

# Numerická matematika

## Úvodní informace

Viz <http://mat.fs.cvut.cz/numer>

- ▶ **Kontakt:** Petr Sváček, KN:D 201
  
- ▶ Informace o předmětu

# Soustavy lineárních rovnic

$$\begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \cdots & a_{2n} \\ \vdots & & \ddots & \\ a_{n1} & a_{n2} & \cdots & a_{nn} \end{pmatrix} \cdot \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} b_1 \\ b_2 \\ \vdots \\ b_n \end{pmatrix}$$

## Opakování:

- ▶ Matice transponovaná, symetrická, regulární.
- ▶ Vlastní číslo a vlastní vektor matice.

$$\mathbf{A}u = \lambda u, \quad u \neq 0,$$

- ▶ Je-li matice  $\mathbf{A}$  symetrická, pak existuje  $n$  reálných vlastních čísel (nemusí být navzájem různá) a k nim  $n$  navzájem ortogonálních vektorů.
- ▶ Euklidovská norma vektoru. (zobecníme)

$$\|\mathbf{u}\|_2 = \left( \sum_i |u_i|^2 \right)^{1/2}$$

# Velikost vektoru. Norma

**Norma vektoru:**  $\|\cdot\| : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}, \alpha \in \mathbb{R}$

- (i)  $\|u\| = 0 \Leftrightarrow u = 0$
- (ii)  $\|\alpha u\| = |\alpha| \|u\|$
- (iii)  $\|u + v\| \leq \|u\| + \|v\|$

**Norma matice**  $\|\cdot\| : \mathbb{R}^{n \times n} \rightarrow \mathbb{R}, \alpha \in \mathbb{R}$

- (i)  $\|\mathbf{A}\| = 0 \Leftrightarrow \mathbf{A} = 0$
- (ii)  $\|\alpha \mathbf{A}\| = |\alpha| \|\mathbf{A}\|$
- (iii)  $\|\mathbf{A} + \mathbf{B}\| \leq \|\mathbf{A}\| + \|\mathbf{B}\|$
- (iv)  $\|\mathbf{A} \mathbf{B}\| \leq \|\mathbf{A}\| \|\mathbf{B}\|$

Norma definovaná užitím libovolné normy vektoru je norma matice, tj.

$$\|\mathbf{A}\| = \sup_{x, \|x\|=1} \|\mathbf{A}x\| = \sup_{x \neq 0} \frac{\|\mathbf{A}x\|}{\|x\|}$$

# Užívané normy matic a vektorů

- ▶ Řádková norma

$$\|\mathbf{A}\|_{\infty} = \max_i \sum_{j=1}^n |a_{i,j}|$$

$$\|\mathbf{x}\|_{\infty} = \max_i |x_i|$$

- ▶ Sloupcová norma

$$\|\mathbf{A}\|_1 = \max_j \sum_{i=1}^m |a_{i,j}|$$

$$\|\mathbf{x}\|_1 = \sum_{i=1}^n |x_i|$$

- ▶ Frobeniova/Euklidovská norma

$$\|\mathbf{A}\|_F = \left( \sum_{i=1}^m \sum_{j=1}^n |a_{i,j}|^2 \right)^{\frac{1}{2}}$$

$$\|\mathbf{x}\|_2 = \left( \sum_{i=1}^n |x_i|^2 \right)^{\frac{1}{2}}$$

- ▶ Alternativní značení (!):

$$\|\cdot\|_m = \|\cdot\|_{\infty}, \quad \|\cdot\|_{\ell} = \|\cdot\|_1, \quad \|\cdot\|_2 = \|\cdot\|_E$$

- ▶ Vztah normy matice a normy vektoru

$$\|\mathbf{Ax}\| \leq \|\mathbf{A}\| \|\mathbf{x}\|$$

# Užívané normy matic a vektorů

- ▶ Spektrální poloměr

$$\rho(\mathbf{A}) = \max |\lambda_j|$$

- ▶ Vztah normy a spektrálního poloměru (Důkaz!)

$$\rho(\mathbf{A}) \leq \|\mathbf{A}\|$$

- ▶ Kromě předchozích norem užíváme v přednáškách také spektrální normu

$$\|\mathbf{A}\|_2 = \sup_{\|\mathbf{x}\|=1} \|\mathbf{A}\mathbf{x}\|_2$$

- ▶ kde platí

$$\|\mathbf{A}\|_F \geq \|\mathbf{A}\|_2 = \sqrt{\rho(\mathbf{A}^T \mathbf{A})}.$$

# Vlastnosti matice

Matice  $\mathbf{A}$  je

- ▶ **ostře diagonálně dominantní (ODD)**, pokud

$$\forall i \quad |a_{ii}| > \sum_{j \neq i} |a_{ij}| \quad \text{nebo} \quad \forall i \quad |a_{ii}| > \sum_{j \neq i} |a_{ji}|$$

- ▶ **pozitivně definitní** pokud pro libovolný vektor  $\mathbf{x} \neq 0$  platí

$$\mathbf{x}^T \mathbf{A} \mathbf{x} = \sum_{i,j=1}^n x_i a_{ij} x_j > 0$$

- ▶ **symetrická a pozitivně definitní (SPD)**

**Věta:** Necht' matice  $\mathbf{A}$  je symetrická. PNTJE:

- Matice je pozitivně definitní.
- Matice má všechna vlastní čísla kladná.
- Matice má všechny hlavní minory kladné.

# Prostá iterační metoda

Je-li soustava tvaru

$$x = Ux + V,$$

Iterační metoda

$$X^{(k+1)} = UX^{(k)} + V,$$

**Platí**

- ▶ **Nutná a postačující podmínka:** Prostá iterační metoda je konvergentní právě tehdy, když  $\rho(U) < 1$ .
- ▶ **Postačující podmínka:**  $\|U\|$  - maticova norma. Je-li  $\|U\| < 1$ , pak prostá iterační metoda je konvergentní.
- ▶ **Odhad chyby:**

$$\|x^{(k)} - x^*\| \leq \frac{\|U\|}{1 - \|U\|} \|x^{(k)} - x^{(k-1)}\|,$$

$$\|x^{(k)} - x^*\| \leq \frac{\|U\|^k}{1 - \|U\|} \|x^{(1)} - x^{(0)}\|,$$

## Prostá iterační metoda: Příklad.

**Př. 1.** Rozhodněte, zda konverguje prostá iterační metoda pro soustavu tvaru  $X = UX + V$ , kde  $V = (-1, 2, 0.5)^T$ ,

$$U = \begin{pmatrix} -0.8 & 0.04 & 0 \\ 1 & 0.8 & 0 \\ 1 & -1 & 0.2 \end{pmatrix},$$

Pro  $X^{(0)} = V$  určete  $X^{(1)}$  touto metodou.

**Př. 2.** Je dána soustava rovnic  $\mathbf{x} = \mathbf{U}\mathbf{x} + V$ , kde  $V = (1.7, -1.8, 0.5)^T$

$$\mathbf{U} = \begin{pmatrix} 0.1 & 0.5 & -0.3 \\ 0.4 & -0.3 & 0.1 \\ 0.6 & 0.1 & 0. \end{pmatrix}$$

Ověřte, zda PIM konverguje.

Určete  $\mathbf{x}^{(2)}$  touto metodou při volbě  $\mathbf{x}^{(0)} = \vec{0}$ . Vypočtete  $\|\mathbf{x}^{(2)} - \mathbf{x}^{(1)}\|_m$ .



## Přednáška č. 2

- ▶ Jacobiho iterační metoda, postup výpočtu, kritéria konvergence.
- ▶ Gauss-Seidelova iterační metoda, postup výpočtu, kritéria konvergence.

# Prostá iterační metoda (opakování)

Soustava tvaru

$$\mathbf{x} = \mathbb{U}\mathbf{x} + \mathbf{V},$$

Iterační metoda

$$\mathbf{x}^{(k+1)} = \mathbb{U}\mathbf{x}^{(k)} + \mathbf{V},$$

**Platí**

- ▶ **Nutná a postačující podmínka:** Prostá iterační metoda je konvergentní právě tehdy, když  $\rho(\mathbb{U}) < 1$ .
- ▶ **Postačující podmínka:** Je-li  $\|\mathbb{U}\| < 1$ , pak prostá iterační metoda je konvergentní. Navíc
- ▶ **Odhad chyby:**

$$\|\mathbf{x}^{(k)} - \mathbf{x}^*\| \leq \frac{\|\mathbb{U}\|}{1 - \|\mathbb{U}\|} \|\mathbf{x}^{(k)} - \mathbf{x}^{(k-1)}\|,$$

$$\|\mathbf{x}^{(k)} - \mathbf{x}^*\| \leq \frac{\|\mathbb{U}\|^k}{1 - \|\mathbb{U}\|} \|\mathbf{x}^{(1)} - \mathbf{x}^{(0)}\|,$$

# Jak z matice $\mathbf{A}$ získám matici $\mathbf{U}$ ?

Odvození klasických iteračních metod pro  $n = 3$

Vezmeme postupně rovnici  $i = 1, 2, 3$  a z té nalezneme  $x_i$ :

$$a_{11}x_1 + a_{12}x_2 + a_{13}x_3 = b_1 \quad x_1 = \frac{1}{a_{11}} (b_1 - a_{12}x_2 - a_{13}x_3)$$

$$a_{21}x_1 + a_{22}x_2 + a_{23}x_3 = b_2 \quad \rightarrow \quad x_2 = \frac{1}{a_{22}} (b_2 - a_{21}x_1 - a_{23}x_3)$$

$$a_{31}x_1 + a_{32}x_2 + a_{33}x_3 = b_3 \quad x_3 = \frac{1}{a_{33}} (b_3 - a_{31}x_1 - a_{32}x_2)$$

Doplníme číslo iterace: tj.  $k + 1$  na levou a  $k$  na pravou stranu rovnic.

**Jacobiova iterační metoda.**

Lze ale lépe!

# Odvození Gauss-Seidelovy iterační metody pro $n = 3$

Vezmeme postupně rovnici  $i = 1, 2, 3$  a z té nalezneme  $x_i$ :

$$a_{11}x_1 + a_{12}x_2 + a_{13}x_3 = b_1 \quad x_1^{k+1} = \frac{1}{a_{11}} (b_1 - a_{12}x_2^k - a_{13}x_3^k)$$

$$a_{21}x_1 + a_{22}x_2 + a_{23}x_3 = b_2 \quad \rightarrow \quad x_2^{k+1} = \frac{1}{a_{22}} (b_2 - a_{21}x_1^{k+1} - a_{23}x_3^k)$$

$$a_{31}x_1 + a_{32}x_2 + a_{33}x_3 = b_3 \quad x_3^{k+1} = \frac{1}{a_{33}} (b_3 - a_{31}x_1^{k+1} - a_{32}x_2^{k+1})$$

Doplníme číslo iterace, od shora dolů, pokud už máme  $k + 1$ . ní tak ji použijeme.

**Gauss-Seidelova iterační metoda.**

# Složkový zápis klasických iteračních metod

## ▶ Jacobiho iterační metoda

$$x_i^{(k+1)} = \frac{1}{a_{ii}} \left( b_i - \sum_{j<i} a_{ij}x_j^{(k)} - \sum_{j>i} a_{ij}x_j^{(k)} \right)$$

## ▶ Gauss-Seidelova iterační metoda

$$x_i^{(k+1)} = \frac{1}{a_{ii}} \left( b_i - \sum_{j<i} a_{ij}x_j^{(k+1)} - \sum_{j>i} a_{ij}x_j^{(k)} \right)$$

- ▶ Kdy lze vůbec použít ?
- ▶ Otázka konvergence ?

## Jak z matice $\mathbf{A}$ získám matici $\mathbf{U}$ ?

Pro  $\mathbf{A} = \mathbf{L} + \mathbf{D} + \mathbf{P}$ . Dostáváme

$$\mathbf{D}\mathbf{x}^{(k+1)} = -(\mathbf{L} + \mathbf{P})\mathbf{x}^{(k)} + \mathbf{b},$$

a Jacobiho iterační metoda

$$\mathbf{x}^{(k+1)} = \underbrace{-\mathbf{D}^{-1}(\mathbf{L} + \mathbf{P})}_{\mathbf{U}_J} \mathbf{x}^{(k)} + \underbrace{\mathbf{D}^{-1}\mathbf{b}}_{\mathbf{v}_J}.$$

### Platí

- ▶ Jacobiho iterační metoda je konvergentní právě tehdy, když  $\rho(\mathbf{U}_J) < 1$  (zdůvodnění).
- ▶ Vlastní čísla matice  $\mathbf{U}_J$  jsou kořeny rovnice

$$\det(\mathbf{L} + \lambda\mathbf{D} + \mathbf{P}) = 0$$

- ▶ Je-li matice  $\mathbf{A}$  ODD, pak Jacobiho iterační metoda je konvergentní (důkaz pro ODD v řádcích).

## Gauss-Seidelova iterační metoda

Pro  $\mathbb{A}\mathbf{x} = \mathbf{b}$  zapíšeme  $\mathbb{A} = \mathbb{L} + \mathbb{D} + \mathbb{P}$ . Dostáváme

$$(\mathbb{D} + \mathbb{L})\mathbf{x}^{(k+1)} = -\mathbb{P}\mathbf{x}^{(k)} + \mathbf{b},$$

a tedy iterační metodu

$$\mathbf{x}^{(k+1)} = \underbrace{-(\mathbb{D} + \mathbb{L})^{-1}\mathbb{P}}_{\mathbb{U}_{GS}}\mathbf{x}^{(k)} + \underbrace{(\mathbb{D} + \mathbb{L})^{-1}\mathbf{b}}_{\mathbf{V}_{GS}}.$$

### Platí

- ▶ Je-li matice  $\mathbb{A}$  ODD, pak je GS iterační metoda konvergentní.
- ▶ Je-li matice  $\mathbb{A}$  SPD, pak je GS iterační metoda konvergentní.
- ▶ GS iterační metoda je konvergentní právě tehdy, když  $\rho(\mathbb{U}_{GS}) < 1$ .
- ▶ Vlastní čísla matice  $\mathbb{U}_{GS}$  jsou kořeny rovnice

$$\det(\lambda\mathbb{L} + \lambda\mathbb{D} + \mathbb{P}) = 0$$

## Iterační metody: Příklad.

**Př. 4.** Dána soustava lineárních rovnic  $AX = B$ , kde

$$A = \begin{pmatrix} 2 & 0 & \frac{5}{2} \\ 0 & 4 & 1 \\ p & 1 & 5 \end{pmatrix}, \quad B = \begin{pmatrix} 1 \\ p \\ -2 \end{pmatrix},$$

- Určete všechny hodnoty parametru  $p \in \mathbb{R}$ , pro které je splněna některá z postačujících podmínek konvergence Gauss-Seidelovy iterační metody.
- Určete všechny hodnoty parametru  $p \in \mathbb{R}$ , pro něž je splněna nutná a postačující podmínka Gauss-Seidelovy iterační metody.
- Volte  $p = 0$  a spočtěte  $X^{(1)}$  pokud  $X^{(0)} = B$ .

**Př. 5.** Dána soustava

$$\begin{pmatrix} 5 & 1 & p \\ 1 & 2 & 0 \\ 2 & 0 & 1 \end{pmatrix} \cdot X = \begin{pmatrix} 2 \\ p \\ -2 \end{pmatrix},$$

- Určete všechna  $p \in \mathbb{R}$ , pro něž je splněna některá z postačujících podmínek (pro matici  $A$ , ne  $U_G$ ) GS iterační metody.
- Určete všechna  $p \in \mathbb{R}$ , pro něž je splněna nutná a postačující podmínka GS iterační metody.
- Volte  $p = 0$  a spočtěte  $X^{(1)}$  pokud  $X^{(0)} = B$ .

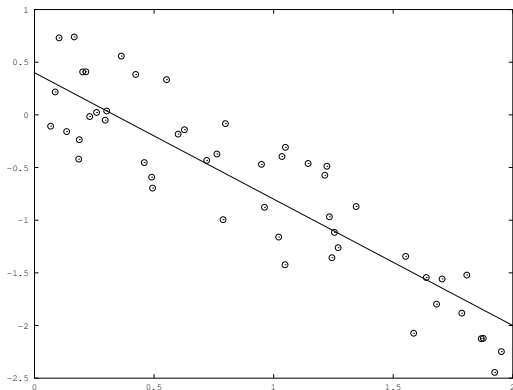


## Přednáška č. 3 : Hledání minima funkce

- ▶ Metoda nejmenších čtverců.
- ▶ Metoda největšího spádu : Hledáme minimum funkce

$$F : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}, \quad \min F(x) = ?$$

# Aproximace pomocí metody nejmenších čtverců



- ▶ **Princip:** Minimalizace kvadratické odchylky

$$\delta^2(p(x)) = \sum_i (p(x_i) - y_i)^2$$

- ▶ **Volba funkce:** Např. polynom stupně 2

$$\delta^2(p(x)) = \sum_i (a_0 + a_1x_i + a_2x_i^2 - y_i)^2$$

# Aproximace pomocí metody nejmenších čtverců

- ▶ Princip: Minimalizace kvadratické odchytky

$$\delta^2(p(x)) = \sum_i (p(x_i) - y_i)^2$$

- ▶ dána tabulka dat  $[x_i, y_i]$ , minimalizujeme kvadratickou odchytku

$$G(a_0, a_1) := \delta^2(p(x)) = \sum_i (p(x_i) - y_i)^2$$

- ▶ odvození normálních rovnic  $\partial G / \partial a_k = 0$  pro  $k = 0, 1$ .
- ▶ soustava normálních rovnic

$$a_0 \left( \sum_i 1 \right) + a_1 \left( \sum_i x_i \right) = \sum_i y_i,$$

$$a_0 \left( \sum_i x_i \right) + a_1 \left( \sum_i x_i^2 \right) = \sum_i x_i y_i,$$

# Minimalizace funkce a soustava lin. rovnic

- ▶ Vezměme  $A$  symetrickou matici a funkci:

$$F(\mathbf{x}) = \frac{1}{2}\mathbf{x}^T \mathbf{A}\mathbf{x} - \mathbf{x}^T \mathbf{b}$$

- ▶ Rozepíšeme přírůstek ve směru  $\mathbf{v}$ :

$$F(\mathbf{x} + \alpha\mathbf{v}) - F(\mathbf{x}) = \alpha\mathbf{v}^T(\mathbf{A}\mathbf{x} - \mathbf{b}) + \frac{1}{2}\alpha^2\mathbf{v}^T \mathbf{A}\mathbf{v}$$

**Důsledek:** Necht'  $\mathbf{A}$  je SPD matice. Pak  $x^*$  je minimum  $F$  právě tehdy když je řešením soustavy rovnic.

# Metoda největšího spádu

- ▶ **Předpoklad:** Matice  $A$  symetrická a pozitivně definitní.
- ▶ Iterační proces minimalizující  $F(\mathbf{x})$ :

$$\mathbf{x}^{(k+1)} = \mathbf{x}^{(k)} + \alpha \mathbf{v}$$

- ▶ Směr **největšího spádu**:

$$\mathbf{v} = \mathbf{b} - A\mathbf{x}^{(k)},$$

- ▶ **Optimální** krok ve směru  $\mathbf{v}$

$$\alpha = \frac{\mathbf{v} \cdot (\mathbf{b} - A\mathbf{x})}{\mathbf{v} \cdot (A\mathbf{v})}$$

# Přednáška č. 4: Soustavy nelineárních algebraických rovnic

## System $n$ -rovníc o $n$ -neznámých

$$\begin{aligned}f_1(x_1, \dots, x_n) &= 0 \\ &\vdots \\ f_n(x_1, \dots, x_n) &= 0\end{aligned}$$

- ▶ existence ani jednoznačnost řešení - jen ve specifických případech

## Kontraktivní zobrazení. Pevný bod.

**Def.** Zobrazení  $F : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^n$  se nazývá kontraktivní na  $M \subset \mathbb{R}^n$ , pokud existuje  $c \in [0, 1)$  tak, že pro libovolné  $x, y \in \mathbb{R}^n$  platí

$$\|F(x) - F(y)\| \leq c\|x - y\|.$$

**Věta** Je-li  $F : M \rightarrow M$  kontraktivní, pak existuje právě jeden pevný bod  $x^* = F(x^*)$ .

Prostá iterační metoda pro řešení soustavy lineárních rovnic je speciálním případem.

Nebo:

$$x = 1 + \sin(x)$$

$$x = x + \omega(f(x) - A)$$

$$x = x - f(x)/f'(x)$$

# Soustavy nelineárních algebraických rovnic

## Newtonova metoda pro případ 1d

V bodě  $x^k$  užitíme Taylorův polynom

$$0 = f(x) = \mathbf{f}(\mathbf{x}^k) + \mathbf{f}'(\mathbf{x}^k)(x - \mathbf{x}^k) + R_2(x)$$

Zanedbáním dostaneme vzorec pro  $x \approx x^{k+1}$

$$x^{k+1} = x^k - \left(f'(x^k)\right)^{-1} f(x^k).$$

Obecný vzorec pro soustavu  $F(x) = 0$ . Co je  $F'(x)$  ?

$$x^{k+1} = x^k - \left(F'(x^k)\right)^{-1} F(x^k).$$



# Newtonova metoda - odvození

Odvození pro 2 nelineární rovnice o 2 neznámých

Označme  $k$ -té přiblížení jako  $A = [x^{(k)}, y^{(k)}]$ , dostáváme vzorec pro přírůstek  $x^* - x^{(k)}$ ,  $y^* - y^{(k)}$ :

$$0 = f(x^*, y^*) = f(A) + f_x(A) (x^* - x^{(k)}) + f_y(A) (y^* - y^{(k)}) + \dots$$

$$0 = g(x^*, y^*) = g(A) + g_x(A) (x^* - x^{(k)}) + g_y(A) (y^* - y^{(k)}) + \dots$$

Zanedbáme-li další členy Taylorova rozvoje

$$\begin{aligned} f_x(A)\Delta_x + f_y(A)\Delta_y + f(A) &= 0, \\ g_x(A)\Delta_x + g_y(A)\Delta_y + g(A) &= 0, \end{aligned}$$

dostáváme soustavu lineárních rovnic pro

$$\Delta_x = x^{(k+1)} - x^{(k)}, \quad \Delta_y = y^{(k+1)} - y^{(k)}.$$

# Newtonova iterační metoda

1. Zvolíme počáteční přiblížení  $[x^0, y^0]$ .
2. Postupně pro  $k = 0, 1, \dots$ 
  - a) Sestavíme soustavu rovnic v bodě  $A = [x^{(k)}, y^{(k)}]$ ,

$$\begin{aligned}f_x(A)\Delta_x + f_y(A)\Delta_y + f(A) &= 0 \\g_x(A)\Delta_x + g_y(A)\Delta_y + g(A) &= 0\end{aligned}$$

- b) Najdeme řešení této soustavy  $\Delta_x, \Delta_y$
- c) Spočteme nové přiblížení

$$\begin{pmatrix} x^{(k+1)} \\ y^{(k+1)} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} x^{(k)} \\ y^{(k)} \end{pmatrix} + \begin{pmatrix} \Delta_x \\ \Delta_y \end{pmatrix}$$

**Není zaručena konvergence k řešení.**

**Metoda může selhat (viz b))**

**Konvergence závisí na počátečním přiblížení.**

# Newtonova metoda

Pro funkci jedné proměnné  $f(x)$ :

$$x^{k+1} = x^k - \left(f'(x^k)\right)^{-1} f(x^k).$$

Pro dvě rovnice o dvou neznámých:

$$\begin{pmatrix} x^{(k+1)} \\ y^{(k+1)} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} x^{(k)} \\ y^{(k)} \end{pmatrix} - \begin{pmatrix} f_x(A) & f_y(A) \\ g_x(A) & g_y(A) \end{pmatrix}^{-1} \begin{pmatrix} f(x^{(k)}) \\ g(y^{(k)}) \end{pmatrix}$$

Obecný vzorec pro soustavu  $F'(x)$  - Jacobiho matice.

$$x^{k+1} = x^k - \left(F'(x^k)\right)^{-1} F(x^k).$$

# Opakování: Taylorův polynom, tvar zbytku, symboly $O(h)$

- ▶ Taylorův polynom

$$f(x+h) = T_n(h) + R_{n+1}(h) = \sum_{k=0}^n \frac{f^{(k)}(x)}{k!} h^k + R_{n+1}(h)$$

- ▶ Lagrangeův tvar zbytku

$$R_{n+1}(h) = \frac{f^{(n+1)}(\xi)}{(n+1)!} h^{n+1}.$$

- ▶ Užíváme zápis

$$g(h) = \mathcal{O}(h^p).$$

pokud pro funkci  $g(h)$  definovanou pro všechna  $h \in (0, h_{max})$  existuje  $K > 0$  tak, že

$$|g(h)| \leq Kh^p.$$

# Přednáška č. 5

## Numerické řešení ODR.

- ▶ Opakování: Taylorův polynom, ODR, Cauchyova úloha, formulace úlohy a způsoby řešení.
- ▶ Princip numerického řešení.
- ▶ Numerické řešení Eulerova a Collatzova metoda.

# Opakování: Taylorův polynom, tvar zbytku, symboly $O(h)$

- ▶ Taylorův polynom

$$f(x) = f(c) + f'(c)(x-c) + \frac{f''(c)}{2!}(x-c)^2 + \dots + \frac{f^{(n)}(c)}{n!}h^n + R_{n+1}(h)$$

- ▶ Lagrangeův tvar zbytku

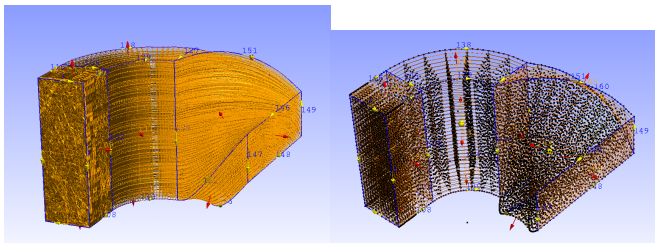
$$R_{n+1}(h) = \frac{f^{(n+1)}(\xi)}{(n+1)!}h^{n+1}.$$

# Motivace: Cauchyova úloha v technických problémech, způsoby řešení

$$m\ddot{x} + b\dot{x} + kx = f(t)$$

$$\dot{X} = AX + B(t)$$

$$y' = f(x, y),$$



# Cauchyova úloha, formulace problému

- ▶ Cauchyova úloha pro ODR 1. řádu

$$y' = f(x, y), \quad y(x_0) = y_0$$

- ▶ Cauchyova úloha pro soustavu rovnic

$$\vec{y}' = \vec{f}(x, \vec{y}), \quad \vec{y}(x_0) = \vec{y}^0.$$

- ▶ Cauchyova úloha pro rovnici n-tého řádu

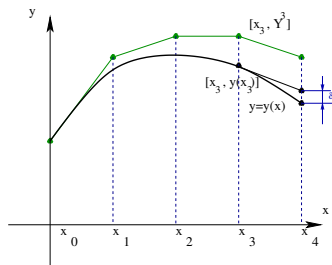
$$y^{(n)} = G(x, y, y', \dots, y^{(n-1)}),$$

$$y(x_0) = y_0, \dots$$

- ▶ Existence a jednoznačnost řešení ?!



# Princip numerického řešení



▶ **Přesné řešení:**  $y = y(x)$  pro  $x \in \langle a, b \rangle$ .

▶ **Přibližné řešení**  $Y^i$ : krok  $h = (b - a)/n$ ,

$$x_i = a + ih, \quad Y^i \approx y(x_i)$$

▶ Nahradíme derivaci:

$$y'(x_n) \approx ???$$

# Taylorův polynom, náhrada derivace

- ▶ Taylorův polynom

$$f(x+h) = T_n(h) + R_{n+1}(h) = \sum_{k=0}^n \frac{f^{(k)}(x)}{k!} h^k + R_{n+1}(h)$$

- ▶ Je-li  $f$  dostatečně hladká, pak  $|R_{n+1}(h)| \leq Ch^{n+1} = O(h^{n+1})$
- ▶ Využijeme k náhradě derivací.

$$f(x+h) - f(x) = \dots$$

$$f(x-h) - f(x) = \dots$$

$$f(x+h) - f(x-h) = \dots$$

# Explicitní a implicitní Eulerova metoda.

- ▶ Explicitní Eulerova metoda

$$\frac{Y^{n+1} - Y^n}{h} = f(x_n, Y^n), \quad Y^{n+1} = Y^n + hf(x_n, Y^n),$$

- ▶ Implicitní Eulerova metoda

$$\frac{Y^{n+1} - Y^n}{h} = f(x_{n+1}, Y^{n+1}), \quad Y^{n+1} - hf(x_{n+1}, Y^{n+1}) = Y^n$$

- ▶ **Stabilita:** Řešíme úlohu ( $\lambda \in \mathbb{C}$ )

$$y' = \lambda y, \quad y(0) = 1,$$

kde známe analytické řešení. Jak se chová numerické řešení?

- ▶ **Globální chyba** metody:  $O(h)$ .

# Collatzova metoda

- ▶ Řešení rovnice

$$y'(x) = f(x, y(x))$$

- ▶ Nahradíme derivaci v bodě  $x_{n+1/2} = x_n + h/2$

$$\frac{Y^{n+1} - Y^n}{h} \approx y'(x_{n+1/2}) = f(x_n + h/2, y(x_n + h/2)),$$

- ▶ Nahradíme

$$y(x_n + h/2) = y(x_n) + \frac{h}{2}y'(x_n) + \mathcal{O}(h^2) \approx Y^n + \frac{h}{2}f(x_n, Y^n).$$

- ▶ Dostaneme Collatzovu metodu:

## Přednáška č. 6

- ▶ Odvození a užití explicitní/implicitní Eulerovy metody.
- ▶ Odvození a užití Collatzovy metody.
- ▶ Konvergence obecné jednokrokové metody, lokální a akumulovaná aproximační chyba.

# Numerické řešení Cauchyovy úlohy

## Cauchyova úloha pro ODR 1. řádu

$$y' = f(x, y), \quad y(x_0) = y_0$$

Pozn.

- ▶ Co rozumíme pod pojmem řešení?
- ▶ Proč řešíme ODR?
- ▶ Jaká je geometrická interpretace úlohy?

(derivace = směrnice tečny, tedy je dáno vektorové pole)

- ▶ **Předpoklady:**  $f, f_y$  -spojité pro  $x \in \langle a, b \rangle, y \in \mathbb{R}$
- ▶ Jak hledáme numerické řešení?  $I = \langle a, b \rangle, a = x_0,$

$$x_i = a + ih, \quad h = (b - a)/n, \quad Y^i \approx y(x_i) = y_i$$

- ▶ Použijeme Taylor. rozvoj!

# Taylorův polynom, náhrady derivace

- ▶ Taylorův polynom pro  $y \in \mathcal{C}^3$  (!)

$$y(x+h) = y(x) + y'(x)h + \frac{y''(x)}{2}h^2 + \mathcal{O}(h^3) \quad (1)$$

$$y(x-h) = y(x) - y'(x)h + \frac{y''(x)}{2}h^2 + \mathcal{O}(h^3) \quad (2)$$

- ▶ Vyjádříme  $y'$  z rovnic (1) nebo (2)

$$y'(x) = \frac{y(x+h) - y(x)}{h} + \mathcal{O}(h), \quad y'(x) = \frac{y(x) - y(x-h)}{h} + \mathcal{O}(h)$$

- ▶ nebo odečtením

$$y'(x) = \frac{y(x+h) - y(x-h)}{2h} + \mathcal{O}(h^2)$$

- ▶ speciálně pro  $h = \tilde{h}/2$ !

# Náhrady derivace

- ▶ explicitní Eulerova metoda

$$y'(x_i) \approx \frac{Y^{i+1} - Y^i}{h}$$

- ▶ implicitní Eulerova metoda

$$y'(x_{i+1}) \approx \frac{Y^{i+1} - Y^i}{h}$$

- ▶ využijeme později/Collatzova metoda

$$y'(x_i + h/2) \approx \frac{Y^{i+1} - Y^i}{h}$$



# Eulerova metoda, chyba

**Př.**

$$y' = -2y + \sin x, \quad y(0) = 1$$

**Př.**

$$y' = -2y, \quad y(0) = 1$$

**Řešení.** Expl. euler

$$x_0 = 0, \quad Y^0 = 1$$

$$x_1 = h, \quad Y^1 = (1 - 2h)Y^0$$

...

$$x_n = nh, \quad Y^n = (1 - 2h)^n Y^0$$

# Eulerova metoda, soustava rovnic

**Př.**

$$\dot{X} = \mathbb{A}X, \quad X(0) = U$$

**Řešení.** Expl. euler

$$t_0 = 0, \quad X^0 = U$$

$$t_1 = h, \quad X^1 = (\mathbb{E} + h\mathbb{A})U$$

...

$$t_n = nh, \quad X^n = (\mathbb{E} + h\mathbb{A})^n U$$

Je-li  $U$  vlastní vektor příslušný  $\lambda = -2$ :

$$X^n = (1 + h\lambda)^n U$$

# Collatzova metoda

## Odvození

Ad využijeme později/Collatzova metoda

$$y'(x_i + h/2) \approx \frac{Y^{i+1} - Y^i}{h}$$

kde  $y(x)$  je řešením

$$y'(x_i + h/2) = f(x_i + h/2, y(x_i + h/2))$$

Užijeme Taylora

$$y(x_i + h/2) \approx y(x_i) + h/2 y'(x_i) = y(x_i) + h/2 f(x_i, y(x_i))$$

Dostaneme vzorec:

$$Y^{i+1} = Y^i + h f \left( x_i + \frac{h}{2}, Y^i + \frac{h}{2} f(x_i, Y^i) \right)$$

## Collatzova metoda, chyba

**Př.**

$$y' = -2y, \quad y(0) = 1$$

**Řešení.**

$$x_0 = 0, \quad Y^0 = 1$$

$$x_1 = h, \quad Y^1 = (1 - 2h + 2h^2)Y^0$$

...

$$x_n = nh, \quad Y^n = (1 - 2h + 2h^2)^n Y^0$$

Jaký je rozdíl mezi Collatzovou a Eulerovou metodou? Co mají společného? Nelze použít nějakou lepší metodu?

# Jednokrokové metody

- ▶ **Jednokroková metoda:**

$$Y^{i+1} = Y^i + h\Phi(x_i, Y^i, h)$$

- ▶  $\Phi = \Phi(x, y, h)$  - přírůstková funkce.
- ▶ **Př.**

$$\Phi(x, y, h) = f(x, y)$$

$$\Phi(x, y, h) = f\left(x + \frac{h}{2}, y + \frac{h}{2} f(x, y)\right)$$

# Chyba jednokrokové metody

- ▶ **Jednokroková metoda:**

$$Y^{i+1} = Y^i + h \Phi(x_i, Y^i, h)$$

- ▶ **Přesné řešení**

$$y(x_{i+1}) = y(x_i) + h \Delta(x_i, y(x_i), h)$$

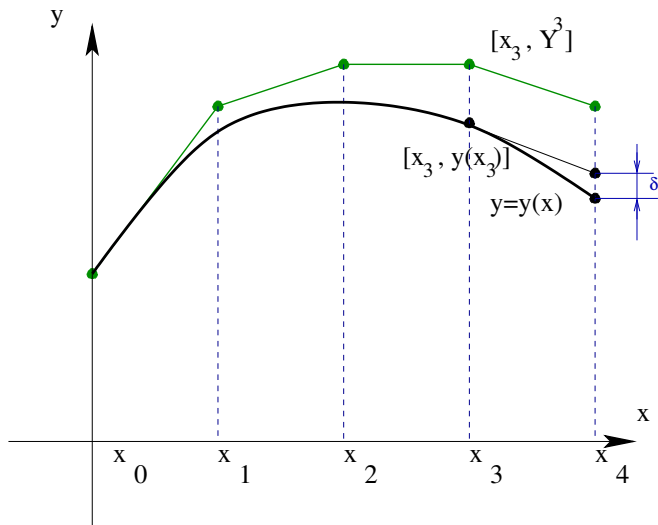
- ▶ **Lokální relativní diskretizační chyba**

$$\delta_i = \delta(x_i) = \Phi(x_i, y(x_i), h) - \Delta(x_i, y(x_i), h)$$

- ▶ Nás ale zajímá **akumulovaná diskretizační chyba**

$$e_i = Y^i - y(x_i)$$

# Chyba jednokrokové metody



# Chyba jednokrokové metody

- ▶ **Jednokroková metoda:**

$$Y^{i+1} = Y^i + h \Phi(x_i, Y^i, h)$$

- ▶ **Přesné řešení** ( $\Delta$  - přesný relativní přírůstek)

$$y(x_{i+1}) = y(x_i) + h \Delta(x_i, y(x_i), h)$$

- ▶ Odečtením

$$e^{i+1} = e^i + h \underbrace{(\Phi(x_i, Y^i, h) - \Delta(x_i, y(x_i), h))}_{\Theta}$$

- ▶ kde

$$\Theta = (\Phi(x_i, Y^i, h) - \Phi(x_i, y(x_i), h)) + \underbrace{\Phi(x_i, y(x_i), h) - \Delta(x_i, y(x_i), h)}_{\delta_i}$$



# Jednokroková metoda

## Předpoklady pro konvergenci

- ▶ Konsistence přírůstkové funkce  $\Phi = \Phi(x, y, h)$ , tj. spojitost a navíc

$$\Phi(x, y, 0) = f(x, y)$$

- ▶  $C_L$  - Lipschitzovskost přírůstkové funkce  $\Phi$ , tj.

$$|\Phi(x, y_1, h) - \Phi(x, y_2, h)| \leq C_L |y_1 - y_2|.$$

### Dostaneme odhad:

$$e^{i+1} \leq e^i + hC_L e^i + h\delta_i = (1 + hC_L)e^i + h\delta_i$$

# Jednokroková metoda

## Konvergence

**Máme odhad:**

$$|e^{i+1}| \leq (1 + hC_L)|e^i| + h|\delta_i|$$

**kde**

$$|\delta_i| \leq Mh^p$$

Postupně vidíme, že

$$|e^1| \leq Mh^{p+1}$$

$$|e^2| \leq \underbrace{(1 + hC_L)}_A |e^1| + Mh^{p+1} = (1 + A)Mh^{p+1}$$

$$|e^3| \leq A|e^2| + Mh^{p+1} = (1 + A + A^2)Mh^{p+1}$$

⋮

$$|e^n| \leq (1 + A + \dots + A^{n-1})Mh^{p+1} \leq \frac{A^n - 1}{A - 1}Mh^{p+1} \leq Kh^p$$

## Závěr: Jednokrokové metody

- ▶ **Předpoklad** ( $P_\Phi$ ): Konsistence a lipschitzovskost přírůstkové funkce  $\Phi$ .
- ▶ Ukázali-j sme: Pokud pro jednokrokovou metodu platí  $P_\Phi$  a lokální relativní diskretizační chyba  $\delta$  je  $p$ -tého řádu, pak akumulovaná diskretizační chyba je také řádu  $p$ !  
*K čemu to je?*

## Závěr: Jednokrokové metody

- ▶ **Předpoklad** ( $P_\Phi$ ): Konsistence a lipschitzovskost přírůstkové funkce  $\Phi$ .
- ▶ Ukázali-j sme: Pokud pro jednokrokovou metodu platí  $P_\Phi$  a lokální relativní diskretizační chyba  $\delta$  je  $p$ -tého řádu, pak akumulovaná diskretizační chyba je také řádu  $p$ !  
*K čemu to je?*
- ▶ **Eulerova metoda**: jednokroková, lokální relativní diskretizační chyba je 1. řádu
- ▶ **Collatzova metoda**: jednokroková, lokální relativní diskretizační chyba je 2. řádu
- ▶ **Konstrukce metod vyššího řádu (!)**: Stačí najít  $\Phi$  tak, aby

$$|\Phi(x, y, h) - \Delta(x, y, h)| \leq Ch^p$$

## Přednáška č. 7

- ▶ Jednokrokové metody, metody vyššího řádu, princip metod Runge-Kutty.
- ▶ Metody vyššího řádu: Collatzova, RK3 a RK4.
- ▶ A posteriori odhady chyby: Metoda polovičního kroku.
- ▶

## Minule: Jednokrokové metody

- ▶ Jednokroková metoda ( $\Phi$  - přírůstková funkce)

$$Y^{i+1} = Y^i + h \Phi(x_i, Y^i, h)$$

- ▶ Přesné řešení ( $\Delta$  - přesný relativní přírůstek)

$$y(x_{i+1}) = y(x_i) + h \Delta(x_i, y(x_i), h)$$

- ▶ tedy

$$y(x_{i+1}) = y(x_i) + h \Phi(x_i, y(x_i), h) + h \delta_i$$

kde lokální relativní diskretizační chyba

$$\delta_i = \Delta(x_i, y(x_i), h) - \Phi(x_i, y(x_i), h)$$

# Jednokrokové metody

## Metody vyššího řádu

- ▶ Cauchyova úloha  $y' = f(x, y)$ ,  $y(x_0) = y_0$
- ▶ Metody Taylorova rozvoje

$$y(x_0 + h) = y(x_0) + y'(x_0)h + \frac{1}{2}y''(x_0)h^2 + O(h^3)$$

- ▶ Užijeme

$$y''(x) = \frac{d}{dx} (y') (x)$$

- ▶ To je ale komplikované, nutno pro každou konkrétní úlohu vypočítat  $f_x$  a  $f_y$ . Zkusíme jinak

## Jednokrokové metody typu Runge-Kutta: $n = 2$ .

- ▶ Jednokrokové metody

$$Y^{(i+1)} = Y^{(i)} + h\Phi(x_i, Y^{(i)}, h)$$

- ▶ Hledáme co nejlepší  $\Phi$  ve tvaru (RK)

$$\Phi(x_i, Y^{(i)}, h) = \omega_1 \mathbf{k}_1 + \omega_2 \mathbf{k}_2$$

- ▶

$$\mathbf{k}_1 = f(x_i, Y^i), \quad \mathbf{k}_2 = f(x_i + \alpha_2 h, Y^i + h\beta_{21} \mathbf{k}_1)$$

- ▶ Srovnáme  $\Phi$  s  $\Delta$

$$\Delta(x, y(x), h) = \frac{y(x+h) - y(x)}{h} = \underbrace{y'(x) + \frac{1}{2}hy''(x)}_{\Phi} + \mathcal{O}(h^2)$$

- ▶ Srovnáme  $\Phi$  a  $\Delta$ : 4 koeficienty  $\omega_1, \omega_2, \alpha_2, \beta_{21}$ .



## Metoda Runge-Kutty 3. řádu.

Např.

$$Y^{i+1} = Y^i + \frac{h}{6}(\mathbf{k}_1 + 4\mathbf{k}_2 + \mathbf{k}_3),$$

$$\mathbf{k}_1 = f(x_i, Y^i),$$

$$\mathbf{k}_2 = f(x_i + \frac{h}{2}, Y^i + \frac{h}{2}\mathbf{k}_1),$$

$$\mathbf{k}_3 = f(x_i + h, Y^i + h(2\mathbf{k}_2 - \mathbf{k}_1)),$$

Lokální relativní aproximační chyba:  $O(h^3)$ .

## Metoda Runge-Kutty 4. řádu.

**Runge-Kutta 4. řádu:** Např.

$$Y^{i+1} = Y^i + \frac{h}{6}(\mathbf{k}_1 + 2\mathbf{k}_2 + 2\mathbf{k}_3 + \mathbf{k}_4),$$

$$\mathbf{k}_1 = f(x_i, Y^i),$$

$$\mathbf{k}_2 = f(x_i + \frac{h}{2}, Y^i + \frac{h}{2}\mathbf{k}_1),$$

$$\mathbf{k}_3 = f(x_i + \frac{h}{2}, Y^i + \frac{h}{2}\mathbf{k}_2),$$

$$\mathbf{k}_4 = f(x_i + h, Y^i + h\mathbf{k}_3),$$

Lokální relativní aproximační chyba:  $O(h^4)$ .

# Obecně: Metody typu Runge-Kutty n-tého stupně



$$Y^{i+1} = Y^i + h \left( \sum_{i=1}^n \omega_i \mathbf{k}_i \right),$$

▶ kde

$$k_i = f(x_i + \alpha_i h, Y^i + \sum_{j=1}^{i-1} \beta_{ij} \mathbf{k}_j)$$

▶ Řád konvergence  $\mathcal{O}(h^p)$ , pozor obecně  $p \neq n!$

n	1	2	3	4	5	6	...
p	1	2	3	4	<b>4</b>	<b>5</b>	...

▶ **Pozn.** Volba kroku:  $h$  lze volit i záporné, lze použít i volba  $h > 1$  - souvislost s  $\mathcal{O}(h^p)$ !

## A posteriorní odhady chyb - metoda polovičního kroku.

- ▶ volíme krok  $h > 0$ , víme

$$Y^m - y(x_m) = c(x_m)h^p + O(h^{p+1})$$

- ▶ volíme krok  $\tilde{h} = h/2$ , víme

$$\tilde{Y}^{2m} - y(x_m) = c(\tilde{x}_{2m})\frac{h^p}{2^p} + O(h^{p+1})$$

- ▶ Odhad chyby

$$Y^m - \tilde{Y}^{2m} = c(x_m)h^p\left(1 - \frac{1}{2^p}\right) + O(h^{p+1})$$

- ▶ Jiná myšlenka: RK4/5.

## Volba kroku:

- ▶ význam  $\mathcal{O}(h^p)$  !

- ▶ Př. 1

$$\ddot{x} + \omega_1^2 x = \sin(\omega_2 t)$$

- ▶ chování řešení pro rovnici

$$y' = -\lambda y, \quad y(0) = D > 0$$

- ▶ charakter řešení a numerického řešení

$$y' = \cos x + \lambda(\sin x - y), \quad y(0) = 0$$

- ▶

$$\dot{X} = AX, \quad X(0) = u$$

- ▶ tedy  $\lambda \in \mathbb{C}$

$$y' = \lambda y, \quad y(0) = z$$

# Okrajové úlohy, existence řešení

## Lineární diferenciální rovnice 2. řádu

- ▶ Úloha A:

$$y''(x) = \sin(x), \quad y(0) = 2, y(\pi) = -2.$$

- ▶ Úloha B:

$$y'' + y = 0,$$

okrajové podmínky

$$y(0) = 0, y(\pi) = 1, \quad y(0) = 0, y(\pi/2) = 1, \quad y(0) = 0, y(\pi) = 0.$$

- ▶ **Úloha C:**

$$-y'' + y = 0, \quad y(0) = 0, y(\pi) = 0.$$

Ve všech případech: hladká data.

Existenci a jednoznačnost řešení lze zaručit jen pro úlohy ve speciálním tvaru.

## Přednáška č. 8

- ▶ Okrajová úloha pro obyčejnou lineární diferenciální rovnici v samoadjungovaném tvaru. Sturmovy okrajové podmínky.
- ▶ Existence a jednoznačnost řešení.
- ▶ Numerické řešení okrajové úlohy pro ODR.
- ▶ Konvergence a odhad chyby.

# Okrajová úloha pro diferenciální rovnici 2. řádu

Motivace: proč okrajová úloha?

► **Cauchyova úloha:**

$$my'' = F(x, y, y'), \quad y(a) = A, y'(a) = K$$

► **Okrajová úloha:**

$$my'' = F(x, y, y'), \quad y(a) = A, y(b) = B$$



## Okrajová úloha pro lineární diferenciální rovnici 2. řádu

- ▶ Rovnice

$$y'' + f_1(x)y' + f_2(x)y = g(x), \quad \text{pro } x \in (a, b),$$

- ▶ Okrajové podmínky, např. Dirichletovy

$$y(a) = \alpha, \quad y(b) = \beta,$$

- ▶ Existence a jednoznačné řešení  $y(x)$ ?

**pro okrajovou úlohu mnohem komplikovanější**

# Okrajová úloha pro lineární ODR 2. řádu

## ► Úloha A:

$$y'' + y = 0, \quad y(0) = 0, \quad y(b) = y_b$$

► Obecné řešení rovnice  $y(x) = A \sin x + B \cos x$ .

► Okrajová podmínka v  $x = 0$  dává  $B = 0$ ,

► Okrajová podmínka v  $x = b$ :

$$y(\pi) = 1, \quad \text{nebo} \quad y(\pi) = 0, \quad \text{nebo} \quad y(\pi/2) = 1,$$

## ► Úloha B:

$$-y'' + y = 0, \quad y(0) = 0, y(\pi) = 0.$$

Existenci a jednoznačnost řešení?

# Úloha v samoadjungovaném tvaru

Okrajová úloha:

$$-(p(x)y')' + q(x)y = f(x), \quad (3)$$

a okrajové podmínky

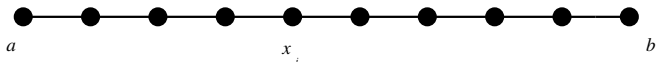
$$\alpha_1 y'(a) + \alpha_2 y(a) = \alpha_3, \quad \beta_1 y'(b) + \beta_2 y(b) = \beta_3. \quad (4)$$

**Věta:** Necht' platí

- (i)  $p(x)$ ,  $p'(x)$ ,  $q(x)$ ,  $f(x)$  - spojitě funkce na  $\langle a, b \rangle$
- (ii)  $p(x) > 0$ ,  $q(x) \geq 0$  pro  $x \in \langle a, b \rangle$

Pak existuje právě jedno řešení okrajové úlohy (3-4) (s jedinou výjimkou případu  $\alpha_2 = \beta_2 = 0 \equiv q(x)$ ).

# Princip numerického řešení



- ▶ Označme **přesné řešení**  $y = y(x)$  pro  $x \in I = \langle a, b \rangle$ .
- ▶ rozdělíme  $I$  s krokem  $h$

$$x_i = a + i h, \quad \text{označme} \quad q_i = q(x_i), f_i = f(x_i), p_i = p(x_i)$$

- ▶ **Přibližné řešení**

$$Y^i \approx y(x_i)$$

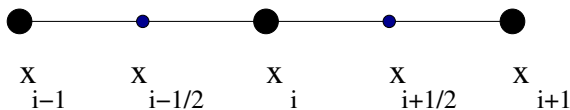
- ▶ Rovnici  $-(py')' + qy = f$  nahradíme v bodech  $x_i$

$$qy|_{x_i} \approx q_i Y^i$$

$$f|_{x_i} = f_i$$

$$-(py')' \approx -(py'|_{x_i+h/2} - py'|_{x_i-h/2})/h$$

## Diferenční náhrada v uzlu $x_i$



- ▶ Užijeme náhradu **1. derivace**

$$f'(x) = \frac{f(x+h) - f(x-h)}{2h} + \mathcal{O}(h^2)$$

- ▶ s krokem  $h/2$

$$(py')'|_{x_i} \approx \frac{p_{i+\frac{1}{2}} y'(x_{i+\frac{1}{2}}) - p_{i-\frac{1}{2}} y'(x_{i-\frac{1}{2}})}{h},$$

$$y'(x_{i+\frac{1}{2}}) \approx \frac{Y^{i+1} - Y^i}{h}, \quad y'(x_{i-\frac{1}{2}}) \approx \frac{Y^i - Y^{i-1}}{h}$$

- ▶ tedy dostaneme

$$(py')'|_{x_i} \approx \frac{p_{i-\frac{1}{2}} Y^{i-1} - (p_{i+\frac{1}{2}} + p_{i-\frac{1}{2}}) Y^i + p_{i+\frac{1}{2}} Y^{i+1}}{h^2}$$

# Diferenční schéma pro Dirichletovu úlohu

## Vlastnosti soustavy rovnic

Aproximovali jsme Dirichletovu úlohu

$$-(py')' + qy = f, \quad y(a) = A, \quad y(b) = B, \quad (5)$$

soustavou rovnic pro  $i = 1, \dots, n-1$

$$-p_{i-\frac{1}{2}} Y^{i-1} + (p_{i+\frac{1}{2}} + p_{i-\frac{1}{2}} + h^2 q_i) Y^i - p_{i+\frac{1}{2}} Y^{i+1} = h^2 f_i$$

kde dosadíme za  $Y^0 = A$ ,  $Y^n = B$ .

### Vlastnosti soustavy rovnic:

- ▶ Matice soustavy je symetrická, třídiagonální.
- ▶ Matice soustavy je diagonálně dominantní ( $p > 0, q \geq 0$ ).
- ▶ Je-li  $q > 0$  pak matice soustavy je ODD. Vždy je IDD (?)
- ▶ Matice soustavy je pozitivně definitní ( $p > 0, q \geq 0$ ).

# Diferenční náhrada dif. rovnice

**Věta:** Pro  $p \in C^3(I)$ ,  $y \in C^4(I)$  platí

$$(py')' \Big|_{x=x_i} = \frac{p_{i+\frac{1}{2}} \frac{y_{i+1}-y_i}{h} - p_{i-\frac{1}{2}} \frac{y_i-y_{i-1}}{h}}{h} + O(h^2)$$

Bez důkazu.

# Lokální diskretizační chyba, globální chyba

## Dirichletova úloha

Víme: Přesné řešení Dirichletovy úlohy  $y(x)$  splňuje

$$-(py')' + qy = f, \quad y(a) = A, \quad y(b) = B, \quad (6)$$

pro  $y \in C^4(I)$  a  $\vec{y}$  hodnoty řešení  $y(x)$  v uzlech sítě  $x_i$  platí,

$$\mathbf{A}_h \vec{y} = F_h + \vec{\eta}_h, \quad \eta_{h,i} = O(h^4)$$

Přibližné řešení  $\vec{Y}$  splňuje

$$\mathbf{A}_h \vec{Y} = F_h$$

Tedy

$$\mathbf{A}_h (\vec{y} - \vec{Y}) = \vec{\eta}_h$$

**Norma inverzní matice ?**



## Odhad chyby pro spec. rovnici

- ▶ Úloha  $-y'' = f(x)$ ,  $y(a) = 0$ ,  $y(b) = 0$ .
- ▶ Vede na soustavu rovnic s maticí **A**

$$\begin{array}{cccccccc} 2 & -1 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ -1 & 2 & -1 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & -1 & 2 & -1 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & -1 & 2 & -1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & -1 & 2 & -1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & -1 & 2 & -1 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & -1 & 2 & -1 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & -1 & 2 \end{array}$$

- ▶ Symetrická poz. definitní matice:

$$\|\mathbf{A}^{-1}\|_2 = 1/\lambda_{MIN} \approx n^2/\pi^2 = 1/(\pi^2 h^2)$$

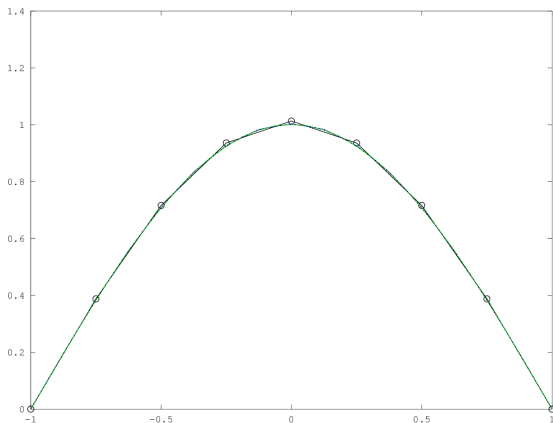
## Numerické řešení vybraného problému

$$-y'' = \frac{4}{\pi^2} \cos\left(\frac{\pi i}{2} x\right), \quad y(-1) = y(1) = 0$$

Známe analytické řešení.

# Numerická řešení, konvergence

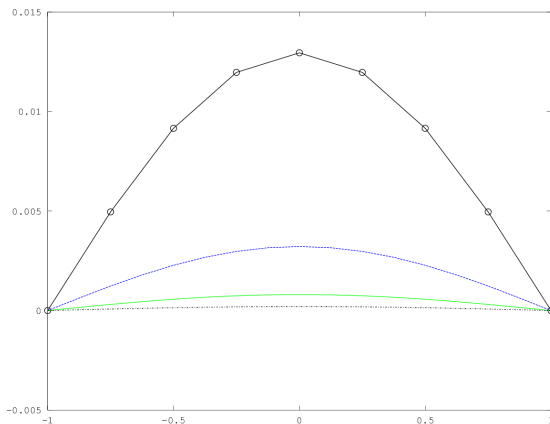
$$-y'' = \frac{4}{\pi^2} \cos\left(\frac{\pi}{2}x\right), \quad y(-1) = y(1) = 0$$



Numerické řešení, krok  $h = \frac{1}{4}$ ,  $h = \frac{1}{8}$ ,  $h = \frac{1}{16}$ ,  $h = \frac{1}{32}$

# Numerická řešení, chyba

$$-y'' = \frac{4}{\pi^2} \cos\left(\frac{\pi}{2}x\right), \quad y(-1) = y(1) = 0$$

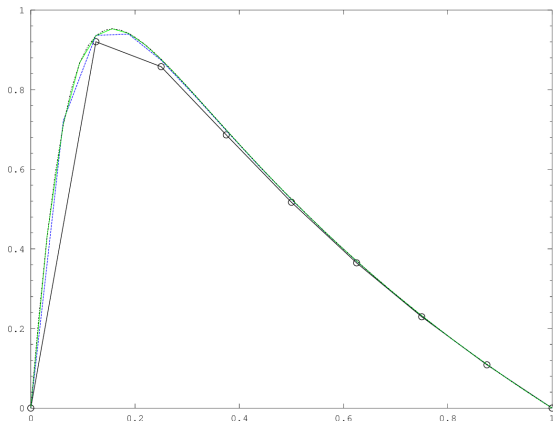


Chyba numerického řešení(log), krok  $h = \frac{1}{4}$ ,  $h = \frac{1}{8}$ ,  $h = \frac{1}{16}$ ,  $h = \frac{1}{32}$

# Numerická řešení

Konvergence závisí na úloze

$$-(x^2 y')' = 1, \quad y(0) = y(1) = 0$$



Numerické řešení, krok  $h = \frac{1}{4}, h = \frac{1}{8}, h = \frac{1}{16}, h = \frac{1}{32}$

## Přednáška č. 9

- ▶ Parciální diferenciální rovnice a okrajová úloha.
- ▶ Okrajová úloha pro Poissonovu rovnici.
- ▶ Numerické řešení Dirichletovy úlohy pro Poissonovu rovnici.

# Parciální diferenciální rovnice

Co jsou parciální diferenciální rovnice?

- ▶ Př. rovnice kontinuity

$$\frac{\partial \rho}{\partial t} + \sum_i \frac{\partial \rho v_i}{\partial x_i} = 0$$

- ▶ Př. deformace pružného tělesa

$$\frac{\partial^2 u}{\partial t^2} - \sum_j \frac{\partial \sigma_{ij}}{\partial x_j} = 0, \quad \sigma_{ij} = C_{ijkl} \varepsilon_{kl}$$

- ▶ Př. Navier-Stokesovy rovnice

$$\frac{\partial(\rho v_i)}{\partial t} + \sum_j \frac{\partial(\rho v_j v_i)}{\partial x_j} = \sum_j \frac{\partial \tau_{ij}}{\partial x_j}$$

- ▶ Omezíme se na: **Lineární PDR 2. řádu ve 2D, tedy**

$$a \frac{\partial^2 u}{\partial x^2} + b \frac{\partial^2 u}{\partial x \partial y} + c \frac{\partial^2 u}{\partial y^2} + d \frac{\partial u}{\partial x} + e \frac{\partial u}{\partial y} + gu = f$$

# Dirichletova úloha pro Poissonovu rovnici

Existence řešení?

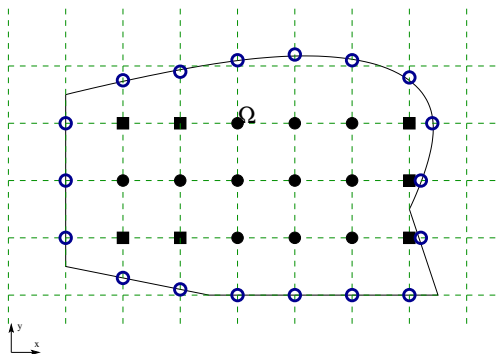
- ▶ Hledáme  $u \in C^2(\Omega) \cup C^1(\bar{\Omega})$  takové, že

$$-\Delta u = f \text{ v } \Omega, \quad u = \varphi \quad \text{na } \partial\Omega$$

- ▶ Existence (klasického) řešení závisí na vlastnostech  $f$ ,  $\varphi$  a  $\Omega$ .
- ▶ **Věta:**  $\Omega$  oblast s hladkou hranicí ( $C^2$ ),  $\varphi \in C(\bar{\Omega})$ ,  $f \in C^1(\bar{\Omega})$ , pak existuje právě jedno řešení  $u \in C^2(\bar{\Omega})$ .
- ▶ **Věta:**  $\Omega$  konvexní, Lipschitzovsky spojitá hranice,  $\varphi \in C(\bar{\Omega})$ ,  $f \equiv 0$ , pak existuje právě jedno řešení  $u \in C^2(\bar{\Omega})$ .



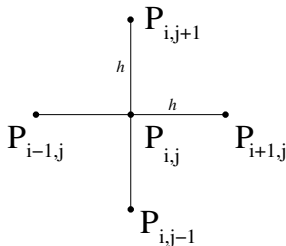
## Metoda sítí 2D



- ▶ Aproximujeme  $u(x, y)$ ,  $[x, y] \in \Omega \subset \mathbb{R}^2$ : volíme  $h > 0$ ,
- ▶ označíme  $x_i = x_0 + ih$ , sítové čáry  $x = x_i$
- ▶ označíme  $y_j = y_0 + jh$ , sítové čáry  $y = y_j$
- ▶ označíme  $P_{i,j} = [x_i, y_j]$  průsečíky sítových čar v  $\bar{\Omega}$
- ▶  $u(P_{i,j}) \approx U_{i,j}$ , derivace  $\rightarrow$  difference, dostaneme

$$\vec{G}_h(\vec{U}_h) = \vec{F}_h$$

## Diferenční náhrady parciální derivace



- ▶ 2. centrální diference

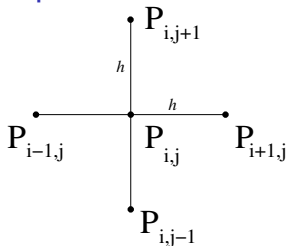
$$\frac{f(x_0 + h) - 2f(x) + f(x_0 - h))}{h^2} = f''(x_0) + O(h^2).$$

- ▶ Užijeme 2. centrální diferenci ve směru  $x$  resp.  $y$ , chyba  $O(h^2)$
- ▶ nahradíme

$$\frac{\partial^2 u}{\partial x^2}(x_i, y_j) \approx \frac{U_{i-1,j} - 2U_{i,j} + U_{i+1,j}}{h^2},$$

$$\frac{\partial^2 u}{\partial y^2}(x_i, y_j) \approx \frac{U_{i,j-1} - 2U_{i,j} + U_{i,j+1}}{h^2},$$

## Diferenční náhrady 2. parciální derivace



$$\frac{\partial^2 u}{\partial x^2}(x_i, y_j) \approx \frac{U_{i-1,j} - 2U_{i,j} + U_{i+1,j}}{h^2},$$

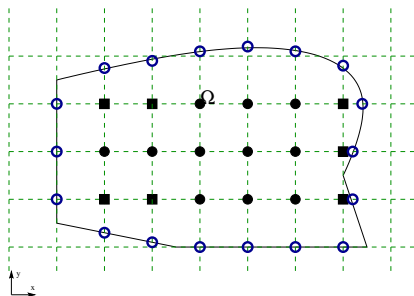
$$\frac{\partial^2 u}{\partial y^2}(x_i, y_j) \approx \frac{U_{i,j-1} - 2U_{i,j} + U_{i,j+1}}{h^2},$$

- ▶ Náhrada rovnice  $-\Delta u = f$  v bodě  $P_{i,j}$

$$-U_{i,j-1} - U_{i-1,j} + 4U_{i,j} - U_{i,j+1} - U_{i+1,j} = h^2 f_{i,j}$$

- ▶ jen pro  $P_{i,j}$ , který „má všechny sousedy“, takový uzel nazýváme **regulární**.

# Hraniční a neregulární uzly

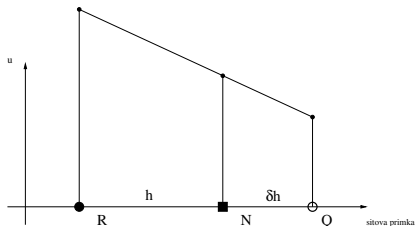


- ▶ Aproximujeme řešení  $u(P_{i,j}) \approx U_{i,j}$
- ▶ Označíme **hraniční**, **regulární** a **neregulární** uzly.
- ▶ v **hraničních uzlech**  $Q$  - užijeme Dirichletovy okrajové podmínky

$$U_Q = \varphi(Q)$$

- ▶ v **neregulárních uzlech**  $P_N$  - chceme zachovat řád aproximace!

# Náhrada v neregulárním uzlu



- ▶ Hodnotu v neregulárním uzlu - lineární interpolace

$$\frac{U_R - U_N}{h} = \frac{U_N - U_Q}{\delta h}$$

- ▶ tedy

$$(1 + \delta)U_N - \delta U_R = U_Q$$

- ▶ Pozn. pro hladké řešení je tato náhrada 2. řádu přesnosti.

## Vlastnosti soustavy rovnic. Řád aproximace

- ▶ Výsledná soustava rovnic je lineární soustava rovnic (cca  $n^2$  neznámých).
- ▶ Matice soustavy je symetrická (?, pozor, neregulární uzly)
- ▶ Matice soustavy je DD (ne však ODD), většinou IDD.
- ▶ Matice soustavy je pozitivně definitní.
- ▶ Lokální chyba aproximace  $O(h^2)$ . Co platí pro globální chybu?

$$e_h = u - U_h$$

$$A_h U_h = F_h$$

$$A_h u = F_h + \eta_h, \quad \eta_h = O(h^4)$$

- ▶ Je  $e_h = O(h^2)$ ?

# Poissonova rovnice

## Příklad

- 33.** Je dána Dirichletova úloha  $\Delta u = 4$  v oblasti  $\Omega$  tvořené čtyřúhelníkem s vrcholy  $[0; 0]$ ,  $[2; 0]$ ,  $[0; 1.8]$ ,  $[1.4; 1.8]$  s okrajovou podmínkou  $u(x, y) = x^2$  na hranici  $\Gamma = \partial\Omega$
- b) Načrtněte obrázek s číslováním uzlů pro  $h = 0.6$
  - c) Sestavte síťové rovnice, v neregulárních uzlech užitě lineární interpolace.
- 34. a)** Je dána Dirichletova úloha  $\Delta u = x(y + 1)$  v oblasti  $\Omega$  tvořené čtyřúhelníkem s vrcholy  $[0; 0]$ ,  $[1.8; 0]$ ,  $[0; 1.5]$  a  $[1.5; 1.5]$ . s okrajovou podmínkou  $u(x, y) = x + y$  na hranici  $\Gamma$ .
- (a) Volte  $h = 0.5$ , nakreslete obrázek oblasti, zobrazte všechny síťové čáry, síťové uzly uvnitř oblasti, regulární neregulární a hraniční uzly, číslování uzlů.
  - (b) Sestavte síťové rovnice, v neregulárních uzlech užitě lineární interpolace.

# Přednáška č. 10

## Rovnice vedení tepla

- ▶ Metoda sítí pro rovnici vedení tepla.
- ▶ Explicitní a implicitní schéma.
- ▶ Konvergence a stabilita schémat.



# Rovnice vedení tepla

## Formulace smíšené úlohy

► **Úloha:**

$$\frac{\partial u}{\partial t} = p \frac{\partial^2 u}{\partial x^2} + f,$$

► **počáteční podmínka**

$$u(x, 0) = u_0(x), \quad x \in \langle a, b \rangle,$$

► **okrajové podmínky (Dirichlet)**

$$u(a, t) = \alpha(t), \quad u(b, t) = \beta(t), \quad t \geq 0.$$

# Metoda sítí a aproximace řešení

- ▶ **Rovnice:**

$$\frac{\partial u}{\partial t} = p \frac{\partial^2 u}{\partial x^2} + f,$$

- ▶ Sít': Volíme krok  $h = (b - a)/n$  a krok  $\tau > 0$ .

$$x_i = a + ih, \quad t_k = k\tau,$$

- ▶ Sít'ové uzly  $P_i^k$  a aproximace řešení  $U_i^k$

$$P_i^k = [x_i, t_k], \quad U_i^k \approx u(x_i, t_k).$$

- ▶ Postup řešení:

$$\{\mathbf{U}_i^0\} \rightarrow \{U_i^1\} \rightarrow \{U_i^2\} \rightarrow \{U_i^3\} \dots$$

# Náhrady derivací

- ▶ Víme (Taylor): Pro  $f \in \mathcal{C}^4$  platí

$$f(x+h) = f(x) + f'(x)h + \frac{f''(x)}{2}h^2 + \frac{f'''(x)}{3!}h^3 + \mathcal{O}(h^4)$$

$$f(x-h) = f(x) - f'(x)h + \frac{f''(x)}{2}h^2 - \frac{f'''(x)}{3!}h^3 + \mathcal{O}(h^4)$$

- ▶ Sečtením

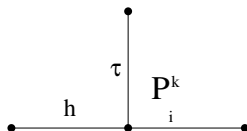
$$f(x+h) - 2f(x) + f(x-h) = f''(x)h^2 + \mathcal{O}(h^4)$$

- ▶ Z 1. rovnice

$$f'(x) = \frac{f(x+h) - f(x)}{h} + \mathcal{O}(h)$$

# Rovnice vedení tepla

Explicitní schéma



- ▶ **Rovnice:**

$$\frac{\partial u}{\partial t} = p \frac{\partial^2 u}{\partial x^2} + f,$$

- ▶ Náhrada v uzlu  $P_i^k$ , chyba  $O(h^2 + \tau)$

$$\frac{U_i^{k+1} - U_i^k}{\tau} = p \frac{U_{i-1}^k - 2U_i^k + U_{i+1}^k}{h^2} + f_i^k,$$

- ▶ násobíme  $\tau$ , označíme  $\sigma = \frac{p\tau}{h^2}$

$$U_i^{k+1} = \sigma U_{i-1}^k + (1 - 2\sigma)U_i^k + \sigma U_{i+1}^k + \tau f_i^k,$$

- ▶ **Stabilita:**

$$\sigma = \frac{p\tau}{h^2} \leq \frac{1}{2}.$$

# Rovnice vedení tepla

## Explicitní schéma - stabilita

- Schéma:

$$U_i^{k+1} = \sigma U_{i-1}^k + (1 - 2\sigma)U_i^k + \sigma U_{i+1}^k + \tau f_i^k,$$

- Je chyba "malá", je-li  $h$  a  $\tau$  "malé"?  
volíme  $h = 0.01$ ,  $\tau = 0.001$ ,  $\sigma = \frac{\tau}{h^2} = 10$

$$u_t = u_{xx}, \quad u(x, 0) = (100x)^2, \quad u(0, t) = 0, \quad u(0.05, t) = 25$$

t \ x	0	0.01	0.02	0.03	0.04	0.05
0	0	1	4	9	16	25

# Rovnice vedení tepla

## Explicitní schéma - stabilita

- Schéma:

$$U_i^{k+1} = \sigma U_{i-1}^k + (1 - 2\sigma)U_i^k + \sigma U_{i+1}^k + \tau f_i^k,$$

- Je chyba "malá", je-li  $h$  a  $\tau$  "malé"?  
volíme  $h = 0.01$ ,  $\tau = 0.001$ ,  $\sigma = \frac{\tau}{h^2} = 10$

$$u_t = u_{xx}, \quad u(x, 0) = (100x)^2, \quad u(0, t) = 0, \quad u(0.05, t) = 25$$

t x	0	0.01	0.02	0.03	0.04	0.05
0	0	1	4	9	16	25
0.001	0	21	24	29	36	25

# Rovnice vedení tepla

## Explicitní schéma - stabilita

- Schéma:

$$U_i^{k+1} = \sigma U_{i-1}^k + (1 - 2\sigma)U_i^k + \sigma U_{i+1}^k + \tau f_i^k,$$

- Je chyba "malá", je-li  $h$  a  $\tau$  "malé"?  
volíme  $h = 0.01$ ,  $\tau = 0.001$ ,  $\sigma = \frac{\tau}{h^2} = 10$

$$u_t = u_{xx}, \quad u(x, 0) = (100x)^2, \quad u(0, t) = 0, \quad u(0.05, t) = 25$$

t x	0	0.01	0.02	0.03	0.04	0.05
0	0	1	4	9	16	25
0.001	0	21	24	29	36	25
0.002	0	-159	44	49	-144	25

# Rovnice vedení tepla

## Explicitní schéma - stabilita

- Schéma:

$$U_i^{k+1} = \sigma U_{i-1}^k + (1 - 2\sigma)U_i^k + \sigma U_{i+1}^k + \tau f_i^k,$$

- Je chyba "malá", je-li  $h$  a  $\tau$  "malé"?  
volíme  $h = 0.01$ ,  $\tau = 0.001$ ,  $\sigma = \frac{\tau}{h^2} = 10$

$$u_t = u_{xx}, \quad u(x, 0) = (100x)^2, \quad u(0, t) = 0, \quad u(0.05, t) = 25$$

t \ x	0	0.01	0.02	0.03	0.04	0.05
0	0	1	4	9	16	25
0.001	0	21	24	29	36	25
0.002	0	-159	44	49	-144	25
0.003	0	3461	-1936	...	... 4	25



# Rovnice vedení tepla

## Explicitní schéma - stabilita

- Schéma:

$$U_i^{k+1} = \sigma U_{i-1}^k + (1 - 2\sigma)U_i^k + \sigma U_{i+1}^k + \tau f_i^k,$$

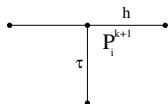
- Je chyba "malá", je-li  $h$  a  $\tau$  "malé"?  
volíme  $h = 0.01$ ,  $\tau = 0.00005$ ,  $\sigma = \frac{\tau}{h^2} = 0.5$

$$u_t = u_{xx}, \quad u(x, 0) = (100x)^2, \quad u(0, t) = 0, \quad u(0.05, t) = 25$$

t \ x	0	0.01	0.02	0.03	0.04	0.05
0	0	1	4	9	16	25
0.0005	0	2	5	10	17	25
0.0010	0	2.5	6	11	17.5	25
0.0015	0	3	6.75	12.25	18	25
0.0020	0	3.375	7.625	12.375	18.625	25

# Rovnice vedení tepla

## Implicitní schéma



- ▶ **Rovnice:**

$$\frac{\partial u}{\partial t} = p \frac{\partial^2 u}{\partial x^2} + f,$$

- ▶ Náhrada v uzlu  $P_i^{k+1}$ , chyba  $O(h^2 + \tau)$

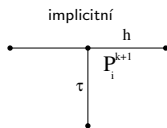
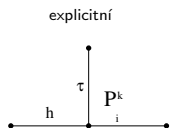
$$\frac{U_i^{k+1} - U_i^k}{\tau} = p \frac{U_{i-1}^{k+1} - 2U_i^{k+1} + U_{i+1}^{k+1}}{h^2} + f_i^{k+1},$$

- ▶ násobíme  $\tau$ , označíme  $\sigma = \frac{p\tau}{h^2}$ , dostáváme

$$-\sigma U_{i-1}^{k+1} + (1 + 2\sigma)U_i^{k+1} - \sigma U_{i+1}^{k+1} = U_i^k + \tau f_i^{k+1},$$

# Rovnice vedení tepla - shrnutí

## Explicitní a implicitní schéma



► **Rovnice:**

$$\frac{\partial u}{\partial t} = p \frac{\partial^2 u}{\partial x^2} + f,$$

► Náhrada v uzlu  $P_i^k$ , explicitní schéma

$$\frac{U_i^{k+1} - U_i^k}{\tau} = p \frac{U_{i-1}^k - 2U_i^k + U_{i+1}^k}{h^2} + f_i^k$$

► Náhrada v uzlu  $P_i^{k+1}$ , implicitní schéma

$$\frac{U_i^{k+1} - U_i^k}{\tau} = p \frac{U_{i-1}^{k+1} - 2U_i^{k+1} + U_{i+1}^{k+1}}{h^2} + f_i^{k+1}$$

# Rovnice vedení tepla

## Příklad

- a) Je dána smíšená úloha

$$\frac{\partial u}{\partial t} = 0.3 \frac{\partial^2 u}{\partial x^2} + xt \quad \text{v oblasti } \Omega = \{[x; t] : x \in (0; 1); t > 0\}$$

$$\begin{aligned} u(x, 0) &= x^2 \quad \text{pro } x \in (0; 1) \\ u(0, t) &= 0, \quad u(1, t) = \frac{1}{2t+1} \quad \text{pro } t \geq 0 \end{aligned}$$

- b) Ověřte splnění podmínek souhlasu
- c) Určete pro  $\tau = 0.1$  minimální krok  $h$  tak, aby explicitní metoda byla stabilní a bod  $P = [0.25; 0.1]$  byl uzlem sítě.
- d) Pro hodnoty  $\tau$  a  $h$  z bodu (b) určete přibližnou hodnotu řešení v bodě  $P$  užitím explicitní metody
- e) Pro volbu  $h = \tau = 0.25$  sestavte soustavu sít'ových rovnic pro první časovou vrstvu užitím implicitního schématu.

# Přednáška č. 11

- ▶ Metoda sítí pro vlnovou rovnici.
- ▶ Explicitní a implicitní schéma.
- ▶ Konvergence a stabilita schémat.

# Formulace smíšené úlohy pro vlnovou rovnici

- ▶ Vlnová rovnice ( $c > 0$ )

$$\frac{\partial^2 u}{\partial t^2} = c^2 \frac{\partial^2 u}{\partial x^2} + f,$$

- ▶ počáteční podmínky

$$u(x, 0) = u_0(x), \quad x \in \langle a, b \rangle,$$

$$\frac{\partial u}{\partial t}(x, 0) = u_1(x), \quad x \in \langle a, b \rangle,$$

- ▶ okrajové podmínky (Dirichlet)

$$u(a, t) = \alpha(t), \quad u(b, t) = \beta(t), \quad t \geq 0.$$

- ▶ Pozor: **podmínky souhlasu** - poloha a rychlost!

# Metoda sítí a aproximace řešení

- ▶ **Rovnice:**

$$\frac{\partial^2 u}{\partial t^2} = c^2 \frac{\partial^2 u}{\partial x^2} + f,$$

- ▶ Sít': Volíme krok  $h = (b - a)/n$  a krok  $\tau > 0$ .

$$x_i = a + ih, \quad t_k = k\tau,$$

- ▶ Sít'ové uzly  $P_i^k$  a aproximace řešení  $U_i^k$

$$P_i^k = [x_i, t_k], \quad U_i^k \approx u(x_i, t_k).$$

- ▶ Postup řešení:

$$\{\mathbf{U}_i^0\}, \{\mathbf{U}_i^1\} \rightarrow \{\mathbf{U}_i^2\} \rightarrow \{\mathbf{U}_i^3\} \dots$$

# Náhrada na 1. časové vrstvě

- ▶ Užijeme Taylorův rozvoj a počáteční podmínku pro  $u(x_i, 0)$  a  $\frac{\partial u}{\partial t}(x_i, 0)$ :

$$U_i^1 \approx u(x_i, \tau) = u(x_i, 0) + \tau \frac{\partial u}{\partial t}(x_i, 0) + O(\tau^2)$$



# Taylorův polynom, náhrada derivace

- ▶ Taylorův polynom ( $f \in \mathcal{C}^4$ )

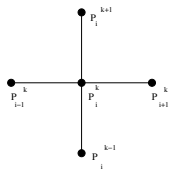
$$f(x+h) = f(x) + f'(x)h + f''(x)\frac{h^2}{2} + f'''(x)\frac{h^3}{3} + \mathcal{O}(h^4) \dots$$

$$f(x-h) = f(x) - f'(x)h + f''(x)\frac{h^2}{2} - f'''(x)\frac{h^3}{3} + \mathcal{O}(h^4) \dots$$



$$f(x+h) - f(x-h) = 2f(x) + f''(x)h^2 + \mathcal{O}(h^4)$$

# Explicitní schéma pro vlnovou rovnici



$$\frac{\partial^2 u}{\partial t^2} = c^2 \frac{\partial^2 u}{\partial x^2} + f,$$

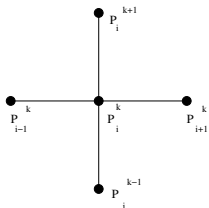
- ▶ Explicitní schéma v uzlu  $P_i^k$ :

$$\frac{\mathbf{U}_i^{k+1} - 2U_i^k + U_i^{k-1}}{\tau^2} = c^2 \frac{U_{i+1}^k - 2U_i^k + U_{i-1}^k}{h^2} + f_i^k$$

- ▶ Násobíme  $\tau^2$ , označíme  $\sigma^2 = \frac{c^2 \tau^2}{h^2}$ , explicitně vyjádříme  $\mathbf{U}_i^{k+1}$

# Explicitní schéma pro vlnovou rovnici

Náhrada v regulárním uzlu



- ▶ Náhrada v uzlu  $P_i^k$ , **explicitní schéma**

$$U_i^{k+1} = \sigma^2 U_{i+1}^k + 2(1 - \sigma^2) U_i^k + \sigma^2 U_{i-1}^k - U_i^{k-1} + \tau^2 f_i^k$$

- ▶ Stabilita:

$$\sigma = \frac{c\tau}{h} \leq 1.$$

- ▶ Lokální chyba aproximace

$$O(h^2 + \tau^2)$$

- ▶ **Lze užít implicitního schématu**, tak aby byla zaručena stabilita vždy.

# Implicitní schéma

Náhrada v regulárním uzlu

- ▶ **Rovnice:**

$$\frac{\partial^2 u}{\partial t^2} = c^2 \frac{\partial^2 u}{\partial x^2} + f,$$

- ▶ Náhrada v uzlu  $P_i^k$ :

$$\frac{\partial^2 u}{\partial t^2}(P_i^k) \approx \frac{U_i^{k+1} - 2U_i^k + U_i^{k-1}}{\tau^2}$$

$$\frac{\partial^2 u}{\partial x^2}(P_i^k) \approx \frac{1}{2} \frac{U_{i+1}^{k+1} - 2U_i^{k+1} + U_{i-1}^{k+1}}{h^2} + \frac{1}{2} \frac{U_{i+1}^{k-1} - 2U_i^{k-1} + U_{i-1}^{k-1}}{h^2}$$

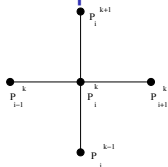
- ▶ Dosadíme do rovnice, násobíme  $\tau^2$ ,
- ▶ označíme

$$\sigma^2 = \frac{c^2 \tau^2}{h^2}$$

- ▶ vyjádříme soustavu pro  $U_i^{k+1}$

$$-\frac{1}{2}\sigma^2 U_{i-1}^{k+1} + (1 + \sigma^2)U_i^{k+1} - \frac{1}{2}\sigma^2 U_{i+1}^{k+1} = \frac{1}{2}\sigma^2 U_{i-1}^{k-1} - (1 + \sigma^2)U_i^{k-1} + \frac{1}{2}\sigma^2 U_{i+1}^{k-1} + 2U_i^k + \tau^2 f_i^k$$

# Explicitní a implicitní schéma pro vlnovou rovnici



$$\frac{\partial^2 u}{\partial t^2} = c^2 \frac{\partial^2 u}{\partial x^2} + f,$$

- ▶ Explicitní schéma v uzlu  $P_i^k$ :

$$\frac{\mathbf{U}_i^{k+1} - 2U_i^k + U_i^{k-1}}{\tau^2} = c^2 \frac{U_{i+1}^k - 2U_i^k + U_{i-1}^k}{h^2} + f_i^k$$

- ▶ Implicitní schéma v uzlu  $P_i^k$ :

$$\frac{U_i^{k+1} - 2U_i^k + U_i^{k-1}}{\tau^2} = \frac{c^2}{2} \frac{U_{i+1}^{k+1} - 2U_i^{k+1} + U_{i-1}^{k+1}}{h^2} + \frac{c^2}{2} \frac{U_{i+1}^{k-1} - 2U_i^{k-1} + U_{i-1}^{k-1}}{h^2} + f_i^k$$

- ▶ Násobíme  $\tau^2$ , označíme  $\sigma^2 = \frac{c^2 \tau^2}{h^2}$ , explicitně vyjádříme  $\mathbf{U}_i^{k+1}$

# Vlnová rovnice

## Příklad

Je dána smíšená úloha pro vlnovou rovnici

$$\frac{\partial^2 u}{\partial t^2} = \left(\frac{9}{5}\right)^2 \frac{\partial^2 u}{\partial x^2} + xt$$

$$\begin{aligned} u(x, 0) &= x^2, & \frac{\partial u}{\partial t}(x, 0) &= 1 - x^2 & \text{pro } x \in \langle -1; 1 \rangle \\ u(-1, t) &= 1, & u(1, t) &= \frac{1}{1+t^2} & \text{pro } t \in \langle 0; \infty \rangle \end{aligned}$$

- Ověřte splnění podmínek souhlasu (pro polohu a rychlost).
- Určete maximální krok  $\tau$  tak, aby byla splněna podmínka stability pro explicitní metodu s prostorovým krokem  $h = 0.2$ . Odvod'te schéma pro explicitní metodu.
- Odvod'te soustavu sít'ových rovnic pro určení přibližných hodnot řešení první časové vrstvě s chybou  $\mathcal{O}(\tau^2)$ .
- Stanovte přibližnou hodnotu řešení v bodě  $A = [0.2; 0.2]$  explicitní metodou, volta krok  $h = 0.2$  a  $\tau$  (maximální) tak, aby explicitní schéma bylo stabilní a bod  $A$  byl uzlem sítě.
- Sestavte sít'ové rovnice implicitního schématu pro danou rovnici na 2. časové vrstvě pro volbu  $h = 0.25$  a  $\tau = 0.5$ .

## Přednáška č. 12/13

- ▶ Opakování, řešení zkuškových příkladů.