

IV. Das Newton Verfahren

Ziele: - nichtlineare Gleichungen numerisch lösen
- einsehen, dass es schwierig sein kann

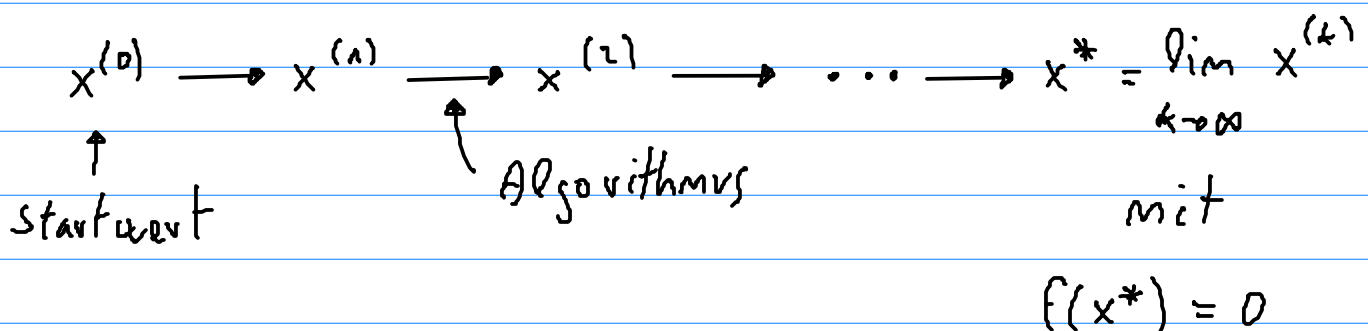
Wozu: - in der Praxis auftretende nichtlineare Gleichungen sind i.A. nicht analytisch lösbar

- Implizite RK-Verfahren für steife Probleme (no Kap. V)

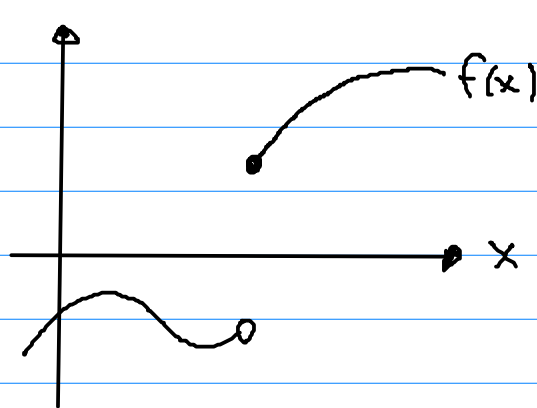
IV.1 Skalare nichtlineare Gleichungen

Problem: Löse $f(x) = 0$ für $f: D=[a,b] \rightarrow \mathbb{R}$

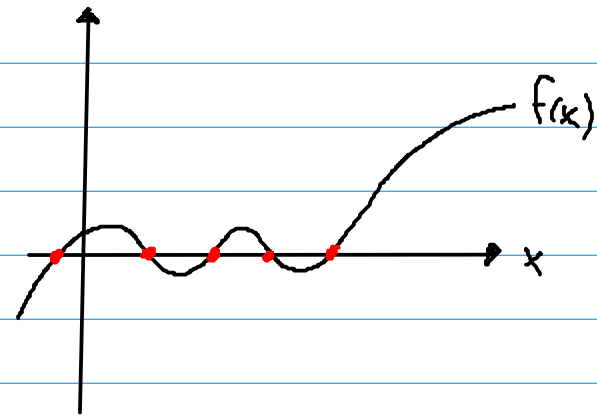
↪ Iterative Verfahren



Bem.: I.A. weder Existenz noch Eindeutigkeit



f nicht stetig



mehrere Lösungen

Im folgenden nehmen wir an, dass f ist stetig.

IV.1.1 Fixpunktiterationen und Grundlagen

Das Problem $f(x) = 0$ kann umgeschrieben werden zu einem sogenannten Fixpunktproblem (FPP)

$$x = \phi(x).$$

ϕ heisst Fixpunktfunktion und ein x^* welches das FPP löst, d.h. $x^* = \phi(x^*)$, heisst Fixpunkt (FP).

Ein FPP nennt man konsistent mit dem Nullstellenproblem falls gilt:

$$f(x^*) = 0 \quad \Leftrightarrow \quad x^* = \phi(x^*)$$

Def.: Ein Verfahren der Form

$$x^{(k+1)} = \phi(x^{(k)}), \quad k=0,1,2,\dots$$

heißt fixpunktiteration (FPI).

30.04.18

Bsp.: (1) Löse $f(x) = x \cdot e^x - 1 = 0$

$$(i) \quad x \cdot e^x - 1 = 0$$

$$x \cdot e^x = 1$$

$$x = e^{-x} = \phi_1(x) \quad \text{FPP} \\ \text{(konsistent ✓)}$$

$$(ii) \quad x = \phi_2(x) \quad \text{mit} \quad \phi_2(x) = \frac{x^2 \cdot e^x + 1}{e^x (1+x)}$$

$$(iii) \quad x = \phi_3(x) \quad \text{mit} \quad \phi_3(x) = x + 1 - x \cdot e^x$$

→ slides

Bem.: (i) FPI nicht eindeutig

(ii) FPI können divergieren

(iii) Falls sie konvergieren, können sie dies verschieden schnell

Um die Geschwindigkeit der Konvergenz zu charakterisieren, definieren wir

Def.: Eine konvergente Folge $x^{(k)}$ mit Grenzwert x^* hat die Konvergenzordnung p , falls es eine Konstante C gibt mit

$$|x^{(k+1)} - x^*| \leq C \cdot |x^{(k)} - x^*|^p$$

für alle genügend grosse k .

Die Konstante C nennt man Konvergenzrate.

Für $p=1$ muss $0 < C < 1$.

Insbesondere, Konvergenzordnung $p = \begin{cases} 1 \\ 2 \end{cases}$ nennt man $\left\{ \begin{array}{l} \text{linear} \\ \text{quadratisch} \end{array} \right\}$.

Bem.: für hinreichende Bedingungen zur Konvergenz einer FPI gibt es den Banach'schen Fixpunktsatz (→ Analysis, Numerik Bücher)
(Leider oft in der Praxis nicht direkt anwendbar...)

Häufig ist es hilfreich, z.B. um ein Programm zu verifizieren, die Konstanten C und p in numerischen Experimenten zu messen.

Dazu definiert man den Fehler in der k -ten Iteration

$$E^{(k)} = |x^{(k)} - x^*|$$

Dann können wir schreiben

$$E^{(k)} = C \cdot (E^{(k-1)})^p$$

$$E^{(k+1)} = C \cdot (E^{(k)})^p$$

(log nehmen...)

6

Dies kann man einfach für C & p lösen zu

$$p = \frac{\log(\varepsilon^{(k+1)}) - \log(\varepsilon^{(k)})}{\log(\varepsilon^{(k)}) - \log(\varepsilon^{(k-1)})}$$

$$C = \frac{\varepsilon^{(k+1)}}{(\varepsilon^{(k)})^p} = \frac{\varepsilon^{(k)}}{(\varepsilon^{(k-1)})^p}$$

Bsp.: (2) C & p für Bsp. (1) → slides

Problem: Wie $\varepsilon^{(k)} = |x^{(k)} - x^*|$ berechnen?
↑
?

Dies bringt uns zur praktischen Frage:

Wann bricht man die Iteration ab?

Mögliche Abbruchkriterien (ABK):

(i) $|x^{(k)} - x^{(k-1)}| \leq \text{atol}$ (ABK1)

(ii) $|x^{(k)} - x^{(k-1)}| \leq r \cdot \text{tol} \cdot |x^{(k)}|$ (ABK2)

(iii) $|x^{(k)} - x^{(k-1)}| \leq \text{atol} + r \cdot \text{tol} \cdot |x^{(k)}|$ (ABK3)

(iv) $|f(x^{(k)})| \leq f \cdot \text{tol}$ (ABK4)

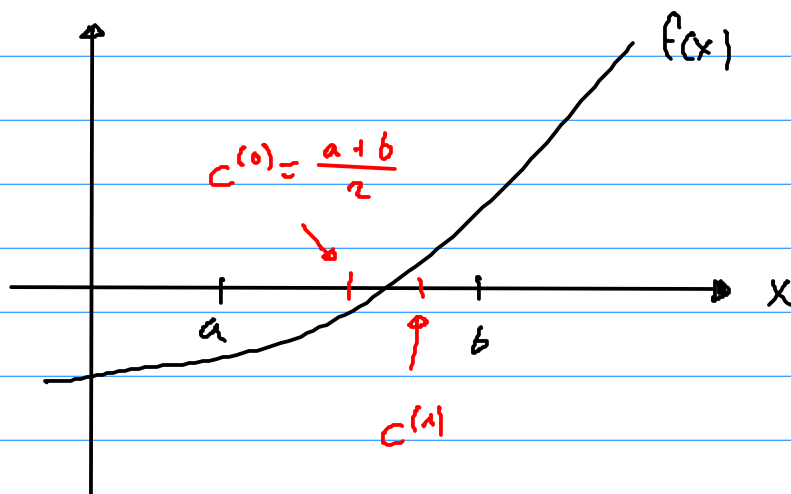
IV.1.2 Bisektions-Verfahren

Annahme: Wir kennen a und b mit

$$f(a) < 0 \quad \text{und} \quad f(b) > 0$$

D.h. Nullstelle ist eingeschlossen!

Idee: Halbiere das Intervall $[a, b]$ und behalte die Hälfte welche auch obige Annahme erfüllt ...



Bem.: (i) Sehr einfach und robust (benötigt nur f)

(ii) A priori Fehlerschätzer $\epsilon^{(k)} = \frac{b-a}{2^{k+1}}$

(iii) Langsame Konvergenz (linear)

(iv) Nicht direkt anwendbar auf Systeme

IV.1.3 Newton-Verfahren

Idee: Linearisiere f

Taylor-Entwicklung von f an der k -ten Iteration $x^{(k)}$:

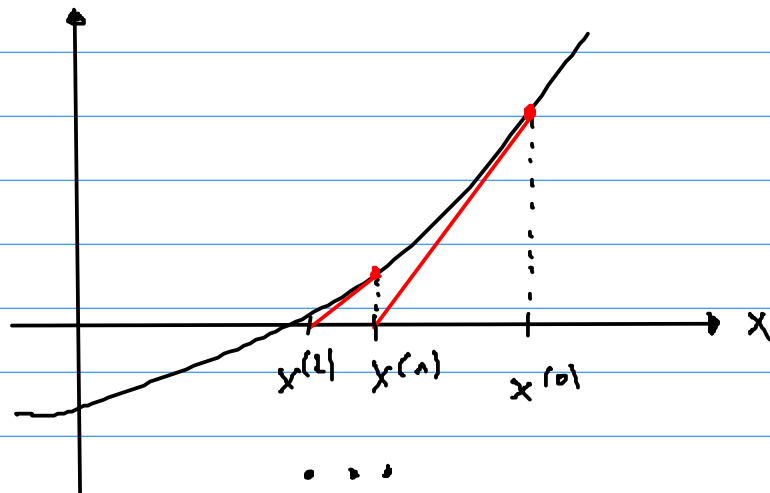
$$f(x) = \underbrace{f(x^{(k)}) + f'(x^{(k)}) \cdot (x - x^{(k)}) + \dots}_{\tilde{f}(x)}$$

$$\tilde{f}(x) \stackrel{!}{=} 0 \leadsto x^{(k+1)}$$

$$\leadsto \tilde{f}(x^{(k+1)}) = f(x^{(k+1)}) + f'(x^{(k)}) \cdot (x^{(k+1)} - x^{(k)}) \stackrel{!}{=} 0$$

$$\leadsto x^{(k+1)} = x^{(k)} - \frac{f(x^{(k)})}{f'(x^{(k)})}$$

Graphisch:



Bem.: (i) Benötigt f'

(ii) Quadratische Konvergenz ($p=2$) wenn
nahe genug (an einer Nullstelle)

(iii) Kann schief gehen (Wann?)

(iv) Verallgemeinerung für Systeme

IV.2 Nichtlineare Gleichungssysteme

Problem: Geg. reelle vektorwertige Funktion

$$F: D \subset \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^n, \text{ löse}$$

$$\vec{F}(\vec{x}) = 0$$

Kurz-Schreibweise für

$$\left. \begin{array}{l} f_1(x_1, \dots, x_n) = 0 \\ f_2(x_1, \dots, x_n) = 0 \\ \vdots \\ f_n(x_1, \dots, x_n) = 0 \end{array} \right\} \vec{F}(\vec{x}) = 0$$

Bsp.: (3) $n=2$, $D = [0, 2]^2 \subset \mathbb{R}^2$

$$f_1(x_1, x_2) = x_1^2 + x_2 - 2 = 0$$

$$f_2(x_1, x_2) = x_2 \cdot e^{x_1} - 2 = 0$$

→ Höhenlinien (Slides)

Die FPI verallgemeinert sich auf

$$\vec{x}^{(k+1)} = \vec{\phi}(\vec{x}^{(k)})$$

IV.2.1 Das Newton Verfahren

Idee: Linearisiere \vec{f}

Taylor-Entwicklung von \vec{f} an der k -ten Iteration

$$\text{Jacobi-Matrix} \quad D\vec{f}(\vec{x}) = \begin{pmatrix} \frac{\partial f_1}{\partial x_1} & \dots & \frac{\partial f_1}{\partial x_n} \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ \frac{\partial f_n}{\partial x_1} & \dots & \frac{\partial f_n}{\partial x_n} \end{pmatrix}(\vec{x})$$

$$\vec{f}(\vec{x}) = \vec{f}(\vec{x}^{(k)}) + D\vec{f}(\vec{x}^{(k)}) (\vec{x} - \vec{x}^{(k)}) + \dots$$



$$\vec{f} \approx \vec{f}(\vec{x}^{(k)}) + D\vec{f}(\vec{x}^{(k)}) (\vec{x} - \vec{x}^{(k)}) \stackrel{!}{=} 0$$

$$\rightsquigarrow \vec{x}^{(k+1)} = \vec{x}^{(k)} - D\vec{f}(\vec{x}^{(k)})^{-1} \vec{f}(\vec{x}^{(k)})$$

↑
Inverse der Jacobi-Matrix

(Inverse NIE explizit berechnen!!!
no Übungen

Bsp.: (4) Newton's Verfahren auf Bsp. (3)

no slides

Bem.: (i) Benötigt Jacobi-Matrix

(ii) Quadratische Konvergenz ($p=2$) wenn nahe genug (an einer Nullstelle)

(iii) Kann schief gehen (Wann?)