

1.7 Eigenwerte und Eigenvektoren [Arfken 3.5]

Laut Kapitel 1.6 brauchen Vektoren nicht unbedingt im \mathbb{R}^n zu leben; im Allgemeinen benötigt man sogar "unendlich viel" Information, um einen Vektor als Tabelle darzustellen (vgl. Kapitel 2, Funktionenräume).

Ein wichtiger Spezialfall ist allerdings, dass $V \subset \mathbb{K}^n$ gilt. In diesem Fall bleiben fast alle früheren Aussagen aus Kapiteln 1.1-5 unverändert; hier noch eine kurze Zusammenfassung dazu:

- * Ein Vektor kann als $\vec{v} = \begin{pmatrix} v_1 \\ v_n \end{pmatrix} = \sum_{i=1}^n v_i \vec{e}_i$ dargestellt werden; hier sind $v_i \in \mathbb{K}$ und $\vec{e}_i := \begin{pmatrix} 0 \\ \vdots \\ 1 \\ \vdots \\ 0 \end{pmatrix} \leftarrow i\text{-te Stelle}$, wobei "1" das Einselement bzgl. Multiplikation von \mathbb{K} ist.

- * Eine Matrix einer Abbildung bzgl. Standardbasis wird als $A := (\vec{a}_1, \dots, \vec{a}_n)$ definiert, mit $\vec{a}_i := A(\vec{e}_i)$.
- * Lineare Unabhängigkeit: $\sum_{i=1}^n \lambda_i \vec{u}_i = \vec{0} \Leftrightarrow \lambda_i = 0 \forall i$, wobei "0" das Einselement bzgl. Addition von \mathbb{K} ist.
- * Wenn lineare Unabhängigkeit vorhanden ist und $(\vec{u}_1, \dots, \vec{u}_n)$ den ganzen Vektorraum aufspannen, geht es um eine Basis.

- * Matrix bzgl. beliebiger Basis:

$$\Phi(\vec{a}_1, \dots, \vec{a}_n)(\vec{e}_i) = \vec{u}_i, \quad i=1, \dots, n$$

$$\Phi(\vec{v}_1, \dots, \vec{v}_m)(\vec{e}_j) = \vec{v}_j, \quad j=1, \dots, m$$

$$\Leftrightarrow A := \Phi^{-1}(\vec{v}_1, \dots, \vec{v}_m) \circ \varphi \circ \Phi(\vec{a}_1, \dots, \vec{a}_n)$$

$$\begin{array}{ccc} U & \xrightarrow{\varphi} & V \\ \cong \Phi(\vec{a}_1, \dots, \vec{a}_n) & & \cong \Phi(\vec{v}_1, \dots, \vec{v}_m) \\ \mathbb{K}^n & \xrightarrow{A} & \mathbb{K}^m \end{array}$$

Es gilt insbesondere:

$$\begin{aligned} \varphi(\vec{u}_i) &= (\Phi(\vec{v}_1, \dots, \vec{v}_m) \circ A \circ \Phi^{-1}(\vec{a}_1, \dots, \vec{a}_n))(e_i) \\ &= \Phi(\vec{v}_1, \dots, \vec{v}_m)(A(\Phi^{-1}(\vec{a}_1, \dots, \vec{a}_n)(e_i))) \\ &= \Phi(\vec{v}_1, \dots, \vec{v}_m)(A(e_i)) = \Phi(\vec{v}_1, \dots, \vec{v}_m)(a_j e_j) = a_j \vec{v}_j. \end{aligned}$$

- * Wenn $V \subset \mathbb{K}^n$ kann eine "Dimension" definiert werden, als Anzahl der Basisvektoren.

- * Die Hauptregeln bzgl. Determinante bleiben unverändert.

- * Das Skalarprodukt kann zwar definiert werden, aber hier werden bestimmte Verallgemeinerungen nötig; mehr dazu im Kapitel 1.9.

- * Das Kreuzprodukt dagegen kommt in der Regel nur bei $V = \mathbb{R}^3$ vor.

Operator: Wenn V ein \mathbb{K} -Vektorraum ist, wird eine lineare Abbildung $\varphi: V \rightarrow V$ ein "Operator" genannt.

Eigenraum: Ein Element $\lambda \in \mathbb{K}$ heißt ein Eigenwert des Operators φ , wenn es einen Vektor $\vec{v} \in V \setminus \{\vec{0}\}$ mit

$$\varphi(\vec{v}) = \lambda \vec{v}$$

gibt. Ein solcher Vektor heißt dann Eigenvektor von φ zum Eigenwert λ . Zusammen mit dem Nullvektor bilden die Eigenvektoren zu λ (es gibt oft mehrere!) den Eigenraum

$$E_\lambda := \text{Kern}(\varphi - \lambda \text{id}_V) ;$$

wenn $\vec{v} \in E_\lambda$, gilt $(\varphi - \lambda \text{id}_V)(\vec{v}) = \varphi(\vec{v}) - \lambda \vec{v} = \vec{0}$.

Die Dimension von E_λ heißt die "geometrische" Vielfachheit von λ .

Eine wichtige Frage (vgl. Seite 28) besteht darin, ob V als direkte Summe von Eigenräumen dargestellt werden kann. Hierzu zuerst einige Beobachtungen:

* Gilt $\lambda \neq \mu$, dann ist $E_\lambda \cap E_\mu = \{\vec{0}\}$, d.h. $E_\lambda + E_\mu = E_\lambda \oplus E_\mu$.

$$\left(\begin{array}{l} \text{Beweis: } \vec{v} \in E_\lambda \wedge \vec{v} \in E_\mu \\ \Leftrightarrow \varphi(\vec{v}) = \lambda \vec{v} \wedge \varphi(\vec{v}) = \mu \vec{v} \\ \Rightarrow \vec{0} = \varphi(\vec{v}) - \varphi(\vec{v}) = \underbrace{(\lambda - \mu)}_{\neq 0} \vec{v} \Rightarrow \vec{v} = \vec{0} \quad \square . \end{array} \right)$$

* Mit mehreren unterschiedlichen Eigenwerten ist dementsprechend $E_{\lambda_1} + E_{\lambda_2} + \dots + E_{\lambda_r} = E_{\lambda_1} \oplus E_{\lambda_2} \oplus \dots \oplus E_{\lambda_r}$.

* Hat man je eine Basis $(\vec{v}_1^1, \dots, \vec{v}_{d_1}^1, \vec{v}_1^2, \dots, \vec{v}_{d_2}^2, \dots, \vec{v}_1^r, \dots, \vec{v}_{d_r}^r)$ für alle E_{λ_i} (d.h. dem E_{λ_i}), so ergibt also

$$(\vec{v}_1^1, \dots, \vec{v}_{d_1}^1, \vec{v}_1^2, \dots, \vec{v}_{d_2}^2, \dots, \vec{v}_1^r, \dots, \vec{v}_{d_r}^r)$$

eine Basis für $E_{\lambda_1} \oplus E_{\lambda_2} \oplus \dots \oplus E_{\lambda_r}$.

* Weil diese eine Basis ist, d.h. alle Basisvektoren linear unabhängig sind, so gilt

$$\sum_{i=1}^r \dim E_{\lambda_i} \leq \dim V.$$

* Wenn $V \subset \mathbb{K}^n$ besitzt der Operator also höchstens n verschiedene Eigenwerte!

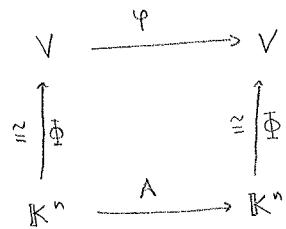
Wie bestimmt man die Eigenwerte und Eigenvektoren in der Praxis?

- (i) Man betrachte die entsprechende Matrix A.
Diese besitzt dieselben Eigenwerte:

$$\begin{aligned} A &= \Phi^{-1} \circ \varphi \circ \Phi \\ \Leftrightarrow A \circ \Phi^{-1} &= \Phi^{-1} \circ \varphi \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} \Leftrightarrow (A \circ \Phi^{-1})(\vec{v}) &= (\Phi^{-1} \circ \varphi)(\vec{v}) = \Phi^{-1}(\varphi(\vec{v})) \\ &= \Phi^{-1}(\lambda \vec{v}) = \lambda \Phi^{-1}(\vec{v}), \end{aligned}$$

d.h. $\Phi^{-1}(\vec{v})$ ist Eigenvektor von A zum Eigenwert λ .



- (ii) Sei $\vec{x} := \Phi^{-1}(\vec{v})$. Es folgt:

$$A \vec{x} = \lambda \vec{x}$$

$$\Leftrightarrow (A - \lambda E) \vec{x} = \vec{0}$$

$$\Leftrightarrow \vec{x} \in \text{Kern}(A - \lambda E)$$

Seite 10: $\vec{x} \neq \vec{0}$ nur bei $\det(A - \lambda E) = 0$!

- (iii) Man konstruiere also das charakteristische Polynom der Matrix A,

$$P_A(\lambda) := \det(A - \lambda E).$$

Die Eigenwerte sind seine Nullstellen!

- (iv) Um den entsprechenden Eigenraum, d.h. die Vektoren \vec{x} zu bestimmen, lösre man das lineare Gleichungssystem

$$(A - \lambda E) \vec{x} = \vec{0}.$$

Die Anzahl unabhängiger Lösungen ergibt die geometrische Vielfachheit:
 $\dim \text{Ex} = \dim \text{Kern}(A - \lambda E)$.

- (v) Die „abstrakten“ Eigenvektoren $\vec{v} \in V$ erhält man durch $\vec{v} = \Phi(\vec{x})$.

Bemerkung:

Ob eine gegebene Matrix Eigenwerte besitzt oder nicht, hängt von der Wahl von K ab.

Bei $K = \mathbb{C}$ garantiert der Fundamentalsatz der Algebra (vgl. Seite 23), dass $P_A(\lambda)$ Nullstellen hat; bei $K = \mathbb{R}$ ist dies nicht unbedingt der Fall.

Diagonalisierbarkeit:

Ein Operator $\varphi: V \rightarrow V$ auf einem endlichdimensionalen Vektorraum heißt diagonalisierbar, wenn V eine Basis aus Eigenvektoren von φ besitzt.

Anders ausgedrückt: $V = E_{\lambda_1} \oplus \dots \oplus E_{\lambda_r}$, oder

$$\dim V = \sum_{i=1}^r \dim E_{\lambda_i}.$$

Insbesondere ist jeder Operator mit $n = \dim V$ verschiedenen Eigenwerten diagonalisierbar.

Was bedeutet das in der Praxis?

Wenn φ diagonalisierbar ist, wähle \vec{v}_i mit Eigenwerten λ_i , als die Basisvektoren von V . Es folgt:

$$\varphi(\vec{x}) = \varphi\left(\sum x_i \vec{v}_i\right) = \sum x_i \varphi(\vec{v}_i) = \sum x_i \lambda_i \vec{v}_i,$$

d.h. sehr einfache Wirkung! Und auch:

$$\begin{aligned} A(\vec{e}_i) &= (\Phi^{-1} \circ \varphi \circ \Phi)(\vec{e}_i) = \Phi^{-1}(\varphi(\Phi(\vec{e}_i))) \\ &= \Phi^{-1}(\varphi(\vec{v}_i)) = \Phi^{-1}(\lambda_i \vec{v}_i) = \lambda_i \Phi^{-1}(\vec{v}_i) \\ &= \lambda_i \vec{e}_i \quad (\text{keine Summen!}), \end{aligned}$$

$$\text{d.h. } A = \begin{pmatrix} \lambda_1 & & & \\ & \lambda_2 & & 0 \\ & & \ddots & \\ 0 & & & \ddots & \lambda_n \end{pmatrix}.$$

Mathematische Ergänzung: Sei V ein n -dimensionaler komplexer Vektorraum.

Dann ist das charakteristische Polynom von der Gestalt

$$P_A(\lambda) = (-1)^n \prod_{i=1}^r (\lambda - \lambda_i)^{m_i},$$

mit wohlbestimmten $m_i \geq 1$, welche die „algebraischen“ Vielfachheiten der Eigenwerte heißen. Es folgt aus Linearfaktorzerlegung (Seite 23), dass $\sum_{i=1}^r m_i = n$ gilt. Im Allgemeinen erfüllen die geometrischen Vielfachheiten $d_i = \dim E_{\lambda_i}$ die Ungleichungen $d_i \leq m_i$; die Matrix ist diagonalisierbar wenn $d_i = m_i \forall i=1, \dots, r$.