

(A1) Es gilt: $P_A(\lambda) = \begin{vmatrix} (\lambda+1) & -2 & -2 \\ 1 & \lambda-2 & -1 \\ 1 & -1 & (\lambda-2) \end{vmatrix} = (\lambda-1)^3,$

und $\text{Rg}(A-I) = \text{Rg}\left(\begin{bmatrix} -2 & 2 & 2 \\ -1 & 1 & 1 \\ -1 & 1 & 1 \end{bmatrix}\right) = 1, \text{Rg}\left((A-I)^2\right) = 0,$

also: $J_A = \begin{bmatrix} 1 & 1 & \\ & 1 & \\ & & 1 \end{bmatrix}.$

Gesucht wird \underline{u}_2 aus $\mathbb{C}^3 \setminus \text{Kern}(A-I)$:

$\underline{u}_2 = \begin{bmatrix} x \\ y \\ z \end{bmatrix}, (A-I)\underline{u}_2 = \begin{bmatrix} -2x+2y+2z \\ -x+y+z \\ -x+y+z \end{bmatrix}.$

$\underline{u}_2 = \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \\ 0 \end{bmatrix}$ ist OK, und

$A \times \underline{u}_2 = \begin{bmatrix} -1 \\ -1 \\ -1 \end{bmatrix} = \underline{u}_2 + \begin{bmatrix} -2 \\ -1 \\ -1 \end{bmatrix} = \underline{u}_2 + \underline{u}_1.$

Mit \underline{u}_3 beliebig aus $\{\text{Kern}(A-I) \setminus \text{Spann}(\underline{u}_1)\}$ erhält man eine Jordan-Basis von \mathbb{C}^3 , z.B.: $\underline{u}_3 = \begin{bmatrix} 0 \\ 1 \\ -1 \end{bmatrix}.$

$\leadsto P = \begin{bmatrix} -2 & 1 & 0 \\ -1 & 0 & 1 \\ -1 & 0 & -1 \end{bmatrix}, J = \begin{bmatrix} 1 & 1 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{bmatrix}.$

$PJP^{-1} = A.$

(A2) a) Nehm: $A = \begin{bmatrix} 0 & 0 \\ 0 & 0 \end{bmatrix}$, $B = \begin{bmatrix} 0 & 1 \\ 0 & 0 \end{bmatrix}$,
 $\rho_A(\lambda) = \rho_B(\lambda) = \lambda^2$, $A \neq B$.

b) Ja.
 $m_A(\lambda) = \sum_{k=0}^{\ell} \alpha_k \lambda^k$,

$m_A(A^T) = \sum_{k=0}^{\ell} \alpha_k (A^T)^k = (m_A(A))^T$,

also: $m_A \mid m_{A^T}$,

$m_{A^T} \mid m_{(A^T)^T} = m_A$.

$\Rightarrow m_{A^T} = m_A$ (m_A hat Hauptkoeff.)

(A3) • Allgemeine Lösung:

$y(t) = P \times e^{tJ} \times \begin{bmatrix} \alpha \\ \beta \\ \gamma \\ \delta \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0 & 0 & 1 & 1 \\ 1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & -1 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & 0 \end{bmatrix} \times \begin{bmatrix} e^t \\ e^{4t} \\ e^{4t} \\ e^{4t} \end{bmatrix}$

$= \begin{bmatrix} 0 & 0 & 1 & 1 \\ 1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & -1 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & 0 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \alpha e^t \\ \beta e^t \\ (\gamma + \delta t) e^{4t} \\ \delta e^{4t} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} (\gamma + \delta(1+t)) e^{4t} \\ \alpha e^t \\ -(\gamma + \delta t) e^{4t} \\ \beta e^t \end{bmatrix}$ ($\alpha, \beta, \gamma, \delta \in \mathbb{R}$)

• $y(0) = \begin{bmatrix} 0 \\ 1 \\ 0 \\ 0 \end{bmatrix}$: also $\alpha = 1$, $\beta = \gamma = \delta = 0$.

$\left(y(t) = \begin{bmatrix} 0 \\ e^t \\ 0 \\ 0 \end{bmatrix} \right)$.

(A4) a) Mit $\alpha = (1-3i)$, $\beta = 0$, $\gamma = (1+2i)$

ist A Hermitesch, also normal.

b) Setze $B = \frac{1}{2}(A+A^T)$, $C = \frac{1}{2}(A-A^T)$

B ist symmetrisch, also normal.

$$C^T = -C,$$

$$A = B + C$$

$$CC^T = -C^2 = C^T C, \quad C \text{ ist normal.}$$

(A6) a) Sei $\varphi \in (U+W)^\perp$. Es gilt

$$\forall \underline{u} \in U, \forall \underline{w} \in W, \varphi(\underline{u} + \underline{w}) = 0$$

insbesondere: $\forall \underline{u} \in U, \varphi(\underline{u} + \underline{0}_W) = \varphi(\underline{u}) = 0$,

also: $\varphi \in U^\perp$, ähnlichweise: $\varphi \in W^\perp$

$$\Rightarrow (U+W)^\perp \subseteq U^\perp \cap W^\perp$$

• Sei $\varphi \in (U \cap W)^\perp$. Es gilt:

$$\forall \underline{u} \in U, \forall \underline{w} \in W, \varphi(\underline{u}) = \varphi(\underline{w}) = 0,$$

also: $\forall \underline{u} \in U, \forall \underline{w} \in W, \varphi(\underline{u} + \underline{w}) = 0$

$$\Rightarrow (U^\perp \cap W^\perp) \subseteq (U+W)^\perp$$

$$U^\perp \cap W^\perp = (U+W)^\perp$$

b) \Rightarrow : Sei $\mathcal{B} = \{b_1, b_2, \dots, b_n\}$ Basis von V .

$$A = [a_{ij}],$$

$$a_{ij} = \beta(b_j, b_i) = \beta(b_i, b_j) = a_{ji},$$

die Darstellungsmatrix A von β bzgl. \mathcal{B} ist symmetrisch.

\Leftarrow : Seien \mathcal{B} und A wie oben.

Für $\underline{u}, \underline{v} \in V$ beliebig gilt, mit

$$\underline{u} = \sum_{i=1}^n \mu_i b_i, \quad \underline{v} = \sum_{j=1}^n \nu_j b_j,$$

$$\begin{aligned} \beta(\underline{u}, \underline{v}) &= \sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^n \mu_i \nu_j \beta(b_i, b_j) \\ &= \sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^n \mu_i \nu_j a_{ji} \\ &= \sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^n \mu_i \nu_j a_{ij} \quad (A \text{ ist symmetrisch}) \\ &= \sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^n \mu_i \nu_j \beta(b_j, b_i) = \beta(\underline{v}, \underline{u}), \end{aligned}$$

β ist symmetrisch.

c) \Leftarrow ist hier falsch: $V = \mathbb{R}^2$, $e_1 = (1, 0)$, $e_2 = (0, 1)$,

$$f_1 = e_1, \quad f_2 = e_1 + e_2 = (1, 1), \quad \mathcal{C} = \{f_1, f_2\}, \quad F: V \rightarrow V$$

mit $\mathcal{C}[F] = \begin{bmatrix} 0 & 0 \\ 0 & 1 \end{bmatrix}$, d.h.:

$$F(f_1) = F(e_1) = 0, \quad F(f_2) = F(e_1 + e_2) = F(e_2) = f_2 = e_1 + e_2.$$

$$\begin{array}{c} \langle f_1, e_1 \rangle \\ \langle f_2, e_2 \rangle \end{array} \neq \begin{array}{c} \langle e_1, f_1 \rangle \\ \langle e_2, f_2 \rangle \end{array}$$

Musterlösung für 4. Aufgabe, LA2-Klausur

- a) **1. Diagonalisierung.** Da P symmetrisch ist, gibt es eine orthogonale Matrix W so dass $P = WDW^T$, wobei D diagonal ist. Ausserdem besitzt P nur nichtnegative Eigenwerte, damit sind auch alle Diagonaleinträge von D nichtnegativ. Für das Approximationsproblem folgt

$$\begin{aligned} \min_{U \text{ orthogonal}} \|P - U\|_F &= \min_{U \text{ orthogonal}} \|WDW^T - U\|_F \\ &= \min_{U \text{ orthogonal}} \|W(D - W^T U W)W^T\|_F \\ &= \min_{U \text{ orthogonal}} \|D - \underbrace{W^T U W}_{=: \tilde{U}}\|_F \\ &= \min_{\tilde{U} \text{ orthogonal}} \|D - \tilde{U}\|_F, \end{aligned} \quad (1)$$

da die Frobenius-Norm invariant unter orthogonalen Transformationen ist.

- 2. Lösung des reduzierten Problems.** Zur Lösung von (1) wird die Spur-Darstellung der Frobenius-Norm angewandt:

$$\begin{aligned} \|D - \tilde{U}\|_F^2 &= \text{spur}((D - \tilde{U})^T(D - \tilde{U})) = \text{spur}(D^2 - D\tilde{U} - \tilde{U}D + I), \\ &= \sum_{i=1}^n d_{ii}^2 - 2d_{ii}\tilde{u}_{ii} + 1, \end{aligned}$$

wobei d_{ii} und \tilde{u}_{ii} die i -ten Diagonaleinträge von D und \tilde{U}_i bezeichnen. Das Approximationsproblem zerfällt also in n unabhängige Teilprobleme

$$\min_{-1 \leq u_{ii} \leq 1} d_{ii}^2 - 2d_{ii}u_{ii} + 1.$$

(Beachte, dass u_{ii} als Eintrag einer orthogonalen Matrix betragsmässig nicht grösser als 1 sein kann.) Das Minimum wird angenommen wenn der negative Anteil $2d_{ii}u_{ii}$ am grössten ist, also für $\tilde{u}_{ii} = 1$. Da jede Spalte von \tilde{U} Norm 1 hat, folgt daraus $\tilde{U} = I_n$.

- 3. Rücktransformation.** Wenn \tilde{U} das reduzierte Problem (1) löst, dann löst $U = W\tilde{U}W^T$ das Ausgangsproblem, mit 2. folgt also $U = WIW^T = I$.

Alternativer Lösungsvorschlag für den 2. Schritt. Bezeichne v_i die i -te Spalte von $D - \tilde{U}$. Dann gilt

$$\|D - \tilde{U}\|_F^2 = \sum_{i=1}^n \|v_i\|_2^2 = \sum_{i=1}^n \|d_{ii}e_i - \tilde{u}_i\|_2^2 \geq \sum_{i=1}^n (d_{ii} - 1)^2.$$

Mit der Wahl $\tilde{u}_i = e_i$ wird diese untere Schranke angenommen; also löst $\tilde{U} = I$ das Approximationsproblem (1).

- b) Mit der Zerlegung $A = QP$ folgt

$$\min_{U \text{ orthogonal}} \|A - U\|_F = \min_{U \text{ orthogonal}} \|Q(P - \underbrace{Q^T U}_{=: \hat{U}})\|_F = \min_{\hat{U} \text{ orthogonal}} \|P - \hat{U}\|_F.$$

Aus Teil a) wissen wir, dass $\hat{U} = I$ letzteres Approximationsproblem löst, also löst $U = Q\hat{U} = Q$ das Ausgangsproblem.