

# Diagonalisierung; Matrix-Potenzen

nach G.Strang, MIT OpenCourseWare 18.06 Linear Algebra, Lecture 22

M. Gruber

15.12.2009

## Zusammenfassung

Diagonalisierung:  $S^{-1}AS = \Lambda$ .

Matrix-Potenzen:  $A^k \rightarrow ?$ .

Differenzgleichung:  $u_{k+1} = Au_k$ ;  $u_k \rightarrow ?$ .

## Eigenvektormatrix $S$ und Eigenwertmatrix $\Lambda$

Sei  $A$  eine  $n \times n$ -Matrix.

$A$  habe Eigenwerte  $\lambda_1, \dots, \lambda_n$  und linear unabhängige Eigenvektoren  $x_1, \dots, x_n$ .

Schreibe die Eigenvektoren als Spalten in eine Matrix  $S = [x_1 \dots x_n]$ :  $S$  ist invertierbar.

$$\begin{aligned} AS &= [Ax_1 \quad \dots \quad Ax_n] \\ &= [\lambda_1 x_1 \quad \dots \quad \lambda_n x_n] \\ &= [x_1 \quad \dots \quad x_n] \operatorname{diag}(\lambda_1, \dots, \lambda_n) \\ &= S\Lambda. \end{aligned}$$

$S$  heißt "Eigenvektormatrix" und  $\Lambda = \operatorname{diag}(\lambda_1, \dots, \lambda_n)$  "Eigenwertmatrix".

# Diagonalisierung

Ist  $S$  invertierbar, dann ist  $S^{-1}AS = \Lambda$  ("Diagonalisierung") und  $A = S\Lambda S^{-1}$ .

Nach der Diagonalisierung weiß man mehr über das Verhalten von  $A^k$ :

**Satz.** Ist  $|\lambda_i| < 1$  für alle  $i$ , dann konvergiert  $A^k \rightarrow O$  für  $k \rightarrow \infty$ .

*Beweis*

$$\begin{aligned} A^k &= (S\Lambda S^{-1})(S\Lambda S^{-1}) \cdots (S\Lambda S^{-1})(S\Lambda^k S^{-1}) \\ &= S\Lambda(S^{-1}S)\Lambda(S^{-1}S) \cdots (S^{-1}S)\Lambda(S^{-1}S)\Lambda S^{-1} \\ &= S\Lambda^k S^{-1} \rightarrow O \text{ für } k \rightarrow \infty. \end{aligned}$$

□

# Diagonalisierbarkeit

Welche Matrizen sind diagonalisierbar?

**Fakt 1.** *Hat  $A$   $n$  verschiedene Eigenwerte, dann sind die zugehörigen  $n$  Eigenvektoren linear unabhängig (und damit  $S$  invertierbar, folglich  $A$  diagonalisierbar).*

*Beweis* [1], 6.2, 6E

□

**Fakt 2.** *Hat  $A$  mehrfache (engl. repeated) Eigenwerte, dann kann  $A$   $n$  linear unabhängige Eigenwerte haben oder auch nicht.*

**Beispiel 1.**  *$I$  hat  $n$ -fachen Eigenwert 1 und jeder Vektor  $\neq 0$  ist Eigenvektor.*

**Beispiel 2.**  $\begin{bmatrix} 2 & 1 \\ 0 & 2 \end{bmatrix}$  *hat doppelten Eigenwert 2 und nur einen linear unabhängigen Eigenvektor (“geometrische Vielfachheit” 1, “algebraische Vielfachheit” 2).*

## Differenzengleichung $u_{k+1} = Au_k$

Gegeben: Anfangswert  $u_0$ , Matrix  $A$  und die Rekursion  $u_{k+1} = Au_k$ .

Schreibe  $u_0$  als Linearkombination der Eigenvektoren:  $u_0 = Sc$ .

Nun ist

$$\begin{aligned}u_k &= A^k u_0 \\ &= S \Lambda^k S^{-1} S c \\ &= S \Lambda^k c \\ &= c_1 \lambda_1^k x_1 + \dots + c_n \lambda_n^k x_n.\end{aligned}$$

### Beispiel 3. [Fibonacci]

$$F_0 = 0, \quad F_1 = 1, \quad F_{k+2} = F_{k+1} + F_k \quad (2.\text{Ordnung!}).$$

Mit einem schönen Trick wird daraus ein System 1. Ordnung:

$$\mathbf{u}_0 = \begin{bmatrix} F_1 \\ F_0 \end{bmatrix}, \quad \mathbf{u}_{k+1} = \begin{bmatrix} F_{k+2} \\ F_{k+1} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 & 1 \\ 1 & 0 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} F_{k+1} \\ F_k \end{bmatrix}$$

$A = \begin{bmatrix} 1 & 1 \\ 1 & 0 \end{bmatrix}$  hat Eigenwerte  $\lambda_1 = (1 + \sqrt{5})/2$  und  $\lambda_2 = (1 - \sqrt{5})/2$  mit zugehörigen Eigenvektoren  $\mathbf{x}_1 = \begin{bmatrix} \lambda_1 \\ 1 \end{bmatrix}$  und  $\mathbf{x}_2 = \begin{bmatrix} \lambda_2 \\ 1 \end{bmatrix}$ . Es ist  $\lambda_1 > 1$  und  $|\lambda_2| < 1$ .

$$\mathbf{u}_0 = \frac{1}{\lambda_1 - \lambda_2} \begin{bmatrix} \lambda_1 \\ 1 \end{bmatrix} - \frac{1}{\lambda_1 - \lambda_2} \begin{bmatrix} \lambda_2 \\ 1 \end{bmatrix}, \quad \mathbf{u}_k = \frac{1}{\lambda_1 - \lambda_2} \lambda_1^k \begin{bmatrix} \lambda_1 \\ 1 \end{bmatrix} - \frac{1}{\lambda_1 - \lambda_2} \lambda_2^k \begin{bmatrix} \lambda_2 \\ 1 \end{bmatrix} \approx \frac{1}{\lambda_1 - \lambda_2} \lambda_1^k \begin{bmatrix} \lambda_1 \\ 1 \end{bmatrix}.$$

# Literatur

- [1] Gilbert Strang. *Introduction to Linear Algebra*. Wellesley-Cambridge Press, third edition, 2003.