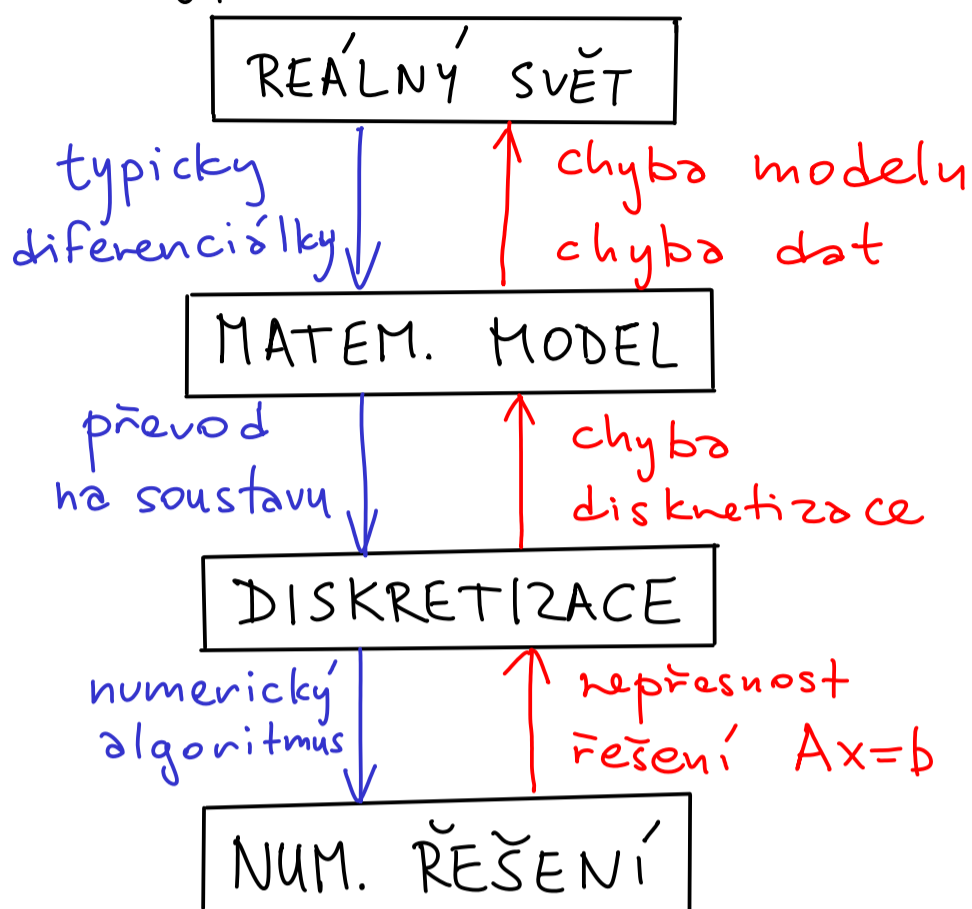


Dva světy lineární algebry - exaktní a ten numerický

Počítáme se zakrouhlováním,  
a chceme být schopni  
analyzovat velikost chyby.

Typická aplikace:



Pro to jsou dva důvody:

- 1) Je to rychlejší a jednodušší.
- 2) Nepotřebujeme přesně vyřešit problém s nepřesným zadáním.

Prakticky se navíc počítá s floaty, které jsou složitě.

Zakladatel numerické lineární algebry Wilkinson pochopil chyby při Gaussově eliminaci, v jeho Ph.D. práci.

Ukázka numerického algoritmu - Wilkinsonův iterativní refinement (počítáme v malé přesnosti, vyřešíme ve velké).

$A\hat{x} \approx b$ . vyřešíme nepřesně  
 $r = b - A\hat{x}$ . residuum (chyba ve zkoušce)  
 Dokud  $\|r\|$  není malá:

$Az \approx r$ . oprava chyby  
 $\hat{x} := \hat{x} + z$ . oprava řešení  
 $r = b - A\hat{x}$ . update residua

Ale my nechceme malé residuum, ale malou chybu  $e = x - \hat{x}$ , kde  $Ax=b$  je přesné řešení.

Jaký je vztah mezi chybou a residuem?

20 Odbočka: Proč je tak důležitá spojitost v analýze?

Kontrola nad velikostí chyby: Chyba  $|f(x) - f(x+\epsilon)|$  pro dostatečně malou hodnotu  $\epsilon$  je libovolně malá.

Tedy pokud  $\hat{x} \rightarrow x$ , potom  $f(\hat{x}) \rightarrow f(x)$ .

Pochopitelně pro výpočty potřebujeme mít i odhad, jak rychle. Pro  $f(x) = Ax$  je residuum  $r = A \cdot e = f(e)$ .

Číslo podmíněnosti matice:

Mějme nepřesně vyřešenou soustavu  $A(x + \delta x) = b + \delta b$ , tedy  $A\delta x = \delta b$ . ( $\delta x$  není  $\delta \cdot x$ , značí to libovolný vektor malé normy). Chceme odhadnout  $\|\delta x\|$  v závislosti na  $\|\delta b\|$ .

Předpokládejme, že  $A$  je diagonalizovatelná, s vlastními čísly uspořádanými  $|\lambda_1| \geq |\lambda_2| \geq \dots \geq |\lambda_n|$ .

I  $A^{-1}$  je diagonalizovatelná, s vlastními čísly  $\frac{1}{\lambda_i}$ .

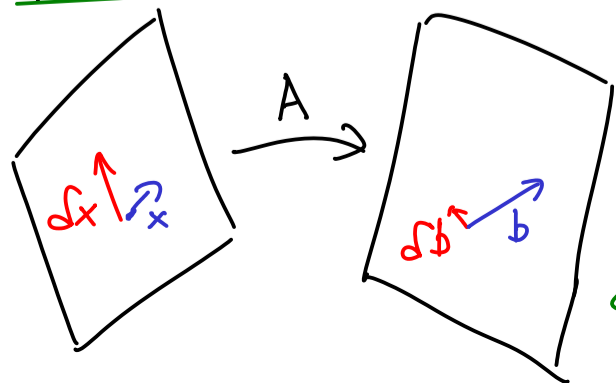
$\delta x = A^{-1} \delta b \Rightarrow$  Tedy jak moc  $A^{-1}$  může natahnout vektor? Nejvíce ve směru vlastního vektoru s největším vlastním číslem. Platí  $\|\delta x\| \leq \frac{1}{|\lambda_n|} \cdot \|\delta b\|$ . Číslo podmíněnosti??  
Ne úplně...

Nefunguje dobře, mění se s měřítkem!

$\rightarrow A$  a  $1000A$  by se chovala numericky jinak, ale to je hloupost. Musíme uvažovat relativní změny:

$$\frac{\|\delta x\|}{\|x\|} \leq k(A) \cdot \frac{\|\delta b\|}{\|b\|}$$

Příklad:



Oprávněné číslo podmíněnosti.  
Číslo podmíněnosti  $k(A)$  je alespoň 6.

BÚNO  $\|x\|=1$ . Potom minimalizujeme  $\frac{\|d\|}{\|b\|}$  vůči  $\|dx\|$

→ minimalizací  $\|d\|$  ...  $\frac{1}{|\lambda_n|}$  jako předtím.

→ maximalizací  $\|b\|$  ...  $x$  je vlastní vektor pro největší vlastní číslo  $(\lambda_1)$ .

Proto  $k(A) = \frac{|\lambda_1|}{|\lambda_n|}$  pro diagonalizovatelnou matici  $A$ .

Obecně potřeba jiný odhad:

Třeba pro  $A = \begin{pmatrix} 1 & 100 \\ & 1 \end{pmatrix}$  a  $A^{-1} = \begin{pmatrix} 1 & -100 \\ & 1 \end{pmatrix}$  je

číslo podmíněnosti  $k(A)$  zhruba 10000, ne  $\frac{|\lambda_1|}{|\lambda_n|} = 1$ .

Vlastní vektory neukazují v extrémních směrech.

Maticové normy - Podobně jako u vektorů, zavádějí geometrii nad prostorem matic (velikosti, vzdálenosti, ...). Axiomy:

- 1)  $\|A\| \geq 0$  a  $\|A\|=0 \Leftrightarrow A=0$ . 2)  $\|\alpha A\| = |\alpha| \|A\|$ . 3)  $\|A+B\| \leq \|A\| + \|B\|$ .

Norma se nazývá multiplikatívni, pokud  $\|AB\| \leq \|A\| \cdot \|B\|$ .

Jsou dva typy norm, které se typicky používají:

Koeficientové - matice jako vektory s  $n^2$  koeficienty.

Například Frobeniova norma:  $\|A\|_F = \sqrt{a_{11}^2 + a_{12}^2 + \dots + a_{nn}^2}$ .

Operátorové - jak moc matice natahují vektory.

$$\|A\|_p = \max_{x \neq 0} \frac{\|Ax\|_p}{\|x\|_p}$$
 pro libovolnou vektorovou normu  $\|\cdot\|_p$ .

Budeme značit  $\|A\|_2$  typicky pomocí  $\|A\|$ . Nyní můžeme určit číslo podmíněnosti pomocí operátorové normy.

22] Předchozí analýza zafunguje bez problémů, akorát místo největších vlastních čísel  $A$  a  $A^{-1}$  dostaneme normy:

$$\frac{\|\delta x\|}{\|x\|} \leq \|A\| \cdot \|A^{-1}\| \frac{\|\delta b\|}{\|b\|}, \text{ tedy } \underline{k(A) = \|A\| \cdot \|A^{-1}\|}.$$

Kvůli multiplikativitě vždy platí  $k(A) \geq 1$ .

Lze udělat obecnější analýzu i s chybou v matici:

$$\underline{(A + \delta A)(x + \delta x) = b + \delta b},$$

kde dostaneme po výpočtu, s předpokladem  $\|A^{-1}\| \cdot \|\delta A\| < 1$ :

$$\frac{\|\delta x\|}{\|x\|} \leq \frac{k(A)}{1 - \|A^{-1}\| \cdot \|\delta A\|} \cdot \left( \frac{\|\delta A\|}{\|A\|} + \frac{\|\delta b\|}{\|b\|} \right).$$

Tyto odhady jsou pesimistické, běžně chyba má strukturu.

Geometrický pohled na číslo podmíněnosti:

Uvažme prostor všech matic, v geometrii dané normou.

Během výpočtu zavádíme chybu do matice:

$A \rightarrow A + \delta A$ , kde  $\|\delta A\|$  postupně roste.

Pokud známe pouze odhad  $\|\delta A\|$ , dostáváme kouli možných matic. Pokud by  $A + \delta A$  mohlo

být singulární, potom můžeme dostat libovolný vektor  $x$  jako řešení soustavy, tedy numericky vyjde libovolně velká chyba.

Číslo podmíněnosti udává vzdálenost od nejbližší singulární matice:

Věta: 
$$\min \left\{ \frac{\|\delta A\|}{\|A\|} : A + \delta A \text{ je singulární} \right\} = \frac{1}{k(A)} = \frac{1}{\|A\| \cdot \|A^{-1}\|}.$$

