



# Numerisches Programmieren

## Übung #11

# Iterative Verfahren

A thick red horizontal bar that underlines the text 'Iterative Verfahren'.

# Fixpunktverfahren

- Bisher direkte Berechnung der Lösung eines Problems
- Manchmal iterative Annäherung daran durch ein Iterationsverfahren  $\phi(x)$  schneller:

$$x_{k+1} = \phi(x_k)$$

- Anfang mit Startwert  $x_0$  (zufällig/sorgfältig gewählt)
- Es gibt Fixpunkte  $x_*$  wofür gilt:

$$\phi(x_*) = x_*$$

Ansatz: Iterationsverfahren  $\phi(x)$  so konstruieren, sodass dessen Fixpunkt(e) der gesuchten Lösung entsprechen & anziehend

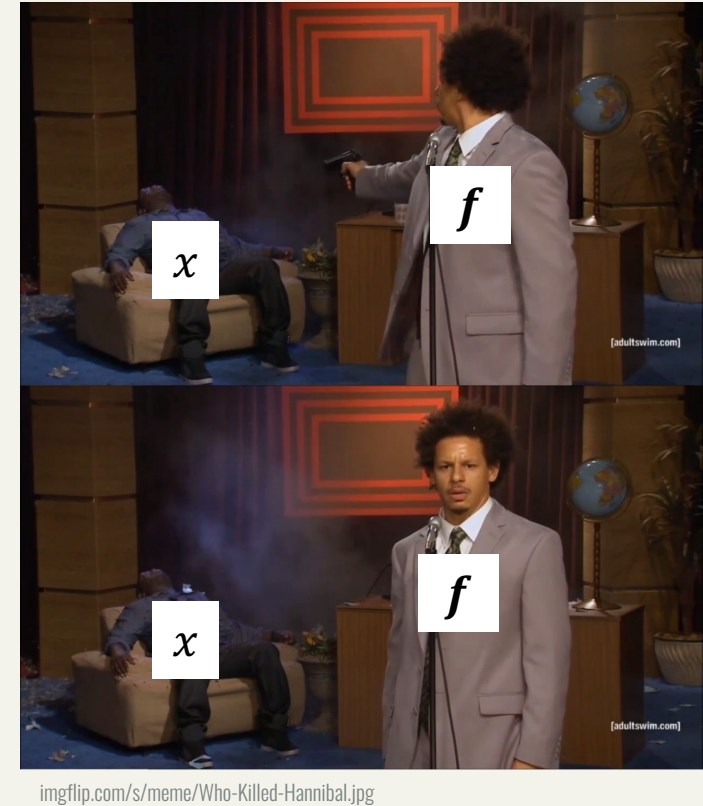
# Fixpunkte

**Definition:** Punkt  $x$  einer Funktion  $f$ , der auf sich selbst abbildet  $\rightarrow f(x) = x$

Konvergiert eine Folge zu einem Fixpunkt?

- a.  $|\phi'(x_*)| < 1$   $\rightarrow$  **Anziehender** Fixpunkt
- b.  $|\phi'(x_*)| > 1$   $\rightarrow$  **Abstoßender** Fixpunkt
- c.  $|\phi'(x_*)| = 1$   $\rightarrow$  Indifferent

$\rightarrow$  Iterationsverfahren gut gdw. die Lösung ein anziehender Fixpunkt ist



# Splitting Verfahren

Iterationsverfahren zum Lösen von LGS:

$$\phi(x) := x + M^{-1}(b - Ax)$$

- **Residuum**  $r^{(k)} = b - Ax^{(k)} = Ax - Ax^{(k)} = A(x - x^{(k)}) = A\epsilon$   
→ Zur Abschätzung, um welchen Faktor sich Fehler verringert
- Matrix  $M$  auswählen, die  $A$  gut approximiert:
  - Tradeoff: Ähnlichkeit zu  $A$  ↔ Schnelle Invertierbarkeit

→ Wir werden kennenlernen, welche unterschiedlichen Verfahren sich aus der Wahl von  $M$  ergeben

# Aufgabe 1)

## 1) Iterative Verfahren für lineare Gleichungssysteme

Für große lineare Gleichungssysteme kann es unter Effizienzgesichtspunkten interessant sein, anstelle der direkten Gauss-Elimination, ein iteratives Verfahren zur Lösung des Gleichungssystems zu verwenden. Die vielleicht einfachsten Varianten iterativer Löser werden u.a. als **Splitting-Verfahren** bezeichnet.

- a) Seien  $n \in \mathbb{N}$ ,  $A, M \in \mathbb{R}^{n,n}$  und  $b \in \mathbb{R}^n$ . Zeigen Sie, dass der Fixpunkt  $x_* \in \mathbb{R}^n$ , der den Splitting-Verfahren zugrundeliegenden Iterationsfunktion

$$\Phi(x) := x + M^{-1} (b - Ax) , \quad (1)$$

auch die Lösung des Gleichungssystems  $Ax = b$  ist!



# Aufgabe 1)

b) Durch Festlegung der Matrix  $M$  in Formel (1) erhält man unterschiedliche Splitting-Verfahren. Bei der Auswahl von  $M$  sollten folgende Kriterien berücksichtigt werden:

- (i)  $M$  sollte möglichst schnell invertierbar sein und
- (ii)  $M$  sollte die Matrix  $A$  möglichst gut approximieren!

Ordnen Sie die Vorschläge  $M_1 = I_n$ ,  $M_2 = A$  und  $M_3 = \text{diag}(A)$  nach dem Grad der Erfüllung der beiden obigen Kriterien.

- c) Entwickeln Sie einen Pseudo-Code für die Durchführung einer Iteration nach Formel (1) unter Verwendung von  $M_3 = \text{diag}(A)$ !
- d) Das in Teilaufgabe c) entwickelte Verfahren wird Jacobi-Verfahren genannt. Es lässt sich hinsichtlich Konvergenzgeschwindigkeit und Speicherbedarf noch deutlich verbessern. Machen Sie einen Vorschlag zur Verbesserung des Verfahrens! Wie ändert sich dadurch die Iterationsvorschrift in Matrixnotation?

# Jacobi Verfahren

$$M := \textcolor{red}{diag}(A)$$

→ Iterationsvorschrift:

$$\phi(x) := x + \text{diag}(A)^{-1}(\textcolor{blue}{b} - \textcolor{blue}{A}x)$$

- Inverse einer Diagonalmatrix:

→ Diagonaleinträge umkehren:  $a_{ii} \rightarrow \frac{1}{a_{ii}}$

Algorithmus: (pro Iterationsschritt  $k$ )

1. Berechne:

$$r^{(k)} = b - Ax^{(k)}$$

2. Berechne (für jede Zeile!):

$$y_i^{(k)} = \frac{1}{a_{ii}} \cdot r_i^{(k)}$$

3. Berechne:

$$x^{(k+1)} = y^{(k)} + x^{(k)}$$



# Gauss-Seidel Verfahren

$$M := L(A)$$

→  $M$  links-untere Diagonalmatrix

- **In-place Prinzip:** Informationen wieder-verwenden, die erst im selben Iterationsschritt berechnet wurden

Algorithmus: (für jede Zeile!)

1. Residuum mithilfe von Einträgen vom **alten Vektor**  $x^{(k)}$  als auch vom **neuen Vektor**  $x^{(k+1)}$  berechnen:

$$r_i^{(k)} = b_i - \sum_{m=1}^{i-1} a_{im} \cdot x_m^{(k+1)} - \sum_{m=i}^n a_{im} \cdot x_m^{(k)}$$

2. Berechne  $y_i^{(k)} = \frac{1}{a_{ii}} \cdot r_i^{(k)}$
3. Berechne  $x_i^{(k+1)} = y_i^{(k)} + x_i^{(k)}$

# Gauss-Seidel Verfahren

Beispiel: ( $\hat{x}$  enthält je die relevanten Einträge vom alten/neuen  $x$ )

$$A = \begin{pmatrix} \mathbf{1} & \mathbf{3} \\ 2 & 2 \end{pmatrix} \quad b = \begin{pmatrix} 2 \\ 2 \end{pmatrix} \quad x^{(0)} = \begin{pmatrix} \mathbf{0} \\ \mathbf{0} \end{pmatrix} \quad x^{(1)} = \begin{pmatrix} ? \\ ? \end{pmatrix}$$

Zeile 1:

$$1. \quad r_1^{(0)} = b_1 - A_1 \cdot \hat{x} = 2 - (1 \cdot 0 + 3 \cdot 0) = 2$$

$$2. \quad y_1^{(0)} = \frac{1}{a_{11}} \cdot r_1^{(0)} = \frac{1}{1} \cdot 2 = 2$$

$$3. \quad x_1^{(1)} = x_1^{(0)} + y_1^{(0)} = 0 + 2 = 2$$

# Gauss-Seidel Verfahren

Beispiel:

$$A = \begin{pmatrix} 1 & 3 \\ \mathbf{2} & \mathbf{2} \end{pmatrix} \quad b = \begin{pmatrix} 2 \\ 2 \end{pmatrix} \quad x^{(0)} = \begin{pmatrix} 0 \\ \mathbf{0} \end{pmatrix} \quad x^{(1)} = \begin{pmatrix} \mathbf{2} \\ ? \end{pmatrix}$$

Zeile 2:

$$1. \quad r_2^{(0)} = b_2 - A_2 \cdot \hat{x} = 2 - (\mathbf{2} \cdot \mathbf{2} + \mathbf{2} \cdot \mathbf{0}) = -2$$

$$2. \quad y_2^{(0)} = \frac{1}{a_{22}} \cdot r_2^{(0)} = \frac{1}{2} \cdot (-2) = -1$$

$$3. \quad x_2^{(1)} = x_2^{(0)} + y_2^{(0)} = 0 - 1 = -1 \quad \rightarrow \mathbf{x^{(1)} = \begin{pmatrix} 2 \\ -1 \end{pmatrix}}$$

# Aufgabe 2)

## 2) Jacobi- und Gauß-Seidel-Verfahren

Gegeben sei das lineare Gleichungssystem  $Ax = b$  mit

$$A = \begin{pmatrix} 2 & -1 & 1 \\ -1 & 2 & -1 \\ 1 & -1 & -2 \end{pmatrix}, \quad b = \begin{pmatrix} -1 \\ -1 \\ 0 \end{pmatrix}.$$



- a) Bestimmen Sie die exakte Lösung des linearen Gleichungssystems mittels Gauß-Elimination.
- b) Führen Sie drei Schritte des Jacobi-Verfahrens durch um eine näherungsweise Lösung des linearen Gleichungssystems  $Ax = b$  zu erhalten. Verwenden Sie als Startwert  $x^{(0)}$  den Nullvektor  $x^{(0)} = (0, 0, 0)^T$ .

Vergleichen Sie ihr Endergebnis  $x^{(3)}$  mit der exakten Lösung aus Teilaufgabe a).

- c) Führen Sie zwei Schritte des Gauß-Seidel-Verfahrens durch um eine näherungsweise Lösung des linearen Gleichungssystems  $Ax = b$  zu erhalten. Verwenden Sie als Startwert  $x^{(0)}$  wieder den Nullvektor.

Vergleichen Sie abschließend ihr Endergebnis  $x^{(2)}$  mit der exakten Lösung aus Teilaufgabe a) und mit dem Ergebnis aus Teilaufgabe b).

# Verfahren des steilsten Abstiegs

PL. 	TEAM	PUNKTE	SP.	S-U-N	TORE	DIFF.
18 — 	Schalke	16	34	3-7-24	25:86	-61

kicker.de/bundesliga/tabelle/2020-21 (und sry an alle Schalke-Fans draußen...)

- Weiteres Verfahren um LGS iterativ zu lösen
- Matrix  $A$  muss **symmetrisch** und **positiv definit** (alle Eigenwerte  $> 0$ ) sein !!

## Algorithmus:

1. Residuum (Schritteinrichtung):

$$r^{(k)} = b - Ax^{(k)}$$

2. Optimale Schrittweite:

$$\alpha^{(k)} = \frac{r^{(k)T} \cdot r^{(k)}}{r^{(k)T} \cdot Ar^{(k)}}$$

3. Aktuelles Zwischenergebnis:

$$x^{(k+1)} = x^{(k)} + \alpha^{(k)} \cdot r^{(k)}$$

# Aufgabe 3)

## 3) Verfahren des steilsten Abstiegs

Führen Sie zwei Schritte des *Verfahrens des steilsten Abstiegs* (steepest descent) aus, um eine iterative Lösung für das Lineare Gleichungssystem  $Ax = b$  mit

$$A = \begin{pmatrix} 2 & -2 \\ -2 & 6 \end{pmatrix}, \quad b = \begin{pmatrix} 0 \\ -4 \end{pmatrix}$$

zu bestimmen. Gesucht ist also  $x^{(2)}$ . Verwenden Sie als Startwert  $x^{(0)} = \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \end{pmatrix}$ .

Jede Iteration des *Verfahrens des steilsten Abstiegs* entspricht dabei den folgenden drei Schritten:

- 1) Berechnung des aktuellen Residuums  $r^{(i)} = b - Ax^{(i)}$
- 2) Berechnung der optimalen Schrittweite  $\alpha^{(i)} = \frac{r^{(i)T} r^{(i)}}{r^{(i)T} A r^{(i)}}$
- 3) Berechnung des aktuellen Zwischenergebnisses  $x^{(i+1)} = x^{(i)} + \alpha^{(i)} r^{(i)}$



# Spezielles Newton Verfahren

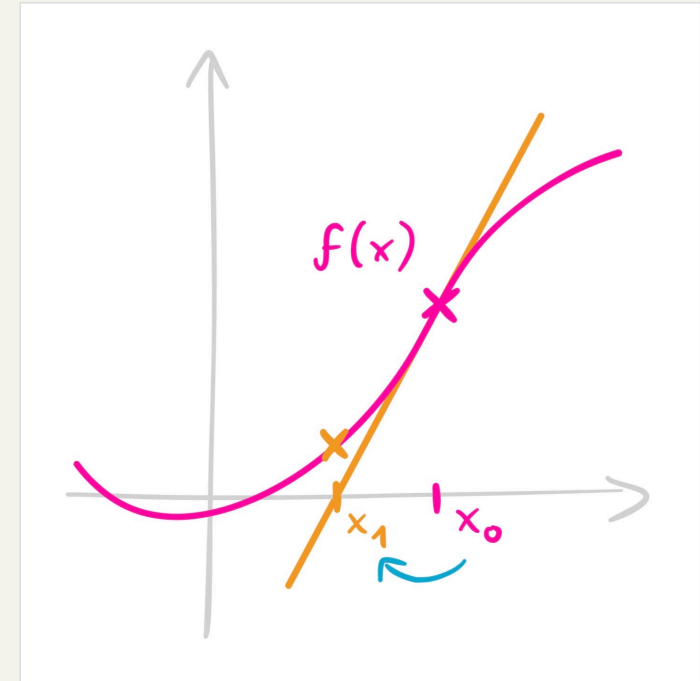
- Approximation der Nullstellen einer Funktion  $f$

$$\phi(x) := x_k - \frac{f(x_k)}{f'(x_k)}$$

→ Nullstellen als Fixpunkte der Iterationsvorschrift

Intuitiv:

- Tangente an  $f$  bei  $x_k$  gelegt und davon die Nullstelle bestimmt
- Diese dient als Startwert  $x_{k+1}$  für nächste Iteration
- Ist  $x_k$  eine Nullstelle, so befindet sich die Nullstelle der Tangente auch bei  $x_k \rightarrow$  Fixpunkt



# Aufgabe 4)

## 4) Spezielle Newton-Verfahren

- a) Gegeben sei die Funktion  $f : \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$  definiert durch  $f(x) = mx + b$ .
  - (i) Bestimmen Sie die Nullstelle von  $f$  auf direktem Weg!
  - (ii) Formulieren Sie für die Funktion  $f$  das Newton-Verfahren! Nach wievielen Iterationen hat das Verfahren die Nullstelle gefunden?
- b)
  - (i) Formulieren Sie das Newton-Verfahren für die Funktion  $f(x) = x^2 - 2x - 3$  (alternativ:  $f(x) = x^2 - 8x + 15$ )!
  - (ii) Berechnen Sie die ersten 4 Iterierten sowohl für den Startwert  $x_0 = 2$  als auch für den Startwert  $\tilde{x}_0 = -2$  (alternativ:  $x_0 = 2$  und  $\tilde{x}_0 = 6$ )! Gegen welche Werte konvergieren die beiden Folgen der Iterierten?



Danke fürs Kommen!  
Bis nächste Woche! 😊