - \frac{1}{2}\right) \cdot \left(\langle x, x \rangle - \langle x, 1 \rangle + \frac{1}{4} \, \langle 1, 1 \rangle\right)^{-\frac{1}{2}} = \sqrt{3}(2x - 1). \end{split}$$

(c) Wir bestimmen die Darstellung $g(x) = \lambda_1 1 + \lambda_2 (\sqrt{3}(2x - 1))$, wobei $\lambda_i = \langle e^x, \nu_i \rangle$. Es ist

$$\lambda_1 = \langle e^x, 1 \rangle = e - 1 \quad \text{und} \quad \lambda_2 = \left\langle \sqrt{3}(2x - 1), e^x \right\rangle = 2\sqrt{3} \left\langle x, e^x \right\rangle - \sqrt{3} \left\langle e^x, 1 \right\rangle = 2\sqrt{3} - (e - 1)\sqrt{3} = \sqrt{3}(3 - e).$$
 Die beste Näherung ist also

$$g(x) = (e-1) + 3(3-e)(2x-1) = (18-6e)x + 4e - 10.$$

(d) Die Skizze der beiden Funktionen sieht so aus:



Aufgabe H3 (Spiegelung an einer Hyperebene)

Sei V ein endlich-dimensionaler, euklidischer Vektorraum und $v \in V$ ein Einheitsvektor. Betrachten Sie die lineare Abbildung

$$\sigma_n: V \to V, \quad x \mapsto x - 2\langle x, v \rangle v.$$

Zeigen Sie:

- (a) Die Abbildung σ_v ist eine bijektive Isometrie.
- (b) Der von v aufgespannte Teilraum $\mathbb{R}v$ ist der Eigenraum von σ_v zum Eigenwert -1 und sein Orthogonalraum der Eigenraum zum Eigenwert 1.

Seien nun $v, w \in V$ zwei Einheitsvektoren. Bezeichne U den von v und w aufgespannten linearen Teilraum. Betrachten Sie die linearen Abbildungen σ_v und σ_w . Zeigen Sie:

- (c) Der Teilraum U ist σ_v -invariant und σ_w -invariant, d.h. es gilt $\sigma_v(U) \subseteq U$ und $\sigma_w(U) \subseteq U$.
- (d) Für alle $x \in U^{\perp}$ gilt $\sigma_v(x) = x = \sigma_w(x)$.
- (e) Die folgenden Aussagen sind äquivalent:
 - i. Die Vektoren v und w sind linear abhängig oder orthogonal zueinander.
 - ii. Die Abbildungen σ_v und σ_w kommutieren, d.h. $\sigma_v \circ \sigma_w = \sigma_w \circ \sigma_v$.

Lösung:

(a) Die Abbildung ist bijektiv, denn es ist

$$(\sigma_v \circ \sigma_v)(x) = \sigma_v(x - 2\langle x, v \rangle v) = x - 2\langle x, v \rangle v - 2\langle x, v \rangle (v - 2\langle v, v \rangle v) = x.$$

Sie ist isometrisch, denn für alle $x_1, x_2 \in V$ gilt

$$\begin{split} \left\langle \sigma_{v}(x_{1}), \sigma_{v}(x_{2}) \right\rangle &= \left\langle x_{1} - 2\left\langle x_{1}, v\right\rangle v, x_{2} - 2\left\langle x_{2}, v\right\rangle v \right\rangle \\ &= \left\langle x_{1}, x_{2} \right\rangle - 2\left\langle x_{1}, v\right\rangle \left\langle x_{2}, v\right\rangle - 2\left\langle x_{1}, v\right\rangle \left\langle v, x_{2} \right\rangle + 4\left\langle x_{1}, v\right\rangle \left\langle x_{2}, v\right\rangle \left\langle v, v\right\rangle \\ &= \left\langle x_{1}, x_{2} \right\rangle. \end{split}$$

- (b) Es gilt $\sigma_v(v) = v 2 \langle v, v \rangle v = -v$, d.h. $U = \mathbb{R} v$ ist enthalten im Eigenraum zum Eigenwert -1. Für jeden Vektor $x \in U^\perp$ gilt $\sigma_v(x) = x 2 \langle x, v \rangle v = x$, d.h. U^\perp ist enthalten im Eigenraum zum Eigenwert 1. Wegen $V = U \oplus U^\perp$ müssen U und U^\perp mit dem entspr. Eigenräumen übereinstimmen.
- (c) Es genügt die Behauptung für σ_v zu zeigen. Für σ_w ergibt sich die Behauptung durch Vertauschen der Rollen von v und w. Weiter genügt es $\sigma_v(v) \in U$ und $\sigma_v(w) \in U$ zu zeigen, denn σ_v ist linear und jeder andere Vektor in U ist eine Linearkombination von v und w.

Für den Vektor v gilt $\sigma_v(v) = -v \in U$ (s.o.), für den Vektor w gilt $\sigma_v(w) = w - 2 \langle w, v \rangle v \in U$.

- (d) Auch hier genügt es die Aussage für σ_v zu zeigen: Sei $x \in U^{\perp}$, also insbesondere $\langle x, v \rangle = 0 = \langle x, w \rangle$. Dann gilt $\sigma_v(x) = x \langle x, v \rangle v = x$.
- (e) Seien zuerst v,w linear abhängig oder orthogonal zueinander. Zum einen lässt sich direkt zeigen, dass die Abbildungen vertauschen. Man kann die Behauptung jedoch auch aus bereits Gezeigtem herleiten: Wegen $V=U\oplus U^{\perp}$ genügt es die Gleichung $\sigma_v\circ\sigma_w=\sigma_w\circ\sigma_v$ auf U und auf U^{\perp} einzeln zu zeigen. Auf U^{\perp} haben wir direkt zuvor gezeigt, dass σ_v und σ_w beide die Identität sind, insbesondere also vertauschen. Auf U müssen wir die Gleichheit auf den zwei Vektoren v,w nachweisen.

Sind v und w linear abhängig, so haben wir zuvor gezeigt, dass U für σ_v , σ_w der Eigenraum zum Eigenwert -1 ist. Die Abbildungen sind beide also ein Vielfaches der Identität auf diesem Teilraum. Insbesondere vertauschen sie. Stehen v und w orthogonal zueinander, so gilt nach (b) die Identität $\sigma_v(w) = w$ (und umgekehrt für v und σ_w), d.h. es gilt

$$\sigma_{v}(\sigma_{w}(w)) = \sigma_{v}(-w) = -w = \sigma_{v}(-w) = \sigma_{w}(\sigma_{v}(w))$$

und analog für den Vektor v. Zusammengefasst haben wir damit die erste Implikation gezeigt.

Wir nehmen nun an, die Abbildungen σ_v, σ_w kommutieren. Für alle $x \in V$ gilt

$$(\sigma_{v} \circ \sigma_{w})(x) = x - 2\langle x, w \rangle w - 2\langle x, v \rangle v + 4\langle x, w \rangle \langle w, v \rangle v,$$

$$(\sigma_{w} \circ \sigma_{v})(x) = x - 2\langle x, v \rangle v - 2\langle x, w \rangle w + 4\langle x, v \rangle \langle v, w \rangle w.$$

Speziell für x = v folgt dann $\langle v, w \rangle w = \langle v, w \rangle^2 v$. Die Vektoren v, w sind also entweder orthogonal, d.h. $\langle v, w \rangle = 0$, oder linear abhängig.