Mathematische Software:

MAPLE : <u>Symbolisches</u> Berechnungswerkzeug

(sog. Computeralgebra-System)

MATLAB: <u>Numerisches</u> Berechnungswerkzeug (MATrix LABoratory)

Datenstruktur in MATLAB:

Die
$$\underline{Matrix}$$
:
$$\begin{pmatrix}
a_{11} & \cdots & a_{1m} \\
\vdots & & \vdots \\
a_{n1} & \cdots & a_{nm}
\end{pmatrix}$$
sog. $(n \times m)$ -Matrix
$$\text{Zahlen sind } (1 \times 1)$$
-Matrizen!

MATLAB kann nur endlich viele Zahlen darstellen

 $(sog. Maschinenzahlen) \Rightarrow Rundungsfehler!$

Beispiel: 1,2-0,4-0,4-0,4=0. Ergebnis in MATLAB: ans = -1.1102e-016.

Ursache: $0,4 = 0,\overline{0110} \Rightarrow 0,4$ nur näherungsweise darstellbar

Maschinengenauigkeit in MATLAB: eps = 2.2204e-016

Maschinengenauigkeit = Abstand von 1 zur nächsthöheren Maschinenzahl.

Lineares Gleichungssystem

in allgemeiner Schreibweise:

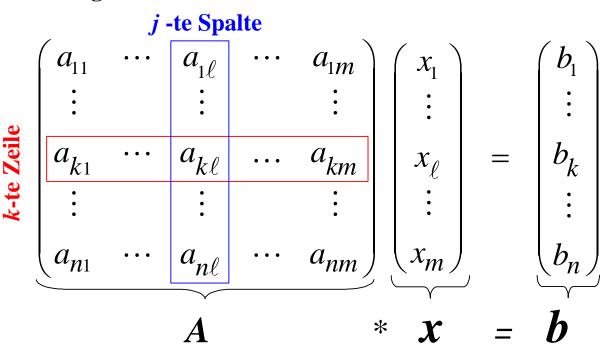
$$2x + 4y - 4z = 1$$

$$3x + 6y + 7z = 3$$

$$2x + 4y - 9z = 0$$

Matrix-Schreibweise:

$$\begin{pmatrix} 2 & 4 & -4 \\ 3 & 6 & 7 \\ 2 & 4 & -9 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x \\ y \\ z \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 \\ 3 \\ 0 \end{pmatrix}$$



Rang(A) = Anzahl linear unabhängiger Spalten von A

A x = b lösbar \Leftrightarrow Rang (A) = Rang (A, b)

$$Null(A) = Kern(A) = \{x / A x = 0\}$$

Lösungsmenge L von Ax = b:

$$A x_0 = b \implies L = x_0 + Kern(A) = \{x_0 + x / A x = 0\}$$

Lösungsmenge linearer Gleichungen
$$\begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ 3 & -6 & 8 & 5 & 0 \\ 0 & 0 & 7 & 0 & -7 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 2 \\ x_2 \\ x_3 \\ x_4 \\ x_5 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 2 \\ 6 \\ 7 \\ b \end{pmatrix}$$

Lösungsmenge von A x = b:

 ${f C_1}$ und ${f C_2}$ beliebig wählbar.

Lösungsmenge linearer Gleichungen

$$\begin{pmatrix}
2 & 3 & 4 & 5 \\
3 & -6 & 8 & 5 \\
0 & 0 & 7 & -7 \\
1 & 2 & 3 & 4
\end{pmatrix}
\begin{pmatrix}
x_1 \\
x_2 \\
x_3 \\
x_4
\end{pmatrix} = \begin{pmatrix}
1 \\
3 \\
-6 \\
7
\end{pmatrix}$$

Matrix A quadratisch!

$$\Rightarrow$$
 det(A) existiert

$$det_A = -364$$

$$>> x = A \setminus b$$

"Backslash-Division"

Ergebnis
$$x =$$

-10.758

2.1758

3.033

-0.45055

Beispiel 3:

$$\begin{pmatrix}
2 & 4 \\
7 & 4 \\
3 & -5
\end{pmatrix}
\begin{pmatrix}
x_1 \\
x_2
\end{pmatrix} = \begin{pmatrix}
1 \\
2 \\
3
\end{pmatrix}$$

Gleichungssystem nicht lösbar!

Trotzdem:

>> x = pinv(A)*b

oder: $>> x = A \setminus b$ lie

liefert Ergebnis x =

0.48109

-0.22987

MATLAB berechnet die

"beste Näherung" für Ax = b

Rundungsfehler

Beispiel:
$$\begin{pmatrix} 1 & 1 \\ 1 & 1,0000001 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 2 \\ 2,0000001 \end{pmatrix}$$

A

X

b

Lösung:
$$x_1 = x_2 = 1$$
 mit $det(A) = 0,0000001 \neq 0$ (!!)

Mit MATLAB:

format short	format long
x =	\mathbf{x} =
1.0000	1.00000002220446
1.0000	0.99999997779554

"Kondition" eines Gleichungssystems (der Matrix A)

$$cond(A) = 4.000000195305916e+007$$

Der Gauß-Algorithmus

(II)
$$\begin{aligned} x_1 + 2x_2 + & 3x_3 = 2 \\ - & x_2 - & 7x_3 = 1 \\ 2x_2 + & x_3 = -5 \end{aligned} \Leftrightarrow \begin{aligned} \begin{pmatrix} 1 & 2 & 3 \\ 0 & -1 & -7 \\ 0 & 2 & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 2 \\ 1 \\ -5 \end{pmatrix}$$

(III)
$$x_1 + 2x_2 + 3x_3 = 2 \\ -x_2 - 7x_3 = 1 \\ -13x_3 = -3$$
 \Leftrightarrow
$$\underbrace{\begin{pmatrix} 1 & 2 & 3 \\ 0 & -1 & -7 \\ 0 & 0 & -13 \end{pmatrix}}_{U} \underbrace{\begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{pmatrix}}_{X} = \underbrace{\begin{pmatrix} 2 \\ 1 \\ -3 \end{pmatrix}}_{C}$$

Ergebnis:

$$x_3 = 0,230769...$$
 \Rightarrow $x_2 = -2,61538...$ \Rightarrow $x_1 = 6,53846...$

Gauß-Algorithmus: Gleichungssystem mit Dreiecksmatrix

$$\begin{array}{c} u_{11}x_1 + u_{12}x_2 + u_{13}x_3 + u_{14}x_4 = c_1 \\ u_{22}x_2 + u_{23}x_3 + u_{24}x_4 = c_2 \\ u_{33}x_3 + u_{34}x_4 = c_3 \\ u_{44}x_4 = c_4 \end{array} \} \Rightarrow <$$

$$x_{1} = \frac{1}{u_{11}} \begin{bmatrix} c_{1} - (u_{12} & u_{13} & u_{14}) \begin{pmatrix} x_{2} \\ x_{3} \\ x_{4} \end{pmatrix} \end{bmatrix}$$

$$x_{2} = \frac{1}{u_{22}} \begin{bmatrix} c_{2} - (u_{23} & u_{24}) \begin{pmatrix} x_{3} \\ x_{4} \end{pmatrix} \end{bmatrix}$$

$$x_{3} = \frac{1}{u_{33}} \begin{bmatrix} c_{3} - (u_{34}) (x_{4}) \end{bmatrix}$$

$$x_{4} = \frac{1}{u_{44}} c_{4}$$
Allgemein:
$$x_{4} = \frac{1}{u_{44}} c_{4}$$

$$x_{5} = \frac{1}{u_{44}} \begin{bmatrix} c_{4} - (u_{44} + u_{44} + u_{4$$

$$u_{11}x_{1} + u_{12}x_{2} + u_{13}x_{3} + u_{14}x_{4} = c_{1}$$

$$u_{22}x_{2} + u_{23}x_{3} + u_{24}x_{4} = c_{2}$$

$$u_{33}x_{3} + u_{34}x_{4} = c_{3}$$

$$u_{44}x_{4} = c_{4}$$

$$x_{1} = \frac{1}{u_{11}} \begin{bmatrix} c_{1} - (u_{12} u_{13} u_{14}) \begin{pmatrix} x_{2} \\ x_{3} \\ x_{4} \end{pmatrix} \end{bmatrix}$$
In Matrixschreibweise:
$$x_{1} = \frac{1}{u_{11}} \begin{bmatrix} c_{1} - (u_{12} u_{13} u_{14}) \begin{pmatrix} x_{2} \\ x_{3} \\ x_{4} \end{pmatrix} \end{bmatrix}$$

$$x_{2} = \frac{1}{u_{22}} \begin{bmatrix} c_{2} - (u_{23} u_{24}) \begin{pmatrix} x_{3} \\ x_{4} \end{pmatrix} \end{bmatrix}$$

$$x_{3} = \frac{1}{u_{44}} \begin{bmatrix} c_{4} - (u_{44} u_{44} u_{44}) & u_{44} & u_{44} \\ x_{4} = \frac{1}{u_{44}} & u_{44} \\ x_{5} = \frac{1}{u_{44}} \begin{bmatrix} c_{4} - (u_{44} u_{44} u_{44}) & u_{44} & u_{44} \\ x_{4} = \frac{1}{u_{44}} & u_{44} \\ x_{5} = \frac{1}{u_{44}} & u_{44} \end{bmatrix}$$

$$x_{6} = \frac{1}{u_{44}} \begin{bmatrix} c_{1} - (u_{12} u_{13} u_{14}) & u_{14} & u_{14} \\ x_{4} = \frac{1}{u_{44}} & u_{44} \\ x_{5} = \frac{1}{u_{44}} & u_{44} & u_{44} \\ x_{6} = \frac{1}{u_{44}} & u_{44} \\ x_{7} = \frac{1}{u_{44}} & u_{44} & u_{44} \\ x_{8} = \frac{1}{u_{44}} & u_{44} & u_{44} \\ u_{44} = \frac{1}{u_{44}} & u_{4$$

$$x_k = \frac{1}{u_{kk}} \begin{bmatrix} c_k - \left(u_{k,k+1} & \dots & u_{k,n}\right) \begin{pmatrix} x_{k+1} \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix} \end{bmatrix}$$

$$x_n = \frac{c_n}{u_{nn}}$$
 für $k = 1, 2, \dots, n-1$

Gauss-Verfahren

G1:
$$a_{11}x_1 + a_{12}x_2 + ... + a_{1n}x_n = b_1$$
 $G2 - \lambda \times G1$, wo $a_{21} - \lambda a_{11} = 0$ $\Leftrightarrow \lambda = a_{21}/a_{11}$

1-ter Eliminations-Schritt:

$$\underbrace{\begin{pmatrix} a_{11} & \cdots & a_{1n} \\ \vdots & & \vdots \\ a_{n1} & \cdots & a_{nn} \end{pmatrix}}_{\mathbf{A}} \underbrace{\begin{pmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix}}_{\mathbf{X}} = \underbrace{\begin{pmatrix} b_1 \\ \vdots \\ b_n \end{pmatrix}}_{\mathbf{b}} \Rightarrow \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1n} \\ 0 & a_{22}^* & \cdots & a_{2n}^* \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ 0 & a_{n2}^* & \cdots & a_{nn}^* \end{pmatrix}}_{\mathbf{X}} \underbrace{\begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix}}_{\mathbf{X}} = \underbrace{\begin{pmatrix} b_1 \\ b_2^* \\ \vdots \\ b_n^* \end{pmatrix}}_{\mathbf{X}}$$

1-ter Eliminations-Schritt als Matrix-Multiplikation LAx = Lb:

$$\begin{pmatrix}
1 & 0 & \cdots & \cdots & 0 \\
-a_{21}/a_{11} & 1 & 0 & \cdots & 0 \\
-a_{31}/a_{11} & 0 & 1 & \ddots & \vdots \\
\vdots & \vdots & \ddots & \ddots & 0 \\
-a_{n1}/a_{11} & 0 & \cdots & 0 & 1
\end{pmatrix}
\begin{pmatrix}
a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1n} \\
a_{21} & a_{22} & \cdots & a_{2n} \\
a_{31} & a_{32} & \cdots & a_{3n} \\
\vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\
a_{n1} & a_{n2} & \cdots & a_{nn}
\end{pmatrix}
\begin{pmatrix}
x_1 \\
x_2 \\
x_3 \\
\vdots \\
x_n
\end{pmatrix} = L \begin{pmatrix}
b_1 \\
b_2 \\
b_3 \\
\vdots \\
b_n
\end{pmatrix}$$

$$\begin{bmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1n} \\ 0 & a_{22}^* & \cdots & a_{2n}^* \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ 0 & a_{n2}^* & \cdots & a_{nn}^* \end{bmatrix} \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} b_1 \\ b_2^* \\ \vdots \\ b_n^* \end{pmatrix}$$

$$LA = A$$

$$Lb = b$$
rename

Äquivalentes Gleichungssystem

$$A x = b$$

nach dem 1. Eliminationsschritt

Der Eliminationsschritt in MATLAB

$$L = \begin{pmatrix} 1 & 0 & \cdots & \cdots & 0 \\ -a_{21}/a_{11} & 1 & 0 & \cdots & 0 \\ -a_{31}/a_{11} & 0 & 1 & \ddots & \vdots \\ \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \ddots & 0 \\ -a_{n1}/a_{11} & 0 & \cdots & 0 & 1 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 & 0 & \cdots & 0 \\ 0 & \ddots & \ddots & \vdots \\ \vdots & \ddots & \ddots & 0 \\ 0 & \cdots & 0 & 1 \end{pmatrix} - \begin{pmatrix} 0 & 0 & \cdots & \cdots & 0 \\ a_{21}/a_{11} & 0 & \cdots & \cdots & 0 \\ a_{31}/a_{11} & \vdots & & & \vdots \\ \vdots & \vdots & \vdots & & & \vdots \\ a_{n1}/a_{11} & 0 & \cdots & \cdots & 0 \end{pmatrix}$$

$$= \underbrace{\begin{pmatrix} 1 & 0 & \cdots & 0 \\ 0 & \ddots & \ddots & \vdots \\ \vdots & \ddots & \ddots & 0 \\ 0 & \cdots & 0 & 1 \end{pmatrix}}_{E} - \underbrace{\begin{pmatrix} 0 \\ a_{21}/a_{11} \\ \vdots \\ a_{n1}/a_{11} \end{pmatrix}}_{m} \underbrace{\begin{pmatrix} 1 & 0 & \cdots & 0 \\ a_{21}/a_{11} \\ \vdots \\ a_{n1}/a_{11} \end{pmatrix}}_{e} \underbrace{\begin{pmatrix} 1 & 0 & \cdots & 0 \\ E & \cdots & 0 \end{pmatrix}}_{e} \Rightarrow \begin{cases} L = E - me \\ LA = A - meA \end{cases}$$

$$LA = A - meA = A - m(1 \ 0 \dots 0) \begin{pmatrix} a_{11} & \cdots & a_{1n} \\ \vdots & & \vdots \\ a_{n1} & \cdots & a_{nn} \end{pmatrix}$$

in MATLAB:
$$= A - m * A(1, :) = A$$
rename

in MATLAB: =
$$A - m * A(1, :) =$$
 rename $Lb = b - meb = b - m(10 ... 0) \begin{pmatrix} b_1 \\ \vdots \\ b_n \end{pmatrix}$

in MATLAB:
$$= b - m * b(1,1) = b$$
rename

wobei:
$$m = A(:,1) / A(1,1)$$

 $m(1,1) = 0$

Im 2-ten Eliminations-Schritt Zugriff nur auf:

$$\begin{pmatrix} a_{22}^* & \cdots & a_{2n}^* \\ \vdots & & \vdots \\ a_{n2}^* & \cdots & a_{nn}^* \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x_2 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} b_2 \\ \vdots \\ b_n \end{pmatrix}$$

Beispiel n = 4:

$$\begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & a_{13} & a_{14} \\ a_{21} & a_{22} & a_{23} & a_{24} \\ a_{31} & a_{32} & a_{33} & a_{34} \\ a_{41} & a_{42} & a_{43} & a_{44} \end{pmatrix} ,$$

$$A(1:end,1:end)$$

,
$$egin{pmatrix} b_1 \ b_2 \ b_3 \ b_4 \end{pmatrix}$$

$$\begin{pmatrix}
a_{11} & a_{12} & a_{13} & a_{14} \\
0 & a_{22}^* & a_{23}^* & a_{24}^* \\
0 & a_{32}^* & a_{33}^* & a_{34}^* \\
0 & a_{42}^* & a_{43}^* & a_{44}^*
\end{pmatrix}, \begin{pmatrix}
b_1 \\
b_2^* \\
b_3^* \\
b_4^*
\end{pmatrix}$$

$$\mathbf{A(1:end,1:end)} \qquad \mathbf{b(1:end,1)}$$

$$\begin{pmatrix}
a_{11} & a_{12} & a_{13} & a_{14} \\
0 & a_{22}^* & a_{23}^* & a_{24}^* \\
0 & a_{32}^* & a_{33}^* & a_{34}^* \\
0 & a_{42}^* & a_{43}^* & a_{44}^*
\end{pmatrix}$$
A(2:end,2:end)

$$\begin{bmatrix} b_2^* \\ b_3^* \\ b_4^* \end{bmatrix}$$
b(2:end,1)

$$\left(egin{array}{ccccc} a_{11} & a_{12} & a_{13} & a_{14} \ 0 & a_{22}^* & a_{23}^* & a_{24}^* \ 0 & 0 & a_{33}^{**} & a_{34}^{**} \end{array}
ight),$$

$$\begin{bmatrix} 0 & 0 & a_{43}^{**} & a_{44}^{**} \end{bmatrix}$$

$$\begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & a_{13} & a_{14} \\ 0 & a_{22}^* & a_{23}^* & a_{24}^* \\ 0 & 0 & a_{33}^{**} & a_{34}^{**} \\ 0 & 0 & a_{43}^{**} & a_{44}^{**} \end{pmatrix},$$

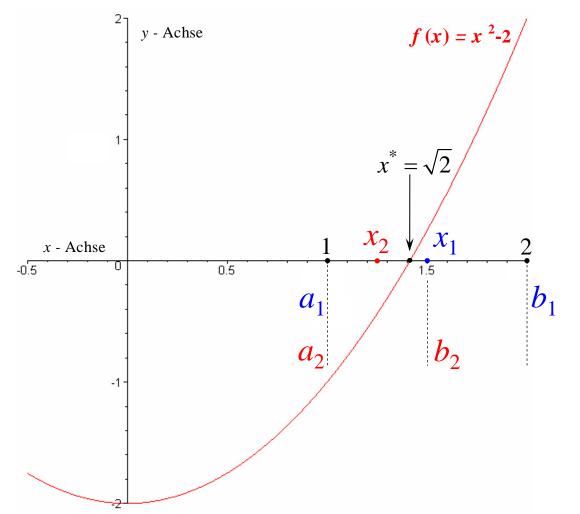
$$\begin{bmatrix} b_1 \\ b_2^* \\ b_3^{**} \\ b_4^{**} \end{bmatrix}$$
b(3:end,1)

$$\begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & a_{13} & a_{14} \\ 0 & a_{22}^* & a_{23}^* & a_{24}^* \\ 0 & 0 & a_{33}^{**} & a_{34}^{**} \\ 0 & 0 & 0 & a_{44}^{***} \end{pmatrix}$$

$$\begin{pmatrix} b_1 \\ b_2^* \\ b_3^{**} \\ b_4^{***} \end{pmatrix}$$

b(3:end,1)

Iterationsverfahren: Intervallschachtelungsverfahren (sog. Bisektionsverfahren)



Wiederhole Verfahren am Intervall $[a_2, b_2]$:

2. Näherungswert:
$$x_2 = \frac{a_2 + b_2}{2}$$
 usw. =

Startintervall
$$[a_1, b_1]$$

mit $f(a_1)f(b_1) < 0$,
also $x^* \in [a_1, b_1]$.

1. Näherungswert

$$x_1 = \frac{a_1 + b_1}{2}$$

1. Fall: $f(x_1) = 0$ $\Rightarrow x_1 = x^*$

2. Fall:
$$f(a_1) f(x_1) < 0$$

 $\Rightarrow x^* \in]a_1, x_1[$
Setze $[a_2, b_2] = [a_1, x_1]$

3. Fall:
$$f(a_1) f(x_1) > 0$$

$$\Rightarrow f(x_1) f(b_1) < 0$$

$$\Rightarrow x^* \in]x_1, b_1[$$
Setze $[a_2, b_2] = [x_1, b_1]$

$$x_2 = \frac{a_2 + b_2}{2}$$
 usw. \Rightarrow $x_k = \frac{a_k + b_k}{2}$, $k = 1, 2, 3, ...$

Fehlerabschätzung beim Bisektionsverfahren

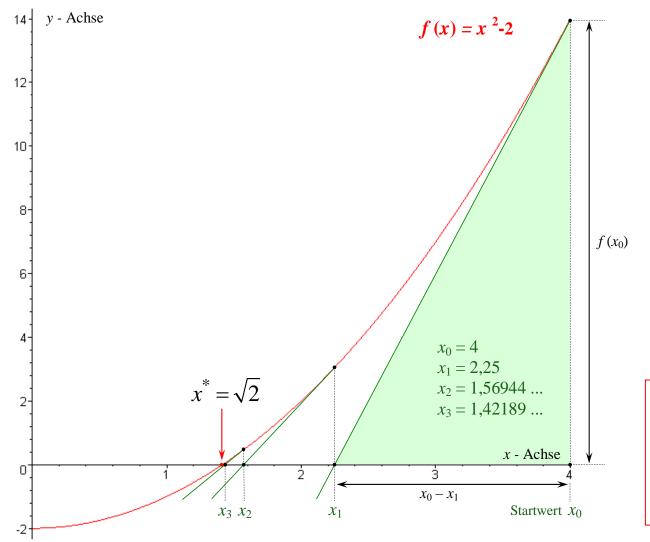
$$\left| x_{1} - x^{*} \right| < \frac{b_{1} - a_{1}}{2} \quad \Rightarrow \quad \left| x_{2} - x^{*} \right| < \frac{b_{2} - a_{2}}{2} \quad = \frac{1}{2} \frac{b_{1} - a_{1}}{2} \quad = \frac{b_{1} - a_{1}}{2^{2}}$$

$$\Rightarrow \quad \left| x_{k} - x^{*} \right| < \frac{b_{k} - a_{k}}{2} \quad = \frac{b_{k-1} - a_{k-1}}{2^{2}} \quad = \dots = \frac{b_{1} - a_{1}}{2^{k}} \le \varepsilon$$

Vorteil des Bisektionsverfahrens: Konvergenz stets gesichert.

Nachteil des Bisektionsverfahrens: Konvergenz sehr langsam.

Das Newtonverfahren



Löse die Gleichung

$$f(x) = x^2 - 2 = 0$$

Wähle Startwert x_0 mit Tangente an Graph f

$$\frac{f(x_0)}{x_0 - x_1} = f'(x_0)$$

$$\Leftrightarrow \frac{f(x_0)}{f'(x_0)} = x_0 - x_1$$

$$\Leftrightarrow x_1 = x_0 - \frac{f(x_0)}{f'(x_0)}$$

Newtonsche Rekursionsformel

$$x_{k+1} = x_k - \frac{f(x_k)}{f'(x_k)}$$
$$k = 0, 1, 2, \dots$$

Hier:
$$x_{k+1} = x_k - \frac{x_k^2 - 2}{2x_k} = x_k - \frac{x_k}{2} + \frac{1}{x_k} = \frac{x_k}{2} + \frac{1}{x_k}$$
, $k = 0, 1, 2, 3, ...$

Rekursionsformel:
$$x_{k+1} = \frac{x_k}{2} + \frac{1}{x_k}$$
, $k = 0, 1, 2, 3, ...$

Startwert $x_0 = 2$:

$$x_1 = \frac{2}{2} + \frac{1}{2} = \frac{3}{2} = 1,5$$

$$x_1 = \frac{2}{2} + \frac{1}{2} = \frac{3}{2} = 1,5$$
 $x_2 = \frac{1,5}{2} + \frac{1}{1,5} = \frac{17}{12} = 1,41\overline{6}$

$$x_3 = \frac{17/12}{2} + \frac{1}{17/12} = \frac{577}{408} = 1,41421568...$$

$$x_4 = \frac{577/408}{2} + \frac{1}{577/408} = \frac{665857}{470832} = 1,41421356237469...$$

Vorteil des Newtonverfahrens: Konvergenz sehr schnell.

Nachteil des Newtonverfahrens: Konvergenz nicht gesichert.

Beispiel $x_0 = 0 \implies x_k = \infty$ für alle k

Fixpunktgleichung:

Newtonverfahren:
$$x_{k+1} = F(x_k)$$
 mit $F(x_k) = x_k - \frac{f(x_k)}{f'(x_k)}$

Newtonverfahren konvergent: $\lim_{k\to\infty} x_k = x^*$

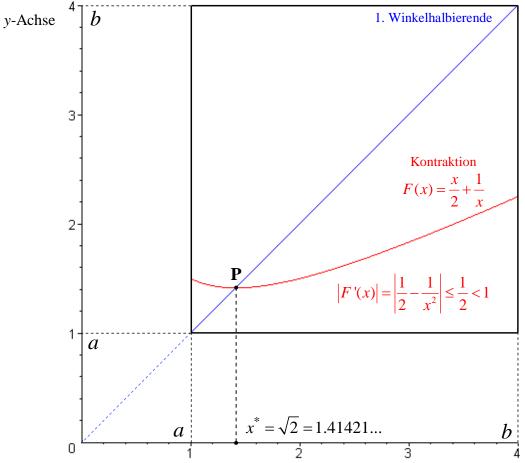
$$\Rightarrow$$
 $x^* = \lim_{k \to \infty} x_{k+1} = \lim_{k \to \infty} F(x_k) = F(x^*)$ (letzteres wenn F stetig)

Newtonverfahren konvergent gegen x^* wenn $F(x^*) = x^*$ sog. Fixpunktgleichung x^* heißt Fixpunkt von F

Frage:

Wann hat die Gleichung $F(x^*) = x^*$ eine Lösung? (also einen Fixpunkt?)

Kontrahierende Funktionen:



$$F:[a,b]\to\mathbb{R}$$

heißt *kontrahierend* auf [a, b], wenn mit $L \in]0$, 1[gilt:

1.
$$F(x) \in [a,b]$$
 für $x \in [a,b]$

2.
$$\frac{|F(x) - F(y)|}{|x - y|} \le L \text{ für } x, y \in [a, b]$$

 $F:[a,b] \to \mathbb{R}$

ist *kontrahierend* auf [a, b], falls:

- 1. $F(x) \in [a,b]$ für $x \in [a,b]$
- 2. $|F'(x)| \le L < 1$ für $x \in [a,b]$

Beweis: Sei o.B.d.A. $a \le x < y \le b$. **Mittelwertsatz:**

$$\frac{F(x) - F(y)}{x - y} = F'(\vartheta), \ x < \vartheta < y$$

$$\Rightarrow \frac{|F(x) - F(y)|}{|x - y|} = |F'(\vartheta)| \le L < 1$$

Fixpunktsatz von Banach:

Sei $F_*:[a,b] \to \mathbb{R}$ eine **Kontraktion**. **Dann gilt**

- 1. $x^* = F(x^*)$ für genau ein $x^* \in [a,b]$
- 2. $\lim_{k\to\infty} x_{k+1} = \lim_{k\to\infty} F(x_k) = x^*$ für **jeden Startwert** $x_0 \in [a, b]$

x-Achse

Fixpunktsatz von Banach:

Sei $F:[a,b] \to \mathbb{R}$ eine **Kontraktion**. **Dann gilt**

- 1. $x^* = F(x^*)$ für **genau ein** $x^* \in [a,b]$
- 2. $\lim_{k\to\infty} x_{k+1} = \lim_{k\to\infty} F(x_k) = x^*$ für **jeden Startwert** $x_0 \in [a, b]$

Beweisskizze: Die Existenz von x^* sei vorausgesetzt.

$$\begin{aligned} \left|x_{k}-x^{*}\right| &= \left|F\left(x_{k-1}\right)-F\left(x^{*}\right)\right| \leq L \left|x_{k-1}-x^{*}\right|, \text{ weil } F \text{ kontrahierend ist} \\ &= L \left|F\left(x_{k-2}\right)-F\left(x^{*}\right)\right| \leq L^{2} \left|x_{k-2}-x^{*}\right|, \text{ weil } F \text{ kontrahierend ist} \\ &\leq \ldots \leq L^{k} \left|x_{0}-x^{*}\right|. \end{aligned}$$

Wegen
$$0 < L < 1$$
: $\lim_{k \to \infty} L^k = 0 \implies \lim_{k \to \infty} L^k \left| x_0 - x^* \right| = 0$

$$\implies \lim_{\text{erst recht}} \left| x_k - x^* \right| = 0 \quad \text{also} \quad \lim_{k \to \infty} x_k = x^*.$$

Eindeutigkeit von x^* : Annahme $y^* \neq x^*$ ist auch Fixpunkt

$$\Rightarrow |y^* - x^*| = |F(y^*) - F(x^*)| \le L |y^* - x^*|_{L \le 1} |y^* - x^*| \Rightarrow |y^* - x^*| \le |y^* - x^*| \le |y^* - x^*|$$
Widerspruch!

$$b = 1$$
 y -Achse

1. Winkelhalbierende

0.8

0.4

P

Kontraktion
 $F(x) = \frac{1}{2}e^{-x}$
0.2

 $x^* = 0.3517...$
 x -Achse

Ablauf:

1. Schleife:
$$| x - x_vorher | = 1$$

 $x_vorher = x_0$
 $K=[0]$ $X=[x_0]$ $x = x_1$ $k = 1$

usw.

Beispiel Banachiteration: Löse die Gleichung $2x e^x = 1$. Äquivalente Gleichung: $x = \frac{1}{2}e^{-x} = F(x)$ F ist stetig und es gilt

$$F([0,1]) \subseteq [0,1] \text{ und } |F'(x)| = \left| -\frac{1}{2}e^{-x} \right| \le \frac{1}{2} < 1, x \in [0,1]$$

 \Rightarrow F ist eine Kontraktion auf [0, 1]

$$\Rightarrow x^* = \lim_{k \to \infty} x_k = \lim_{k \to \infty} F(x_{k-1}) = F(x^*)$$
für jeden Startwert $x_0 \in [0, 1]$

Banachiteration

in MATLAB:

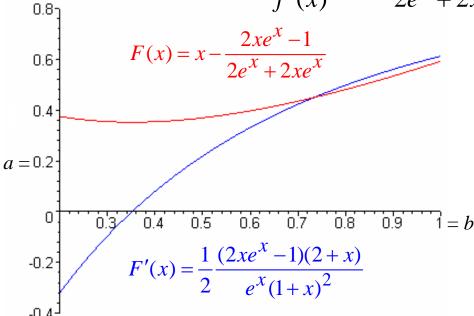
```
X=[];K=[];
x=1;x_vorher=0;k=0;
Eps=1e-5; %Genauigkeit
while abs(x-x_vorher)>=Eps
    x vorher=x;
    K=[K,k];
    X=[X,x];
    x=exp(-x)/2;
    k=k+1;
end
```

 $| x - x_{vorher} | = | x_{1} - x_{0} |$ 2. Schleife: $x vorher = x_1$ K=[0,1] $X=[x_0, x_1]$ $x=x_2$ k=2

3. Schleife:
$$|x - x_vorher| = |x_2 - x_1|$$

 $x_vorher = x_2$
 $K=[0,1,2]$ $X=[x_0, x_1, x_2]$ $x = x_3$ $k = 3$

Löse
$$2xe^x = 1$$
 mit Newtoniteration. Äquivalente Gleichung: $f(x) = 2xe^x - 1 = 0$
Newtoniteration: $F(x) = x - \frac{f(x)}{f'(x)} = x - \frac{2xe^x - 1}{2e^x + 2xe^x}$. Banachiteration: $F(x) = \frac{1}{2}e^{-x}$.



Die Konvergenz der Banachiteration ist linear:

$$|x_{k+1} - x^*| = |F(x_k) - F(x^*)| \le L|x_k - x^*|, L < 1$$

Die Konvergenz der Newtoniteration ist quadratisch:

$$|x_{k+1} - x^*| \le K |x_k - x^*|^2, K > 0$$
 also schneller.

 $F([0.2, 1]) \subseteq [0.2, 1], |F'(x)| \le 0.8 < 1$

 \Rightarrow F ist eine Kontraktion auf [0.2, 1]

$$\Rightarrow x^* = \lim_{k \to \infty} x_k = \lim_{k \to \infty} F(x_{k-1})_F = F(x^*)$$
für jeden Startwert $x_0 \in [0.2, 1]$
Banachiteration in MATLAB:

```
X=[];K=[];
x=1;x vorher=0;k=0;
Eps=1e-5; %Genauigkeit
while abs(x-x_vorher)>=Eps
    x vorher=x;
    K=[K,k];
    X=[X,x];
    x=x-(2*x*exp(x)-1)/...
    (2*\exp(x)+2*x*\exp(x));
    k=k+1;
end
```

Satz zur Newtoniteration:

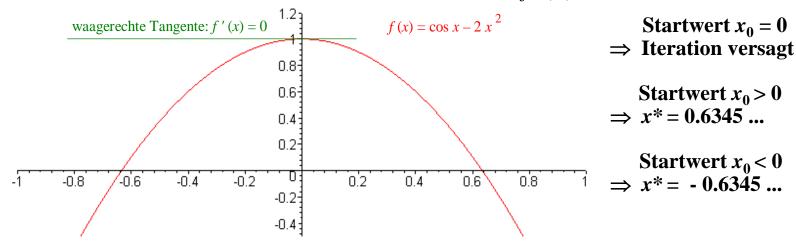
Sei $f:[c,d] \to \mathbb{R}$ 2-mal stetig differenzierbar. Sei $x^* \in]c,d[$ einfache Nullstelle von f also $f(x^*)=0$ und $f'(x^*)\neq 0$

1. Liegt der Startwert $x_0 \in \] c$, $d [nahe genug bei <math>x^*$, so konvergiert die

Iterationsfolge $x_{k+1} = x_k - \frac{f(x_k)}{f'(x_k)}$ gegen x^* .

2. Ferner gilt $\left|x_{k+1} - x^*\right| \le K \left|x_k - x^*\right|^2$, K > 0 (quadratische Konvergenz)

Beispiel: Löse
$$f(x) = \cos x - 2x^2 = 0$$
 $\Rightarrow F(x) = x - \frac{f(x)}{f'(x)} = x - \frac{\cos x - 2x^2}{-\sin x - 4x}$.



Das Newtonverfahren zur Lösung von Gleichungssystemen

x-Achse

$$\begin{cases} x^2 - 2x - y + 2 = 0 & \textbf{Parabel} \\ x^2 + y^2 - 4 = 0 & \textbf{Kreis} \end{cases}$$

Beispiel:
$$\begin{cases} x^2 - 2x - y + 2 = 0 & \text{Parabel} \\ x^2 + y^2 - 4 = 0 & \text{Kreis} \end{cases} \Leftrightarrow f(x, y) = \begin{pmatrix} f_1(x, y) \\ f_2(x, y) \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} x^2 - 2x - y + 2 \\ x^2 + y^2 - 4 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \end{pmatrix} & \text{Nullstellen} \\ (x, y) & \text{von } f.$$

Parabel y =
$$x^2 - 2x + 2$$
 P = (0, 2)

Newtonverfahren für
$$f: \mathbb{R} \to \mathbb{R}$$
: $x_{k+1} = x_k - \frac{f(x_k)}{f'(x_k)}$, $k \ge 0$ Übertragung auf $f: \mathbb{R}^2 \to \mathbb{R}^2$:

Undertragung auf
$$f: \mathbb{R}^2 \to \mathbb{R}^2$$
:
$$\begin{pmatrix} x_{k+1} \\ y_{k+1} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} x_k \\ y_k \end{pmatrix} - \begin{pmatrix} \frac{\partial f_1}{\partial x}(x_k, y_k) & \frac{\partial f_1}{\partial y}(x_k, y_k) \\ \frac{\partial f_2}{\partial x}(x_k, y_k) & \frac{\partial f_2}{\partial y}(x_k, y_k) \end{pmatrix} \begin{pmatrix} f_1(x_k, y_k) \\ f_2(x_k, y_k) \end{pmatrix}, \ k \ge 0$$

Jacobi-Matrix
$$(x_{i-1})$$
 (x_{i}) $(2x_{i}-2)$

$$\Rightarrow \begin{pmatrix} x_{k+1} \\ y_{k+1} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} x_k \\ y_k \end{pmatrix} - \begin{pmatrix} 2x_k - 2 & -1 \\ 2x_k & 2y_k \end{pmatrix}^{-1} \begin{pmatrix} (x_k - 1)^2 - y_k + 1 \\ x_k^2 + y_k^2 - 4 \end{pmatrix}$$

$$\Rightarrow \begin{pmatrix} x_{k+1} \\ y_{k+1} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} x_k \\ y_k \end{pmatrix} - \frac{1}{2y_k(2x_k - 2) + 2x_k} \begin{pmatrix} 2y_k & 1 \\ -2x_k & 2x_k - 2 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} (x_k - 1)^2 - y_k + 1 \\ x_k^2 + y_k^2 - 4 \end{pmatrix}$$

Kreis
$$x^{2} + y^{2} = 4$$

$$\Rightarrow \begin{pmatrix} x_{k+1} \\ y_{k+1} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} x_{k} \\ y_{k} \end{pmatrix}$$

$$\frac{1}{2y_k(2x_k-2)+2x_k} \begin{pmatrix} 2y_k & 1 \\ -2x_k & 2x_k-2 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} (x_k-1)^2 - y_k + 1 \\ x_k^2 + y_k^2 - 4 \end{pmatrix}$$

$$\Rightarrow \begin{pmatrix} x_{k+1} \\ y_{k+1} \end{pmatrix} = F(x_k, y_k) \stackrel{=}{=} \begin{pmatrix} x_k \\ y_k \end{pmatrix} - \frac{1}{4y_k(x_k - 1) + 2x_k} \begin{pmatrix} 2y_k & 1 \\ -2x_k & 2(x_k - 1) \end{pmatrix} \begin{pmatrix} (x_k - 1)^2 - y_k + 1 \\ x_k^2 + y_k^2 - 4 \end{pmatrix}$$

```
x_{k+1} = F_1(x_k, y_k) = x_k - \frac{2y_k \left( (x_k - 1)^2 - y_k + 1 \right) + x_k^2 + y_k^2 - 4}{4y_k (x_k - 1) + 2x_k}
y_{k+1} = F_2(x_k, y_k) = y_k - \frac{-2x_k \left( (x_k - 1)^2 - y_k + 1 \right) + 2(x_k - 1) \left( x_k^2 + y_k^2 - 4 \right)}{4y_k (x_k - 1) + 2x_k}
X=0;Y=1;Eps=1e-10; %Startwerte xo und yo und Genauigkeit
for k=0:100
     x=X;y=Y %x=xk und y=yk im k-ten Schritt
     X=F1(x,y); Y=F2(x,y); %X=xk+1 und Y=yk+1 als Nachfolger
     if max(abs(X-x),abs(Y-y))<Eps</pre>
           break %Abbruch, wenn Genauigkeit erreicht
     end
end
fprintf('Es waren %u Iterationen nötig: \n',k)
fprintf('x = %.9f und y = %.9f n', X, Y)
function [X]=F1(x,y)
X=x-(2*y*((x-1)^2-y+1)+x^2+y^2-4)/(4*y*(x-1)+2*x);
function [Y]=F2(x,y)
Y=y-(-2*x*((x-1)^2-y+1)+2*(x-1)*(x^2+y^2-4))/(4*y*(x-1)+2*x);
```

Newton-Raphson-Iteration

$$\begin{pmatrix} x_{k+1} \\ y_{k+1} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} x_k \\ y_k \end{pmatrix} - \underbrace{\begin{pmatrix} \frac{\partial f_1}{\partial x}(x_k, y_k) & \frac{\partial f_1}{\partial y}(x_k, y_k) \\ \frac{\partial f_2}{\partial x}(x_k, y_k) & \frac{\partial f_2}{\partial y}(x_k, y_k) \end{pmatrix}}_{\text{Jacobi-Matrix } \mathbf{J}(x_k, y_k)} \begin{pmatrix} f_1(x_k, y_k) \\ f_2(x_k, y_k) \end{pmatrix}$$

Schreibe um:

Jacobi-Matrix
$$\mathbf{J}(x_k, y_k)$$

$$\begin{pmatrix} h_{1k} \\ h_{2k} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} x_{k+1} \\ y_{k+1} \end{pmatrix} - \begin{pmatrix} x_k \\ y_k \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \frac{\partial f_1}{\partial x}(x_k, y_k) & \frac{\partial f_1}{\partial y}(x_k, y_k) \\ \frac{\partial f_2}{\partial x}(x_k, y_k) & \frac{\partial f_2}{\partial y}(x_k, y_k) \end{pmatrix} - \begin{pmatrix} -f_1(x_k, y_k) \\ -f_2(x_k, y_k) \end{pmatrix}$$

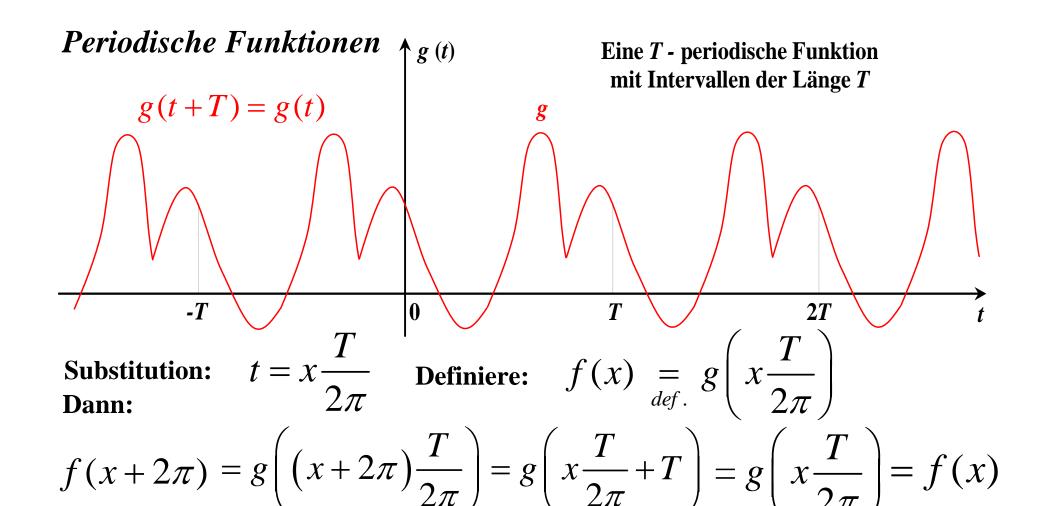
$$f_1(x, y) = \frac{1}{2}\sin(xy) - x = 0$$
 und $f_2(x, y) = 2y - e^{-x} - 4 = 0$

Beispiel:
$$f_1(x,y) = \frac{1}{2}\sin(xy) - x = 0 \quad \text{und} \quad f_2(x,y) = 2y - e^{-x} - 4 = 0$$

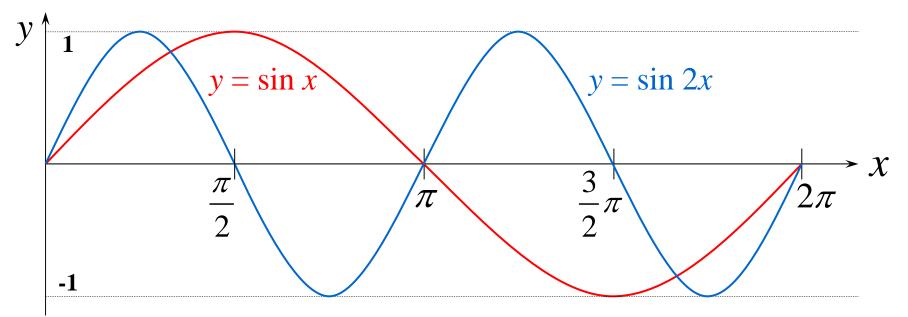
$$f_{11}(x,y) = \frac{\partial f_1}{\partial x}(x,y) = \frac{1}{2}y\cos(xy) - 1 \quad f_{12}(x,y) = \frac{\partial f_1}{\partial y}(x,y) = \frac{1}{2}x\cos(xy)$$

$$f_{21}(x,y) = \frac{\partial f_2}{\partial x}(x,y) = e^{-x} \quad f_{22}(x,y) = \frac{\partial f_2}{\partial y}(x,y) = 2$$

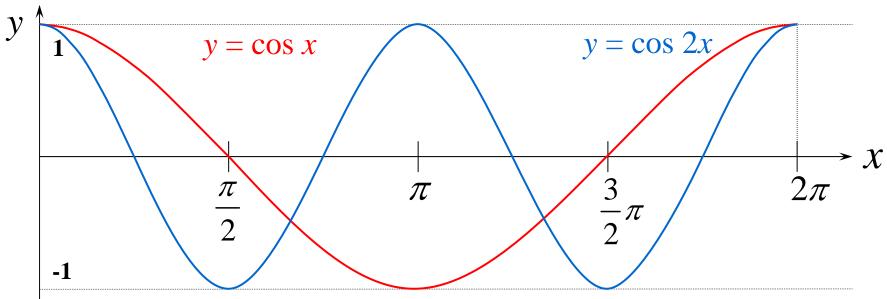
```
 \begin{pmatrix} h_{1k} \\ h_{2k} \end{pmatrix} \stackrel{=}{\underset{def.}{=}} \begin{pmatrix} x_{k+1} \\ y_{k+1} \end{pmatrix} - \begin{pmatrix} x_k \\ y_k \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \frac{1}{2} y_k \cos(x_k y_k) - 1 & \frac{1}{2} x_k \cos(x_k y_k) \\ e^{-x_k} & 2 \end{pmatrix}^{-1} \begin{pmatrix} -\left(\frac{1}{2} \sin(x_k y_k) - x_k\right) \\ -\left(2 y_k - e^{-x_k} - 4\right) \end{pmatrix} 
 \Rightarrow x_{k+1} = x_k + h_{1k} \text{ und } y_{k+1} = y_k + h_{2k}
  function Newton Raphson(X,Y,f 1,f 2,f11,f12,f21,f22)
  Eps=1e-10;
  for k=0:100
        x=X;y=Y;.
        J=[f11(x,y) f12(x,y);f21(x,y) f22(x,y)];b=[-f1(x,y);-f2(x,y)];
        h=J\b;X=X+h(1);Y=Y+h(2);
        if max(abs(X-x),abs(Y-y))<Eps</pre>
               break
        end
  end
  fprintf('Es wurden %u Iterationen benötigt. Die Lösungen: \n',k)
  fprintf('x = %.9f und y = %.9f n', X, Y)
  function [J11]=f11(x,y)
                                                        function [J12]=f12(x,y)
  J11=y*cos(x*y)/2-1;
                                                        J12=x*cos(x*y)/2;
  function [J21]=f21(x,y)
                                                        function [J22]=f22(x,y)
  J21=exp(-x);
                                                        J22=2;
  function [b1]=f1(x,y)
                                                       function [b2]=f2(x,y)
  b1=\sin(x*y)/2-x;
                                                       b2=2*y-exp(-x)-4;
```



Daher Beschränkung auf 2π - periodische Funktionen



$$\int_{0}^{2\pi} \sin(kx) dx = -\frac{1}{k} \left[\cos kx\right]_{0}^{2\pi} = 0 , \int_{0}^{2\pi} \cos(kx) dx = \frac{1}{k} \left[\sin kx\right]_{0}^{2\pi} = 0 , k = 1, 2, 3, \dots$$



Die Fourierreihe einer 2π -periodischen Funktion $f: \mathbb{R} \to \mathbb{R}$

Darstellungsform:
$$f(x) = \frac{a_0}{2} + \sum_{k=1}^{\infty} \left(a_k \cos kx + b_k \sin kx \right)$$
 sog. "Fourierreihe" von f

Bestimme die "Fourierkoeffizienten" a_0 und a_k , b_k für $k \geq 1$ Sei $m \ge 1$ und $k \ge 1$ stets ganzzahlig. Bestimme b_k :

$$f(x)\sin mx = \frac{a_0}{2}\sin mx + \sum_{k=1}^{\infty} a_k \cos kx \sin mx + \sum_{k=1}^{\infty} b_k \sin kx \sin mx$$
Integration:
$$\int_0^{2\pi} f(x)\sin mx \, dx = \frac{a_0}{2} \int_0^{2\pi} \sin mx \, dx + \int_0^{2\pi} \left(\sum_{k=1}^{\infty} a_k \cos kx \sin mx\right) dx + \int_0^{2\pi} \left(\sum_{k=1}^{\infty} b_k \sin kx \sin mx\right) dx$$

$$\int_0^{2\pi} f(x)\sin mx \, dx = \sum_{k=1}^{\infty} a_k \int_0^{2\pi} \cos kx \sin mx \, dx + \sum_{k=1}^{\infty} b_k \int_0^{2\pi} \sin kx \sin mx \, dx$$

Additions theoreme für den Sinus: $\sin (\alpha + \beta) = \sin \alpha \cos \beta + \sin \beta \cos \alpha$.

$$\Rightarrow \cos kx \sin mx = \frac{1}{2} \left[\sin(m-k)x + \sin(m+k)x \right]$$

$$\Rightarrow \sum_{k=1}^{\infty} a_k \int_{0}^{2\pi} \cos kx \sin mx \, dx = \sum_{k=1}^{\infty} a_k \left(\frac{1}{2} \int_{0}^{2\pi} \sin(m-k)x \, dx + \frac{1}{2} \int_{0}^{2\pi} \sin(m+k)x \, dx \right) = 0$$

$$\Rightarrow \int_{0}^{2\pi} f(x)\sin mx \ dx = \sum_{k=1}^{\infty} b_{k} \int_{0}^{2\pi} \sin kx \sin mx \ dx$$

Additions theor me für den Cosinus: $\cos (\alpha + \beta) = \cos \alpha \cos \beta - \sin \alpha \sin \beta$.

$$\Rightarrow \sin kx \sin mx = \frac{1}{2} \left[\cos (m-k)x - \cos (m+k)x \right]$$

$$\Rightarrow \sum_{k=1}^{\infty} b_k \int_0^{2\pi} \sin kx \sin mx \, dx = \sum_{k=1}^{\infty} b_k \left(\frac{1}{2} \int_0^{2\pi} \cos(m-k)x \, dx + \frac{1}{2} \int_0^{2\pi} \cos(m+k)x \, dx \right)$$

$$= 2\pi \text{ für } k = m, \text{ sonst } = 0$$

$$\Rightarrow \int_{0}^{2\pi} f(x) \sin mx \ dx = \frac{1}{2} b_m \int_{0}^{2\pi} dx = \pi b_m \quad \text{für alle } m \ge 1$$

Also:
$$b_k = \frac{1}{\pi} \int_0^{2\pi} f(x) \sin kx \, dx \quad \text{für alle } k \ge 1$$

Sei $m \ge 0$ und $k \ge 1$ stets ganzzahlig! Bestimme a_k :

Multipliziere Fourierreihe
$$f(x) = \frac{a_0}{2} + \sum_{k=1}^{\infty} \left(a_k \cos kx + b_k \sin kx \right)$$
 mit $\cos mx$ und integriere:
$$\int_0^{2\pi} f(x) \cos mx \, dx = \frac{a_0}{2} \int_0^{2\pi} \cos mx \, dx + \sum_{k=1}^{\infty} a_k \int_0^{2\pi} \cos kx \cos mx \, dx + \sum_{k=1}^{\infty} b_k \int_0^{2\pi} \sin kx \cos mx \, dx$$

$$= 0 \text{ für } m > 1$$

Additions theoreme für den Cosinus: $\cos(\alpha+\beta) = \cos\alpha\cos\beta - \sin\alpha\sin\beta$.

Additions theoreme für den Cosinus:
$$\cos (\alpha + \beta) = \cos \alpha \cos \beta - \sin \alpha \sin \beta$$
.

$$\cos kx \cos mx = \frac{1}{2} \left[\cos (m - k)x + \cos (m + k)x \right]$$

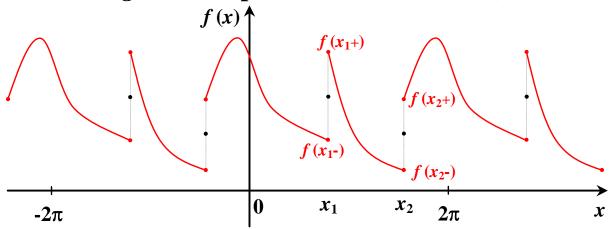
$$\Rightarrow \int_{0}^{2\pi} \cos kx \cos mx \, dx = \frac{1}{2} \int_{0}^{2\pi} \cos (m - k)x \, dx + \frac{1}{2} \int_{0}^{2\pi} \cos (m + k)x \, dx = 0 \quad \text{für } k \neq m$$
Also zunächst für $k = m > 1$:

Also zunächst für $k = m \ge 1$:

Also zunachst für
$$k = m \ge 1$$
:
$$\int_{0}^{2\pi} f(x) \cos mx \, dx = a_{m} \int_{0}^{2\pi} \cos^{2} mx \, dx = a_{m} \cdot \frac{1}{2} \cdot 2\pi = a_{m} \pi$$

Und für
$$m = 0$$
:
$$\int_{0}^{2\pi} f(x) dx = \frac{a_0}{2} \int_{0}^{2\pi} dx = \pi \ a_0$$
 Ergebnis: $a_k = \frac{1}{\pi} \int_{0}^{2\pi} f(x) \cos kx \ dx$ für alle $k \ge 0$

Stückweise glatte 2π - periodische Funktion (Satz von Fourier)



Sei $f 2\pi$ - periodisch sowie

(1) f stetig differenzierbar auf $[0, 2\pi]$ ausgenommen $\{x_1, x_2, ..., x_n\}$

(2)
$$f(x_i) = \lim_{0 < h \to 0} f(x_i - h)$$
 und $f(x_i + h) = \lim_{0 < h \to 0} f(x_i + h)$

(3)
$$|f'(x)| \le \mathbf{M}$$

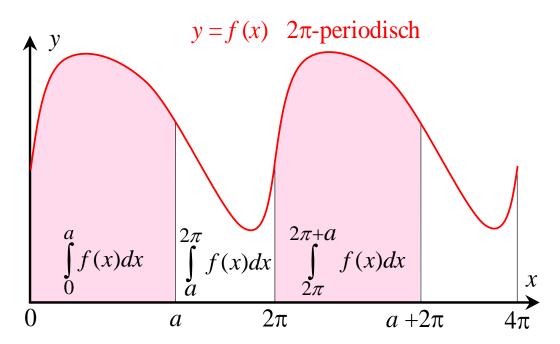
Dann: $\frac{a_0}{2} + \sum_{k=1}^{\infty} (a_k \cos kx + b_k \sin kx) = \begin{cases} f(x) & \text{für } x \ne x_i \\ \frac{1}{2} (f(x_i -) + f(x_i +)) & \text{für } x = x_i \end{cases}$

(3)
$$|f'(x)| \le \mathbf{M}$$

Dann: $\frac{a_0}{2} + \sum_{k=1}^{\infty} \left(a_k \cos kx + b_k \sin kx \right) = \begin{cases} f(x) & \text{für } x \ne x_i \\ \frac{1}{2} \left(f(x_i -) + f(x_i +) \right) & \text{für } x = x_i \end{cases}$

wobei: $a_k = \frac{1}{\pi} \int_0^{2\pi} f(x) \cos kx \, dx$ für $k \ge 0$ und $b_k = \frac{1}{\pi} \int_0^{2\pi} f(x) \sin kx \, dx$ für $k \ge 1$

Berechnung der Fourierkoeffizienten a_k und b_k :



$$\int_{0}^{2\pi} f(x)dx$$

$$= \int_{0}^{2\pi} f(x)dx + \int_{a}^{2\pi} f(x)dx$$

$$= \int_{2\pi}^{2\pi+a} f(x)dx + \int_{a}^{2\pi} f(x)dx$$

$$= \int_{2\pi}^{2\pi+a} f(x)dx = \int_{0}^{2\pi} f(x)dx$$

$$= \int_{a}^{2\pi+2\pi} f(x)dx = \int_{0}^{2\pi} f(x)dx$$

Also gilt auch:

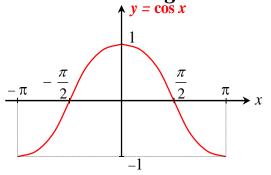
$$a_k = \frac{1}{\pi} \int_{-\pi}^{\pi} f(x) \cos kx \, dx \qquad \text{und} \qquad b_k = \frac{1}{\pi} \int_{-\pi}^{\pi} f(x) \sin kx \, dx$$

$$k \ge 0 \qquad \qquad k > 0$$

$$b_k = \frac{1}{\pi} \int_{-\pi}^{\pi} f(x) \sin kx \, dx$$

$$k > 0$$

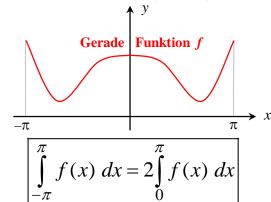
Gerade und ungerade Funktion



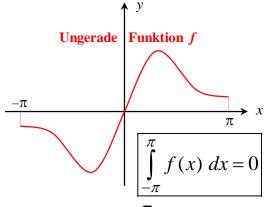
$$-\pi \qquad -\frac{\pi}{2} \qquad \qquad \pi \qquad \qquad \pi$$

 $\mathbf{A} \mathbf{v} = \sin x$

Gerade Funktion:
$$f(-x) = f(x)$$



Ungerade Funktion:
$$f(-x) = -f(x)$$



$$f, g \text{ gerade} \implies f \cdot g \text{ gerade}$$

denn:
$$f(-x) g(-x) = f(x) g(x)$$

$$f, g \text{ ungerade } \Rightarrow f \cdot g \text{ gerade}$$

denn:
$$f(-x) g(-x) = (-f(x))(-g(x))$$

$$=f(x)g(x)$$

f ungerade, g gerade $\Rightarrow f \cdot g$ ungerade

denn:
$$f(-x) g(-x) = -f(x) g(x)$$

$$f$$
 gerade \Rightarrow f Cosinusreihe

$$f$$
 ungerade \Rightarrow f Sinusreihe

$$f \text{ gerade} \Rightarrow a_k = \frac{1}{\pi} \int_{-\pi}^{\pi} \underbrace{f(x)\cos kx}_{\text{gerade}} dx = \frac{2}{\pi} \int_{0}^{\pi} f(x)\cos kx dx, b_k = \frac{1}{\pi} \int_{-\pi}^{\pi} \underbrace{f(x)\sin kx}_{\text{ungerade}} dx = 0$$

$$f \text{ ungerade} \Rightarrow a_k = \frac{1}{\pi} \int_{-\pi}^{\pi} \underbrace{f(x)\cos kx}_{\text{ungerade}} dx = 0, \ b_k = \frac{1}{\pi} \int_{-\pi}^{\pi} \underbrace{f(x)\sin kx}_{\text{gerade}} dx = \frac{2}{\pi} \int_{0}^{\pi} f(x)\sin kx \, dx$$

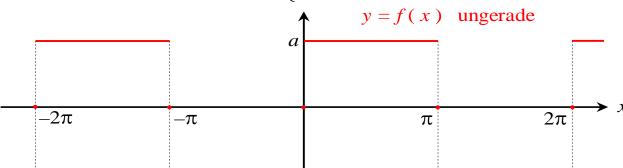
Beispiel 1: Rechtecksignal

Sei
$$a \neq 0$$
 und $f(x) = \begin{cases} 0 & \text{für } x = 0, x = \pi \end{cases}$

für
$$0 < x < \pi$$

$$f \ddot{u} r \ x = 0 \ , \ x = \pi$$

$$-a für -\pi < x < 0$$



f ist eine

Sinusreihe:

$$f(x) = \sum_{k=1}^{\infty} (b_k \sin kx)$$

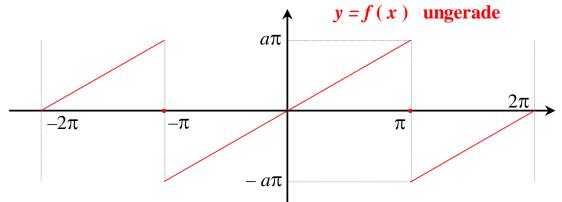
$$b_k = \frac{2}{\pi} \int_0^{\pi} f(x) \sin kx \, dx = \frac{2}{\pi} \int_0^{\pi} a \sin kx \, dx = -\frac{2a}{\pi} \left[\frac{\cos(kx)}{k} \right]_0^{\pi} = -\frac{2a}{\pi k} \left[\cos(k\pi) - 1 \right]$$

$$= -\frac{2a}{\pi k} \begin{cases} 0 & \text{, wenn } k \text{ gerade} \\ -2 & \text{, wenn } k \text{ ungerade} \end{cases} = \begin{cases} 0 & \text{, wenn } k \text{ gerade} \\ \frac{4a}{k\pi} & \text{, wenn } k \text{ ungerade} \end{cases}$$

$$f(x) = \sum_{k=1}^{\infty} \left(b_k \sin kx \right) = \frac{4a}{\pi} \sum_{k=1}^{\infty} \frac{\sin kx}{k} = \frac{4a}{\pi} \sum_{k=0}^{\infty} \frac{\sin \left((2k+1)x \right)}{2k+1} = \frac{4a}{\pi} \left(\frac{\sin x}{1} + \frac{\sin 3x}{3} + \dots \right)$$
k ungerade

Beispiel 2: Sägezahnsignal

Sei
$$a > 0$$
 und $f(x) = \begin{cases} a \ x & \text{für } -\pi < x < \pi \\ 0 & \text{für } x = \pi \end{cases}$



f ist eine

Sinusreihe

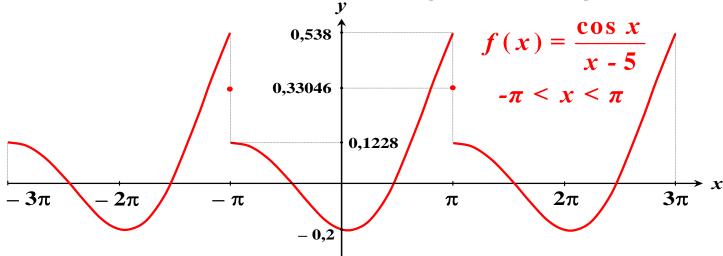
$$f(x) = \sum_{k=1}^{\infty} (b_k \sin kx)$$

$$b_{k} = \frac{2}{\pi} \int_{0}^{\pi} f(x) \sin kx \, dx = \frac{2a}{\pi} \int_{0}^{\pi} x \sin kx \, dx = \frac{2a}{\pi} \left[-x \frac{\cos(kx)}{k} \right]_{0}^{\pi} - \int_{0}^{\pi} \frac{-\cos(kx)}{k} \, dx$$

$$= \frac{2a}{\pi} \left(-\pi \frac{\cos(k\pi)}{k} + \frac{1}{k} \left[\frac{\sin kx}{k} \right]_{0}^{\pi} \right) = -\frac{2a}{k} \underbrace{\cos(k\pi)}_{(-1)} = \frac{2a(-1)^{k+1}}{k}$$

$$f(x) = 2a \sum_{k=1}^{\infty} \left(\frac{(-1)^{k+1}}{k} \sin kx \right) = 2a \left(\frac{\sin x}{1} - \frac{\sin 2x}{2} + \frac{\sin 3x}{3} - \frac{\sin 4x}{4} + - \dots \right)$$

Eine 2π -periodische Funktion, die weder gerade noch ungerade ist



$$f(x) = \frac{1}{2}a_0 + \sum_{k=1}^{\infty} \left(a_k \cos(kx) + b_k \sin(kx)\right)$$

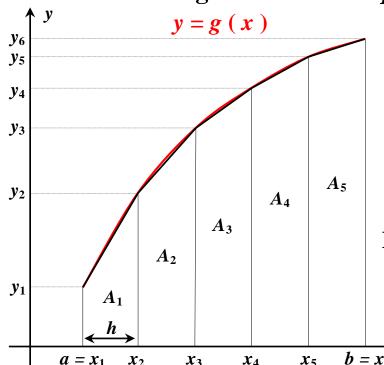
$$a_k = \frac{1}{\pi} \int_{-\pi}^{\pi} f(x) \cos kx \, dx = \frac{1}{\pi} \int_{-\pi}^{\pi} \frac{\cos x}{x - 5} \cos kx$$

$$b_k = \frac{1}{\pi} \int_{-\pi}^{\pi} f(x) \sin kx \, dx = \frac{1}{\pi} \int_{-\pi}^{\pi} \frac{\cos x}{x - 5} \sin kx$$

$$dx \quad \text{für } k = 0, 1, 2, 3 \dots$$
nicht elementar integrierbar!
$$dx \quad \text{für } k = 1, 2, 3, \dots$$

Numerische Integration: Das Trapezverfahren

Schrittweite:
$$h = \frac{b-a}{5}$$



$$\int_{a}^{b} g(x) dx \approx h \frac{y_{1} + y_{2}}{2} + h \frac{y_{2} + y_{3}}{2} + h \frac{y_{3} + y_{4}}{2} + h \frac{y_{4} + y_{5}}{2} + h \frac{y_{5} + y_{6}}{2}$$

$$= \frac{1}{2} h \left(y_{1} + 2y_{2} + 2y_{3} + 2y_{4} + 2y_{5} + y_{6} \right)$$

Mit
$$m = 5$$
:
$$\int_{a}^{b} g(x) dx \approx \frac{1}{2} h \left(y_{1} + 2 \sum_{k=2}^{m} y_{k} + y_{m+1} \right)$$
$$= \frac{1}{2} h \left(g(a) + 2 \sum_{k=2}^{m} y_{k} + g(b) \right)$$

$$\int_{a}^{b} g(x) dx = h \left(\frac{g(a) + g(b)}{2} + \sum_{k=2}^{m} g(x_k) \right) + R(h)$$

Trapezregel

In Matlab: h = (b - a)/m; x = a : h : b; y = g(x); Matrixpunktoperation!

Dann: Integral = h * [(y(1) + y(end))/2 + (sum(y) - y(1) - y(end))]

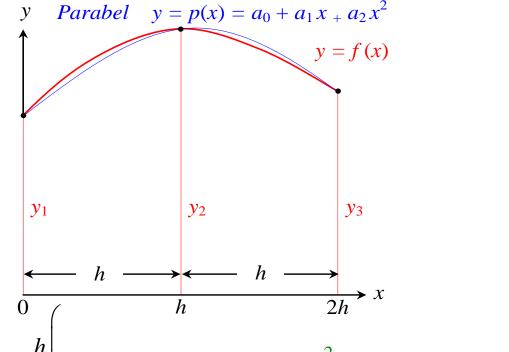
Trapezverfahren in Matlab:

$$\int_{a}^{b} g(x) dx \approx h \left(\frac{g(a) + g(b)}{2} + \sum_{k=2}^{m} g(x_k) \right) = h \left(\frac{y_1 + y_{m+1}}{2} + \sum_{k=2}^{m} y_k \right)$$

function Integral=Trapezintegration(a,b,m)

```
h = (b-a)/m; %Schrittweite h
x = a:h:b; %x-Wertematrix
y = x.*sin(x); %y-Wertematrix mit Punktoperation
Integral=h*((y(1)+y(end))/2+sum(y)-y(1)-y(end));
```

Numerische Integration mit der Simpsonregel



$$\int_{0}^{2h} f(x) dx \approx \int_{0}^{2h} p(x) dx$$

$$= \int_{0}^{2h} \left(a_{0} + a_{1}x + a_{2}x^{2} \right) dx$$

$$= \left[a_{0}x + \frac{1}{2}a_{1}x^{2} + \frac{1}{3}a_{2}x^{3} \right]_{0}^{2h}$$

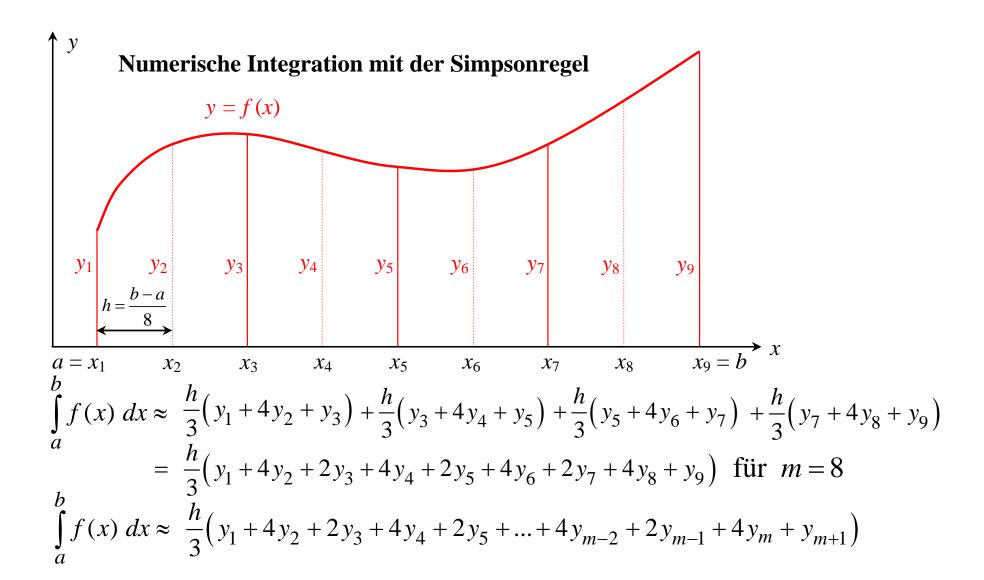
$$= 2a_{0}h + 2a_{1}h^{2} + \frac{8}{3}a_{2}h^{3}$$

$$= \frac{h}{3} \left(6a_{0} + 6a_{1}h + 8a_{2}h^{2} \right)$$

$$= \frac{h}{3} \left(p(0) + 4p(h) + p(2h) + + p$$

$$\frac{h}{3} \left(\underbrace{\frac{a_0}{b} + \underbrace{\frac{4a_0 + 4a_1h + 4a_2h^2}{4(a_0 + a_1h + a_2h^2) = 4p(h)}}_{p(0)} + \underbrace{\frac{a_0 + a_1 \cdot 2h + a_2 \cdot (2h)^2}{p(2h)}}_{q(2h)} \right) = \frac{h}{3} \left(p(0) + 4p(h) + p(2h) \right)$$

$$= \frac{h}{3} \left(y_1 + 4y_2 + y_3 \right)$$



```
Simpsonverfahren mit Matlab:
\int_{0}^{b} f(x) dx \approx \frac{h}{3} \left( y_{1} + 4y_{2} + 2y_{3} + 4y_{4} + 2y_{5} + \dots + 4y_{m-2} + 2y_{m-1} + 4y_{m} + y_{m+1} \right)  m gerade
function Integral=Simpsonintegration(a,b,m)
h = (b-a)/m; %Schrittweite h: m muss gerade sein!
x = a:h:b; %x-Wertematrix
y = x.*sin(x); %y-Wertematrix mit Punktoperation
%Zunächst wird S=y_1+2y_2+2y_3+2y_4+...+2y_m+y_{m+1} berechnet:
S=2*sum(y)-y(1)-y(end);
%Zu S nun noch 2y2,2y4,2y6,...,2ym hinzuaddieren
for i=2:2:m
     S=S+2*y(j);%Ergebnis:S=y_1+4y_2+2y_3+4y_4+...+4y_m+y_{m+1}
end
Integral=S*h/3;
```

Parameteroptimierung: Gegeben $f(\mathbf{x}) = f(x_1, \dots x_n) \in \mathbb{R}$, $\mathbf{x} = \mathbf{Parametervektor}$ Gesucht $\mathbf{x}^* = (x_1^*, \dots x_n^*)$ mit $f(\mathbf{x}^*) = f(x_1^*, \dots x_n^*) = \mathbf{Minimum}$ Fall n = 1: y = f(x), $f'(x^*) = 0$, $f''(x^*) > 0 \Rightarrow f(x^*) = \mathbf{Minimum}$ Fall n = 2: z = f(x, y), $f_x(x^*, y^*) = 0$, $f_y(x^*, y^*) = 0$ $D = \begin{vmatrix} f_{xx}(x^*, y^*) & f_{xy}(x^*, y^*) \\ f_{yx}(x^*, y^*) & f_{yy}(x^*, y^*) \end{vmatrix} = \begin{cases} D > 0 \Rightarrow (x^*, y^*) & \text{ist ein Extremum} \\ D < 0 \Rightarrow (x^*, y^*) & \text{ist kein Extremum} \end{cases}$

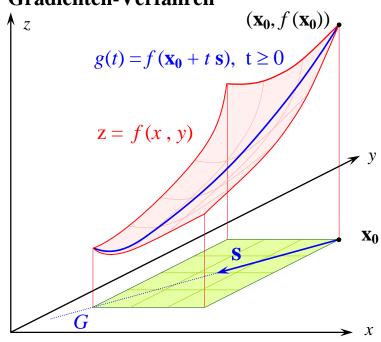
D > 0 und $f_{xx}(x^*, y^*) > 0 < f_{yy}(x^*, y^*) \Rightarrow f(x^*, y^*) = Minimum$

Bsp.1:
$$f(x, y) = x^2 - 2xy + 2y^2 - y \Rightarrow \begin{cases} f_x(x, y) = 2x - 2y = 0 \\ f_y(x, y) = -2x + 4y - 1 = 0 \end{cases} \Rightarrow x^* = y^* = \frac{1}{2}$$

$$f_{xx} = 2 > 0, f_{yy} = 4 > 0, f_{xy} = f_{yx} = -2 < 0, D = \begin{vmatrix} 2 & -2 \\ -2 & 4 \end{vmatrix} = 4 > 0 \Rightarrow f\left(\frac{1}{2}, \frac{1}{2}\right) = -\frac{1}{4} = \text{Min.}$$
Bsp.2: $f(x, y) = x^2 - 4xy + 2y^2 - y \Rightarrow \begin{cases} f_x(x, y) = 2x - 4y = 0 \\ f_y(x, y) = -4x + 4y - 1 = 0 \end{cases} \Rightarrow x^* = -\frac{1}{2}, y^* = -\frac{1}{4}$

$$f_{xx} = 2 > 0, f_{yy} = 4 > 0, f_{xy} = f_{yx} = -4 < 0, D = \begin{vmatrix} 2 & -4 \\ -4 & 4 \end{vmatrix} = -8 < 0 \Rightarrow f\left(-\frac{1}{2}, -\frac{1}{4}\right) = \frac{1}{8}$$
Sattelpunkt

Gradienten-Verfahren



grad
$$f(\mathbf{x_0}) = \begin{pmatrix} f_x(\mathbf{x_0}) \\ f_y(\mathbf{x_0}) \end{pmatrix} = \text{"Ableitung" von } f \text{ in } \mathbf{x_0}$$

Geometrische Bedeutung des Gradienten

Betrachte f längs $G: \mathbf{x} = \mathbf{x}_0 + t \mathbf{s}$, $|\mathbf{s}| = 1$, $t \in \mathbb{R}$

Definiere: $g(t) = f(\mathbf{x}_0 + t \mathbf{s}), t \ge 0$

$$\frac{dg}{dt}(t) = \operatorname{grad} f(\mathbf{x}_0 + t \mathbf{s}) \cdot \mathbf{s}$$

$$\frac{dg}{dt}(t) = \operatorname{grad} f(\mathbf{x}_0 + t \mathbf{s}) \cdot \mathbf{s}$$

$$\frac{dg}{dt}(0) = \operatorname{grad} f(\mathbf{x}_0) \cdot \mathbf{s} \left\{ \begin{array}{l} \frac{Richtungsableitung}{f \text{ in } \mathbf{x}_0 \text{ in Richtung s}} \\ = \left| \operatorname{grad} f(\mathbf{x}_0) \right| \cdot \left| \mathbf{s} \right| \cos \varphi \\ = 1 \end{array} \right.$$

$$\Rightarrow \left| \frac{dg}{dt}(0) \right| = \left| \operatorname{grad} f(\mathbf{x}_0) \right| \cdot \left| \cos \varphi \right| \le \left| \operatorname{grad} f(\mathbf{x}_0) \right| .$$

 $\Rightarrow \left| \frac{dg}{dt}(0) \right| = \left| \operatorname{grad} f(\mathbf{x}_0) \right| \cdot \left| \cos \varphi \right| \le \left| \operatorname{grad} f(\mathbf{x}_0) \right| .$ $\mathbf{s} \text{ weise } \underline{\mathbf{in Richtung von}} \operatorname{grad} f(\mathbf{x}_0) \Rightarrow \varphi = 0 \Rightarrow \cos \varphi = 1 \Rightarrow \frac{dg}{dt}(0) = \left| \operatorname{grad} f(x_0) \right| > 0$

- $\operatorname{grad} f(\mathbf{x}_0)$ weist in Richtung des <u>steilsten Anstiegs</u> von f.
- \Rightarrow grad $f(\mathbf{x}_0)$ weist in Richtung des <u>steilsten Abstiegs</u> von f.

z = f(x, y) z = f(x, y) x_0 x_0 x_0 x_0 $x_1 = -\operatorname{grad} f(x_1)$

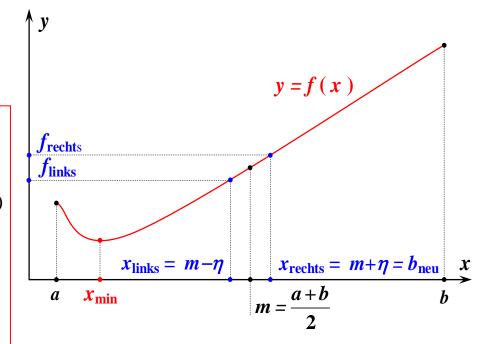
Steepest-Descent-Verfahren:

- (1) Wähle einen Startpunkt $\mathbf{x_0} = (x_0, y_0)$
- (2) Steilste Abstiegsrichtung: $\mathbf{s_0} = \text{grad } f(\mathbf{x_0})$
- (3) Bestimme Minimumstelle $\mathbf{x_1}$ von $\{ f(\mathbf{x_0} + t \mathbf{s_0}) / t \ge 0 \}$
- (4) Wähle in (1) $\mathbf{x_0} = \mathbf{x_1}$ und wiederhole (2) und (3) In Schritt (2): $\mathbf{s_1} = -\operatorname{grad} f(\mathbf{x_1})$

In Schritt (3): Minimumstelle x₂

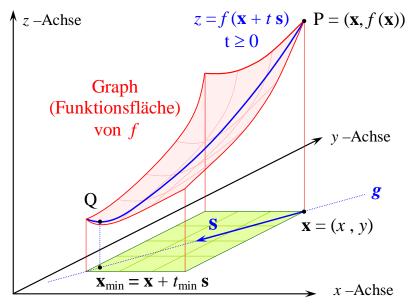
von $\{ f(\mathbf{x_1} + t \mathbf{s_1}) / t \ge 0 \}$ usw.

- **Dichotome 1-dimensionale Minimumsuche:**
- (1) Bilde m = (a + b) / 2
- (2) Wähle "Trennschärfe" $\eta > 0$ und setze $x_{\text{links}} = m \eta$, $x_{\text{rechts}} = m + \eta$
- (3) Berechne $f_{\text{links}} = f(x_{\text{links}})$, $f_{\text{rechts}} = f(x_{\text{rechts}})$
- (4) Wenn $f_{\text{links}} \le f_{\text{rechts}} \implies \text{Setze } b = x_{\text{rechts}}$ Wenn $f_{\text{links}} > f_{\text{rechts}} \implies \text{Setze } a = x_{\text{links}}$
- (5) Wiederhole (1) mit aktualisiertem *a* und *b* Durchlaufe alle Schritte erneut.



Implementierung des Steepest-Descent-Algorithmus

Beispiel:



Dichotome 1-dimensionale Minimumsuche: Anwendung auf $t \rightarrow f(x+t \ s), t \geq 0$. Bestimme $t = t_{\min}$ so, dass $f(x+t \ s) = Min$. Tiefster Punkt $Q = (x_{\min}, f(x_{\min}))$ mit $x_{\min} = x + t_{\min} \ s$.

$$f(x,y) = x^{2} + y^{2}, \quad x \in [-1, 1], \quad y \in [-1, 1]$$

$$\begin{bmatrix} x \\ 1.8 \\ 1.6 \\ 1.4 \\ 1.2 \\ 1 \\ 0.8 \\ 0.6 \\ 0.4 \\ 0.2 \\ 0.5 \\ 0.5 \\ 0.5 \\ 0 \end{bmatrix}$$

$$g = \{ \mathbf{x} + t \mathbf{s}, t \in [0, 2] \}, \mathbf{x} = (1, 1), \mathbf{s} = (-1, -1)$$
Parabel durch PQR:
 $\{ \mathbf{x} + t \mathbf{s}, f(\mathbf{x} + t \mathbf{s}), t \in [0, 2] \}$

Ableitungsfreie Verfahren: Der Hooke-Jeeves-Algorithmus

Gegeben: $f(\mathbf{x}) = f(x_1, x_2, \dots, x_n) \in \mathbb{R}$

 $\mathbf{x_0}$ ein Startvektor h die Schrittweite $\mathbf{x_k}$ das k-te Folgenglied der Iterationsfolge $\mathbf{x_0}$, $\mathbf{x_1}$, $\mathbf{x_2}$, ... $}$ Bestimme $\mathbf{x_{k+1}}$. Es sei $\mathbf{x_0}$ ein Startvektor

1. Schritt: Tastphase

(1) Setze
$$\mathbf{z} = \mathbf{x_k}$$
 und
$$\begin{cases} \mathbf{z_+} = \mathbf{z} + h\mathbf{e_1} \\ \mathbf{z_-} = \mathbf{z} - h\mathbf{e_1} & \text{mit } \mathbf{e_1} = (\underbrace{1 \ 0 \ \dots \ 0}_{n \ \text{Komponenten}}) \end{cases}$$
 sowie
$$\begin{cases} f_- = f(\mathbf{z_-}) \\ f_0 = f(\mathbf{z}) \\ f_+ = f(\mathbf{z_+}) \end{cases}$$
(2) Aktualisiere $f_0 = \min\{f_-, f_0, f_+\}$ und $f_0 = \max\{f_0\}$.

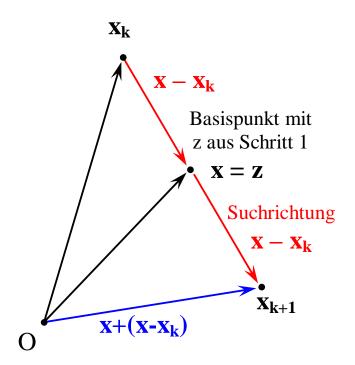
Mit aktualisiertem z: Wiederhole (1) mit $e_2 = (0\ 1\ 0\ ...\ 0)$ und erhalte neue Werte f_- , f_0 , f_+ . Aktualisiere abermals z gemäß (2).

Aktualisiere z schrittweise in Richtung e_3, e_4, \dots, e_n .

Endergebnis: "Bestes" \mathbf{z} mit $f_0 = f(\mathbf{z}) \le f(\mathbf{x_k})$.

Falls $z = x_k$: Wiederhole Vorgehen mit Schrittweite h/2, sonst: setze Basispunkt x = z.

2. Schritt: Extrapolationsschritt



Basispunkt **x** aus Schritt 1:

Definiere schließlich:
$$\mathbf{z} = \mathbf{x} + (\mathbf{x} - \mathbf{x_k})$$
und setze: $f_1 = f(\mathbf{z})$

Falls $f_1 < f_0$ aus Schritt 1, dann endgültig $f_0 = f_1$ und $\mathbf{x_{k+1}} = \mathbf{z}$ sonst $\mathbf{x_{k+1}} = \mathbf{x}$