

# Úloha nejmenších čtverců

**Petr Olšák**  
**petr@olsak.net**

<http://petr.olsak.net/>

# Vlastnosti Gramovy matice $\mathbf{A}^T \mathbf{A}$

Nejprve dokážeme tvrzení, které budeme potřebovat:

Nechť  $\mathbf{A} \in \mathbb{R}^{m \times n}$  je libovolná matice. Pak

$$\text{Null } \mathbf{A}^T \mathbf{A} = \text{Null } \mathbf{A}$$

$$\text{rng } \mathbf{A}^T \mathbf{A} = \text{rng } \mathbf{A}^T$$

**Důsledek:**  $\mathbf{A}$  má LN sloupce, právě když  $\mathbf{A}^T \mathbf{A}$  je regulární.

$\mathbf{A}$  má LN řádky, právě když  $\mathbf{A} \mathbf{A}^T$  je regulární.

# Soustavy nehomogenních rovnic $Ax = b$

Z hlediska množiny řešení rozlišujeme tři případy:

- Soustava nemá řešení:  
nastane právě když  $\mathbf{b} \notin \text{rng } \mathbf{A}$ .
- Soustava má jediné řešení:  
nastane právě když  $\mathbf{b} \in \text{rng } \mathbf{A}$  a matice  $\mathbf{A}$  má LN sloupce.
- Soustava má více řešení:  
nastane právě když  $\mathbf{b} \in \text{rng } \mathbf{A}$  a matice  $\mathbf{A}$  má LZ sloupce.

Prvnímu případu říkáme **přeurčená soustava**, třetímu případu **nedourčená soustava**.

Úloha nejmenších čtverců najde „optimální řešení“ přeurčené soustavy.

# Motivační příklad

Máme soustavu nehomogenních rovnic

$$x + 2y = 6$$

$$-x + y = 3$$

$$x + y = 4$$

Je to přeurčená soustava,  $\mathbf{b} \notin \text{rng } \mathbf{A}$ , konkrétně  $\text{rank } \mathbf{A} = 2$ ,  $\text{rank}[\mathbf{A} \ \mathbf{b}] = 3$ .

Například každý řádek soustavy vyjadřuje lineární závislost nějakých parametrů danou třeba z fyzikální podstaty měřeného jevu. Jednotlivým měřením získáme koeficienty jedné rovnice. Těch měření provedeme třeba desítky či stovky. Kvůli zaokrouhlovacím chybám a chybám měření skoro jistě budeme mít přeurčenou soustavu s úzkou maticí.

# Úloha nejmenších čtverců

Hledá se  $\mathbf{x}$  takové, že po dosazení do soustavy má vektor levých stran nejmenší vzdálenost od vektoru pravých stran. Tedy:

$$\min \{ \|\mathbf{Ax} - \mathbf{b}\|^2; \mathbf{x} \in \mathbb{R}^n \} \quad (1)$$

Mezinárodní název: *least squares method* (LS).

- Pozorování: Má-li soustava  $\mathbf{Ax} = \mathbf{b}$  řešení, pak optimalizační úloha (1) najde toto řešení (vzdálenost je nulová), jinak optimalizační úloha nenajde skutečné řešení, ale vektor, který intuitivně nejlépe vyhovuje zadané soustavě.
- Předchozí příklad zformulovaný jako úloha nejmenších čtverců:

$$\min (x + 2y - 6)^2 + (-x + y - 3)^2 + (x + y - 4)^2, \quad x, y \in \mathbb{R}$$

Řešení bychom mohli najít pomocí parciálních derivací.  
Ale dnes na to půjdeme jinak...

# Algebraické řešení úlohy LS

- $\min \|\mathbf{Ax} - \mathbf{b}\|^2 = \min \|\mathbf{y} - \mathbf{b}\|^2, \mathbf{y} \in \text{rng}\mathbf{A}.$
- Geometricky:  $\mathbf{y}$  musí být kolmý průmět vektoru  $\mathbf{b}$  do podprostoru  $\text{rng}\mathbf{A}.$
- Fakt, že vektor  $\mathbf{y}$  (tj. vektor  $\mathbf{Ax}$ ) musí být kolmý na  $\text{rng}\mathbf{A}$  vyjádříme skalárními součiny:  $\mathbf{A}^T(\mathbf{Ax} - \mathbf{b}) = \mathbf{0}.$
- To vede na **normální soustavu rovnic** úlohy:

$$\mathbf{A}^T\mathbf{Ax} = \mathbf{A}^T\mathbf{b}. \quad (2)$$

- Soustava (2) má vždy řešení díky tvrzení ze slide 2.
- Řešení soustavy (2) je řešením optimalizační úlohy LS (1).
- Má-li  $\mathbf{A}$  LZ sloupce, má úloha (1) více řešení.

# Úloha s maticí s LN sloupci

- Gramova matice  $\mathbf{A}^T\mathbf{A}$  je v takovém případě regulární.
- Normální rovnici lze vyřešit násobením inverzní maticí zleva:

$$\mathbf{x} = (\mathbf{A}^T\mathbf{A})^{-1}\mathbf{A}^T\mathbf{b}.$$

- Takto spočítaný vektor  $\mathbf{x}$  je tedy řešením úlohy LS (1).
- Matici  $(\mathbf{A}^T\mathbf{A})^{-1}\mathbf{A}^T$  nazýváme **levou pseudoinvertí** k matici  $\mathbf{A}$  (značíme ji  $\mathbf{A}^+$ ). Je to jedna z levých inverzí matice  $\mathbf{A}$ , protože:

$$\mathbf{A}^+\mathbf{A} = (\mathbf{A}^T\mathbf{A})^{-1}\mathbf{A}^T\mathbf{A} = \mathbf{I}.$$

- Pro srovnání: Má-li matice  $\mathbf{A}$  LN řádky, definujeme **pravou pseudoinvertí** k matici  $\mathbf{A}$  jako  $\mathbf{A}^T(\mathbf{A}\mathbf{A}^T)^{-1}$  (značíme ji taky  $\mathbf{A}^+$ ). Platí totiž:

$$\mathbf{A}\mathbf{A}^+ = \mathbf{A}\mathbf{A}^T(\mathbf{A}\mathbf{A}^T)^{-1} = \mathbf{I}$$

- Úloha  $\mathbf{A}\mathbf{x} = \mathbf{b}$  má optimální řešení  $\mathbf{x} = \mathbf{A}^+\mathbf{b}$ .
- Poznámka: existuje definice pseudoinvertí k libovolné matici, ale tomu se zatím vyhneme.

# Řešení úlohy QR rozkladem

- Protože výpočet  $\mathbf{A}^T\mathbf{A}$  může být drahý a může značně snížit přesnost, je řešení úlohy nejmenších čtverců postaveno na QR rozkladu matice  $\mathbf{A}$ .
- Předpokládejme  $\mathbf{A}$  s LN sloupci. Pak úlohu LS (1) řešíme použitím redukovaného rozkladu matice  $\mathbf{A} = \mathbf{QR}$  takto:

$$\mathbf{A}^T\mathbf{A}\mathbf{x} = \mathbf{A}^T\mathbf{b}$$

$$(\mathbf{QR})^T\mathbf{QR}\mathbf{x} = (\mathbf{QR})^T\mathbf{b}$$

$$\mathbf{R}^T\mathbf{Q}^T\mathbf{QR}\mathbf{x} = \mathbf{R}^T\mathbf{Q}^T\mathbf{b}$$

$$\mathbf{R}^T\mathbf{R}\mathbf{x} = \mathbf{R}^T\mathbf{Q}^T\mathbf{b}$$

$$\mathbf{R}\mathbf{x} = \mathbf{Q}^T\mathbf{b}$$

- Úlohu tedy vyřešíme z rovnice  $\mathbf{R}\mathbf{x} = \mathbf{Q}^T\mathbf{b}$  zpětným dosazením.
- Obdobně pracuje algoritmus  $\mathbf{A}\backslash\mathbf{b}$ .

# Ortogonalní projektor podruhé

- Z minula víme, že ortogonalní projektor na  $\text{rng } \mathbf{U}$  je matice  $\mathbf{U}\mathbf{U}^T$ , má-li matice  $\mathbf{U}$  ortonormální sloupce.
- Nyní předpokládejme podprostor zadaný jako  $\text{rng } \mathbf{A}$ , kde  $\mathbf{A}$  má LN sloupce, ale ne nutně ortonormální.
- Nechť  $\mathbf{x}$  je řešení úlohy LS (1), pak  $\mathbf{Ax}$  je kolmá projekce vektoru  $\mathbf{b}$  na  $\text{rng } \mathbf{A}$ . Konkrétně:

$$\mathbf{x} = \mathbf{A}^+ \mathbf{b} = (\mathbf{A}^T \mathbf{A})^{-1} \mathbf{A}^T \mathbf{b}$$

$$\mathbf{Ax} = \mathbf{AA}^+ \mathbf{b} = \mathbf{A} (\mathbf{A}^T \mathbf{A})^{-1} \mathbf{A}^T \mathbf{b} = \mathbf{Pb}$$

- Je tedy  $\mathbf{P} = \mathbf{A} (\mathbf{A}^T \mathbf{A})^{-1} \mathbf{A}^T$  ortogonalní projektor na  $\text{rng } \mathbf{A}$ .
- V případě  $\mathbf{A} = \mathbf{U}$  matice s ortonormálními sloupci tento obecnější vzorec pro  $\mathbf{P}$  přechází na  $\mathbf{U}\mathbf{U}^T$ .

# Úloha nejm. čtverců s maticí s LZ sloupci

- Tato úloha má více řešení.
- I normální rovnice  $\mathbf{A}^T \mathbf{A} \mathbf{x} = \mathbf{A}^T \mathbf{b}$  má více řešení.
- Najdeme jedno partikulární řešení normální rovnice a přidáme k němu podprostor  $\text{Null } \mathbf{A}^T \mathbf{A} = \text{Null } \mathbf{A}$ .
- K tomu potřebujeme umět řešit nedourčené nehomogenní soustavy...

# Nedourčená soustava $\mathbf{Ax} = \mathbf{b}$ s LN řádky

- Předpokládáme  $\mathbf{b} \in \text{rng } \mathbf{A}$  a  $\mathbf{A}$  má LN řádky, soustava má tedy řešení.
- **Úloha:** Mezi řešeními najdeme řešení  $\mathbf{x}$  s nejmenší normou.
- Musí být splněno  $\mathbf{x} \perp \text{Null } \mathbf{A}$  (přednášející načrtne obrázek).
- Když  $\mathbf{x} \perp \text{Null } \mathbf{A}$ , pak je  $\mathbf{x} \in \text{rng } \mathbf{A}^T$ , neboli existuje  $\mathbf{y}$  tak, že  $\mathbf{x} = \mathbf{A}^T \mathbf{y}$ .
- Dosazením do rovnice  $\mathbf{Ax} = \mathbf{b}$  máme  $\mathbf{AA}^T \mathbf{y} = \mathbf{b}$ .
- Protože  $\mathbf{A}$  má LN řádky, je  $\mathbf{AA}^T$  regulární.
- Vyřešíme:  $\mathbf{y} = (\mathbf{AA}^T)^{-1} \mathbf{b}$  tj.  $\mathbf{x} = \mathbf{A}^T (\mathbf{AA}^T)^{-1} \mathbf{b}$ . Takže  $\mathbf{x} = \mathbf{A}^+ \mathbf{b}$ .
- $\mathbf{x} = \mathbf{A}^+ \mathbf{b}$  je tedy řešení optimalizační úlohy

$$\min \{ \|\mathbf{x}\|^2; \mathbf{Ax} = \mathbf{b} \}.$$

# Sjednocující formulace pro řešení $\mathbf{Ax} = \mathbf{b}$

- Lze zformulovat jedinou úlohu, která najde v případě soustavy  $\mathbf{Ax} = \mathbf{b}$ :
  - řešení s nejmenší normou, má-li soustava více řešení,
  - řešení, má-li soustava jediné řešení,
  - optimální řešení ve smyslu nejmenších čtverců, nemá-li soustava řešení; je-li takových optimálních řešení více, najde úloha mezi nimi optimální řešení s nejmenší normou.

Taková sjednocující optimalizační úloha zní:

$$\min \{ \|\mathbf{x}\|^2; \mathbf{A}^T \mathbf{Ax} = \mathbf{A}^T \mathbf{b} \}.$$

- Operátor  $\mathbf{A} \backslash \mathbf{b}$  z Matlabu najde vždy řešení s vlastnostmi popsanými zde.

# Vícekriteriální nejmenší čtverce

Myšlenka na tomto slide se opírá o následující jednoduché tvrzení:

- Je-li  $\mathbf{a} \in \mathbb{R}^m$ ,  $\mathbf{b} \in \mathbb{R}^n$ , pak  $\begin{bmatrix} \mathbf{a} \\ \mathbf{b} \end{bmatrix} \in \mathbb{R}^{m+n}$  a platí:

$$\left\| \begin{bmatrix} \mathbf{a} \\ \mathbf{b} \end{bmatrix} \right\|^2 = \|\mathbf{a}\|^2 + \|\mathbf{b}\|^2.$$

- Nechť  $\mathbf{A}_i \in \mathbb{R}^{m_i \times n}$ ,  $\mathbf{b}_i \in \mathbb{R}^{m_i}$ ,  $\mu_i > 0$ . Úloha

$$\min \{ \mu_1 \|\mathbf{A}_1 \mathbf{x} - \mathbf{b}_1\|^2 + \dots + \mu_k \|\mathbf{A}_k \mathbf{x} - \mathbf{b}_k\|^2, \mathbf{x} \in \mathbb{R}^n \}$$

je vícekriteriální úloha minimalizace nejmenších čtverců a lze ji převést na standardní úlohu  $\min \{ \|\mathbf{A}\mathbf{x} - \mathbf{b}\| \}$ , kde

$$\mathbf{A} = \begin{bmatrix} \sqrt{\mu_1} \mathbf{A}_1 \\ \vdots \\ \sqrt{\mu_k} \mathbf{A}_k \end{bmatrix}, \quad \mathbf{b} = \begin{bmatrix} \sqrt{\mu_1} \mathbf{b}_1 \\ \vdots \\ \sqrt{\mu_k} \mathbf{b}_k \end{bmatrix}.$$

Normální soustava rovnic pro tuto úlohu zní:

$$(\mu_1 \mathbf{A}_1^T \mathbf{A}_1 + \dots + \mu_k \mathbf{A}_k^T \mathbf{A}_k) \mathbf{x} = \mu_1 \mathbf{A}_1^T \mathbf{b}_1 + \dots + \mu_k \mathbf{A}_k^T \mathbf{b}_k.$$

# Příklad dvou-kriteriální úlohy

Chceme najít řešení soustavy  $\mathbf{Ax} = \mathbf{b}$  ve smyslu nejmenších čtverců, ale rádi bychom s určitou vahou přihlédli také k požadavku, aby norma řešení byla pokud možno malá.

- Pro zadanou váhu  $\mu > 0$  hledáme

$$\min \{ \|\mathbf{Ax} - \mathbf{b}\|^2 + \mu \|\mathbf{x}\|^2; \mathbf{x} \in \mathbb{R}^n \}.$$

Toto lze převést na jedinou úlohu nejmenších čtverců  $\min \{ \|\mathbf{Bx} - \mathbf{c}\|^2; \mathbf{x} \in \mathbb{R}^n \}$ , kde

$$\mathbf{B} = \begin{bmatrix} \mathbf{A} \\ \sqrt{\mu} \mathbf{I} \end{bmatrix}, \quad \mathbf{c} = \begin{bmatrix} \mathbf{b} \\ \mathbf{0} \end{bmatrix}$$

s normální soustavou  $(\mathbf{A}^T \mathbf{A} + \mu \mathbf{I}) \mathbf{x} = \mathbf{A}^T \mathbf{b}$ . Matice této soustavy je regulární, takže máme řešení

$$\mathbf{x} = (\mathbf{A}^T \mathbf{A} + \mu \mathbf{I})^{-1} \mathbf{A}^T \mathbf{b}.$$