

Přednáška 12 - algebraické rovnice

→ viděli jsme, že implicitní R-K metody potřebují řešit soustavu rovnic:

$$\begin{bmatrix} k_1 \\ \vdots \\ k_s \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} f(t+c_1\tau, y(t+\tau \sum_{i=1}^s a_{1i} k_i)) \\ \vdots \\ f(t+c_s\tau, y(t+\tau \sum_{i=1}^s a_{si} k_i)) \end{bmatrix} \Leftrightarrow \vec{k} = G(\vec{k}) \Leftrightarrow F(\vec{k}) = \vec{b}$$

«právní strana»
nezávislá na \vec{k}

... tzv. soustava algebraických rovnic.

F je nelineární (tj. neplatí, že $F(\alpha v + \beta w) = \alpha F(v) + \beta F(w)$)

\Rightarrow nelineární alg. rce

F je lineární (tj. $\forall \alpha, \beta \forall v, w: F(\alpha v + \beta w) = \alpha F(v) + \beta F(w)$)

\Rightarrow lineární alg. rce

Napr.:

lineární: $ax - b = 0$... nebo systém $\begin{bmatrix} a_{11} & a_{12} & a_{13} \\ a_{21} & a_{22} & a_{23} \\ a_{31} & a_{32} & a_{33} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} b_1 \\ b_2 \\ b_3 \end{bmatrix}$
m) pro známé a_{ij} & b_i

nelineární: $x^5 - 2x^4 + 3x^2 - 4x = 12$ nebo systém $\begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} x_1^2 - 5 + x_2 \\ \sin(x_1 \cdot x_2) \\ x_1^3 - e^{x_3} \end{bmatrix}$

Jaké systémy rovnic „víme“ jak řešit?

- lineární \rightarrow viz Lineární I - víme co & jak dělat
- polynomická \rightarrow v \mathbb{R}/\mathbb{C} zvládneme kvadratické & kubické
- Abel - Galois: neexistuje explicitní formula pro kořeny polynomů stupně ≥ 5 „v radikálech“
- Umeruma: \forall polynom \exists expl. vyjádření kořenu skrze funkce nekonečných řad maticových exponenciál
- obecně: formule co existují „skoro nikdy“ nejsou použitelné

Co s tím? aproximujeme náš systém lineárním
 a vyřešíme ten lineární

Dobrá idea, ale lineární aproximace (tj. aprox. funkce pomocí přímky) je většinou dost nepřesná. Např. u Taylora víme, že je přesná jen lokálně.

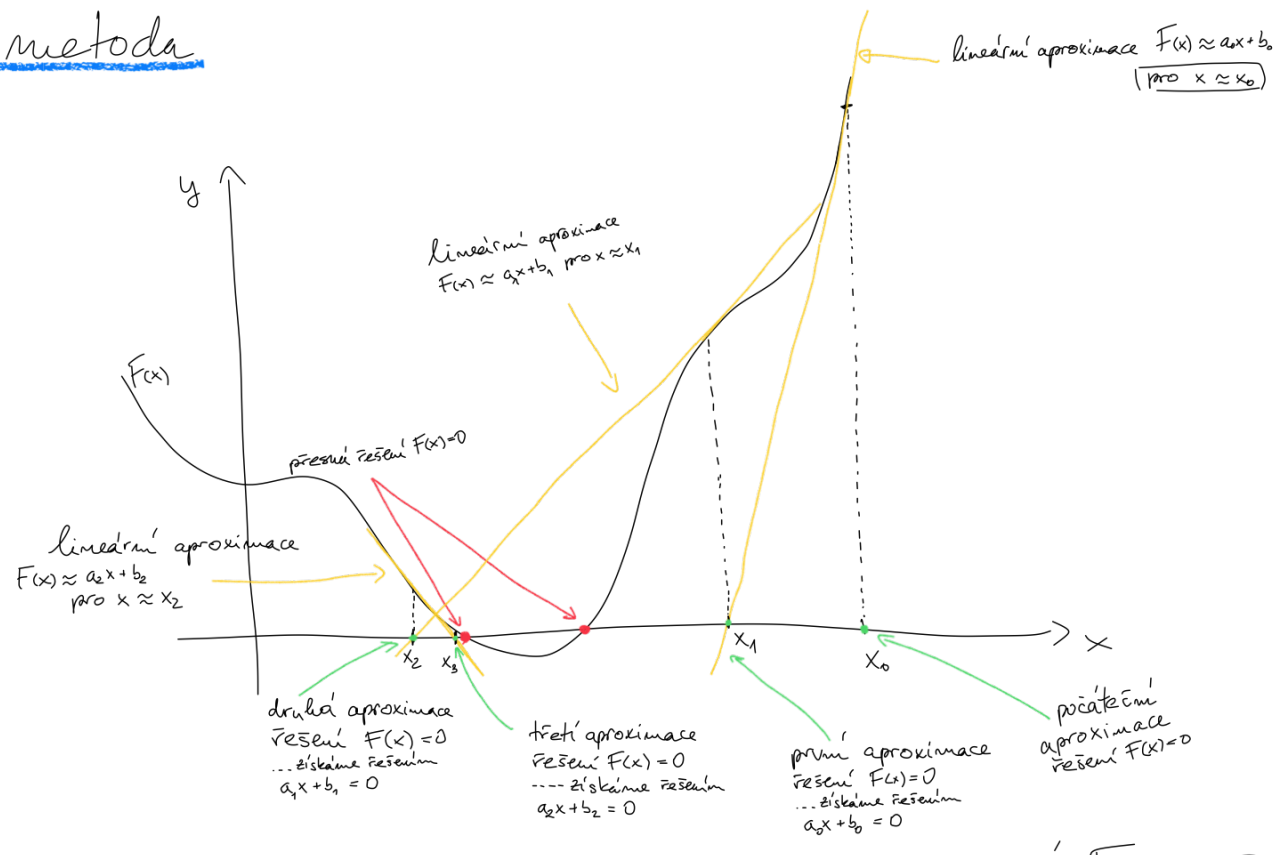
Tudíž nelze očekávat, že takto získaná aproximace je dobrá/přesná, pokud jsem tu nelineární rovnici neaproximoval "máhodou" už blízko přesného řešení $F(x)=0$.

=> idea č. 2: budeme postupovat iterativně.

tj. aproximujeme $F(\cdot)$ okolo nějakého bodu x_0 jako $a_0 \cdot x + b_0$ (\equiv lineární aprox.) a najdeme aprox. kořene $F(\cdot)$ jako $x_1 := \frac{-b_0}{a_0}$. Pak aproximujeme $F(\cdot)$ okolo x_1 jako $a_1 x + b_1$ a najdeme 2. aprox. kořene $F(\cdot)$ jako $x_2 := \frac{-b_1}{a_1}$. A takhle pokračujeme.

Newtonova metoda

obrázek 8
 a postup pro algebr. rovnici pro jednu proměnnou $F(x) = 0$



→ $x_0, x_1, x_2, x_3, \dots$ konvergují k jedné z řešení $F(x) = 0$

Matematické odvození obrázku výše:

$$\vec{F}(\vec{x}) = \vec{F}(\vec{x}_0) + \left(\frac{d}{d\vec{x}} F\right)(\vec{x}_0) \cdot (\vec{x} - \vec{x}_0) + \mathcal{O}(\|\vec{x}_0 - \vec{x}\|^2)_{\vec{x} \rightarrow \vec{x}_0} \quad \text{--- Taylorův rozvoj}$$

$$F: \mathbb{R}^d \rightarrow \mathbb{R}^d \ni F(\vec{x}) = \begin{bmatrix} F_1(\vec{x}) \\ F_2(\vec{x}) \\ \vdots \\ F_d(\vec{x}) \end{bmatrix} \quad m \times n \Rightarrow \left(\frac{d}{d\vec{x}} F\right)(\vec{x}) = \begin{bmatrix} \frac{\partial F_1}{\partial x_1}(\vec{x}) & \dots & \frac{\partial F_1}{\partial x_d}(\vec{x}) \\ \vdots & & \vdots \\ \frac{\partial F_d}{\partial x_1}(\vec{x}) & \dots & \frac{\partial F_d}{\partial x_d}(\vec{x}) \end{bmatrix} \quad \text{--- "Jacobian matrix of F"} \\ \text{--- Jakobianská matice F} \\ =: J(\vec{x}) \equiv J_x$$

\Rightarrow místo $\vec{F}(\vec{x}) = 0$ budeme řešit:

$$\vec{F}(\vec{x}_0) + J_{x_0}(\vec{x} - \vec{x}_0) = 0 \quad \Leftrightarrow \quad J_{x_0} \vec{x} = J_{x_0} \vec{x}_0 - \vec{F}(\vec{x}_0) \quad \Leftrightarrow$$

$$\Leftrightarrow \boxed{J_{x_0} \vec{x} = \vec{b}_0} \quad \Leftrightarrow \boxed{\vec{x}_1 = \vec{x}_0 + \vec{v} \quad \& \quad \vec{v} \text{ je řešením } J_{x_0} \vec{v} = -\vec{F}(\vec{x}_0)}$$

soustava lineárních rovnic
 $m \times n$ řešení označíme jako \vec{x}_1

další aproximace je update předchozí ve směru " $J_{x_k}^{-1} \vec{F}(\vec{x}_k)$ "

\bullet \vec{x}_2 vezmeme jako řešení soustavy $J_{x_1} \vec{x} = \vec{b}_1 \quad \Leftrightarrow$

$$\boxed{\vec{x}_2 = \vec{x}_1 + \vec{v} \quad \& \quad \vec{v} \text{ je řešením } J_{x_1} \vec{v} = -\vec{F}(\vec{x}_1)}$$

$$m \times n \Rightarrow \boxed{\vec{x}_{k+1} := \vec{x}_k + \vec{v} \quad \text{kde } \vec{v} \text{ je řešením } J_{x_k} \vec{v} = -\vec{F}(\vec{x}_k)}$$

... nebo-li
 $J_{x_k} \vec{x}_{k+1} = J_{x_k} \vec{x}_k - \vec{F}(\vec{x}_k)$

Jak analyzovat konvergenci?

vejmě kořen \vec{x}^* , tj. $\vec{F}(\vec{x}^*) = 0$. Pak v k -tém kroku Newtonovy metody platí:

$$0 = \overset{\text{Taylor}}{F(\vec{x}^*)} = F(\vec{x}_k) + J_{x_k}(\vec{x}_k - \vec{x}^*) + \mathcal{O}(\|\vec{x}_k - \vec{x}^*\|^2)_{x_k} \quad \Leftrightarrow \quad \vec{x}_k - \vec{x}^* = J_{x_k}^{-1} \cdot F(\vec{x}_k) + \mathcal{O}(\|\vec{x}_k - \vec{x}^*\|^2) \\ \Leftrightarrow \quad \vec{x}_k - \vec{x}^* = \vec{x}_k - \vec{x}_{k+1} + \mathcal{O}(\|\vec{x}_k - \vec{x}^*\|^2) \\ \Leftrightarrow \quad \|\vec{x}_k - \vec{x}_{k+1}\| = \mathcal{O}(\|\vec{x}_k - \vec{x}^*\|^2)_{x_k \rightarrow x^*} \\ \Leftrightarrow \quad \exists C \neq 0 : \lim_{k \rightarrow \infty} \frac{\|\vec{x}_k - \vec{x}_{k+1}\|}{\|\vec{x}_k - \vec{x}^*\|^2} = C$$

\Rightarrow tzv. kvadratická konvergence

\rightarrow 1 iterace zmenší chybu kvadraticky (např. $0.1 \rightarrow 0.01 \rightarrow 0.0001 \rightarrow 10^{-8} \rightarrow 10^{-16}$)

Kdy to může selhat?

- když J_{x_k} je singulární \rightarrow pak x_{k+1} nemusí existovat
- může se stát, že dostaneme posloupnost x_0, x_1, x_2, \dots která nekonzverguje

Praxe:

- jak získat J_{x_k} ?
- jak vyřešit ten lineární systém $J_{x_k} x = b_k$?
- co když nekonzvergujeme?

