

3. Tutorium - Lösungen

29.10.2021

3.1

a) Sei  $(ijk)$  eine Permutation von  $(1\ 2\ 3)$  (ansonsten ist  $\varepsilon_{ijk} = \varepsilon_{kij} = 0$ ). Wir müssen zwei mal Einträge der Permutation vertauschen, um  $(ijk)$  in  $(kij)$  umzuschreiben:  $(ijk) \rightarrow (kji) \rightarrow (kij)$ . Daraus folgt,  $(ijk)$  ist eine (un)gerade Permutation, genau dann wenn  $(kij)$  eine (un)gerade Permutation ist.

b)

Für  $i \in \{1, 2, 3\}$  summiert die Einsteinsche Summenkonvention über  $k, j \in \{1, 2, 3\} \setminus \{i\}$  und  $k \neq j$  sonst gilt  $\varepsilon_{ijk} = 0$ . Es bleiben zwei Mögliche Permutationen welche wir als  $ijk$  und  $ikj$  bezeichnen können, von diesen Permutation ist eine gerade und eine ungerade,  $\varepsilon_{ikj} = -\varepsilon_{ijk}$ .

Für gegebenes  $i$  wähle  $jk$ , so dass  $\varepsilon_{ijk} = +1$ . Summenkonvention ausgewertet ergibt  $\varepsilon_{ijk}a_{jk} = a_{jk} - a_{kj}$ . Die Matrix  $\mathbf{A}$  ist hermitisch, also gilt  $a_{jk} = \overline{a_{kj}}$ , wobei  $\bar{z}$  die komplex konjugierte von  $z$  bezeichnet.  $a_{jk} - a_{kj} = \overline{a_{kj}} - a_{kj}$ . Dieser Term ist imaginär, dazu betrachte  $a_{kj} = a + ib$ , wir erhalten  $\overline{a_{kj}} - a_{kj} = (a - ib) - a + ib = -2ib \in i\mathbb{R}$ .

c)  $\mathbf{A} = a_{ij}$  mit  $a_{ij} = -\varepsilon_{ijk}b_k$ . Für  $i = j$  ist  $\varepsilon_{ijk} = 0$ , daher sind die Diagonaleinträge von  $\mathbf{A}$  null. Asonsten, für gegebenes  $i, j \in \{1, 2, 3\}$  mit  $i \neq j$  gibt es jeweils nur eine Möglichkeit für  $k = 1, 2, 3$  so dass  $\varepsilon_{ijk} \neq 0$ . Löse für jeden Matrixeintrag von  $\mathbf{A}$  die Einsteinschen Summenkonvention auf,

$$\mathbf{A} = \begin{pmatrix} 0 & \varepsilon_{123}b_3 & \varepsilon_{132}b_2 \\ \varepsilon_{213}b_3 & 0 & \varepsilon_{231}b_1 \\ \varepsilon_{312}b_2 & \varepsilon_{321}b_1 & 0 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 0 & b_3 & -b_2 \\ -b_3 & 0 & b_1 \\ b_2 & -b_1 & 0 \end{pmatrix}.$$

Die gewünschte Identität ergibt sich aus der Matrix-Vektor Multiplikation  $\mathbf{A}\mathbf{c}$ . In Indexnotation geschrieben  $\mathbf{A}\mathbf{c} = a_{ij}c_j = \varepsilon_{ijk}b_kc_j = -\varepsilon_{ikj}b_kc_j = -\mathbf{b} \times \mathbf{c}$ . (Wir haben hier  $\varepsilon_{ijk} = -\varepsilon_{ikj}$  verwendet.)

$$\begin{aligned} \text{d) } \det \mathbf{A} &= a_{11}a_{22}a_{33} + a_{12}a_{23}a_{31} + a_{13}a_{21}a_{32} - a_{13}a_{22}a_{31} - a_{11}a_{23}a_{32} - a_{12}a_{21}a_{33} \\ &= a_{11}(a_{22}a_{33} - a_{23}a_{32}) + a_{12}(a_{23}a_{31} - a_{21}a_{33}) + a_{13}(a_{21}a_{32} - a_{22}a_{31}) \\ &= \varepsilon_{1jk}a_{11}a_{2j}a_{3k} + \varepsilon_{2jk}a_{12}a_{2j}a_{3k} + \varepsilon_{3jk}a_{13}a_{2j}a_{3k} = \varepsilon_{ijk}a_{1i}a_{2j}a_{3k} \end{aligned}$$

Alternativ : In ähnlicher Weise  $\det \mathbf{A} = \varepsilon_{ijk}a_{i1}a_{j2}a_{k3}$

e) Für die Indizes berücksichtige  $1 \leq i, j, l, m, k \leq 3$ , weil sonst  $\varepsilon_{ijk}, \varepsilon_{klm} = 0$  per Definition. Linke Seite mit Summenkonvention:  $\varepsilon_{ijk}\varepsilon_{klm} = \sum_{k=1}^3 \varepsilon_{ijk}\varepsilon_{klm}$ .

i) Wenn  $i = j$ :  $\varepsilon_{ijk}\varepsilon_{klm} = 0$ .  $\delta_{il}\delta_{jm} - \delta_{im}\delta_{jl} = \delta_{il}\delta_{im} - \delta_{im}\delta_{il} = 0$  (ohne Summe über  $i$ )

(Wenn  $l = m = i$ ,  $\delta_{il}\delta_{im} - \delta_{im}\delta_{il} = 1 - 1 = 0$  und sonst,  $\delta_{il}\delta_{im} - \delta_{im}\delta_{il} = 0 - 0 = 0$ )

ii) Wenn  $i \neq j$ :  $\varepsilon_{ijk}$  ist nur für ein  $k \in \{1, 2, 3\}$  ungleich null ( $k \neq i$  und  $k \neq j$ ), dementsprechend ist auch in der Summe  $\varepsilon_{ijk}\varepsilon_{klm}$  höchstens ein Term ungleich null.

ii-a) Wenn  $l = i$  und  $m = j$  (z.B.  $i = l = 1, j = m = 2, k = 3$ ):  $\varepsilon_{ijk}\varepsilon_{klm} = \varepsilon_{ijk}\varepsilon_{kij} = \varepsilon_{ijk}\varepsilon_{ijk} = 1$

$\delta_{il}\delta_{jm} - \delta_{im}\delta_{jl} = \delta_{ii}\delta_{jj} - \delta_{ij}\delta_{ji} = 1$  (ohne Einsteinsche Summenkonvention)

ii-b) Wenn  $l = j$  und  $m = i$  (z.B.  $i = m = 1, j = l = 2, k = 3$ ):  $\varepsilon_{ijk}\varepsilon_{klm} = \varepsilon_{ijk}\varepsilon_{kji} = -\varepsilon_{ijk}\varepsilon_{ijk} = -1$

$\delta_{il}\delta_{jm} - \delta_{im}\delta_{jl} = \delta_{ij}\delta_{ji} - \delta_{ii}\delta_{jj} = -1$  (ohne Einsteinsche Summenkonvention)

ii-c) Sonst ( $l = m$  und/oder  $\{i, j, l, m\} = \{1, 2, 3\}$ ):  $\varepsilon_{ijk}\varepsilon_{klm} = 0$  und  $\delta_{il}\delta_{jm} - \delta_{im}\delta_{jl} = 0$

**Alternative Lösung I:**  $\varepsilon_{ijk} = \varepsilon_{abk}\delta_{ia}\delta_{jb}$  und  $\varepsilon_{klm} = \varepsilon_{lmk} = \varepsilon_{cdk}\delta_{lc}\delta_{md}$

$$\varepsilon_{ijk}\varepsilon_{klm} = \varepsilon_{abk}\delta_{ia}\delta_{jb}\varepsilon_{cdk}\delta_{lc}\delta_{md} = \varepsilon_{abk}\varepsilon_{cdk}\delta_{ia}\delta_{jb}\delta_{lc}\delta_{md}$$

Für die Summenindizes  $a, b, c, d \in \{1, 2, 3\}$  unterscheiden wir zwischen den folgenden Fällen:

i)  $\{a, b, c, d\} = \{e\} \subset \{1, 2, 3\}$ , daraus folgt direkt  $\varepsilon_{abk} = \varepsilon_{cdk} = 0$  für  $k = 1, 2, 3$ .

ii)  $\{a, b, c, d\} = \{1, 2, 3\}$ , daraus folgt  $\varepsilon_{abk}\varepsilon_{cdk} = 0$  da  $k \in \{a, b, c, d\}$  für den Summenindex  $k = 1, 2, 3$ .

iii)  $\{a, b, c, d\} = \{e, f\} \subset \{1, 2, 3\}$  ( $e \neq f$ ) wir unterscheiden:

iiia) Falls  $a = b$  oder  $c = d$  gilt  $\varepsilon_{abk}\varepsilon_{cdk} = 0$  für  $k = 1, 2, 3$ .

iiib) Es bleiben die Fälle  $c = a \neq d = b$  bzw.  $c = b \neq d = a$ :

Wenn  $c = a \neq d = b$ , dann  $\varepsilon_{abk}\varepsilon_{cdk} = \underbrace{\varepsilon_{abk}\varepsilon_{abk}} = 1$  und

wenn  $c = b \neq d = a$ ,  $\varepsilon_{abk}\varepsilon_{cdk} = \underbrace{\varepsilon_{abk}\varepsilon_{bak}} = -1$ .

Summe nur über  $k$

Unter Berücksichtigung dieser Fälle für die Summenindizes  $a, b, c, d$  in der Summe  $\varepsilon_{abk}\varepsilon_{cdk}\delta_{ia}\delta_{jb}\delta_{lc}\delta_{md}$ , erhalten wir  $\varepsilon_{ijk}\varepsilon_{klm} = \delta_{ia}\delta_{jb}\delta_{la}\delta_{mb} - \delta_{ia}\delta_{jb}\delta_{lb}\delta_{ma} = \delta_{il}\delta_{jm} - \delta_{im}\delta_{jl}$

**Alternative Lösung II:**  $\mathbf{e}_i \times \mathbf{e}_j = \varepsilon_{ijk}\mathbf{e}_k \rightarrow \varepsilon_{ijk} = \mathbf{e}_i \times \mathbf{e}_j = \det \begin{pmatrix} \mathbf{e}_i & \mathbf{e}_j & \mathbf{e}_k \end{pmatrix}$

$$\varepsilon_{ijk}\varepsilon_{klm} = \det \begin{pmatrix} \mathbf{e}_i & \mathbf{e}_j & \mathbf{e}_k \end{pmatrix} \det \begin{pmatrix} \mathbf{e}_k & \mathbf{e}_l & \mathbf{e}_m \end{pmatrix} = \det \begin{pmatrix} \mathbf{e}_i & \mathbf{e}_j & \mathbf{e}_k \end{pmatrix}^T \det \begin{pmatrix} \mathbf{e}_k & \mathbf{e}_l & \mathbf{e}_m \end{pmatrix}$$

$$= \det \left( \begin{pmatrix} \mathbf{e}_i & \mathbf{e}_j & \mathbf{e}_k \end{pmatrix}^T \begin{pmatrix} \mathbf{e}_k & \mathbf{e}_l & \mathbf{e}_m \end{pmatrix} \right) = \begin{vmatrix} \delta_{ik} & \delta_{il} & \delta_{im} \\ \delta_{jk} & \delta_{jl} & \delta_{jm} \\ \delta_{kk} & \delta_{kl} & \delta_{km} \end{vmatrix}$$

$$= \delta_{ik}\delta_{jl}\delta_{km} + \delta_{jk}\delta_{kl}\delta_{im} + \delta_{kk}\delta_{il}\delta_{jm} - \delta_{kk}\delta_{jl}\delta_{im} - \delta_{ik}\delta_{kl}\delta_{jm} - \delta_{jk}\delta_{il}\delta_{km}$$

$$= \delta_{im}\delta_{jl} + \delta_{jl}\delta_{im} + 3\delta_{il}\delta_{jm} - 3\delta_{jl}\delta_{im} - \delta_{il}\delta_{jm} - \delta_{jm}\delta_{il} = \delta_{il}\delta_{jm} - \delta_{im}\delta_{jl}$$

**Anmerkung (Kronecker-Delta und Levi-Civita):**

Für orthonormale Basis (Rechtssysteme),  $\mathbf{e}_i \cdot \mathbf{e}_j = \delta_{ij}$ ,  $\mathbf{e}_i \times \mathbf{e}_j = \varepsilon_{ijk}\mathbf{e}_k$ ,

### 3.2

a) Wir haben  $\mathbf{a}_1 = \begin{pmatrix} \mathbf{e}_1 & \mathbf{e}_2 \end{pmatrix} \frac{a}{2} \begin{pmatrix} 3 \\ \sqrt{3} \end{pmatrix}$  und  $\mathbf{a}_2 = \begin{pmatrix} \mathbf{e}_1 & \mathbf{e}_2 \end{pmatrix} \frac{a}{2} \begin{pmatrix} 3 \\ -\sqrt{3} \end{pmatrix}$ ,

Die Vektoren  $\mathbf{w}^1 = \begin{pmatrix} \sqrt{3} & 3 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} \mathbf{e}^1 \\ \mathbf{e}^2 \end{pmatrix}$  und  $\mathbf{w}^2 = \begin{pmatrix} -\sqrt{3} & 3 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} \mathbf{e}^1 \\ \mathbf{e}^2 \end{pmatrix}$ , stehen jeweils orthogonal auf  $\mathbf{a}_2$  und  $\mathbf{a}_1$ . Berechne  $\mathbf{w}^1 \mathbf{a}_1 = a3\sqrt{3}$  und  $\mathbf{w}^2 \mathbf{a}_2 = -a3\sqrt{3}$ .

Wir erhalten  $\mathbf{b}^1 = \frac{1}{3a} \begin{pmatrix} 1 & \sqrt{3} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} \mathbf{e}^1 \\ \mathbf{e}^2 \end{pmatrix}$  und  $\mathbf{b}^2 = \frac{1}{3a} \begin{pmatrix} 1 & -\sqrt{3} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} \mathbf{e}^1 \\ \mathbf{e}^2 \end{pmatrix}$ .

Alternative :

$$\mathbf{1} = \begin{pmatrix} \mathbf{b}^1 \\ \mathbf{b}^2 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} \mathbf{a}_1 & \mathbf{a}_2 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} b^1_1 & b^1_2 \\ b^2_1 & b^2_2 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} \mathbf{e}^1 \\ \mathbf{e}^2 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} \mathbf{e}_1 & \mathbf{e}_2 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} a^1_1 & a^1_2 \\ a^2_1 & a^2_2 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} b^1_1 & b^1_2 \\ b^2_1 & b^2_2 \end{pmatrix} \frac{a}{2} \begin{pmatrix} 3 & 3 \\ \sqrt{3} & -\sqrt{3} \end{pmatrix}$$

$$\begin{pmatrix} b^1_1 & b^1_2 \\ b^2_1 & b^2_2 \end{pmatrix} = \left[ \frac{a}{2} \begin{pmatrix} 3 & 3 \\ \sqrt{3} & -\sqrt{3} \end{pmatrix} \right]^{-1} = \frac{1}{3a} \begin{pmatrix} 1 & \sqrt{3} \\ 1 & -\sqrt{3} \end{pmatrix}$$

b) Das Volumen des Parallelepipedes :  $V = (\mathbf{a}_1 \times \mathbf{a}_2) \cdot \mathbf{a}_3$  oder  $= (\mathbf{a}_2 \times \mathbf{a}_3) \cdot \mathbf{a}_1 = (\mathbf{a}_3 \times \mathbf{a}_1) \cdot \mathbf{a}_2$

In einer orthonormalen Basis

$$V = (\mathbf{e}_i a^i_1 \times \mathbf{e}_j a^j_2) \cdot \mathbf{e}_k a^k_3 = \varepsilon_{ij\ell} a^i_1 a^j_2 \mathbf{e}^\ell \cdot \mathbf{e}_k a^k_3 = \varepsilon_{ij\ell} a^i_1 a^j_2 \delta^\ell_k a^k_3 = \varepsilon_{ijk} a^i_1 a^j_2 a^k_3$$

**Anmerkung :** Wenn  $(a^i_j)$  die Matrix-Darstellung des Tensors  $\mathbf{A}$  in einer orthonormalen Basis, d.h.  $\mathbf{A} = \begin{pmatrix} \mathbf{a}_1 & \mathbf{a}_2 & \mathbf{a}_3 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \mathbf{e}_1 & \mathbf{e}_2 & \mathbf{e}_3 \end{pmatrix} (a^i_j)$ , ist das Volumen  $V$  die Determinante der Matrix  $V = |\det(a^i_j)|$  (siehe Bsp.3.1d).

Wenn die Basisvektoren  $\mathbf{e}_i$  ein Rechtssystem bilden, gilt  $V > 0$  und ist das Volumen  $V$ .

Wenn  $|V| > 0$ , sind die Vektoren  $\{\mathbf{a}_1, \mathbf{a}_2, \mathbf{a}_3\}$  linear unabhängig.

Wenn  $V = 0$ , sind drei Vektoren in einer zwei-dimensionalen Ebene oder in einer ein-dimensionalen Linie.  
→ linear abhängig.

c)  $\mathbf{b}^1 \cdot \mathbf{a}_2 = \mathbf{b}^1 \cdot \mathbf{a}_3 = 0 \rightarrow \mathbf{b}^{1T} = C \mathbf{a}_2 \times \mathbf{a}_3$  ( $C$  : Normierungsfaktor)

Normierung des Vektors  $\mathbf{b}_1$  :  $1 = \mathbf{b}^1 \cdot \mathbf{a}_1 = C (\mathbf{a}_2 \times \mathbf{a}_3)^T \cdot \mathbf{a}_1 \rightarrow C = 1 / ((\mathbf{a}_2 \times \mathbf{a}_3)^T \cdot \mathbf{a}_1) \equiv 1/V$

→  $\mathbf{b}^1 = \frac{1}{V} (\mathbf{a}_2 \times \mathbf{a}_3)^T$

In ähnlicher Weise  $\mathbf{b}^2 = \frac{1}{V} (\mathbf{a}_3 \times \mathbf{a}_1)^T$  und  $\mathbf{b}^3 = \frac{1}{V} (\mathbf{a}_1 \times \mathbf{a}_2)^T$

Anmerkung :  $\mathbf{B} = \begin{pmatrix} \mathbf{b}^1 \\ \mathbf{b}^2 \\ \mathbf{b}^3 \end{pmatrix} = \frac{1}{V} \begin{pmatrix} (\mathbf{a}_2 \times \mathbf{a}_3)^T \\ (\mathbf{a}_3 \times \mathbf{a}_1)^T \\ (\mathbf{a}_1 \times \mathbf{a}_2)^T \end{pmatrix}$  ist die Inverse des Tensors  $\mathbf{A} = \begin{pmatrix} \mathbf{a}_1 & \mathbf{a}_2 & \mathbf{a}_3 \end{pmatrix}$

**Anmerkung :** Das reziproke Gitter wird in der Kristallographie verwendet. In der Festkörperphysik ist das reziproke Gitter konventionell mit dem Faktor  $2\pi$  definiert, d.h.  $\mathbf{k}^i = 2\pi\mathbf{b}^i$ . Die Vektoren  $\mathbf{k}^i$  entsprechen den Wellenvektoren im  $k$ -Raum ( $k = 2\pi/\lambda$  mit der Wellenlänge  $\lambda$ ).

### 3.3

a) Berechne  $\mathbf{w} = \mathbf{A}\mathbf{x}$ , die Vektoren  $\mathbf{x}$  und  $\mathbf{w} = (-1, 7, 4)^T$  spannen den Vektorraum  $V$  auf.

Es gibt verschiedene Methoden, um eine Orthogonalbasis zu bilden. (Es gibt auch unendliche viele Auswahlen der Basis).

**1. Methode :** Der Basisvektor  $\mathbf{v}$  im Vektorraum  $V^\top = \mathbb{R}^1$  ist orthogonal auf dem Vektorraum  $V$ ,

$\mathbf{v} \propto \mathbf{x} \times \mathbf{w}$ , z.B.  $\mathbf{v} = (-5, -3, 4)$

Wir nehmen an, dass  $\mathbf{e}_1 \propto \mathbf{x} + \mathbf{w} = (0, 8, 6)$  ein orthonormaler Basisvektor in  $V$  sei. Der zweite Basisvektor ist orthogonal auf den Vektoren  $\mathbf{e}_1$  und  $\mathbf{v}$ , d.h.  $\mathbf{e}_2 \propto \mathbf{e}_1 \times \mathbf{v} = (50, -30, 40)$

Mit Normierung  $\mathbf{e}_1 = (1/5)(0, 4, 3)$  und  $\mathbf{e}_2 = (1/(5\sqrt{2}))(5, -3, 4)$

**2. Methode** : Das Gram-Schmidt Verfahren.  $\mathbf{y} = \mathbf{w} - (\mathbf{x}^\top \mathbf{w})/(\mathbf{x}^\top \mathbf{x})\mathbf{x}$ , wir erhalten  $\mathbf{y} = (2/3)(-5, 7, -1)^\top$ . Somit ist  $\{\mathbf{x}, \mathbf{y}\}$  eine Orthogonalbasis. Falls  $\mathbf{w}$  und  $\mathbf{x}$  linear abhängig wären, würde beim orthogonalisieren der Fall  $\mathbf{y} = 0$  auftreten, und der Vektor  $\mathbf{y}$  kann nicht normiert werden. Für das gegebene Beispiel erhalten wir  $\mathbf{y} \neq 0$ , und die Menge  $M$  spannt einen 2-dimensionalen Vektorraum auf.

Erhalte eine Orthonormalbasis durch normieren  $\mathbf{e}'_1 = \mathbf{x}/\|\mathbf{x}\|$ ,  $\mathbf{e}'_2 = \mathbf{y}/\|\mathbf{y}\|$ , wobei  $\|\mathbf{x}\|^2 = 6$  und  $\|\mathbf{y}\|^2 = 100/3$ .

**3. Methode** : Angenommen, dass  $\mathbf{x}$  und  $\mathbf{w}$  als eine (nicht-orthonormale) Basis sei, d.h.  $\mathbf{f}_1 = \mathbf{x}$  und  $\mathbf{f}_2 = \mathbf{w}$ .

$$\mathbf{f}_i \mathbf{f}_j = \begin{pmatrix} 6 & 14 \\ 14 & 66 \end{pmatrix}_{ij} = g_{ij} \text{ (metrischer Tensor)}$$

Weil  $(g_{ij})$  eine symmetrische Matrix ist, kann die Matrix wie  $(g_{ij}) = \mathbf{U} \begin{pmatrix} \lambda_1 & 0 \\ 0 & \lambda_2 \end{pmatrix} \mathbf{U}^\top$  mit einer orthonormalen Matrix ( $\mathbf{U}\mathbf{U}^\top = \mathbf{1}$ ) zerlegt werden. Sei  $\mathbf{T} = \begin{pmatrix} 1/\sqrt{\lambda_1} & 0 \\ 0 & 1/\sqrt{\lambda_2} \end{pmatrix} \mathbf{U}^\top$ .  $\mathbf{e}''_i = t_i^j \mathbf{f}_j$  bildet eine orthonormale Basis.  $(\mathbf{e}''_i \mathbf{e}''_j = t_i^k t_j^\ell \mathbf{f}_k \mathbf{f}_\ell = t_i^k g_{k\ell} t_j^\ell = (\mathbf{T} \mathbf{g} \mathbf{T}^\top)_{ij} = \delta_{ij})$

Obwohl die Rechnung sehr herausfordernd ist, ergibt  $\mathbf{e}''_1 = 1/(2\sqrt{822 + 4\sqrt{274}})(-22 + \sqrt{274}, 34 + \sqrt{274}, -2 + 2\sqrt{274})$  und  $\mathbf{e}''_2 = 1/(2\sqrt{822 - 4\sqrt{274}})(-22 - \sqrt{274}, 34 - \sqrt{274}, -2 - 2\sqrt{274})$

(Die letzte Methode ist typischerweise für numerische Rechnungen geeignet.)

b) Für die Orthonormalprojektion auf  $V$  haben wir  $\mathbf{E}_V = |\mathbf{e}_1\rangle\langle\mathbf{e}_1| + |\mathbf{e}_2\rangle\langle\mathbf{e}_2| = \mathbf{e}_1 \mathbf{e}_1^\top + \mathbf{e}_2 \mathbf{e}_2^\top$ , einsetzen ergibt

$$\mathbf{E}_V = \frac{1}{50} \begin{pmatrix} 25 & -15 & 20 \\ -15 & 41 & 12 \\ 20 & 12 & 34 \end{pmatrix}. \text{ (Das Ergebnis ist unabhängig von Basis, z.B. } \mathbf{e}_i, \mathbf{e}'_i \text{ oder } \mathbf{e}''_i \text{)}$$

Die Projektion auf  $V^\perp$  ergibt sich aus  $\mathbf{E}_{V^\perp} = \mathbf{I} - \mathbf{E}_V$ .

Alternativ :  $\mathbf{1} = |\mathbf{e}_1\rangle\langle\mathbf{e}_1| + |\mathbf{e}_2\rangle\langle\mathbf{e}_2| + |\mathbf{e}_3\rangle\langle\mathbf{e}_3|$ ,  $\mathbf{E}_V = \mathbf{1} - |\mathbf{e}_3\rangle\langle\mathbf{e}_3| = \mathbf{1} - \frac{|\mathbf{v}\rangle\langle\mathbf{v}|}{\langle\mathbf{v}|\mathbf{v}\rangle}$

c) Definiere eine Matrix  $\mathbf{B} = 2\mathbf{I} - \mathbf{A} + \mathbf{A}^2$ , somit gilt  $\mathbf{B}\mathbf{x} = g(\mathbf{A})\mathbf{x}$  und definiere  $\mathbf{C} = 2\mathbf{I} - \mathbf{A}$ , somit gilt  $\mathbf{C}\mathbf{x} = g_1(\mathbf{A})\mathbf{x}$ . Wir erhalten  $\mathbf{B}\mathbf{x} = (-2, 8, 0)^\top$ ,  $\mathbf{E}_V \mathbf{B}\mathbf{x} = (1/25)(-85, 179, 28)^\top$  und  $\mathbf{C}\mathbf{x} = (3, -5, 0)^\top$ .

#### Anmerkung zu Anwendungen:

Die Exponentialfunktion einer Matrix  $t\mathbf{A} \in \mathbb{C}^{n \times n}$  (wobei  $t \in \mathbb{R}$  einen Zeitschritt darstellt) angewendet an einen Vektor  $\mathbf{x} \in \mathbb{C}^n$  lautet  $\exp(t\mathbf{A})\mathbf{x}$  und ist über die Reihendarstellung der Exponentialfunktion definiert. Die Matrixexponentialfunktion ist zur Lösung einer Differentialgleichungen relevant, wobei  $\mathbf{x}$  dann der Startvektor der Differentialgleichung ist. Falls  $\mathbf{A}$  eine große Matrix ist, dann lässt sich  $\exp(t\mathbf{A})\mathbf{x}$  aufgrund von hohem Rechenaufwand im allgemeinen nicht direkt auswerten. Eine Abschätzung mit Hilfe der Polynomen  $\mathbf{x}, \mathbf{A}\mathbf{x}, \dots, \mathbf{A}^k \mathbf{x}$  lässt sich aber meistens effizient berechnen, z.B.  $\exp(t\mathbf{A})\mathbf{x} \approx \mathbf{x} + t\mathbf{A}\mathbf{x}$  (explizites Eulerverfahren mit Zeitschritt  $t$ ). Im Vektorraum  $p(\mathbf{A})\mathbf{x}$ , wobei  $p$  ein Polynom vom Grad  $k$  ist, lässt sich die 'beste' Abschätzung mit Hilfe einer Orthonormalbasis darstellen. Für eine Orthogonalprojektion  $\mathbf{E}$  auf den entsprechenden Raum (ähnlich wie in 2.2 a-c) erhalten wir

$$\|\mathbf{E} \exp(t\mathbf{A})\mathbf{x} - \exp(t\mathbf{A})\mathbf{x}\| = \min_{\mathbf{v} \in V} \|\mathbf{v} - \exp(t\mathbf{A})\mathbf{x}\|.$$

Die zugrundeliegende Idee so einer 'Bestabschätzung' ist für Arnoldi und Lanczos Verfahren zur Abschätzung von Matrixfunktionen in der Praxis relevant (near-optimality property).

Betrachte auch Aufgabe in c), wir haben

$$\|\mathbf{E}_V g(\mathbf{A})\mathbf{x} - g(\mathbf{A})\mathbf{x}\| = 1.9799 \text{ und } \|(2\mathbf{I} - \mathbf{A})\mathbf{x} - g(\mathbf{A})\mathbf{x}\| = 13.9284.$$

Daher, der Vektor  $\mathbf{E}_V g(\mathbf{A})\mathbf{x} \in V$  liegt näher an  $g(\mathbf{A})\mathbf{x} \notin V$ , als die simple Abschätzung  $(2\mathbf{I} - \mathbf{A})\mathbf{x} \in V$ .

d)  $|\mathbf{e}_k\rangle\langle\mathbf{e}_\ell|$  lässt sich als  $\mathbf{E} = e_{ij} |\mathbf{e}_i\rangle\langle\mathbf{e}_j|$  schreiben, wobei  $e_{ij} = \langle\mathbf{e}_i|\mathbf{E}|\mathbf{e}_j\rangle = \langle\mathbf{e}_i|\mathbf{e}_k\rangle\langle\mathbf{e}_\ell|\mathbf{e}_j\rangle = \delta_{ik}\delta_{\ell j}$ . Für die Projektion  $\mathbf{P} = p_{ij} |\mathbf{e}_i\rangle\langle\mathbf{e}_j|$  erhalten wir also eine Matrix  $(p_{ij})$  deren untere Nebendiagonale eins ist, ansonsten null. Für  $\mathbf{P}^2$  verschieben sich eins Einträge in die zweite untere Nebendiagonale, etc. Z.B. Einfacher Fall für  $n = 3$ ,

$$\mathbf{P} \rightarrow (p_{ij}) = \begin{pmatrix} 0 & 0 & 0 \\ 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \end{pmatrix}, \mathbf{P}^2 \rightarrow (p_{ik} p_{kj}) = \begin{pmatrix} 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 \\ 1 & 0 & 0 \end{pmatrix} \text{ und } \mathbf{P}^3 \rightarrow (p_{ik} p_{k\ell} p_{\ell j}) = 0.$$

Für allgemeine Dimension  $n$  ergibt sich der Beweis durch vollständige Induktion:

**Induktionsstart:**  $(p_{ij})$  ist eine Matrix mit unterer Nebendiagonale eins und null sonst, daher  $p_{ij} = 1$  für  $j + 1 = i$ .

**Induktionsannahme:** Für  $1 < k < n - 1$ , sei  $\Theta = \mathbf{P}^k$  mit Matrix  $(\theta_{ij})$ . Annahme:  $\theta_{ij} = 1$  für  $j + k = i$  und null sonst.

**Induktionsschritt**  $k \rightarrow k+1$ :  $\Theta' = \mathbf{P}^{k+1} = \Theta\mathbf{P}$  mit Matrixeinträgen  $\theta'_{ij} = \theta_{il}p_{lj}$ . Laut Induktionsannahme für  $k$  gilt  $\theta_{ij} = 1$  für  $j + k = i$  und laut Induktionsstart gilt  $p_{ij} = 1$  für  $j + 1 = i$ . Daraus ergibt sich  $\theta'_{ij} = \theta_{il}p_{lj} = 1$  für  $j + k + 1 = i$  und null sonst. Daher, Induktionsannahme ist für  $k + 1$  erfüllt.

Aus der vollständigen Induktion folgt nun, dass die Darstellung in der Induktionsannahme für  $k = 1, \dots, n$  gilt, daher: die Projektion  $\mathbf{P}^{n-1}$  entspricht in Matrixdarstellung  $(p'_{ij})$  mit  $p'_{n1} = 1$  und null sonst.  $\mathbf{P}^n = \mathbf{P}^{n-1}\mathbf{P}$  entspricht der Matrixdarstellung  $(p'_{il}p_{lj})$  mit  $p'_{il}p_{lj} = 0$ .

e) Sei  $\mathbf{x} = x_i\mathbf{e}_i$  für  $i = 1, \dots, n$ . Dann gilt  $\mathbf{P}\mathbf{x} = \sum_{j=1}^k \sum_{i=1}^n x_i|\mathbf{e}_j\rangle\langle\mathbf{e}_j|\mathbf{e}_i\rangle = \sum_{j=1}^k x_j|\mathbf{e}_j\rangle$ . Setze ein,

$$\langle\mathbf{P}\mathbf{x}, \mathbf{x}\rangle = \langle\sum_{j=1}^k x_j\mathbf{e}_j, \sum_{i=1}^n x_i\mathbf{e}_i\rangle = \sum_{j=1}^k x_jx_j \text{ und } \|\mathbf{x}\|^2 = x_jx_j.$$

Für den Fall  $k = n$  ist  $V \setminus V_k$  die leere Menge und wir müssen nur den Fall  $x \in V_k$  berücksichtigen. Die gewünschte Aussage folgt aus den Darstellungen oben, bzw. weil  $\mathbf{P} = \mathbf{I}$  für  $k = n$ .

Sei  $k < n$ . Wir erhalten  $\|\mathbf{x}\|^2 - \langle\mathbf{P}\mathbf{x}, \mathbf{x}\rangle = \sum_{j=k+1}^n x_jx_j$ .

Für  $\mathbf{x} \in V_k$  gilt  $x_j = 0$  für  $j = k + 1, \dots, n$  und die Identität aus der Angabe ist erfüllt. Für  $\mathbf{x} \in V \setminus V_k$  und falls  $k < n$  gilt  $x_j \neq 0$  für mindestens ein  $j \in \{k + 1, \dots, n\}$ , und daher,  $\langle\mathbf{P}\mathbf{x}, \mathbf{x}\rangle < \|\mathbf{x}\|^2$ .