

§ 7 Eigenwerte

→ nur für quadratische Matrizen

§ 7.1 Motivation

$$\underline{A} \in \mathbb{R}^{n \times n}, \mathbb{C}^{n \times n}$$

$$1) \begin{cases} \dot{u}_1(t) = a_1 u_1(t) \Rightarrow u_1(t) = e^{a_1 t} u_1(0) \\ \dot{u}_2(t) = a_2 u_2(t) \Rightarrow u_2(t) = e^{a_2 t} u_2(0) \\ \dots \end{cases}$$

$$\underline{\dot{u}} = \underline{D} \underline{u}(t) \text{ mit } \underline{u}(t) = \begin{bmatrix} u_1(t) \\ u_2(t) \\ \vdots \\ u_n(t) \end{bmatrix} \in \mathbb{R}^n / \mathbb{C}^n$$

$$\underline{D} = \text{diag}(a_1, a_2, \dots, a_n) = \begin{bmatrix} a_1 & & 0 \\ & a_2 & \\ 0 & & \ddots \\ & & & a_n \end{bmatrix}$$

$$\rightarrow \text{Lösung } \underline{u}(t) = e^{\underline{D}t} \underline{u}(0) = \begin{bmatrix} e^{a_1 t} & & 0 \\ & e^{a_2 t} & \\ 0 & & \ddots \\ & & & e^{a_n t} \end{bmatrix} \underline{u}(0)$$

Normalerweise trifft man gewöhnliche Dgl. 1. Ordnung

$$\underline{\dot{u}} = \underline{A} \underline{u}(t) \text{ mit } \underline{A} \in \mathbb{R}^{n \times n} \text{ beliebig, aber fest.}$$

Annahme: es gibt $\underline{S}$ sodass

$$\underline{A} = \underline{S}^{-1} \underline{D} \underline{S} \text{ mit } \underline{D} = \text{Diagonalmatrix (Diagonalisierung von } \underline{A})$$

↳ $\underline{A}$ diagonalisierbar

$$\underline{\dot{u}} = \underline{S}^{-1} \underline{D} \underline{S} \underline{u} \Rightarrow \underbrace{\underline{S} \underline{\dot{u}}}_{\underline{\dot{v}}(t)} = \underline{D} \underbrace{\underline{S} \underline{u}}_{\underline{v}(t)} \Leftrightarrow$$

$$\left. \begin{aligned} \Leftrightarrow \underline{\dot{v}}(t) &= \underline{D} \underline{v}(t) \\ \underline{D} &\text{ Diagonalmatrix} \end{aligned} \right\} \Rightarrow \underline{v}(t) = e^{\underline{D}t} \underline{v}(0) \left. \begin{aligned} \Rightarrow \\ \underline{v}(t) &= \underline{S} \underline{u}(t) \Rightarrow \underline{u}(t) = \underline{S}^{-1} \underline{v}(t) \end{aligned} \right\}$$

$$\Rightarrow \underline{u}(t) = \underline{S}^{-1} e^{\underline{D}t} \underline{v}(0)$$

↳ das ist eine Art, $e^{\underline{A}t}$ zu definieren.

in Analysis wird $e^{\underline{A}}$ definiert als:

$$e^{\underline{A}} = \sum_{k=0}^{\infty} \frac{1}{k!} \underline{A}^k$$

Wann ist eine Matrix diagonalisierbar?

d.h. wann gibt es $\underline{S}$ invertierbar, sodass $\underline{A} = \underline{S}^{-1} \underline{D} \underline{S}$ mit $\underline{D}$ diagonal

Def: Man sagt, dass die Matrizen $\underline{A}$ und $\underline{B}$ ähnlich sind, falls es $\underline{S}$ invertierbar gibt sodass $\underline{A} = \underline{S}^{-1} \underline{B} \underline{S}$

Bem: $\underline{A}$ diagonalisierbar $\Leftrightarrow \underline{A}$ ähnlich einer Diagonalmatrix

2) $\underline{y} = \underline{A} \underline{x}$ Wann zeigt $\underline{y}$ in der Richtung von $\underline{x}$?

Für welche $\underline{x} \neq \underline{0}$ gilt $\underline{A} \underline{x} = \lambda \underline{x}$?

$\underline{x} = \text{EV}$ Eigenvektor
 $\lambda = \text{EW}$ Eigenwert $\left. \vphantom{\begin{matrix} \underline{x} \\ \lambda \end{matrix}} \right\} \text{entsprechend zu}$

Def: $\lambda \in \mathbb{C}$ EW der Matrix $\underline{A}$, falls es einen Vektor $\underline{x} \neq \underline{0}$ sodass $\underline{A} \underline{x} = \lambda \underline{x}$
 $\underline{x}$ heisst EV von $\underline{A}$ zum EW λ (EV ist gebunden zu seinem EW.)

Bsp: $\underline{A} = \begin{bmatrix} 0.8 & 0.3 \\ 0.2 & 0.7 \end{bmatrix}$; $\underline{A}^{100} = \begin{bmatrix} 0.6 & 0.6 \\ 0.4 & 0.4 \end{bmatrix}$

Beobachte:

$$1) \quad \underline{A} \begin{bmatrix} 0.6 \\ 0.4 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0.6 \\ 0.4 \end{bmatrix} \Rightarrow \lambda_1 = 1 \text{ EW von } \underline{A}$$

$$\underline{x}_1 = \begin{bmatrix} 0.6 \\ 0.4 \end{bmatrix} \text{ EV zu } \lambda_1 = 1$$

$$2) \quad \underline{A} \begin{bmatrix} 1 \\ -1 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0.5 \\ -0.5 \end{bmatrix} \Rightarrow \frac{1}{2} \begin{bmatrix} 1 \\ -1 \end{bmatrix} \Rightarrow \lambda_2 = \frac{1}{2} \text{ EW von } \underline{A}$$

$$\underline{x}_2 = \begin{bmatrix} 1 \\ -1 \end{bmatrix} \text{ EV zu } \lambda_2 = \frac{1}{2}$$

$$\underline{A}(5\underline{x}_1) = 5\underline{A}\underline{x}_1 = 5\lambda_1\underline{x}_1 = \lambda_1(5\underline{x}_1) \Rightarrow 5\underline{x}_1 \text{ EV zu } \lambda_1$$

$\Rightarrow$ EV zu einem EW sind nicht eindeutig. Es gibt unendlich viele.

Bem: Die Menge EV zu EW λ ist ein lin. Raum.

$$3) \quad \underline{A}\underline{x}_1 = \underline{x}_1 \Rightarrow \underline{A}^2\underline{x}_1 = \underline{A}\underline{x}_1 = \underline{x}_1 \Rightarrow \dots \Rightarrow \underline{A}^n\underline{x}_1 = \underline{x}_1$$

$\underline{x}_1$ ist ein stationärer Zustand für Multiplikation mit Matrix $\underline{A}$

$$\underline{A}\underline{x}_2 = \frac{1}{2}\underline{x}_2 \Rightarrow \underline{A}^2\underline{x}_2 = \underline{A}\left(\frac{1}{2}\underline{x}_2\right) = \frac{1}{2}(\underline{A}\underline{x}_2) = \frac{1}{2} \cdot \frac{1}{2}\underline{x}_2 = \left(\frac{1}{2}\right)^2\underline{x}_2 \Rightarrow \dots$$

$$\Rightarrow \underline{A}^n\underline{x}_2 = \left(\frac{1}{2}\right)^n\underline{x}_2 \rightarrow \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \end{bmatrix}$$

↓
0 für $n \rightarrow \infty$

$\underline{x}_2$ ist abklingender Zustand für Multiplikation mit $\underline{A}$.

$$4) \underline{A} = [\underline{a}_1 \quad \underline{a}_2] \Rightarrow \underline{A}^2 = \underline{A}[\underline{a}_1 \quad \underline{a}_2] = [\underline{A}\underline{a}_1 \quad \underline{A}\underline{a}_2]$$

$$\Rightarrow \underline{A}^N = [\underline{A}^{N-1}\underline{a}_1 \quad \underline{A}^{N-1}\underline{a}_2]$$

Bem: $\{\underline{x}_1, \underline{x}_2\}$ bilden eine Basis in $\mathbb{R}^2$

$$\underline{a}_1 = \underline{x}_1 + \begin{bmatrix} 0.2 \\ -0.2 \end{bmatrix} = \underline{x}_1 + 0.2\underline{x}_2$$

$$\underline{A}\underline{a}_1 = \underline{A}\underline{x}_1 + 0.2\underline{A}\underline{x}_2 = \underline{x}_1 + 0.2 \cdot \frac{1}{2}\underline{x}_2$$

$$\underline{A}^N\underline{a}_1 = \underline{A}^N\underline{x}_1 + 0.2\underline{A}^N\underline{x}_2 = \underline{x}_1 + 0.2 \cdot \underbrace{\left(\frac{1}{2}\right)^N}_{\downarrow 0}\underline{x}_2 \rightarrow \underline{x}_1$$

$$\underline{a}_2 = \underline{x}_1 - 0.3\underline{x}_2 \Rightarrow \underbrace{\underline{A}^{N-1}\underline{a}_2}_{\downarrow \underline{x}_1 \text{ für } N \rightarrow \infty} = \underline{x}_1 - 0.3 \underbrace{\left(\frac{1}{2}\right)^{N-1}}_{\downarrow 0}\underline{x}_2$$

$$\text{deswegen } \underline{A}^{\infty} = [\underline{x}_1 \quad \underline{x}_1]$$

§ 7.2 Grundlagen:

Bem: λ EW von $\underline{A}$:

d.h. es gibt $\underline{x} \neq \underline{0}$ sodass $\underline{A}\underline{x} = \lambda\underline{x} \Leftrightarrow$

Das HLGS $(\underline{A} - \lambda\underline{I})\underline{x} = \underline{0}$ hat Lösungen $\underline{x} \neq \underline{0}$

$\Leftrightarrow (\underline{A} - \lambda\underline{I})$ ist singulär (d.h. Matrix hat keine Inverse $\Leftrightarrow$ d.h.)

$\underline{A}$ hat $\det=0$) $\text{Rang}(\underline{A}-\lambda \underline{I}) \leq n-1$

$\Leftrightarrow \det(\underline{A}-\lambda \underline{I})=0$ charakteristische Gleichung

Mathematische Induktion: Beweis: das ist eine polynomiale Gleichung:

$$(-1)^n \lambda^n + (-1)^{n-1} \text{Spur}(\underline{A}) \lambda^{n-1} + \dots + \det \underline{A} = 0$$

$$\text{Spur}(\underline{A}) = a_{11} + a_{22} + \dots + a_{nn}$$

$$\det(\underline{A}) = \lambda_1 \lambda_2 \dots \lambda_n$$

$$\text{Spur} \underline{A} = \lambda_1 + \lambda_2 + \dots + \lambda_n$$

(Formel von Vieta)

(da die polynomiale Gleichung $(\lambda - \lambda_1)(\lambda - \lambda_2) \dots (\lambda - \lambda_n) = 0$)

Galois: $n \geq 5$ keine geschlossene Formel für die Lösungen für allgemeine $\underline{A}$.
(für $n=2 \rightarrow$ Mitternachtsformel
 $n=3$
 $n=4$ Formel existieren)

($\Rightarrow$ es gibt ein math. Beweis, dass es keine Formel gibt!
 $\Rightarrow$ Lösungen sind nicht eindeutig. $\rightarrow$ numerische Approximation)

$\rightarrow$ Softwares verwenden dafür iterative Algorithmen die EW, EV numerisch approximiert.

Matlab / Softwares zum Berechnen von EW: $\text{eig}(\underline{A})$; $\text{eigs}(\underline{A})$

Bem: zur Norm einer Matrix

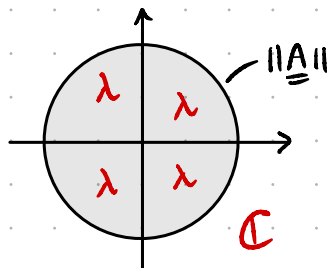
$$\lambda \text{ EW von } \underline{A} : \lambda \underline{v} = \underline{A} \underline{v} \quad | \parallel \cdot \parallel \Rightarrow$$

$$|\lambda| \cdot \parallel \underline{v} \parallel = \parallel \lambda \underline{v} \parallel = \parallel \underline{A} \underline{v} \parallel \leq \parallel \underline{A} \parallel \cdot \parallel \underline{v} \parallel$$

$\hookrightarrow$ kommt aus der Vektornorm $\parallel \cdot \parallel$ $\} \Rightarrow$

$$\underline{v} \in V \Rightarrow \underline{v} \neq \underline{0} \Rightarrow \parallel \underline{v} \parallel \neq 0$$

$$|\lambda| \leq \parallel \underline{A} \parallel$$



Bem: Man kann beweisen: es gibt mindestens ein EW.

Wie berechnet man EW (an der Prüfung)?

Bsp

$\underline{\underline{A}} = \begin{bmatrix} 1 & 2 \\ 2 & 4 \end{bmatrix}$ singuläre Matrix $\rightarrow \text{Kern}(\underline{\underline{A}}) \neq \{0\}$ (dim ≥ 1 , hier dim=1)
 $\Leftrightarrow$ homogenes LGS $\underline{\underline{A}}\underline{x} = \underline{0}$ hat $\underline{x} \neq 0$
 $\Leftrightarrow 0$ EW von $\underline{\underline{A}}$

$$(\underline{\underline{A}} - \lambda \underline{\underline{I}}) = \begin{bmatrix} 1-\lambda & 2 \\ 2 & 4-\lambda \end{bmatrix}$$

$$\det(\underline{\underline{A}} - \lambda \underline{\underline{I}}) = (1-\lambda) \cdot (4-\lambda) - 2 \cdot 2 = \lambda^2 - 5\lambda = \lambda(\lambda-5)$$

Charakteristische Gleichung: $\lambda^2 - 5\lambda = 0$

$\Rightarrow$ EW von $\underline{\underline{A}}$ sind $\lambda_1 = 0$, $\lambda_2 = 5$

EV zu λ_1, λ_2 ?

$$\underline{\lambda_1 = 0}: \quad \underline{\underline{A}}\underline{x} = \underline{0} \Rightarrow \begin{bmatrix} 1 & 2 \\ 2 & 4 \end{bmatrix} \cdot \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \end{bmatrix} \xrightarrow{G.}$$

$$\underline{x} = \alpha \begin{bmatrix} -2 \\ 1 \end{bmatrix} \text{ mit } \alpha \in \mathbb{R}$$

$\text{Kern}(\underline{\underline{A}}) = \text{span} \left\{ \begin{bmatrix} -2 \\ 1 \end{bmatrix} \right\}$ lin. Raum der Dim. 1

ein EV zu $\lambda_1 = 0$ ist $\underline{u} = \begin{bmatrix} -2 \\ 1 \end{bmatrix}$

$$\underline{\lambda_2 = 5}: \quad (\underline{\underline{A}} - 5 \underline{\underline{I}})\underline{x} = \underline{0} \Rightarrow \begin{bmatrix} -4 & 2 \\ 2 & -1 \end{bmatrix} \cdot \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \end{bmatrix} \xrightarrow{G.}$$

$$\Rightarrow \underline{x} = \alpha \underbrace{\begin{bmatrix} 1 \\ 2 \end{bmatrix}}_{\underline{v}} = \alpha \underline{v}$$

$\text{span}\{\underline{v}\}$ enthält alle EV zum EW $\lambda = 5$

ein EV zu $\lambda_2 = 5$ ist $\underline{v} = \begin{bmatrix} 1 \\ 2 \end{bmatrix}$

Bem: $\langle \underline{u}, \underline{v} \rangle = \underline{u}^H \underline{v} = [-2 \ 1] \begin{bmatrix} 1 \\ 2 \end{bmatrix} = -2 + 2 = 0 \Rightarrow \underline{u} \perp \underline{v}$

Bsp. 2: aus N/S:

$$\underline{\underline{A}} = \begin{bmatrix} 2 & 1 & 1 \\ 1 & 2 & 1 \\ 1 & 1 & 2 \end{bmatrix} \rightarrow \underline{\underline{A}} - \lambda \underline{\underline{I}} = \begin{bmatrix} 2-\lambda & 1 & 1 \\ 1 & 2-\lambda & 1 \\ 1 & 1 & 2-\lambda \end{bmatrix}$$

charakteristische Gleichung: $\det(\underline{A} - \lambda \underline{I}) = 0$

$$\det \begin{bmatrix} 2-\lambda & 1 & 1 \\ 1 & 2-\lambda & 1 \\ 1 & 1 & 2-\lambda \end{bmatrix} = (2-\lambda) \cdot \det \begin{bmatrix} 2-\lambda & 1 \\ 1 & 2-\lambda \end{bmatrix} - 1 \cdot \begin{bmatrix} 1 & 1 \\ 2-\lambda & 1 \end{bmatrix} + 1 \cdot \begin{bmatrix} 1 & 1 \\ 2-\lambda & 1 \end{bmatrix}$$

nicht so, sondern via
Gauss-Elimination machen.

$$\det \begin{bmatrix} 2-\lambda & 1 & 1 \\ 1 & 2-\lambda & 1 \\ 1 & 1 & 2-\lambda \end{bmatrix} \xrightarrow{\text{Gauss}} -\det \begin{bmatrix} 1 & 1 & 2-\lambda \\ 1 & 2-\lambda & 1 \\ 2-\lambda & 1 & 1 \end{bmatrix} = -\det \begin{bmatrix} 1 & 1 & 2-\lambda \\ 0 & 1-\lambda & \lambda-1 \\ 0 & \lambda-1 & 1-(2-\lambda)^2 \end{bmatrix}$$
$$= -\det \begin{bmatrix} 1 & 1 & 2-\lambda \\ 0 & 1-\lambda & \lambda-1 \\ 0 & 0 & -4+5\lambda-\lambda^2 \end{bmatrix} = -1 \cdot (1-\lambda) \cdot (-4+5\lambda-\lambda^2) = (\lambda-1)^2 (\lambda-4)$$

$$\det(\underline{A} - \lambda \underline{I}) = 0 \Leftrightarrow (\lambda-1)^2 (\lambda-4) = 0$$

EW $\lambda_1 = 1$ hat die algebraische Multiplizität (AM) 2

EW $\lambda_2 = 4$ hat die AM 1

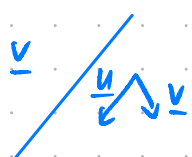
EV zu λ_1, λ_2 ?

$$\underline{\lambda_1 = 1}: (\underline{A} - 1 \underline{I}) \underline{x} = \underline{0} \quad \begin{bmatrix} 1 & 1 & 1 \\ 1 & 1 & 1 \\ 1 & 1 & 1 \end{bmatrix} \underline{x} = \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \\ 0 \end{bmatrix}$$

$x_3 = \alpha, x_2 = \beta$ zwei freie Variablen

(Gauss-Elimination von vorher wieder verwenden!)

$$\underline{x} = \alpha \underbrace{\begin{bmatrix} -1 \\ 0 \\ 1 \end{bmatrix}}_{\underline{u}} + \beta \underbrace{\begin{bmatrix} -1 \\ 1 \\ 0 \end{bmatrix}}_{\underline{v}} = \alpha \underline{u} + \beta \underline{v}$$

Die EV zu $\lambda_1 = 1$ sind die Elemente von $V = \text{span} \{ \underline{u}, \underline{v} \}$ 

$\dim V = 2 \Rightarrow \lambda_1 = 1$ hat geometrische Multiplizität 2.

$$\underline{\lambda_2 = 4}: \begin{bmatrix} -2 & 1 & 1 \\ 1 & -2 & 1 \\ 1 & 1 & -2 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \\ 0 \end{bmatrix} \quad \text{Gauss-Elimination: (von vorher benutzen)}$$

$$\Rightarrow \underline{x} = \alpha \begin{bmatrix} 1 \\ 1 \\ 1 \end{bmatrix} = \alpha \underline{w}$$

$$\underline{w} \perp \underline{u} \quad \text{und} \quad \underline{w} \perp \underline{v};$$

$$\dim \text{span} \{ \underline{w} \} = 1$$

$$\Rightarrow \lambda_2 = 4 \text{ hat die GM } 1.$$

Raum, welcher zu λ_1 entspricht, ist orthogonal zum Raum, welcher zu λ_2 entspricht!

Def: GM = $\dim \text{Ker}(\underline{A} - \lambda \underline{I})$

= # der lin. unabhängigen EV zum EW λ

AM = wie oft λ unter den Nullstellen von $\det(\underline{A} - \lambda \underline{I}) = 0$ vorkommt.

Theorem: $1 \leq \text{GM} \leq \text{AM}$

Räume, die zu verschiedenen EW entsprechen, sind orthogonal aufeinander! $\rightarrow$ bei symm. Matrix.

$\rightarrow$ wenn 2 EV zu 1 EW, und man muss sie $\perp$ machen $\rightarrow$ Gram Schmidt.

Bsp. 3 aus N/S

$$\underline{A} = \begin{bmatrix} 1 & 2 & 0 & 1 \\ 0 & -1 & 0 & 1 \\ 0 & 1 & 1 & 1 \\ 0 & 0 & 0 & -1 \end{bmatrix} \quad \det(\underline{A} - \lambda \underline{I}) = 0 \text{ ist}$$

$$(\lambda - 1)^2 (\lambda + 1)^2 = 0 \Rightarrow \lambda_1 = 1 \text{ hat AM } 2$$

$$\lambda_2 = -1 \text{ hat AM } 2$$

$$\text{aber } \lambda_1 = 1 \text{ hat GM } 2$$

$$\lambda_2 = -1 \text{ hat GM } 1 < 2 = \text{AM}$$

$\hookrightarrow$ d.h. nur 1 freie Variable

$$\text{Bsp } (\lambda - 5)^3 (\lambda - 2)^2 (\lambda - 1) (\lambda + 2)^{42} = 0$$

$$\lambda_1 = 5 \text{ hat AM } 3 \geq \text{GM} \geq 1$$

$$\lambda_2 = 2 \text{ hat AM } 2 \geq \text{GM} \geq 1$$

$$\lambda_3 = 1 \text{ hat AM } 1 \geq \text{GM} \geq 1$$

$$\lambda_4 = -2 \text{ hat AM } 42 \geq \text{GM} \geq 1$$

Theorem: Sei $\underline{A}$ $n \times n$ mit n lin. unabhängigen EV.

Seien diese EV die Spalten einer Matrix $\underline{S}$.

$$\underline{S} = [\underline{s}_1 \quad \underline{s}_2 \quad \dots \quad \underline{s}_n]$$

$$\text{Dann } \underline{S}^{-1} \underline{A} \underline{S} = \begin{bmatrix} \lambda_1 & & 0 \\ & \lambda_2 & \\ 0 & & \ddots \\ & & & \lambda_n \end{bmatrix} = \underline{\Lambda}$$

mit $\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_n$ EW von $\underline{A}$.

Beweis: $\underline{A} \underline{S} = \underline{A} [\underline{s}_1 \quad \underline{s}_2 \quad \dots \quad \underline{s}_n] = [\underline{A} \underline{s}_1 \quad \underline{A} \underline{s}_2 \quad \dots \quad \underline{A} \underline{s}_n]$

($\underline{s}_1, \underline{s}_2, \dots, \underline{s}_n$ sind EV!)

$$= [\lambda_1 \underline{s}_1 \quad \lambda_2 \underline{s}_2 \quad \dots \quad \lambda_n \underline{s}_n]$$

$$= \underline{S} \underline{\Lambda}$$

$$\text{Somit } \underline{A} \underline{S} = \underline{S} \underline{\Lambda}$$

$\underline{s}_1, \underline{s}_2, \dots, \underline{s}_n$ lin. unabhängig $\Rightarrow \underline{S}$ invertierbar $\Rightarrow$

$$\Rightarrow \underline{S}^{-1} \underline{A} \underline{S} = \underline{\Lambda}$$

Bem: Falls $\underline{A}$ n lin. unabhängige EV hat, dann ist $\underline{A}$ diagonalisierbar

Theorem: (N/S S.154)

Sei $\underline{A}$ mit $\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_k$ EW alle verschieden

Dann entsprechende EV $\underline{x}_1, \underline{x}_2, \dots, \underline{x}_k$ lin. unabhängig.

Beweis: Induktion (Buch).

$\hookrightarrow \underline{A}$ diagonalisierbar.

Bem: $\underline{A}$ diagonalisierbar: $\underline{A} = \underline{S} \underline{\Lambda} \underline{S}^{-1}$

$$\underline{A} \underline{S} = \underline{S} \underline{\Lambda}$$

$\Rightarrow$ muss $\underline{S}$ aus EV von $\underline{A}$ bestehen.

$\Rightarrow \underline{A}$ muss n lin. unabhängige EV haben.

(bilden eine Basis in $\mathbb{C}^n$)

Wann ist A nicht diagonalisierbar?

EW A: $\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_j, \dots$

AM: $a_1, a_2, \dots, a_j, \dots$ $a_1 + a_2 + \dots + a_j + \dots = n$

alg. Multiplizität

GM: $g_1, g_2, \dots, g_j, \dots$ $1 \leq g_j \leq a_j$

geom. "

$g_j = \dim(\text{Ker}(\underline{A} - \lambda_j \underline{I}))$ Eigenraum zu EW λ_j

↳ Basis $\underline{u}_1^j, \underline{u}_2^j, \dots, \underline{u}_{g_j}^j$

↓ Gram-Schmidt

ONB: $\underline{v}_1^j, \underline{v}_2^j, \dots, \underline{v}_{g_j}^j$

$$\underline{\underline{S}} = \left[\underline{v}_1^1, \underline{v}_2^1, \dots, \underline{v}_{g_1}^1 \quad \underline{v}_1^2 \quad \underline{v}_2^2 \quad \dots \quad \underline{v}_{g_2}^2 \quad \dots \right]$$

in $\underline{\underline{S}}$ haben wir n Spalten nur wenn

$$g_j = a_j \text{ für alle } j$$

Somit: falls es ein EW λ_j gibt sodass

$$g_j < a_j$$

dann haben wir nicht n lin. unabhängige EV $\Rightarrow \underline{A}$ nicht diagonalisierbar!

NICHT JEDE MATRIX IST DIAGONALISIERBAR!

§ 7.3. Symmetrische Matrizen (bzw. Symmetrie):

Symmetrische Matrizen

$$\underline{A} \in \mathbb{R}^{n \times n} : \underline{A}^T = \underline{A}$$

$$\underline{A} \in \mathbb{C}^{n \times n} : \underline{A}^H = \underline{A}$$

$$\text{in } \mathbb{R}^n : \langle \underline{x}, \underline{A}\underline{y} \rangle = \underline{x}^T \underline{A} \underline{y} = \underline{x}^T \underline{A}^T \underline{y} = (\underline{A} \underline{x})^T \underline{y} = \langle \underline{A} \underline{x}, \underline{y} \rangle$$

$$\text{in } \mathbb{C}^n : \langle \underline{x}, \underline{A}\underline{y} \rangle = \underline{x}^H \underline{A} \underline{y} = \underline{x}^H \underline{A}^H \underline{y} = (\underline{A} \underline{x})^H \underline{y} = \langle \underline{A} \underline{x}, \underline{y} \rangle$$

Bsp: $\underline{Q} = \begin{bmatrix} 0 & 1 \\ -1 & 0 \end{bmatrix} \in \mathbb{R}^{2 \times 2}$ nicht symmetrisch,

$$\underline{Q}^2 = -\underline{I} ; \underline{Q} \underline{x} = \lambda \underline{x} \Rightarrow \underline{Q}^2 \underline{x} = \lambda \underline{Q} \underline{x} = \lambda \lambda \underline{x}$$

$$\Rightarrow -\underline{x} = \lambda^2 \underline{x} \Rightarrow \lambda^2 = -1 \Rightarrow \lambda_1 = i, \lambda_2 = -i$$

Somit können reelle Matrizen komplexe EW haben!

aber sie kommen als Paare von komplex konjugierte Zahlen vor!

Theorem: λ EW von $\underline{A} \in \mathbb{R}^{n \times n} \rightarrow \bar{\lambda}$ auch EW von $\underline{A}$ ($\bar{\lambda}$ = komplex konjugiert von λ)

Beweis: $\underline{x}$ EV zum EW λ von $\underline{A}$:

$$\underline{A} \underline{x} = \lambda \underline{x} \Rightarrow \overline{\underline{A} \underline{x}} = \overline{\lambda \underline{x}} \Rightarrow \overline{\underline{A} \underline{x}} = \overline{\lambda} \overline{\underline{x}} \Leftrightarrow \underline{A} \overline{\underline{x}} = \overline{\lambda} \overline{\underline{x}}$$

komplex. konj.

$$\underline{A} \in \mathbb{R}^{n \times n} \rightarrow \overline{\underline{A}} = \underline{A}$$

$$\Rightarrow \bar{\lambda} \text{ ist EW von } \underline{A} \text{ mit } \overline{\underline{x}} \text{ als EV}$$

$$\Rightarrow \text{EW kommen immer in Paare } \lambda \text{ \& } \bar{\lambda} !$$

Wann erhalten wir reelle EW?

Theorem (Spektralsatz) wichtig!

$\underline{A}$ reell symmetrisch / Hermite-Symmetrisch zu $\lambda_i \neq \lambda_j$

Dann sind alle EW von $\underline{A}$ reell und EV sind orthogonal aufeinander.

Somit ist jede symmetrische Matrix $\underline{A}$ durch orthogonale Transformationen diagonalisierbar:

$$\underline{A} = \underline{U} \underline{\Lambda} \underline{U}^H \text{ mit } \underline{U} \text{ orthogonal / unitär}$$

$$\uparrow \text{Diag}(\lambda_1, \dots, \lambda_n)$$

Bem:

$$\begin{aligned} \underline{\underline{A}}^T &= \underline{\underline{A}} \Rightarrow \text{EW reell} \\ \underline{\underline{A}}^T &= -\underline{\underline{A}} \Rightarrow \text{EW rein imaginär} \\ \underline{\underline{A}}^T \underline{\underline{A}} &= \underline{\underline{I}} \Rightarrow |\text{EW}| = 1 \end{aligned} \quad \left. \vphantom{\begin{aligned} \underline{\underline{A}}^T &= \underline{\underline{A}} \\ \underline{\underline{A}}^T &= -\underline{\underline{A}} \\ \underline{\underline{A}}^T \underline{\underline{A}} &= \underline{\underline{I}} \end{aligned}} \right\} \text{und alle EV } \perp \text{ aufeinander}$$

Beweis vom Spektralsatz:

$$A = A^T$$

$$AA^T = A \cdot A = A^T A$$

Seien λ, μ EW von $\underline{\underline{A}}$ mit EV $\underline{u}, \underline{v}$

$$\underline{\underline{A}} \underline{v} = \lambda \underline{u}, \quad \underline{\underline{A}} \underline{v} = \mu \underline{u}$$

$$\lambda \underline{v} = \underline{\underline{A}} \underline{u} \Rightarrow \lambda \underline{v}^H \underline{u} = \underline{v}^H \underline{\underline{A}} \underline{u} \stackrel{\underline{\underline{A}}^H = \underline{\underline{A}} \text{ symmetrie}}{=} \underline{v}^H \underline{\underline{A}}^H \underline{u} = (\underline{\underline{A}} \underline{v})^H \underline{u} = (\mu \underline{v})^H \underline{u} = \bar{\mu} \underline{v}^H \underline{u}$$

$$\left. \begin{aligned} \text{Somit } \lambda \underline{v}^H \underline{u} &= \bar{\mu} \underline{v}^H \underline{u} \\ \text{Wähle } \mu &= \lambda \text{ und } \underline{v} = \underline{u} \end{aligned} \right\} \Rightarrow \lambda \underline{u}^H \underline{u} = \bar{\lambda} \underline{u}^H \underline{u}$$

$$\left. \begin{aligned} \lambda \|\underline{u}\|_2^2 &= \bar{\lambda} \|\underline{u}\|_2^2 \end{aligned} \right\} \Rightarrow$$

$$\underline{u} \text{ EV} \Rightarrow \underline{u} \neq 0 \Rightarrow \|\underline{u}\|_2 \neq 0$$

$$\Rightarrow \lambda = \bar{\lambda} \Rightarrow \lambda \in \mathbb{R} \text{ . Somit sind alle EW von } \underline{\underline{A}} \text{ reell.}$$

$$\left. \begin{aligned} \text{Somit } \lambda \underline{v}^H \underline{u} &= \mu \underline{v}^H \underline{u} \Rightarrow (\lambda - \mu) \underline{v}^H \underline{u} = 0 \\ (\text{da } \mu &= \bar{\mu} \text{ EW sind reell}) \\ \text{Wähle } \lambda &\neq \mu \Rightarrow \lambda - \mu \neq 0 \end{aligned} \right\} \Rightarrow \underline{v}^H \underline{u} = 0$$

$$\text{d.h. } \underline{v} \perp \underline{u} \quad \text{NICE!}$$

Es gibt Matrizen mit EW, die nicht symmetrisch sind. !

d.h. symmetrisch $\Rightarrow$ EW

Def. Spektrum der Matrix $\underline{A}$ = die Menge der EW von $\underline{A}$

Theorem: $\underline{A} \in \mathbb{R}^{n \times n}$ hat n orthogonale EV $\Leftrightarrow \underline{A}^T \underline{A} = \underline{A} \underline{A}^T$

$\underline{A} \in \mathbb{C}^{n \times n}$ hat n orthogonale EV $\Leftrightarrow \underline{A}^H \underline{A} = \underline{A} \underline{A}^H$

Spektralsatz (= Unterteil von diesem $\uparrow$ Theorem):

$\underline{A}$ (Hermite-) symmetrisch $\Rightarrow$

$$\underline{A} = \underline{U} \underline{\Lambda} \underline{U}^H \text{ mit } \underline{U} \text{ unitär, } \underline{A} \in \mathbb{R}^{n \times n}$$

Bem:

$$\underline{A} = [\underline{u}_1 \quad \underline{u}_2 \quad \dots \quad \underline{u}_n] \begin{bmatrix} \lambda_1 & & 0 \\ & \lambda_2 & \\ 0 & & \ddots \\ & & & \lambda_n \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \underline{u}_1^H \\ \underline{u}_2^H \\ \vdots \\ \underline{u}_n^H \end{bmatrix} =$$

$$= [\lambda_1 \underline{u}_1 \quad \lambda_2 \underline{u}_2 \quad \dots \quad \lambda_n \underline{u}_n] \begin{bmatrix} \underline{u}_1^H \\ \underline{u}_2^H \\ \vdots \\ \underline{u}_n^H \end{bmatrix} =$$

$$= \lambda_1 \underbrace{\underline{u}_1 \underline{u}_1^H}_{\underline{P}_1} + \lambda_2 \underbrace{\underline{u}_2 \underline{u}_2^H}_{\underline{P}_2} + \dots + \lambda_n \underbrace{\underline{u}_n \underline{u}_n^H}_{\underline{P}_n} = \text{Summe von Rang 1 Matrizen}$$

$$\underline{P}_j^H = \underline{P}_j, \quad \underline{P}_j^2 = \underline{P}_j \underline{P}_j = \underline{u}_j \underline{u}_j^H \cdot \underline{u}_j \underline{u}_j^H = \underline{u}_j \|\underline{u}_j\|^2 \underline{u}_j^H = \underline{u}_j \underline{u}_j^H = \underline{P}_j$$

$\underline{P}_j$ = orthogonaler Projektor auf $\underline{u}_j$

$$\underline{A} = \sum_{j=1}^n \lambda_j \underline{P}_j$$

$j \neq k \Rightarrow \underline{P}_j \underline{P}_k = \underline{0}$ (stehen $\perp$ aufeinander)

$$\sum_{j=1}^n \underline{P}_j = \sum_{j=1}^n \underline{u}_j \underline{u}_j^H = [\underline{u}_1 \quad \underline{u}_2 \quad \dots \quad \underline{u}_n] \begin{bmatrix} \underline{u}_1^H \\ \underline{u}_2^H \\ \vdots \\ \underline{u}_n^H \end{bmatrix} = \underline{U} \underline{U}^H = \underline{I}$$

$$\underline{I} = \sum_{j=1}^n \underline{P}_j$$

$\Rightarrow$ alles für symmetrische Matrizen.

Bem: Dasselbe für $\underline{A}$ diagonalisierbar versuchen:

$$\underline{A} = \underline{V} \underline{\Lambda} \underline{V}^{-1} = [\underline{v}_1 \dots \underline{v}_n] \begin{bmatrix} \lambda_1 & & 0 \\ & \ddots & \\ 0 & & \lambda_n \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \hat{v}_1^T \\ \hat{v}_2^T \\ \vdots \\ \hat{v}_n^T \end{bmatrix}$$

$\hat{v}_1^T$ = erste Zeile in $\underline{V}^{-1}$

$\hat{v}_2^T$ = 2. Zeile in $\underline{V}^{-1}$

$$\underline{A} = \sum_{j=1}^n \lambda_j \underline{v}_j \hat{v}_j^T$$

$\underline{P}_j$ Projektor im Allgemeinen Sinn
(i. A. kein orthogonaler Projektor)

Bem (im Kontext von symm. Matrizen)

Allgemeine Matrizen: Produkt der EW $\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_n = \det(\underline{A}) =$ Produkt der Elemente auf der $\text{Diag}(\underline{U})$ nach LU-Zerlegung (Gauss)

$$\lambda_1 \cdot \lambda_2 \cdot \dots \cdot \lambda_n = \det(\underline{A}) = u_{11} \cdot u_{22} \cdot \dots \cdot u_{nn}$$

$\hookrightarrow$ $\hookrightarrow$ aus der LU-Zerlegung.

Bem: Für eine symmetrische invertierbare Matrix:

Ist die Anzahl EW > 0 gleich mit der Anzahl der Pivote > 0 .

LU

LR Zerlegung

$PA = LR$

I	A	I
⋮	⋮	⋮
L	R	P

§7.4. Symmetrisch positiv definite Matrizen: (s.p.d.)

Def: $\underline{A}$ heisst symmetrisch positiv-definit (spd) falls $\underline{A}$ symmetrisch und alle EW > 0
 $[\Leftrightarrow \underline{A}$ symmetrisch und alle Pivote $> 0]$

Def: $\underline{A}$ heisst symmetrisch positiv semi-definit falls $\underline{x}^T \underline{A} \underline{x} \geq 0$ für alle $\underline{x}$ EW ≥ 0

Theorem

$$\underline{A} \text{ s.p.d.} \Leftrightarrow \begin{cases} \underline{x}^T \underline{A} \underline{x} \geq 0 \text{ für alle } \underline{x} \\ \underline{x}^T \underline{A} \underline{x} = 0 \Rightarrow \underline{x} = 0 \end{cases}$$

Beweis: $\underline{A}$ real symmetrisch $\Rightarrow \underline{A} = \underline{S} \underline{\Lambda} \underline{S}^T$ mit orthogonale $\underline{S}$ und $\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_n \in \mathbb{R}$ ($\underline{\Lambda}$ = Diagonalmatrix mit Eigenwerte als Einträge)

$$\underline{x}^T \underline{A} \underline{x} = \underline{x}^T (\underline{S} \underline{\Lambda} \underline{S}^T) \underline{x} = (\underline{x}^T \underline{S}) \underline{\Lambda} (\underline{S}^T \underline{x}) = \underbrace{\underline{y}^T}_{\underline{y}} \underline{\Lambda} \underline{y} = \sum_{j=1}^n \lambda_j |y_j|^2$$

$\Rightarrow$: Annahme $\underline{A}$ s.p.d. $\Rightarrow \lambda_1 > 0, \dots, \lambda_n > 0 \Rightarrow$

$$\underline{x}^T \underline{A} \underline{x} \geq 0 \text{ für alle } \underline{x}$$

$$\underline{x}^T \underline{A} \underline{x} = 0 \Rightarrow \left. \begin{matrix} \lambda_j |y_j|^2 = 0 \text{ für } j=1, 2, \dots, n \\ \lambda_j > 0 \end{matrix} \right\} \begin{matrix} |y_j|^2 = 0 \text{ für } j=1, \dots, n \\ \Rightarrow y_j = 0 \text{ für } j=1, \dots, n \end{matrix}$$

$$\Rightarrow \underline{y} = \underline{0} \Leftrightarrow \underline{S}^T \underline{x} = \underline{0} \left. \begin{matrix} \underline{S} \text{ orthogonal} \end{matrix} \right\} \Rightarrow \underline{x} = \underline{0}$$

$$\Leftarrow \text{Nehme } \underline{y} = \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \\ \vdots \\ 0 \end{bmatrix} = \underline{S}^T \underline{x} \Leftrightarrow \underline{x} = \underline{S} \underline{y} = \underline{S} \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \\ \vdots \\ 0 \end{bmatrix} \neq 0$$

$$\underline{x}^T \underline{A} \underline{x} = \underline{y}^T \underline{\Lambda} \underline{y} = \sum_{j=1}^n \lambda_j |y_j|^2 = \lambda_{j-1}$$

$$\left. \begin{matrix} \underline{x}^T \underline{A} \underline{x} \geq 0 \text{ für alle } \underline{x} \Rightarrow \lambda_1 \geq 0 \\ \underline{x}^T \underline{A} \underline{x} = 0 \text{ nur für } \underline{x} = 0 \end{matrix} \right\} = \lambda_1 > 0$$

$$\text{Dann wähle } \underline{y} = \begin{bmatrix} 0 \\ 1 \\ 0 \\ \vdots \\ 0 \end{bmatrix} \Rightarrow \dots \Rightarrow \lambda_2 > 0$$

$$\text{usw.} \rightarrow \text{alle } \lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_n > 0$$

Bem: Seien $\underline{A}$ und $\underline{B}$ ähnlich (es gibt $\underline{C}$ invertierbar sodass $\underline{A} = \underline{C}\underline{B}\underline{C}^{-1}$)
Dann haben $\underline{A}$ und $\underline{B}$ die gleichen EW.

Beweis: λ EW von $\underline{A}$ mit EV $\underline{v}$

Ähnliche Matrizen haben gleiche EW.

$$\underline{A}\underline{v} = \lambda\underline{v} \Leftrightarrow \underline{C}\underline{B}\underline{C}^{-1}\underline{v} = \lambda\underline{v} \Rightarrow$$

$$\underline{C}^{-1} \left. \begin{array}{l} \Rightarrow \underline{B}(\underline{C}^{-1}\underline{v}) = \lambda(\underline{C}^{-1}\underline{v}) \\ \underline{w} = \underline{C}^{-1}\underline{v} \end{array} \right\} \Rightarrow \underline{B}\underline{w} = \lambda\underline{w} \Rightarrow$$

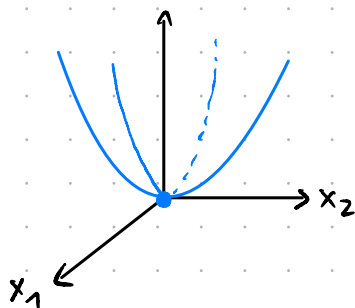
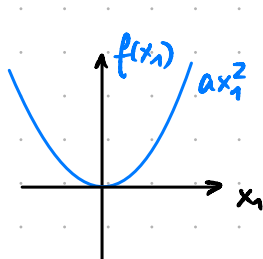
λ EW von $\underline{B}$ mit EV $\underline{w} = \underline{C}^{-1}\underline{v}$

Anwendungen:

1) $\underline{A}$ s.p.d. $\Rightarrow \langle \underline{x}, \underline{y} \rangle_{\underline{A}} \stackrel{\text{def.}}{=} \underline{x}^T \underline{A} \underline{y}$ Skalarprodukt auf $\mathbb{R}^n$

2) $\underline{A} = \begin{bmatrix} a & b \\ b & c \end{bmatrix} \quad \underline{x}^T \underline{A} \underline{x} = ax_1^2 + 2bx_1x_2 + cx_2^2 \quad \leftarrow \text{Ellipse!}$
 $= f(x_1, x_2)$ quadratische Form

$\underline{A}$ spd $\Leftrightarrow f(x_1, x_2) \geq 0$ für alle $x_1, x_2 \in \mathbb{R}$ und $f(x_1, x_2) = 0$ nur für $\underline{x} = \underline{0}$



Minimum von $f(x_1, x_2)$ ist 0 und erreicht bei $\underline{x} = \underline{0}$

3) Das kann man zu $\underline{A} \in \mathbb{R}^{n \times n}$ spd erweitern

quadratische Form $f: \mathbb{R}^n \times \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}, f(\underline{x}) = \underline{x}^T \underline{A} \underline{x}$

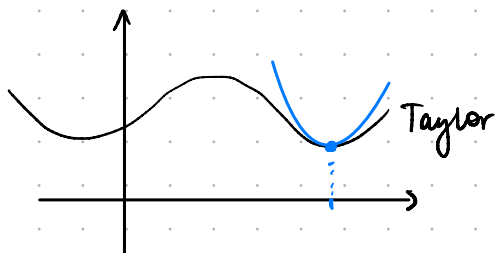
$f(\underline{x})$ ist Norm $\Leftrightarrow \underline{A}$ spd

$\uparrow$
 $f(\underline{x})$ hat ein einziges Minimum bei $\underline{x} = \underline{0} \quad f(\underline{0}) = 0$

Das hat Anwendung bei der Minimierung von Funktionen
 $f: \mathbb{R}^d \rightarrow \mathbb{R}$ $Df(\underline{x}) \in \mathbb{R}^d$, $D^2f(\underline{x}) \in \mathbb{R}^{d \times d}$

$Df'(\underline{x}) = 0 \Rightarrow$ kritische Punkte $\underline{x}$

$D^2f(\underline{x}) \succ 0$ positiv definit $\Rightarrow$ Minimum



Bsp: (könnte an Prüfung kommen)

Sei $f(x_1, x_2) = 1x_1^2 + 8x_1x_2 + cx_2^2$. Für welche c ist $f(x_1, x_2) \geq 0$ für alle $x_1, x_2 \in \mathbb{R}$?

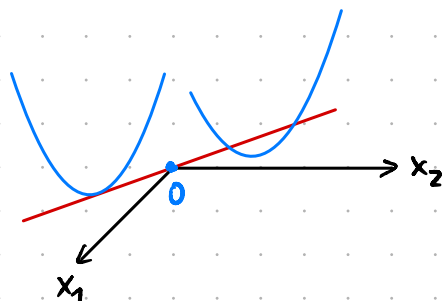
$$\underline{A} = \begin{bmatrix} 1 & 4 \\ 4 & c \end{bmatrix}$$

* EW berechnen und bestimme c so dass $\lambda_1 > 0$, $\lambda_2 > 0$
oder

* Trick mit Zeichen von Pivoten symmetrischer Matrizen

$$\underline{A} = \underline{L} \underline{R} \quad \begin{bmatrix} 1 & 4 \\ 0 & c-16 \end{bmatrix} \quad c > 16 \Rightarrow \text{s.p.d. Matrix}$$

$$\text{Bei } c=16 \Rightarrow \begin{bmatrix} 1 & 4 \\ 0 & 0 \end{bmatrix} \Rightarrow \text{EW } 0, 1$$



$$f(x_1, x_2) = 0 \text{ für alle } x_1, x_2 \text{ mit} \\ x_1 + 4x_2 = 0$$

A sp.semidefinit

$$\text{Wähle } c=3 \Rightarrow \underline{A} = \begin{bmatrix} 1 & 4 \\ 4 & 3 \end{bmatrix} \Rightarrow \underline{R} = \begin{bmatrix} 1 & 4 \\ 0 & -13 \end{bmatrix} \text{ nicht pos. def!}$$

$\Rightarrow$ es gilt nicht $f(x_1, x_2) \geq 0$ für alle $\underline{x}$.

Bem: $\underline{A}$ symmetrisch $\Rightarrow$ Cholesky-Zerlegung

$$\underline{A} \in \mathbb{R}^{n \times n}$$

$$\underline{A} = \underline{L} \underline{R} = \underline{L} \underline{D} \underline{L}^T$$

$$f(\underline{x}) = \underline{x}^T \underline{A} \underline{x} = \underline{x}^T \underline{L} \underline{D} \underline{L}^T \underline{x} = \sum_{k=1}^n d_k y_k^2$$

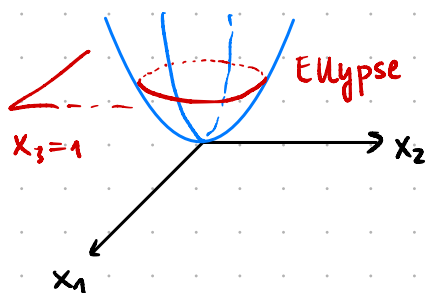
$$= \sum_{k=1}^n d_k (\underline{L}^T \underline{x})_k^2$$

$$\begin{bmatrix} \triangle & \\ & \triangle \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \triangle & \\ & \triangle \end{bmatrix} \cdot \text{diag} \cdot \begin{bmatrix} \triangle & \\ & \triangle \end{bmatrix}^T$$

Vergleichen sie das zu $\underline{S} \underline{\Lambda} \underline{S}^T$

$$f(\underline{x}) = \sum_{k=1}^n \lambda_k |y_k|^2 = \sum_{k=1}^n \lambda_k (\underline{S}^T \underline{x})_k^2 \quad \text{gleich?}$$

4) $\underline{A} = \begin{bmatrix} a & b \\ b & c \end{bmatrix} \quad f(x_1, x_2) = ax_1^2 + 2bx_1x_2 + cx_2^2 = \underline{x}^T \underline{A} \underline{x}$



$$\left. \begin{array}{l} \underline{x}^T \underline{A} \underline{x} = 1 \\ \underline{A} \text{ symmetrisch} = \underline{A} = \underline{S} \underline{\Lambda} \underline{S}^T \end{array} \right\} \Rightarrow$$

$$\underline{x}^T \underline{S} \underline{\Lambda} \underline{S}^T \underline{x} = 1 \Leftrightarrow \underline{y}^T \underline{\Lambda} \underline{y} = 1 \quad \text{Ellipse}$$

Bsp

$\underline{A} = \begin{bmatrix} 5 & 4 \\ 4 & 5 \end{bmatrix} \Rightarrow 5x_1^2 + 8x_1x_2 + 5x_2^2 = 1$

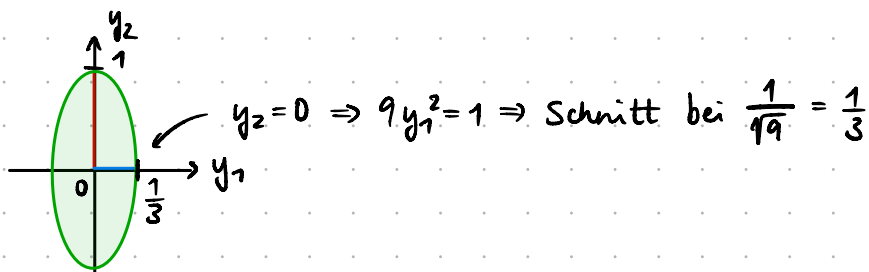
EW: 9 mit EV $\begin{bmatrix} 1 \\ 1 \end{bmatrix}$
1 mit EV $\begin{bmatrix} 1 \\ -1 \end{bmatrix}$

$$\underline{A} = \underbrace{\frac{1}{\sqrt{2}} \begin{bmatrix} 1 & 1 \\ 1 & -1 \end{bmatrix}}_{\underline{S}} \underbrace{\begin{bmatrix} 9 & 0 \\ 0 & 1 \end{bmatrix}}_{\underline{\Lambda}} \underbrace{\frac{1}{\sqrt{2}} \begin{bmatrix} 1 & 1 \\ 1 & -1 \end{bmatrix}}_{\underline{S}^T}$$

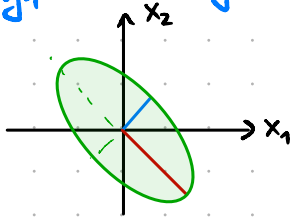
Def: $\underline{y} = \underline{S}^T \underline{x} = \frac{1}{\sqrt{2}} \begin{bmatrix} 1 & 1 \\ 1 & -1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \frac{1}{\sqrt{2}}(x_1 + x_2) \\ \frac{1}{\sqrt{2}}(x_1 - x_2) \end{bmatrix}$

$$\Rightarrow 1 = 5x_1^2 + 8x_1x_2 + 5x_2^2 = 9y_1^2 + y_2^2 \quad \text{Ellipse in } y_1, y_2$$

$$9y_1^2 + y_2^2 = 1 \Leftrightarrow \frac{y_1^2}{(\frac{1}{3})^2} + \frac{y_2^2}{1^2} = 1$$



$$9 \left(\frac{x_1 + x_2}{\sqrt{2}} \right)^2 + \left(\frac{x_1 - x_2}{\sqrt{2}} \right)^2 = 1 ; \underline{x} = \underline{S} \underline{y}$$



$$\underline{S} = \frac{1}{3} \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \end{bmatrix} = \frac{1}{3} \frac{1}{\sqrt{2}} \begin{bmatrix} 1 \\ 1 \end{bmatrix}$$

$$\underline{S} = \frac{1}{3} \begin{bmatrix} 0 \\ 1 \end{bmatrix} = \frac{1}{3} \frac{1}{\sqrt{2}} \begin{bmatrix} 1 \\ -1 \end{bmatrix}$$

Theorem:

Sei $\underline{A} = \underline{S} \underline{\Lambda} \underline{S}^T$ spd. (mit $\underline{S}$ orthogonal)

Dann beschreibt $\underline{x}^T \underline{A} \underline{x} = 1$ eine Ellipse $1 = [x_1 \ x_2] \underline{A} \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \end{bmatrix} = \lambda_1 y_1^2 + \lambda_2 y_2^2$

Die Längen der Halbachsen sind $\frac{1}{\sqrt{\lambda_1}}, \frac{1}{\sqrt{\lambda_2}}$

Bem: in n Dimensionen: $\underline{A}$ spd $\Rightarrow$ Ellipsoid.

Geometrie: verschiedene Körper, Kurven

$\underline{x}^T \underline{A} \underline{x} = 1$: immer eine Ellipse.

Bsp: $x: [0, T] \rightarrow \mathbb{R}, \dot{x} = \frac{dx}{dt}, \ddot{x} = \frac{d^2x}{dt^2}$

$\ddot{x} = -x - 2ax$

Dämpfung vom Oszillator

a = physikalische Konstante - zu bestimmen, so dass die Oszillation schnell abklingt.

neue Fktn. einführen $y = \dot{x}$ so dass $y: [0, T] \rightarrow \mathbb{R}$

$$\dot{y} = \ddot{x} \Rightarrow \begin{cases} \dot{x} = y \\ \dot{y} = -x - 2ax \end{cases} \Leftrightarrow \begin{bmatrix} \dot{x} \\ \dot{y} \end{bmatrix} = \underbrace{\begin{bmatrix} 0 & 1 \\ -1 & -2a \end{bmatrix}}_{\underline{A}(a)} \begin{bmatrix} x \\ y \end{bmatrix}$$

$\underline{A}(a)$

von der Natur, phys. Konstanten
Konstant (hängt nicht von t ab.)

Wie löst man das? $\Rightarrow \underline{A}$ diagonalisieren.

$$\text{EW: } \lambda_{\pm} = -a \pm \sqrt{a^2 - 1}, \quad \underline{v}_{\pm} = \begin{bmatrix} 1 \\ \lambda_{\pm} \end{bmatrix}$$

$a > 1 \Rightarrow$ reelle EW $\Rightarrow x$ nimmt mit der Zeit zu! $\nrightarrow$ nicht gut für die Physik.

$0 \leq a < 1 \Rightarrow$ complex konjugierte EW

$$-a \pm i\sqrt{1-a^2} = -a \pm iz(a)$$

$$x(t) = \alpha_1 \underbrace{e^{-at}}_{\text{Dämpfungen}} \underbrace{e^{-iz(a)t}}_{\text{Schwingungen}} + \alpha_2 \underbrace{e^{-at}}_{\text{Dämpfungen}} \underbrace{e^{iz(a)t}}_{\text{Schwingungen}}$$

$\hookrightarrow$ klingt schneller ab wenn a näher an 1 ist

$$a=1 \Rightarrow \lambda = -1 \quad \begin{bmatrix} 0 & 1 \\ -1 & -2 \end{bmatrix} \Rightarrow \begin{bmatrix} 1 & 1 \\ -1 & -1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \end{bmatrix} = \underline{0}$$

AM 2
GM 1

$$EV: \begin{bmatrix} 1 \\ -1 \end{bmatrix}$$

$\lambda_+ = \lambda_-$ A(1) nicht diagonalisierbar!

$\hookrightarrow$ genau der Fall, wo A nicht diagonalisierbar ist, ist der Wichtigste & die Matrix, die uns zur Lösung näher bringt.

$$a=1: x(t) = \alpha_1 e^{-t} + \alpha_2 t e^{-t}$$

Frage: wie erweitert man die Tricks von der Diagonalisierung zu nicht diagonalisierbare Matrizen?

§. 7.5.1 Schur-Zerlegung:

Theorem [Schur-Zerlegung]

1) "complexe" Schur-Zerlegung:

$\underline{A}$ $n \times n$ Matrix $\Rightarrow$ gibt es $\underline{U} \in \mathbb{C}^{n \times n}$ unitär so dass

$$\underline{A} = \underline{U} \underline{T} \underline{U}^H \text{ mit } \underline{T} \text{ obere Dreiecksmatrix } (\underline{U}^H \underline{A} \underline{U} = \underline{T})$$

2) $\underline{A} \in \mathbb{R}^{n \times n}$ beliebig $\Rightarrow$ gibt es $\underline{U} \in \mathbb{R}^{n \times n}$ orthogonal so dass

$$\underline{U}^T \underline{A} \underline{U} = \begin{bmatrix} \underline{R}_{11} & \dots & \underline{R}_{1m} \\ \underline{0} & \underline{R}_{22} & \dots & \underline{R}_{2m} \\ \vdots & & & \\ \underline{0} & \dots & \underline{0} & \dots & \underline{0} & \underline{R}_{mm} \end{bmatrix} \in \mathbb{R}^{n \times n}$$

Block obere Dreiecksmatrix

mit $\underline{R}_{ii}$ ist eine 1×1 oder eine 2×2 Matrix

$$\lambda_i \in \mathbb{R}$$

hat EW $\lambda_i, \bar{\lambda}_i$

Bsp 1)

$$\underline{T} = \begin{bmatrix} 5 & 1 & 2 \\ 0 & 5 & 4 \\ 0 & 0 & 7 \end{bmatrix}$$

EW: 5, 7

$$\text{EV: } \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \\ 0 \end{bmatrix}, \begin{bmatrix} 2 \\ 2 \\ 1 \end{bmatrix}$$

$$\underline{T} \underline{x} = \lambda \underline{x} \Leftrightarrow (\underline{T} - \lambda \underline{I}) \underline{x} = \underline{0}$$

$$\Rightarrow \underline{\lambda=5}: \begin{bmatrix} 0 & 1 & 2 \\ 0 & 0 & 4 \\ 0 & 0 & 2 \end{bmatrix} \underline{x} = \underline{0}$$

2)

$$\underline{T} = \left[\begin{array}{cc|c} 0 & 1 & 0 \\ -1 & 0 & 0 \\ \hline 0 & 0 & 7 \end{array} \right] = \begin{bmatrix} \underline{R}_{11} & \underline{R}_{12} \\ \underline{R}_{21} & \underline{R}_{22} \end{bmatrix} \quad \begin{array}{l} \underline{R}_{22} = 7 \\ \underline{R}_{11} = \begin{bmatrix} 0 & 1 \\ -1 & 0 \end{bmatrix} \text{ hat EW } i, -i \end{array}$$

EW von T: 7, i, -i

Bem: 1) Schur-Zerlegung ist nicht eindeutig

2) Schurzerlegung (kann) numerisch stabil berechnet werden.

↳ Grundlage für num. Berechnung der EW, EV.

Beweis: (i) Induktion nach Dimension n der Matrix.

$n=1$ klar

Annahme: Aussage stimmt für Dimension $n-1$

Sei $\underline{q}_1$ EV von $\underline{A}$ ($n \times n$ Matrix), $\|\underline{q}_1\|_2 = 1$

$\underline{A}\underline{q}_1 = t_1 \underline{q}_1$ mit t_1 EW von $\underline{A}$

Ziel: $\underline{A}\underline{U} = \underline{U}\underline{T}$ mit $\underline{U}$ orthogonal/unitär

Vervollständige $\underline{q}_1$ zu einer ONB in $\mathbb{C}^n$:

$\underline{Q}_1 = [\underline{q}_1 \ \underline{q}_2 \ \dots \ \underline{q}_n]$; $\underline{Q}_1$ unitär $\underline{Q}_1^H \underline{Q}_1 = \underline{I}$

$$\Rightarrow \underline{Q}_1^H \underline{A} \underline{Q}_1 = \begin{bmatrix} \underline{q}_1^H \\ \vdots \\ \underline{q}_n^H \end{bmatrix} [\underline{A}\underline{q}_1 \ \underline{A}\underline{q}_2 \ \dots \ \underline{A}\underline{q}_n] = \begin{bmatrix} \underline{q}_1^H \underline{A} \underline{q}_1 & \underline{q}_1^H \underline{A} \underline{q}_2 & \dots & \underline{q}_1^H \underline{A} \underline{q}_n \\ \vdots & & & \end{bmatrix}$$

$\underbrace{\begin{bmatrix} \underline{A}_2 \\ \vdots \end{bmatrix}}_{(n-1) \times (n-1)}$

(Orange = gilt für eine beliebige Matrix.)

$$\begin{array}{c} \underline{q}_1 \text{ EV von } \underline{A} \\ \downarrow \\ \underline{q}_2^H (\underline{A}\underline{q}_1) = \underline{q}_2^H (t_1 \underline{q}_1) = t_1 \underline{q}_2^H \underline{q}_1 = t_1 \underbrace{\underline{q}_2^H \underline{q}_1}_{\underline{q}_1 \perp \underline{q}_2} = t_1 \cdot 0 = 0 \end{array}$$

$$\underline{q}_n^H (\underline{A}\underline{q}_1) = \underline{q}_n^H (t_1 \underline{q}_1) = t_1 \underline{q}_n^H \underline{q}_1 = 0$$

Bem $(\underline{q}_1^H \underline{A} \underline{q}_2)^H = \underline{q}_2^H \underline{A}^H \underline{q}_1$

Falls $\underline{A}^H = \underline{A}$

↓

sonst $\neq 0$

$\underline{q}_2^H \underline{A} \underline{q}_1 = \underline{q}_2^H t_1 \underline{q}_1 = 0$

↑

$\underline{q}_2 \perp \underline{q}_1$

$$\underline{q}_1^H \underline{A} \underline{q}_1 = \underline{q}_1^H t_1 \underline{q}_1 = t_1 \underline{q}_1^H \underline{q}_1 = t_1$$

Induktionsannahme: $\underline{A}_2 = \underline{\hat{U}} \underline{\hat{T}} \underline{\hat{U}}^H \Rightarrow \underline{Q}_1^H \underline{A} \underline{Q}_1 = \left[\begin{array}{c|c} t_1 & * \\ \hline \vdots & \underline{\hat{U}} \underline{\hat{T}} \underline{\hat{U}}^H \end{array} \right] =$

$$= \left[\begin{array}{c|c} 1 & 0 \dots 0 \\ \hline \vdots & \underline{\hat{U}} \end{array} \right] \left[\begin{array}{c|c} t_1 & * \\ \hline \vdots & \underline{\hat{T}} \end{array} \right] \left[\begin{array}{c|c} 1 & 0 \dots 0 \\ \hline \vdots & \underline{\hat{U}}^H \end{array} \right] \Rightarrow$$

$$\Rightarrow \underline{\underline{A}} = \underbrace{\underline{\underline{Q}}_1 \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 0 & \underline{\underline{\hat{U}}} \end{bmatrix}}_{\underline{\underline{U}}} \underbrace{\begin{bmatrix} t_{11} & 0 \\ 0 & \underline{\underline{\hat{T}}} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 0 & \underline{\underline{\hat{U}}}^H \end{bmatrix} \underline{\underline{Q}}_1^H}_{\underline{\underline{U}}^H}$$

Bem: Falls $\underline{\underline{A}}^H = \underline{\underline{A}} \Rightarrow \underline{\underline{T}} = \text{Diagonalmatrix}$



= hermite-symm. $\Rightarrow$ normale Matrix

§ 7.5.2. Jordan-Form:

Achtung: Nur für Theorie, nie für num. Berechnungen verwenden.

Jordan-Block:

$$J_{\lambda,n} = \begin{bmatrix} \lambda & 1 & & 0 \\ & \lambda & 1 & \\ & & \ddots & 1 \\ 0 & & & \lambda \end{bmatrix} \quad \text{mit } \lambda \in \mathbb{R} / \mathbb{C}$$

Jordan Matrix:

$$J = \text{diag}(J_{\lambda_1, n_1}, J_{\lambda_2, n_2}, \dots, J_{\lambda_k, n_k})$$

$$= \begin{bmatrix} J_{\lambda_1, n_1} & & 0 \\ & J_{\lambda_2, n_2} & \\ 0 & & \ddots \\ & & & J_{\lambda_k, n_k} \end{bmatrix}$$

↙ eine blockdiagonale Matrix

$J_{\lambda,n}$ hat EW λ mit AM n und GM 1.

EV e_1

Die Jordan-Matrix hat EW $\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_k$, EV $e_1, e_2, \dots, e_k$

Bsp: 1) $\text{diag}(1, 2, 3, 3, 2, 1)$ EW = 1, 2, 3 jede mit AM 2

$$2) \begin{bmatrix} -1 & 1 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & -1 & 1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & -1 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & -1 & 0 & 0 \\ \hline 0 & 0 & 0 & 0 & -1 & 1 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & -1 \end{bmatrix}$$

EW = -1 AM 6
GM 2: e_1, e_5

$$3) \begin{bmatrix} 0 & 1 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ \hline 0 & 0 & 1 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 1 & 0 & 0 \\ \hline 0 & 0 & 0 & 0 & 2 & 1 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 2 \end{bmatrix}$$

EW: 0, 1, 2 jede AM 2
GM 1

e_1, e_3, e_5

Theorem:

A $n \times n$ Matrix $\Rightarrow$ es gibt S invertierbar, sodass

$$S^{-1}AS = J = \text{diag}(J_{\lambda_1, n_1}, \dots, J_{\lambda_k, n_k})$$

$$A = SJS^{-1} \quad \lambda_1, \dots, \lambda_k \text{ EW von } A$$

eindeutig bis Permutation von Jordan-Blöcke

Warum ist diese Methode nicht geeignet? $\Rightarrow \underline{\underline{S}}$ ist nicht orthogonal!

$\Rightarrow$ Rundungsfehler (beim invertieren von $\underline{\underline{S}}$ & $\underline{\underline{S}}$ verändert Längen)

Anwendungen:

$$\underline{\underline{J}} = \begin{bmatrix} 5 & 1 & 0 \\ 0 & 5 & 1 \\ 0 & 0 & 5 \end{bmatrix}, \quad \underline{\dot{u}} = \underline{\underline{J}} \underline{u}$$

$$\dot{u}_3 = 5u_3 \Rightarrow u_3(t) = u_3(0)e^{5t}$$

$$\dot{u}_2 = 5u_2 + u_3 = 5u_2(t) + u_3(0)e^{5t}$$

$$\Rightarrow u_2(t) = (u_2(0) + t u_3(0)e^{5t})$$

$$\dot{u}_1 = 5u_1 + u_2 \Rightarrow u_1(t) = (u_1(0) + t u_2(0) + \frac{1}{2} t^2 u_3(0)) e^{5t}$$

F.S. Schur-Zerlegung

Theorem: $\underline{A}$ normal ($\underline{A}^H \underline{A} = \underline{A} \underline{A}^H$) $\Leftrightarrow \underline{A}$ diagonalisierbar mit orth. Transf.

Beweis basiert auf die Schur-Zerlegung

$\underline{A} = \underline{Q} \underline{T} \underline{Q}^H$ mit $\underline{Q}$ unitär, $\underline{T}$ obere Dreiecksmatrix

$$\underline{A} \text{ normal: } \underline{A}^H \underline{A} = \underline{A} \underline{A}^H \Leftrightarrow \underbrace{\underline{Q} \underline{T}^H \underline{Q}^H}_{\underline{I}} \cdot \underline{Q} \underline{T} \underline{Q}^H = \underline{Q} \underline{T} \underline{Q}^H \cdot \underbrace{\underline{Q} \underline{T}^H \underline{Q}^H}_{\underline{I}}$$

$$\Rightarrow \underbrace{\underline{Q} \underline{T}^H}_{\underline{Q}^H} \underline{T} \underline{Q}^H = \underline{Q} \underline{T} \underline{T}^H \underline{Q}^H \quad | \cdot \underline{Q}$$

($\underline{Q}$ ist eine unitäre Matrix)

$$\Rightarrow \underline{A} \text{ normal} \Leftrightarrow \underline{T}^H \underline{T} = \underline{T} \underline{T}^H \Leftrightarrow \underline{T} \text{ normal}$$

Bem: $\underline{T}$ normal und obere Dreiecksmatrix $\Leftrightarrow \underline{T}$ Diagonalmatrix

$$\underline{T} = \begin{bmatrix} t_{11} & t_{12} & & t_{1n} \\ 0 & t_{22} & & t_{2n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & 0 & \dots & t_{nn} \end{bmatrix} \quad \begin{array}{|c|} \hline * \\ \hline 0 \\ \hline \end{array}$$

$$\underline{T}^H = \begin{bmatrix} \bar{t}_{11} & 0 & \dots & 0 \\ \bar{t}_{12} & \bar{t}_{22} & 0 & \dots & 0 \\ \vdots & \vdots & & & \vdots \\ \bar{t}_{1n} & \bar{t}_{2n} & \dots & \dots & \bar{t}_{nn} \end{bmatrix}$$

$$\underline{T}^H \underline{T} = \begin{bmatrix} |t_{11}|^2 & \bar{t}_{1n} t_{12} & \dots & \bar{t}_{1n} t_{1n} \\ t_{11} \bar{t}_{12} & |t_{12}|^2 + |t_{22}|^2 & \dots & t_{12} \bar{t}_{1n} + \bar{t}_{22} t_{2n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ \bar{t}_{1n} t_{1n} & \bar{t}_{2n} t_{2n} & \dots & |t_{nn}|^2 \end{bmatrix}$$

$$t \cdot \text{conj}(t) = |t|^2$$

$$\underline{T} \underline{T}^H = \begin{bmatrix} \sum_{j=1}^n |t_{1j}|^2 & & & \\ & \sum_{j=2}^n |t_{2j}|^2 & & \\ & & \ddots & \\ & & & \sum_{j=n}^n |t_{nj}|^2 \end{bmatrix}$$

$$|t_{11}|^2 = \sum_{j=1}^n |t_{1j}|^2 \Leftrightarrow |t_{11}|^2 = |t_{11}|^2 + \underbrace{\sum_{j=2}^n |t_{1j}|^2}_{=0} \Leftrightarrow \sum_{j=2}^n |t_{1j}|^2 = 0 \Rightarrow t_{1j} = 0 \text{ für } j = 2, \dots, n$$

$$\sum_{j=2}^n |t_{2j}|^2 = |t_{22}|^2 \Rightarrow \sum_{j=3}^n |t_{2j}|^2 = 0 \Rightarrow t_{2j} = 0 \text{ für } j = 3, 4, \dots, n$$

und so weiter: $t_{ij} = 0$ für $j > i$, $i = 1, 2, \dots, n$

...

$\Rightarrow$ Somit: T ist eine Diagonalmatrix.

Kommt sehr wahrscheinlich an Prüfung als
theoretische Aufgabe!