

# Numerische Mathematik für Maschinenbauer

## Nichtlineare Gleichungssysteme II

A. Reusken

K.-H. Brakhage, Saskia Dietze, Thomas Jankuhn

Institut für Geometrie und Praktische Mathematik  
RWTH Aachen

Sommersemester 2018

# Heute in der Vorlesung

Themen:

Dahmen & Reusken Kap 5.4-5.6

- ▶ Banachscher Fixpunktsatz
- ▶ Konvergenz und Fehlerschätzung
- ▶ Methoden für skalare Gleichungen
- ▶ Das Newton-Verfahren für Systeme

Was Sie mitnehmen sollten:

- ▶ Wie wendet man den Banachschen Fixpunktsatz an
- ▶ Wie kann man bei einem iterativen Verfahren die Fehler schätzen
- ▶ Spezielle Methoden für skalare Gleichungen
- ▶ Wie funktioniert das allgemeine Newton-Verfahren

# Folgerungen aus Banachscher Fixpunktsatz

## Folgerung 5.11.

Sei  $E \subseteq X = \mathbb{R}^n$  eine abgeschlossene konvexe Menge, und  $\Phi : E \rightarrow \mathbb{R}^n$  sei stetig differenzierbar. Es gelte

$$\Phi : E \rightarrow E \quad (\text{Selbstabbildung}),$$

und bzgl. einer Vektornorm  $\|\cdot\|$  auf  $\mathbb{R}^n$  gelte für die zugehörige Matrixnorm

$$\max_{x \in E} \|\Phi'(x)\| = L < 1.$$

Dann sind alle Voraussetzungen aus BF-Satz erfüllt.

Hierbei ist

$$\Phi'(x) = \begin{pmatrix} \frac{\partial}{\partial x_1} \Phi_1(x) & \cdots & \frac{\partial}{\partial x_n} \Phi_1(x) \\ \vdots & & \vdots \\ \frac{\partial}{\partial x_1} \Phi_n(x) & \cdots & \frac{\partial}{\partial x_n} \Phi_n(x) \end{pmatrix}$$

die Jacobi-Matrix von  $\Phi$  an der Stelle  $x$ .

## Beispiel 5.13.

Zeigen Sie, dass das System

$$\begin{aligned} 6x &= \cos x + 2y \\ 8y &= xy^2 + \sin x \end{aligned}$$

auf  $E = [0, 1] \times [0, 1]$  eine eindeutige Lösung besitzt. Bestimmen Sie diese Lösung bis auf eine Genauigkeit  $10^{-3}$  in der  $\infty$ -Norm.

► Fixpunktfunktion:

$$\Phi(x, y) = \begin{pmatrix} \frac{1}{6} \cos x + \frac{1}{3} y \\ \frac{1}{8} xy^2 + \frac{1}{8} \sin x \end{pmatrix}$$

► Selbstabbildung:

Für  $x \in [0, 1]$  gilt  $0 \leq \cos x \leq 1$  und  $0 \leq \sin x \leq 1$ . Daher gilt

$$\Phi : E \rightarrow E.$$

## Beispiel 5.13.

- ▶ **Kontraktion:** Die Jacobi-Matrix ist

$$\Phi'(x, y) = \begin{pmatrix} -\frac{1}{6} \sin x & \frac{1}{3} \\ \frac{1}{8} y^2 + \frac{1}{8} \cos x & \frac{1}{4} xy \end{pmatrix}.$$

Damit erhält man für die  $\infty$ -Norm auf  $\mathbb{R}^2$

$$\begin{aligned} \|\Phi'(x, y)\|_\infty &= \max \left\{ \frac{1}{6} |\sin x| + \frac{1}{3}, \frac{1}{8} (|y^2 + \cos x| + 2|xy|) \right\} \\ &\leq \frac{1}{2}. \end{aligned}$$

Wegen Folgerung 5.11. existiert genau eine Lösung in  $E$ .

- ▶ **Fehlerschätzung:** Mit  $\epsilon = 10^{-3}$  und  $L = \frac{1}{2}$  benötigt man maximal

$$k \geq \log \left( \frac{0.5 \cdot 10^{-3}}{\|x_1 - x_0\|} \right) / \log \left( \frac{1}{2} \right)$$

Schritte.

## Beispiel 5.13.

Für den Startwert

$$(x_0, y_0) = (0, 0)$$

erhält man als 1. Iterierte

$$(x_1, y_1) = \left(\frac{1}{6}, 0\right)$$

und damit

$$k \geq \log \left( \frac{0.5 \cdot 10^{-3}}{1/6} \right) / \log \left( \frac{1}{2} \right) = 8.38,$$

d.h. es werden maximal 9 Iterationen benötigt.

### Ergebnisse:

- ▶ Siehe folgende Tabelle.
- ▶ In der dritten Spalte werden die Resultate der a-posteriori- Fehlerabschätzung gezeigt.

## Beispiel 5.13.

$k$	$(x_0, y_0) = (0, 0),$ $(x_k, y_k) = \Phi(x_{k-1}, y_{k-1})$	$\frac{0.5}{1-0.5}^*$ $\ (x_k, y_k)^T - (x_{k-1}, y_{k-1})^T\ _\infty$
0	(0.00000000, 0.00000000)	–
1	(0.16666667, 0.00000000)	1.67e–01
2	(0.16435721, 0.02073702)	2.07e–02
3	(0.17133296, 0.02046111)	6.98e–03
4	(0.17104677, 0.02132096)	8.60e–04
5	(0.17134151, 0.02128646)	2.95e–04
6	(0.17132164, 0.02132275)	3.63e–05
7	(0.17133430, 0.02132034)	1.27e–05
8	(0.17133314, 0.02132189)	1.56e–06
9	(0.17133369, 0.02132175)	5.52e–07

Aus der a-posteriori-Fehlerabschätzung ergibt sich, dass schon für  $k = 4$  (statt  $k = 9$ ) die gewünschte Genauigkeit erreicht ist.

## Verständnisfragen

Es seien  $\Phi : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^n$  stetig differenzierbar und  $x^*$  so, dass  $\Phi(x^*) = x^*$  gilt. Für  $x_0 \in \mathbb{R}^n$  wird die Fixpunktiteration  $x_{k+1} = \Phi(x_k)$ ,  $k = 0, 1, 2, \dots$  definiert. Weiter sei  $\Phi'(x)$  die Ableitung von  $\Phi$  an der Stelle  $x$ .

- f** Es seien  $n = 1$  und  $\Phi(x) = \frac{1}{4}x^2 - 1$ . Das Fixpunktproblem  $\Phi(x) = x$  hat eine eindeutige Lösung  $x^*$  in  $\mathbb{R}$ .
- w** Es seien  $n = 1$  und  $\Phi(x) = \frac{1}{4}x^2 - 1$ . Alle Voraussetzungen des Banachschen Fixpunktsatzes sind für  $\Phi$  auf  $E = [-1, 0]$  erfüllt.

Es seien  $n = 1$  und  $\Phi(x) = e^{-\frac{1}{2}x}$ . Wir betrachten das Fixpunktproblem auf  $E = [0, 1]$ . Geben Sie eine scharfe obere Schranke für die Lipschitzkonstante  $L < 1$  aus dem Banachschen Fixpunktsatz an. **0.5**

# Konvergenzordnung und Fehlerschätzung

Ein Maß für die Konvergenzgeschwindigkeit einer Folge ist der Begriff der **Konvergenzordnung**.

## Definition 5.14.

Eine konvergente Folge

$$\{x_k\}_{k \in \mathbb{N}} \subset \mathbb{R}^n$$

mit Grenzwert  $x^*$  hat die Konvergenzordnung  $p$ , falls für ein  $k_0 \in \mathbb{N}$  gilt

$$\|x_{k+1} - x^*\| \leq c \|x_k - x^*\|^p \quad \text{für alle } k \geq k_0,$$

wobei

$$0 < c < 1 \quad \text{falls } p = 1.$$

# Konvergenzordnung und Fehlerschätzung

Die Konvergenzordnung eines iterativen Verfahrens kann man entsprechend festlegen

## Definition

Ein **iteratives Verfahren** zur Bestimmung von  $x^* \in \mathbb{R}^n$  (z.B. die Nullstelle einer Funktion) hat die

**Konvergenzordnung  $p$ ,**

wenn es eine Umgebung  $U$  von  $x^*$  gibt, so dass für alle Startwerte

$$x_0 \in U \setminus \{x^*\}$$

die **von dem Verfahren erzeugte Folge** gegen  $x^*$  konvergiert und sie die **Konvergenzordnung  $p$**  hat.

## Beispiel 5.15.

Vergleich der Konvergenzgeschwindigkeit zwischen

1. Verfahren der Ordnung  $p = 1$  (lineare Konvergenz), und
2. Verfahren der Ordnung  $p = 2$  (quadratische Konvergenz).

Sei  $\|x_0 - x^*\| = 0.2$  und  $e_k := \|x_k - x^*\|$ , dann ergibt sich

1. Linear:  $p = 1$  und  $c = \frac{1}{2}$

$k$	1	2	3	4	5	6
$e_k \leq$	0.1	0.05	0.025	0.0125	0.00625	0.003125

2. Quadratisch:  $p = 2$  und  $c = 3$

$k$	1	2	3	4	5	6
$e_k \leq$	0.12	0.0432	0.0056	$9 \cdot 10^{-5}$	$3 \cdot 10^{-8}$	$2 \cdot 10^{-15}$

## Bemerkungen 5.16.

Sei  $x_{k+1} = \Phi(x_k)$ ,  $k = 0, 1, \dots$ ,

eine **konvergente Fixpunktiteration** mit Fixpunkt  $x^*$ .

Mit Hilfe der Taylor-Reihenentwicklung erhält man

$$\begin{aligned}x_{k+1} - x^* &= \Phi(x_k) - \Phi(x^*) \\ &= \Phi'(x^*) (x_k - x^*) + \mathcal{O}(\|x_k - x^*\|^2).\end{aligned}$$

Daraus folgt für die **Konvergenzordnung**:

- ▶ wenn  $0 < \|\Phi'(x^*)\| < 1$ : **Lineare** Konvergenz ( $p = 1$ ).
- ▶ wenn  $\Phi'(x^*) = 0$ : **Quadratische** Konvergenz ( $p = 2$ ).

Für die meisten in der Praxis benutzten Methoden zur Nullstellenbestimmung gilt  $p = 1$  oder  $p = 2$  (also lineare oder quadratische Konvergenz).

# Fehlerschätzung für skalare Folgen

Es gelte  $e_k := x^* - x_k$  und  $A_k := \frac{x_k - x_{k-1}}{x_{k-1} - x_{k-2}}$

## Lemma 5.17.

Sei  $\{x_k\}_{k=0}^{\infty}$  eine konvergente Folge mit Grenzwert  $x^*$ .

Aus

$$\lim_{k \rightarrow \infty} \frac{e_{k+1}}{e_k} = A \in (-1, 1), \quad A \neq 0,$$

folgt, dass die **Konvergenzordnung** der Folge **genau 1** ist und

$$\lim_{k \rightarrow \infty} A_k = A, \quad \lim_{k \rightarrow \infty} \frac{A_k}{1 - A_k} (x_k - x_{k-1}) = 1.$$

Wenn die Folge die **Konvergenzordnung**  $p > 1$  hat, gilt

$$\lim_{k \rightarrow \infty} (x_{k+1} - x_k) / e_k = 1.$$

# Fehlerschätzung für skalare Folgen

Es ergeben sich einfache a-posteriori-Fehlerschätzungen (für  $k$  hinreichend groß) aus den Resultaten in Lemma 5.17.:

$$p = 1 : \mathbf{x}^* - \mathbf{x}_k \approx \frac{A_k}{1 - A_k} (\mathbf{x}_k - \mathbf{x}_{k-1}),$$

wobei  $A_k = \frac{\mathbf{x}_k - \mathbf{x}_{k-1}}{\mathbf{x}_{k-1} - \mathbf{x}_{k-2}}$  etwa konstant sein sollte.

$$p > 1 : \mathbf{x}^* - \mathbf{x}_k \approx \mathbf{x}_{k+1} - \mathbf{x}_k.$$

## Beachte:

Für  $p = 1$  (lineare Konvergenz) ist

$$|\mathbf{x}_k - \mathbf{x}_{k-1}| \quad \text{oder} \quad |\mathbf{x}_{k+1} - \mathbf{x}_k|$$

meist **keine** sinnvolle Schätzung der Größe des Fehlers  $|\mathbf{x}^* - \mathbf{x}_k|$ .

## Beispiel 5.18.

Für die Fixpunktiteration

$$x_{k+1} = \Phi_2(x_k) = (x + 1)^{\frac{1}{6}}$$

aus Beispiel 5.7. sind einige Resultate in Tabelle 5.3.  
zusammengestellt:

$k$	$x_0 = 0.5, x_{k+1} = \Phi_2(x_k)$	$A_k = \frac{x_k - x_{k-1}}{x_{k-1} - x_{k-2}}$	$\frac{A_k}{1 - A_k}(x_k - x_{k-1})$	$x^* - x_k$
0	0.50000000000000	–	–	6.35e-01
1	1.069913193934	–	–	6.48e-02
2	1.128908359044	0.1035161	6.81e-03	5.82e-03
3	1.134208317737	0.0898372	5.23e-04	5.16e-04
4	1.134678435924	0.0887022	4.58e-05	4.57e-05
5	1.134720089466	0.0886023	4.05e-06	4.05e-06
6	1.134723779696	0.0885934	3.59e-07	3.59e-07
7	1.134724106623	0.0885926	3.18e-08	3.18e-08
8	1.134724135586	0.0885926	2.82e-09	2.82e-09
9	1.134724138152	0.0885926	2.49e-10	2.49e-10
10	1.134724138379	0.0885925	2.21e-11	2.21e-11

# Fehlerschätzung für Vektorfolgen

## Lemma 5.19.

Sei  $\{x_k\}_{k=0}^{\infty}$  eine konvergente Folge in  $\mathbb{R}^n$  mit Grenzwert  $x^*$  und Konvergenzordnung  $p > 1$ . Dann gilt

$$\lim_{k \rightarrow \infty} \frac{\|x_{k+1} - x_k\|}{\|e_k\|} = 1.$$

Aus diesem Resultat ergibt sich folgende Fehlerschätzung:

$$p > 1 : \|x_k - x^*\| \approx \|x_{k+1} - x_k\|, \quad \text{für } k \text{ genügend groß.}$$

Es sei bemerkt, dass im skalaren Fall der Fehler  $e_k$  und im vektoriellen Fall die Größe des Fehlers,  $\|e_k\|$ , geschätzt wird.

# Methode für skalare Gleichungen: Bisektion

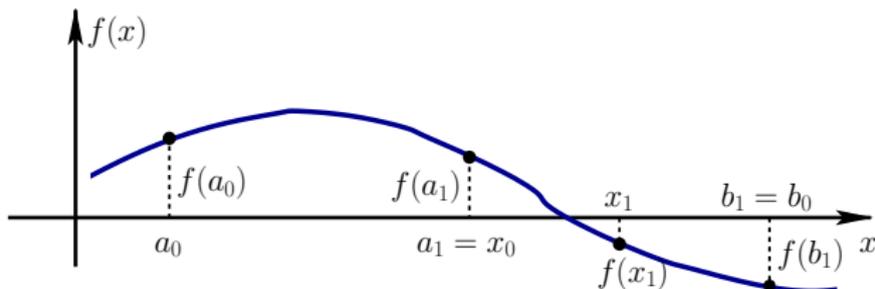
## Algorithmus 5.20.

Gegeben  $a_0 < b_0$  mit  $f(a_0) f(b_0) < 0$ .

Für  $k = 0, 1, 2, \dots$  berechne:

- ▶  $x_k = \frac{1}{2}(a_k + b_k)$  und  $f(x_k)$
- ▶ Setze

$$\begin{aligned} a_{k+1} &= a_k, & b_{k+1} &= x_k & \text{falls } f(x_k) f(a_k) &\leq 0 \\ a_{k+1} &= x_k, & b_{k+1} &= b_k & \text{sonst.} \end{aligned}$$



## Beispiel 5.21.

Bestimmen Sie die Nullstelle  $x^* \in [1, 2]$  der Funktion

$$f(x) = x^6 - x - 1$$

mittels Bisektion (vgl. Beispiel 5.7.).

Die Bisektion mit den Startwerten  $a_0 = 1$  und  $b_0 = 2$  liefert:

$k$	$a_k$	$b_k$	$x_k$	$b_k - a_k$	$f(x_k)$
0	1.00000	2.00000	1.50000	1.00000	8.89062
1	1.00000	1.50000	1.25000	0.50000	1.56470
2	1.00000	1.25000	1.12500	0.25000	-0.09771
3	1.12500	1.25000	1.18750	0.12500	0.61665
4	1.12500	1.18750	1.15625	0.06250	0.23327
5	1.12500	1.15625	1.14062	0.03125	0.06158
6	1.12500	1.14062	1.13281	0.01562	-0.01958
7	1.13281	1.14062	1.13672	0.00781	0.02062
8	1.13281	1.13672	1.13477	0.00391	0.00043
9	1.13281	1.13477	1.13379	0.00195	-0.00960

# Methode für skalare Gleichungen: Newton-Verfahren

**Ziel:** Konstruiere  $\Phi$  so, dass die Fixpunktiteration  $x_{k+1} = \Phi(x_k)$  möglichst schnell konvergiert.

**Ansatz:**

- ▶ Setze  $\Phi(x) = x - M_x f(x)$ , wobei hier  $M_x = g(x)$  (skalar).
- ▶ Wähle  $g(x)$  so, dass  $\Phi'(x^*) = 0$ .

Es gilt:  $\Phi'(x^*) = 0 \iff g(x^*) = \frac{1}{f'(x^*)}$ ,

und daraus folgt  $\Phi(x) := x - \frac{f(x)}{f'(x)}$ .

## Newton-Verfahren

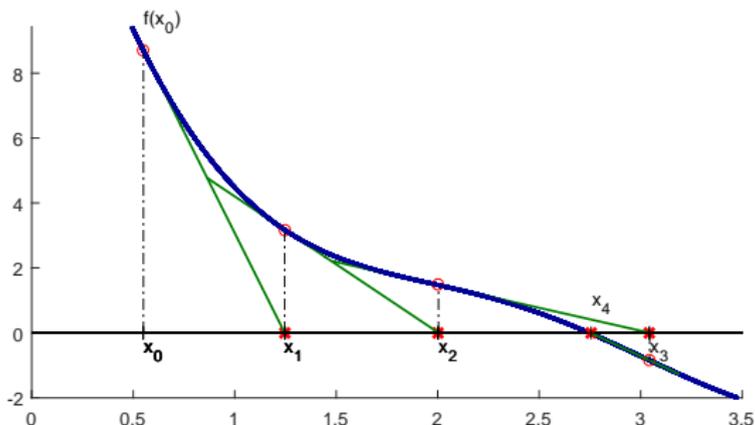
$$x_{k+1} = x_k - \frac{f(x_k)}{f'(x_k)}, \quad k = 0, 1, 2, \dots$$

# Geometrische Herleitung des Newton-Verfahrens

$$\text{Es gilt } f(x) = \underbrace{f(x_k) + (x - x_k)f'(x_k)}_{=: T(x)} + \frac{1}{2}(x - x_k)^2 f''(\xi_k)$$

$T(x)$  entspricht der **Tangente** von  $f$  bei  $x_k$ . So gilt dann

$$T(x_{k+1}) = 0 \quad \Leftrightarrow \quad x_{k+1} = x_k - \frac{f(x_k)}{f'(x_k)}.$$



# Konvergenz Newton-Verfahren

## Satz 5.22.

Sei  $f$  zweimal stetig differenzierbar in einer Umgebung  $U = (a, b)$  von  $x^*$ , und es gelte

$$\begin{aligned}f(x^*) &= 0 \\f'(x^*) &\neq 0\end{aligned}$$

Für  $x_k \in U$  und

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

gilt

$$x_{k+1} - x^* = \frac{1}{2} \frac{f''(\xi_k)}{f'(x_k)} (x_k - x^*)^2, \quad \xi_k \in U.$$

Also ist das **Newton-Verfahren lokal quadratisch konvergent**.

## Beispiel 5.23.

Bestimmen Sie die Nullstelle  $x^* \in [1, 2]$  der Funktion

$$f(x) = x^6 - x - 1$$

mittels Newton-Verfahrens (vgl. Beispiel 5.7. & 5.21.).

Die Newton-Iteration  $x_{k+1} = x_k - \frac{x_k^6 - x_k - 1}{6x_k^5 - 1}$  liefert:

$k$	$x_0 = 0.5$	$x_0 = 2$	$x_{k+1} - x_k$
0	0.5000000000000000	2.0000000000000000	-3.19e-01
1	-1.32692307692308	1.68062827225131	-2.50e-01
2	-1.10165080870249	1.43073898823906	-1.76e-01
3	-0.92567640260338	1.25497095610944	-9.34e-02
4	-0.81641531662254	1.16153843277331	-2.52e-02
5	-0.78098515830640	1.13635327417051	-1.62e-03
6	-0.77810656986872	1.13473052834363	-6.39e-06
7	-0.77808959926268	1.13472413850022	-9.87e-11
8	-0.77808959867860	1.13472413840152	0.00e+00
9	-0.77808959867860	1.13472413840152	-

## Beispiel 5.24.

Man berechne  $\sqrt{a}$  für ein  $a > 0$  mit Hilfe des Newton-Verfahrens.

**Ansatz:** Die Wurzel von  $a$ ,  $\sqrt{a}$ , ist Lösung von

$$f(x) := x^2 - a = 0.$$

Das Newton-Verfahren ergibt hier  $x_{k+1} = \frac{1}{2} (x_k + a/x_k)$  und liefert für  $a = 2$  die Resultate:

$k$	$x_k$	$x_{k+1} - x_k$	$\sqrt{2} - x_k$
0	100.00000000000000	-5.00e+01	-9.86e+01
1	50.01000000000000	-2.50e+01	-4.86e+01
2	25.02499600079984	-1.25e+01	-2.36e+01
3	12.55245804674590	-6.20e+00	-1.11e+01
4	6.35589469493114	-3.02e+00	-4.94e+00
5	3.33528160928043	-1.37e+00	-1.92e+00
6	1.96746556223115	-4.75e-01	-5.53e-01
7	1.49200088968972	-7.58e-02	-7.78e-02
8	1.41624133202894	-2.03e-03	-2.03e-03
9	1.41421501405005	-1.45e-06	-1.45e-06
10	1.41421356237384	-	-7.45e-13

# Newton-Verfahren Demos

Konvergenzverhalten des Newton-Verfahrens:

Matlab-Demo

- ▶ Im Allgemeinen nur **lokale** Konvergenz
- ▶ Manchmal **globale** Konvergenz
- ▶ **Lokale quadratische** Konvergenz
- ▶ Endlose Iteration möglich
- ▶ Divergenz kann auftreten

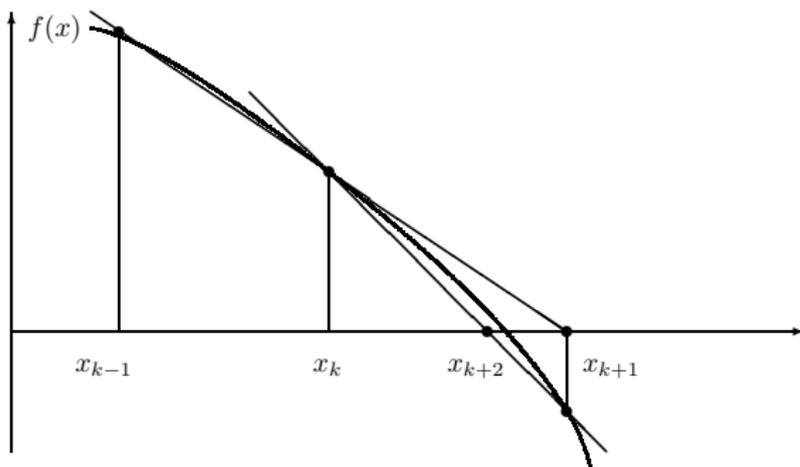
Merke:

- ▶ Quadratische Konvergenz nur lokal
- ▶ Guter Startwert ist wichtig

# Methode für skalare Gleichungen: Sekanten-Verfahren

## Idee:

- ▶ Ersetzen der **Tangente**  $T(x)$  im Newton-Verfahren durch eine **Sekante**
- ▶ Nullstelle der Sekante ergibt neue Annäherung



# Sekanten-Verfahren

## Sekanten-Verfahren

$$\begin{aligned}x_{k+1} &= \frac{x_{k-1} f(x_k) - x_k f(x_{k-1})}{f(x_k) - f(x_{k-1})} \\ &= x_k - f(x_k) \left( \frac{x_k - x_{k-1}}{f(x_k) - f(x_{k-1})} \right)\end{aligned}$$

### Vorteile gegenüber Newton-Verfahren

- ▶ Berechnung der Ableitung  $f'(x)$  wird vermieden.
- ▶ Effizienter, wenn Auswertung von  $f'(x)$  und  $f(x)$  etwa gleich teuer.

### Nachteile gegenüber Newton-Verfahren

- ▶ Konvergenzordnung lokal  $p \approx 1.6$ .
- ▶ Verfahren benötigt zwei Startwerte.

## Beispiel 5.26.

Bestimmen Sie die Nullstelle  $x^* \in [1, 2]$  der Funktion

$$f(x) = x^6 - x - 1$$

mittels Sekanten-Verfahren (vgl. Beispiel 5.7., 5.21. & 5.23.).

Das Sekanten-Verfahren mit den Startwerten  $x_0 = 2$  und  $x_1 = 1$  liefert:

$k$	$x_k$	$x_{k+1} - x_k$
0	2.0000000000000000	-1.00e+00
1	1.0000000000000000	1.61e-02
2	1.01612903225806	1.74e-01
3	1.19057776867664	-7.29e-02
4	1.11765583094155	1.49e-02
5	1.13253155021613	2.29e-03
6	1.13481680800485	-9.32e-05
7	1.13472364594870	4.92e-07
8	1.13472413829122	1.10e-10
9	1.13472413840152	-

# Zusammenfassung

- ▶ **Konvergenzordnung**: Maß für die Konvergenzgeschwindigkeit
- ▶ **Fehlerschätzung** hängt von  $p$  (Konvergenzordnung) ab.
  - Skalare Folgen : einfache Formeln  $p = 1, p > 1$
  - Vektorfolgen : einfache Formel nur für  $p > 1$ .
- ▶ Methoden für **skalare** Probleme: Bisektion,  
Newton-Verfahren,  
Sekanten-Verfahren
- ▶ **Newton-Verfahren**: lokale Konvergenz,  
 $p = 2$ ,  
einfache Fehlerschätzung  
auch für Systeme anwendbar