

Optimalizace

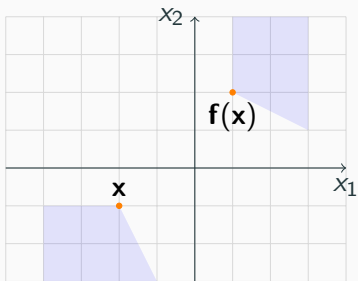
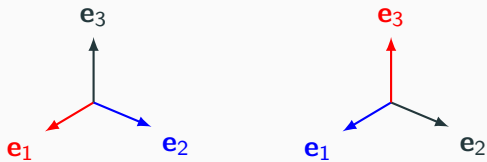
3. Ortogonální matice

Tomáš Kroupa Tomáš Werner

2021 LS

Fakulta elektrotechnická
ČVUT v Praze

Co mají společného tato lineární zobrazení?



Eukleidovský prostor \mathbb{R}^n

- Standardní skalární součin

$$\mathbf{x}^T \mathbf{y} = x_1 y_1 + \cdots + x_n y_n$$

- Eukleidovská norma

$$\|\mathbf{x}\| = \sqrt{\mathbf{x}^T \mathbf{x}} = \sqrt{x_1^2 + \cdots + x_n^2}$$

- Eukleidovská metrika

$$d(\mathbf{x}, \mathbf{y}) = \|\mathbf{x} - \mathbf{y}\|$$

Definice

Ortogonální vektory $\mathbf{x}, \mathbf{y} \in \mathbb{R}^n$ splňují $\mathbf{x}^T \mathbf{y} = 0$. Píšeme $\mathbf{x} \perp \mathbf{y}$.

Ortonormální množina vektorů

Ortonormální množina vektorů $\{\mathbf{u}_1, \dots, \mathbf{u}_n\}$ splňuje

$$\mathbf{u}_i^T \mathbf{u}_j = \begin{cases} 0 & i \neq j \\ 1 & i = j \end{cases} \quad i, j = 1, \dots, n$$

Důležité postřehy

- Ortonormální množina je lineárně nezávislá
- Souřadnice vektoru $\mathbf{x} \in \text{span}\{\mathbf{u}_1, \dots, \mathbf{u}_n\}$ v ortonormální bázi $\mathbf{u}_1, \dots, \mathbf{u}_n$ se spočítají snadno:

$$\mathbf{x} = (\mathbf{u}_1^T \mathbf{x})\mathbf{u}_1 + \dots + (\mathbf{u}_n^T \mathbf{x})\mathbf{u}_n$$

Matice s ortonormálními sloupci

Matice $\mathbf{U} \in \mathbb{R}^{m \times n}$ má ortonormální sloupce, pokud splňuje

$$\mathbf{U}^T \mathbf{U} = \mathbf{I}.$$

Základní vlastnosti

Lineární zobrazení $\mathbf{f}: \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^m$ definované jako $\mathbf{f}(\mathbf{x}) := \mathbf{U}\mathbf{x}$ je tzv. **izometrie** (zachovává skalární součin a délky vektorů):

1. $(\mathbf{U}\mathbf{x})^T (\mathbf{U}\mathbf{y}) = \mathbf{x}^T \mathbf{y}$
2. $\|\mathbf{U}\mathbf{x}\| = \|\mathbf{x}\|$

Definice

Ortogonalní matice je matice $\mathbf{U} \in \mathbb{R}^{n \times n}$ s ortonormálními sloupci.

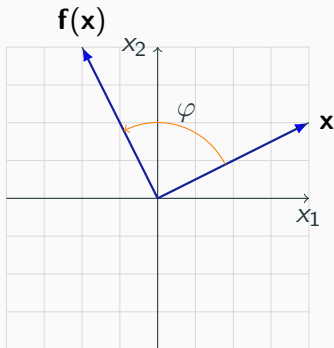
Ekvivalentně:

1. $\mathbf{U}^T = \mathbf{U}^{-1}$
2. $\mathbf{U}\mathbf{U}^T = \mathbf{I}$
3. \mathbf{U} má ortonormální řádky
4. \mathbf{U}^T je ortogonalní matice

Rotační matice v \mathbb{R}^2

Rotace vektoru kolem počátku o úhel φ proti směru hodinových ručiček je vyjádřena maticí

$$\begin{bmatrix} \cos \varphi & -\sin \varphi \\ \sin \varphi & \cos \varphi \end{bmatrix}$$



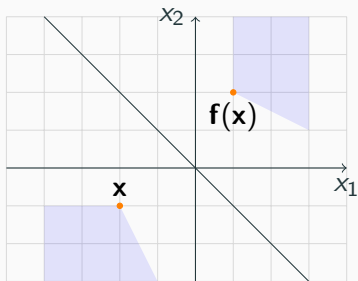
$$\varphi = \frac{\pi}{2}$$

$$\begin{bmatrix} 0 & -1 \\ 1 & 0 \end{bmatrix}$$

Matice zrcadlení v \mathbb{R}^2

Zrcadlení (reflexe) vektoru v \mathbb{R}^2 podle přímky procházející počátkem a směrnici $\tan(\frac{\varphi}{2})$ je vyjádřeno maticí

$$\begin{bmatrix} \cos \varphi & \sin \varphi \\ \sin \varphi & -\cos \varphi \end{bmatrix}$$



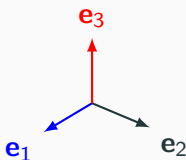
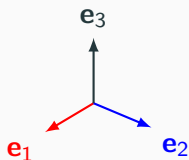
$$\tan\left(\frac{\varphi}{2}\right) = -1, \quad \varphi = \frac{3}{2}\pi$$

$$\begin{bmatrix} 0 & -1 \\ -1 & 0 \end{bmatrix}$$

Permutační matice v \mathbb{R}^3

Permutační matice je matice, jejíž sloupce jsou permutované vektory standardní báze. Např.

$$\begin{bmatrix} \mathbf{e}_3 & \mathbf{e}_1 & \mathbf{e}_2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \\ 1 & 0 & 0 \end{bmatrix}$$



Proč jsou ortogonální matice preferovány ve výpočtech?

Princip

Výstup numerického algoritmu by neměl být zatížen dodatečnou neurčitostí nad neurčitost vstupních dat.

- Ortogonální matice \mathbf{U} zachovává chyby na vstupu
- Pokud je přesná hodnota $\mathbf{x} = \mathbf{x}' + \mathbf{e}$, kde \mathbf{x}' je přibližně spočítaná hodnota a \mathbf{e} je chyba, pak

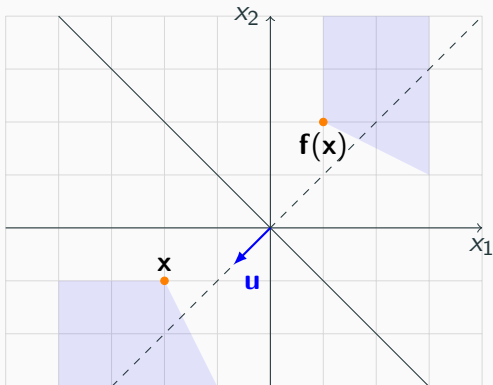
$$\mathbf{U}\mathbf{x} = \mathbf{U}(\mathbf{x}' + \mathbf{e}) = \mathbf{U}\mathbf{x}' + \mathbf{U}\mathbf{e}$$

- Velikost chyby zůstane stejná, protože $\|\mathbf{U}\mathbf{e}\| = \|\mathbf{e}\|$

Householderova matice

Zrcadlení podle nadroviny procházející počátkem s normálovým jednotkovým vektorem $\mathbf{u} \in \mathbb{R}^n$ reprezentuje **Householderova matice**

$$\mathbf{H}_{\mathbf{u}} = \mathbf{I} - 2\mathbf{u}\mathbf{u}^T$$



Věta

Pro každou matici $\mathbf{A} \in \mathbb{R}^{m \times n}$ existuje

- ortogonální matice $\mathbf{Q} \in \mathbb{R}^{m \times m}$ a
- horní trojúhelníková matice $\mathbf{R} \in \mathbb{R}^{m \times n}$ splňující

$$\mathbf{A} = \mathbf{QR}.$$

- Jeden z algoritmů na výpočet QR rozkladu je založen na iterativní aplikaci Householderových reflexí
- QR rozklad nemusí být jednoznačný

QR rozklad jedné regulární matice

$$\begin{bmatrix} 0 & -20 & -14 \\ 3 & 27 & -4 \\ 4 & 11 & -2 \end{bmatrix} = \frac{1}{25} \begin{bmatrix} 0 & -20 & -15 \\ 15 & 12 & -16 \\ 20 & -9 & 12 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 5 & 25 & -4 \\ 0 & 25 & 10 \\ 0 & 0 & 10 \end{bmatrix}$$

QR rozklad matice s LN sloupci

$$\begin{bmatrix} 1 & -1 & 4 \\ 1 & 4 & -2 \\ 1 & 4 & 2 \\ 1 & -1 & 0 \end{bmatrix} = \frac{1}{2} \begin{bmatrix} 1 & -1 & 1 & 1 \\ 1 & 1 & -1 & 1 \\ 1 & 1 & 1 & -1 \\ 1 & -1 & -1 & -1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 2 & 3 & 2 \\ 0 & 5 & -2 \\ 0 & 0 & 4 \\ 0 & 0 & 0 \end{bmatrix}$$

QR rozklad – redukováaná verze pro $m > n$

Vynecháme posledních $m - n$ nulových řádků matice \mathbf{R} , posledních $m - n$ sloupců matice \mathbf{Q} a dostaneme $\mathbf{A} = \mathbf{Q}'\mathbf{R}'$:

- matice $\mathbf{Q}' \in \mathbb{R}^{m \times n}$ má ortonormální sloupce
- čtvercová matice $\mathbf{R}' \in \mathbb{R}^{n \times n}$ je horní trojúhelníková

Redukovaný QR rozklad matice s LN sloupci

$$\begin{bmatrix} 1 & -1 & 4 \\ 1 & 4 & -2 \\ 1 & 4 & 2 \\ 1 & -1 & 0 \end{bmatrix} = \frac{1}{2} \begin{bmatrix} 1 & -1 & 1 \\ 1 & 1 & -1 \\ 1 & 1 & 1 \\ 1 & -1 & -1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 2 & 3 & 2 \\ 0 & 5 & -2 \\ 0 & 0 & 4 \end{bmatrix}$$

Tvrzení

Pro každou matici $\mathbf{A} \in \mathbb{R}^{m \times n}$ s LN sloupci, kde $m \geq n$, existuje jediná dvojice matic \mathbf{Q} a \mathbf{R} taková, že $\mathbf{A} = \mathbf{QR}$, přičemž

- $\mathbf{Q} \in \mathbb{R}^{m \times n}$ má ortonormální sloupce a
- $\mathbf{R} \in \mathbb{R}^{n \times n}$ je horní trojúhelníková matice s kladnými prvky na diagonále.

Ortogonalizace pomocí redukovaného QR rozkladu

Hledáme ortonormální bázi prostoru $\text{span}\{\mathbf{a}_1, \dots, \mathbf{a}_n\}$:

$$\mathbf{A} = \begin{bmatrix} \mathbf{a}_1 & \dots & \mathbf{a}_n \end{bmatrix} = \mathbf{Q}\mathbf{R}$$

kde matice $\mathbf{Q} \in \mathbb{R}^{m \times n}$ má ortonormální sloupce a matice $\mathbf{R} \in \mathbb{R}^{n \times n}$ je horní trojúhelníková a regulární.

Proč to funguje?

- Díky regularitě \mathbf{R} platí $\text{rng } \mathbf{QR} = \text{rng } \mathbf{Q}$
- Tedy sloupce \mathbf{Q} tvoří ortonormální bázi pro $\text{span}\{\mathbf{a}_1, \dots, \mathbf{a}_n\}$

Řešíme soustavu lineárních rovnic pomocí QR rozkladu

Řešíme soustavu $\mathbf{Ax} = \mathbf{b}$ pomocí plného QR rozkladu $\mathbf{A} = \mathbf{QR}$:

$$\mathbf{Ax} = \mathbf{b} \quad (1)$$




$$\mathbf{QRx} = \mathbf{b} \quad (2)$$

$$\mathbf{Q}^T \mathbf{QRx} = \mathbf{Q}^T \mathbf{b} \quad (3)$$

$$\mathbf{Rx} = \mathbf{Q}^T \mathbf{b} \quad (4)$$

Proč to funguje?

- Soustava (4) je snadno řešitelná zpětnou substitucí
- Násobení regulární maticí \mathbf{Q}^T zleva je ekvivalentní úprava
- QR rozklad je numericky stabilní

-  T. Werner. *Optimalizace* (kapitola 4). Elektronická skripta. FEL ČVUT, 2020.
-  C. D. Meyer. *Matrix analysis and applied linear algebra*. SIAM, 2000.
-  J.D. Tebbens, I. Hnětynková, M. Plešinger, Z. Strakoš, P. Tichý. *Analýza metod pro maticové výpočty*. Matfyzpress, 2012.