

## Riešenie systému nelineárnych rovníc

$$\vec{F}(\vec{x}) = \begin{pmatrix} f_1(\vec{x}) \\ f_2(\vec{x}) \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \end{pmatrix}$$

Newtonova metóda

$$0 = \vec{F}(\vec{x}^*) = \vec{F}(\vec{x}_n) + \vec{F}'(\vec{x}_n)(\vec{x}^* - \vec{x}_n) + \dots$$

(Taylorov rozvoj pre funkciu viac premenných)

$\vec{F}'(\vec{x})$  je jakobián transformácie:

$$J = \vec{F}'(\vec{x}) = \begin{pmatrix} \partial_x f_1 & \partial_y f_1 \\ \partial_x f_2 & \partial_y f_2 \end{pmatrix}$$

v každom kroku sa vypočíta veľkosť opravy (lineárny systém)

a pripočíta sa k aktuálnemu vektoru riešenia

$$\vec{F}'(\vec{x}_n) d\vec{x}_n = -\vec{F}(\vec{x}_n)$$

$$\vec{x}_{n+1} = \vec{x}_n + d\vec{x}_n$$

# Riešenie systému nelineárnych rovníc

Newtonova metóda

zadefinujeme si  $f_1(\vec{x}), f_2(\vec{x}), J$

počiatočný odhad – vektor (1, 3)

V cykle riešime

$$Jd\vec{x}_n = -\vec{F}(\vec{x}_n) \rightarrow$$

a opravujeme

aktuálny vektor riešenia

$$\vec{x}_{n+1} = \vec{x}_n + d\vec{x}_n \rightarrow$$

po troch iteráciách máme výsledok

na 6 platných cifier

program vo výpočtovom prostredí Mathematica

```
f1[x_, y_] := Sin[x] Sin[y] + y / 2 - x
f2[x_, y_] := y^2 - 4 x^2 + Cos[x] Cos[y]
J[x_, y_] = { {D[f1[x, y], x] D[f1[x, y], y]}
              {D[f2[x, y], x] D[f2[x, y], y]} };
J[x, y] // MatrixForm
{ -1 + Cos[x] Sin[y]    1/2 + Cos[y] Sin[x]
  -8 x - Cos[y] Sin[x]  2 y - Cos[x] Sin[y] }
Module[{x, y},
  x = 1.; y = 3.;
  Do[
    r = Solve[J[x, y].{dx, dy} == -{f1[x, y], f2[x, y]}, {dx, dy}];
    x = x + dx /. r[[1]];
    y = y + dy /. r[[1]];
    Print["x = ", x, ", y = ", y],
    {i, 1, 4}];
]
x = 1.6556, y = 3.03943
x = 1.57212, y = 3.14108
x = 1.5708, y = 3.14159
x = 1.5708, y = 3.14159
N[{Pi / 2, Pi}, 8]
{1.5707963, 3.1415927}
```

lineárne systémy sa vyskytujú veľmi často,  
je vhodné mať pre ne špeciálne prispôsobené efektívne metódy riešenia

**priame metódy:** eliminovanie, vyjadrenie  
(použiteľné pre relatívne malé systémy)

**iteratívne metódy:** dostatočne presná aproximácia  
(presnosť určuje potrebný počet iterácií)

$$Ax = b$$

$A$  je štvorcová nesingulárna matica

## Gaussova eliminácia

najdôležitejší predstaviteľ priamych metód je Gaussova eliminácia  
postup:

1. ekvivalentnými úpravami získať systém  
s hornou **trojuholníkovou** maticou (priamy chod)
2. postupne vypočítať neznáme (spätný chod)

veľmi užitočné sa ukazuje **vyberať hlavné prvky**  
(prvky na diagonále) v každom kroku tak, aby boli čo najväčšie  
– dosiahnuť to možno výmenou riadkov pred každým eliminovaním  
(čiastočný výber hlavného prvku),  
– zaručuje to, že riešenie neznehodnotia zaokrúhľovacie chyby

bez výberu hlavných prvkov je Gaussova eliminácia použiteľná  
len pre špeciálne matice:

rýdzo diagonálne dominantná, pozitívne definitná

## Gaussova eliminácia – LU dekompozícia

v prípadoch, kedy je potrebné riešiť sústavu opakovane  
pre rôzne pravé strany: LU dekompozícia

priamy chod: získanie hornej a dolnej trojuholníkovej matice  
a permutačnej matice

$$Ax = b$$

$$PAx = Pb$$

$$PAx = \underbrace{LU}_{y}x = \underbrace{Pb}_{z} \quad Ly = z$$

spätný chod: najskôr vypočítame  $y$ , potom hodnoty neznámej  $x$   
riešením sústav

$$Ly = z \quad Ux = y$$

výpočet riešenia pre viaceré pravé strany je možné  
urobiť analogicky ako v prípade jednej – vektory budú teraz matice

# Gaussova eliminácia – LU dekompozícia

## LU dekompozícia

zadefinujeme si maticu

permutačný vektor

hľadanie pivota a zámena riadkov

vlastné eliminovanie

ukladanie prvkov dolnej trojuholníkovej matice

```
Module[{A, b, n, m, max, im, tmp},
```

$$A = \begin{pmatrix} -0.4 & -0.95 & -0.4 & -7.34 \\ 0.5 & -0.3 & 2.15 & -2.45 \\ -2 & 4 & 1 & -3 \\ -1 & 5.5 & 2.5 & 3.5 \end{pmatrix};$$

```
p = {1, 2, 3, 4};
```

```
n = 4;
```

```
Do[
```

```
max = Abs[A[[k, k]]]; im = k;
```

```
Do[If[Abs[A[[j, k]]] > max, max = Abs[A[[j, k]]]; im = j, False], {j, k + 1, n}];
```

```
Do[tmp = A[[k, j]]; A[[k, j]] = A[[im, j]]; A[[im, j]] = tmp, {j, 1, n}];
```

```
tmp = p[[k]]; p[[k]] = p[[im]]; p[[im]] = tmp;
```

```
Do[
```

```
m = A[[i, k]] / A[[k, k]];
```

```
Do[A[[i, j]] = A[[i, j]] - m A[[k, j]], {j, k + 1, n}];
```

```
A[[i, k]] = m,
```

```
{i, k + 1, n},
```

```
{k, 1, n - 1}];
```

```
Print[A // MatrixForm]; Print[p]
```

$$L = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 & 0 \\ 0.5 & 1 & 0 & 0 \\ -0.25 & 0.2 & 1 & 0 \\ 0.2 & -0.5 & 0.2 & 1 \end{pmatrix}$$



$$\begin{pmatrix} -2 & 4 & 1 & -3 \\ \frac{1}{2} & 3.5 & 2. & 5. \\ \frac{1}{2} & -0.25 & 0.2 & -4.2 \\ 0.2 & -0.5 & 0.2 & -3.4 \end{pmatrix}$$

{3, 4, 2, 1}

$$U = \begin{pmatrix} -2 & 4 & 1 & -3 \\ 0 & 3.5 & 2 & 5 \\ 0 & 0 & 2 & -4.2 \\ 0 & 0 & 0 & -3.4 \end{pmatrix}$$



Potom pomocou  $p$  vypočítame  $z$  (poprehadzujeme prvky  $b$ )

a z vyriešených sústav  $Ly = z$        $Ux = y$       získame vyjadrením  $x$

aplikácie:

výpočet determinantu (súčin diagonálnych prvkov, znamienko)

výpočet inverznej matice ( $b$  bude jednotková matica)

špeciálne algoritmy pre riedke matice (pásová matica – tridiagonálna)

vo všeobecnosti dostaneme použitím Gaussovej eliminácie

$$\text{malé rezíduum: } r = Ax - b$$

nemusí to však znamenať, že riešenie je blízke presnému riešeniu

vzťah: veľkosť rezídua – veľkosť chyby riešenia možno charakterizovať

pomocou čísla podmienenosti matice:  $\kappa(A)$

## Podmienenosť sústavy

podmienenosť sústavy je ekvivalentná podmienosti matice sústavy

číslo podmienosti:  $\kappa(A) = \frac{M}{m}$

maximálne a minimálne  
relatívne predĺženie  
pri zobrazení  
vektora maticou  $A$

$$M = \max \frac{\|Ax\|}{\|x\|}$$
$$m = \min \frac{\|Ax\|}{\|x\|}$$

pokiaľ poznáme číslo podmienosti,  
umožňuje nám to odhadnúť  
relatívnu chybu riešenia



## Podmienenosť sústavy

$$A(x + \Delta x) = b + \Delta b \quad \Rightarrow \quad A\Delta x = \Delta b$$

$$M \geq \frac{\|b\|}{\|x\|} \quad m \leq \frac{\|\Delta b\|}{\|\Delta x\|}$$

$$\kappa(A) = \frac{M}{m} \geq \frac{\|b\|}{\|x\|} \left( \frac{\|\Delta b\|}{\|\Delta x\|} \right)^{-1}$$

$$\frac{\|\Delta b\|}{\|b\|} \kappa(A) = \frac{\|r\|}{\|b\|} \kappa(A) \geq \frac{\|\Delta x\|}{\|x\|}$$

takže malá hodnota čísla podmienenosti  
spôsobuje, že malé reziduum zabezpečí malú  
relatívnu chybu riešenia

sústavu považujeme za dobre podmienenú, ak  $\kappa(A) < 100$   
podmienka porušená – sústava zle podmienená