

# 1 Eigenwerte und Eigenvektoren

## 1.1 Eigenwerte und Eigenwerte von Matrizen und linearen Abbildungen

Wir betrachten lineare Abbildungen mit  $F : V \rightarrow V, x \mapsto Fx$  eines endlich-dimensionalen Vektorraumes  $V$  in sich und interessieren uns für Vektoren, deren Richtung durch die Abbildung nicht ändert, d.h. sie werden nur um einen Faktor skaliert.

Diese Vektoren heissen **Eigenvektoren**.

Der Faktor um der ein Eigenvektor durch die Abbildung skaliert wird heisst **Eigenwert**.

Eigenwerte charakterisieren wesentliche Eigenschaften linearer Abbildungen, etwa ob ein entsprechendes lineares Gleichungssystem eindeutig lösbar ist oder nicht.

Folgend noch die formellen Definitionen:

**Definition** Die Zahl  $\lambda \in \mathbb{E}$  heisst **Eigenwert** [*eigenvalue*] der linearen Abbildung  $F : V \rightarrow V$ , falls es einen **Eigenvektor** [*eigenvector*]  $v \in V, v \neq 0$  gibt, so dass

$$Fv = \lambda v$$

D.h. der Vektor  $v$  wird durch die Abbildung  $F$  nur um  $\lambda$  skaliert, behält seine Richtung aber bei

Ist  $\lambda$  ein Eigenwert, so ist der zugehörige **Eigenraum** [*eigenspace*]  $E_\lambda$  gleich der um den Nullvektor erweiterten Menge der Eigenvektoren zu  $\lambda$ :

$$E_\lambda := \{v \in V; Fv = \lambda v\}$$

Die Menge aller Eigenwerte von  $F$  heisst **Spektrum** [*spectrum*] von  $F$  und wird mit  $\sigma(F)$  bezeichnet.

Als Abkürzungen für die Begriffe Eigenvektor und Eigenwert schreibt man oft **EV** [*EVec*] und **EW** [*EVal*]

**Lemma 9.2**  $\lambda$  ist genau dann ein Eigenwert von  $F : V \rightarrow V$  wenn der Kern von  $F - \lambda I$  nicht nur aus dem Nullvektor besteht. Der Eigenraum  $E_\lambda$  zu einem Eigenwert  $\lambda$  von  $F$  ist ein vom Nullraum verschiedener Unterraum von  $V$  und zwar

$$E_\lambda = \ker(F - \lambda I)$$

**Definition** Die **geometrische Vielfalt** eines Eigenwerts  $\lambda$  ist gleich der Dimension von  $E_\lambda$

**Korollar 9.3**  $\lambda$  ist genau dann ein Eigenwert von  $\mathbf{A} \in \mathbb{E}^{n \times n}$  wenn  $\mathbf{A} - \lambda \mathbf{I}$  singularär ist. Aus Lemma 9.2 folgt:  $E_\lambda$  besteht aus allen Lösungen  $\mathbf{v}$  des homogenen Gleichungssystems

$$(\mathbf{A} - \lambda \mathbf{I})\mathbf{v} = \mathbf{o}$$

**Definition** Das Polynom

$$\chi_{\mathbf{A}}(\lambda) := \det(\mathbf{A} - \lambda \mathbf{I})$$

heißt **charakteristisches Polynom** der Matrix  $\mathbf{A}$  und die Gleichung

$$\chi_{\mathbf{A}}(\lambda) = 0$$

ist die **charakteristische Gleichung**.

**Definition** Die Summe der Diagonalelemente von  $\mathbf{A}$  nennt man **Spur** von  $\mathbf{A}$ .

**Satz 9.5**  $\lambda \in \mathbb{E}$  ist genau dann Eigenwert der Matrix  $\mathbf{A}$  wenn  $\lambda$  Nullstelle des charakteristischen Polynoms  $\chi_{\mathbf{A}}$  ist, d.h. wenn  $\lambda$  eine Lösung der charakteristischen Gleichung ist.

**Definition** Die **algebraische Vielfachheit** eines Eigenwertes  $\lambda$  ist die Vielfachheit von  $\lambda$  als Nullstelle des charakteristischen Polynoms, d.h. wie oft  $\lambda$  in der Lösung des charakteristischen Polynoms vorkommt (da diese ja auch gleich sein können).

### Algorithmus 9.1 (Berechnung von EW und EV via charakteristisches Polynom)

Um die EW und EV einer Matrix  $\mathbf{A} \in \mathbb{C}^{n \times n}$  zu bestimmen kann man so vorgehen:

1. Berechnung des charakteristischen Polynoms  $\mathcal{X}_{\mathbf{A}}$ :

$$\mathcal{X}_{\mathbf{A}}(\lambda) := \det(\mathbf{A} - \lambda \mathbf{I})$$

2. Berechne die  $n$  Nullstellen  $\lambda_1, \dots, \lambda_n$  des charakteristischen Polynoms bzw. die Lösungen der charakteristischen Gleichung.
3. Bestimme für jeden (verschiedenen) Eigenwert  $\lambda_k$  die Basis des Kernes von  $\mathbf{A} - \lambda_k \mathbf{I}$ , d.h. Berechnung von allen linear unabhängigen Lösungen des singulären homogenen Gleichungssystems

$$(\mathbf{A} - \lambda_k \mathbf{I})\mathbf{v} = \mathbf{0}$$

Um dies zu machen wendet man den Gauss-Algorithmus auf  $\mathbf{A} - \lambda_k \mathbf{I}$  an und bringt diese Matrix so auf Zeilenstufenform und wählt dann von den  $n - r$  (wobei  $r$  der Rang der Matrix ist) freien Parametern der Reihe nach immer einen  $\neq 0$  und die anderen  $= 0$ . Die Dimension  $n - r$  des Lösungsraums ist auch gleich der geometrischen Vielfachheit dieses Eigenwertes.

**Lemma 9.6** Eine (quadratische) Matrix  $\mathbf{A}$  ist genau dann singulär, wenn sie 0 als Eigenwert hat:

$$\mathbf{A} \text{ ist singulär} \iff 0 \in \sigma(\mathbf{A})$$

## 1.2 Ähnlichkeitstransformationen, die Eigenwertzerlegung

**Definition** Zwei Matrizen heißen **ähnlich**, wenn sie bei Verwendung unterschiedlicher Basen die gleiche lineare Abbildung beschreiben. D.h. zwei quadratische Matrizen  $\mathbf{A}, \mathbf{B} \in \mathbb{E}^{n \times n}$  heißen **ähnlich**, wenn es eine reguläre Matrix  $\mathbf{S} \in \mathbb{E}^{n \times n}$  gibt, so dass

$$\mathbf{B} = \mathbf{S}^{-1} \mathbf{A} \mathbf{S} \text{ bzw. } \mathbf{S} \mathbf{B} = \mathbf{A} \mathbf{S}$$

gilt.

Im Falle des kommutativen Diagramms (in Abschnitt 6.5) gilt dann auch:

$$\mathbf{B} = \mathbf{T}^{-1} \mathbf{A} \mathbf{T}, \text{ bzw. } \mathbf{A} = \mathbf{T} \mathbf{B} \mathbf{T}^{-1}$$

d.h. die  $n \times n$ -Matrizen  $\mathbf{A}$  und  $\mathbf{B}$  sind ähnlich. Der Übergang  $\mathbf{A} \rightarrow \mathbf{B} = \mathbf{T}^{-1} \mathbf{A} \mathbf{T}$  wird als **Ähnlichkeitstransformation** bezeichnet.

**Satz 9.7** Ähnliche Matrizen haben *dasselbe charakteristische Polynom*, d.h. sie haben die gleiche Determinante, die gleiche Spur und die gleichen Eigenwerte! Die geometrische und die algebraische Vielfachheit eines Eigenwertes ist bei ähnlichen Matrizen ebenfalls gleich.

**Definition** Eine Basis aus Eigenvektoren von  $F$  (bzw.  $\mathbf{A}$ ) heisst **Eigenbasis**.

### Die Spektralzerlegung / Eigenwertzerlegung

Sei  $V = \mathbb{E}^n$  sowie  $\mathbf{A} \in \mathbb{E}^{n \times n}$

Wenn  $\mathbf{A}$  eine Eigenbasis  $\{v_1, \dots, v_n\}$  besitzt, und dabei  $\lambda_1, \dots, \lambda_n$  die entsprechenden Eigenwerte sind (die ja wie weiter oben beschrieben nicht unbedingt verschieden sein müssen), dann ist  $\mathbf{A}$  ähnlich zu einer diagonalen Matrix  $\Lambda$ :

$$\begin{pmatrix} & & & \\ & \mathbf{A} & & \\ & & & \end{pmatrix} \begin{pmatrix} | & & | \\ v_1 & \dots & v_n \\ | & & | \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} | & & | \\ v_1 & \dots & v_n \\ | & & | \end{pmatrix} \begin{pmatrix} \lambda_1 & 0 & 0 \\ 0 & \ddots & 0 \\ 0 & 0 & \lambda_n \end{pmatrix}$$

Wobei die Matrix bestehend aus den Eigenvektoren  $\mathbf{W}$  und die Diagonalmatrix mit den Eigenwerten auf der Diagonalen  $\Lambda$  genannt wird.

$\mathbf{W}$  ist dabei invertierbar. Daraus folgt:

$$\mathbf{A}\mathbf{W} = \mathbf{W}\Lambda \implies \mathbf{A} = \mathbf{W}\Lambda\mathbf{W}^{-1}$$

Wir sagen  $\mathbf{A}$  ist diagonalisierbar durch  $\mathbf{W}$ .

**Definition**  $\mathbf{A} = \mathbf{W}\Lambda\mathbf{W}^{-1}$  (wie oben) heisst **Spektralzerlegung** oder **Eigenwertzerlegung** von  $\mathbf{A}$ .

**Definition** Eine Matrix  $\mathbf{A}$  zu der es eine Spektralzerlegung mit diagonalem  $\Lambda$  gibt heisst **diagonalisierbar**.

**Definition** Ein Vektor  $\mathbf{w}$ , für den gilt  $\mathbf{w}^T\mathbf{A} = \lambda_k\mathbf{w}^T$  heisst **linker Eigenvektor** von  $\mathbf{A}$ .

**Satz 9.11** Eigenvektoren zu verschiedenen Eigenwerten sind linear unabhängig.

**Satz 9.13** Für jeden Eigenwert gilt: geometrische Vielfachheit  $\leq$  algebraische Vielfachheit

**Satz 9.14**  $\mathbf{A} \in \mathbb{C}^{n \times n}$  ist diagonalisierbar  $\iff$  die geometrische Vielfachheit jedes Eigenwertes von  $\mathbf{A}$  ist gleich seiner algebraischen Vielfachheit.