

# Optimalizace

## 4. Spektrální rozklad a kvadratické funkce

---

Tom Werner, Tom Kroupa

FEL ČVUT

## **Spektrální rozklad**

---

# Vlastní čísla a vektory

Nechtě pro matici  $\mathbf{A} \in \mathbb{R}^{n \times n}$ , nenulový vektor  $\mathbf{v} \in \mathbb{C}^n$  a  $\lambda \in \mathbb{C}$  platí

$$\mathbf{A}\mathbf{v} = \lambda\mathbf{v}.$$

Pak  $\lambda$  je **vlastní číslo** matice  $\mathbf{A}$  a  $\mathbf{v}$  je **vlastní vektor** příslušný  $\lambda$ .

Můžeme přepsat jako

$$(\mathbf{A} - \lambda\mathbf{I})\mathbf{v} = 0$$

- $\lambda$  je vlastní číslo, právě když je to kořen **charakteristického polynomu**:

$$p_{\mathbf{A}}(\lambda) = \det(\mathbf{A} - \lambda\mathbf{I}) = \prod_{i=1}^n (\lambda_i - \lambda) = 0$$

Je to polynom stupně  $n$ , tedy  $\mathbf{A}$  má  $n$  vlastních čísel (počítaje násobnost).

- Množina vlastních vektorů příslušných jednomu vlastnímu číslu  $\lambda$  je

$$\text{null}(\mathbf{A} - \lambda\mathbf{I}) \setminus \{\mathbf{0}\}$$

# Diagonálizovatelné matice

Nechť  $\lambda_1, \dots, \lambda_n$  jsou vlastní čísla matice a  $\mathbf{v}_1, \dots, \mathbf{v}_n$  jim příslušné vlastní vektory.  
Soustavu

$$\mathbf{A}\mathbf{v}_i = \lambda_i \mathbf{v}_i, \quad i = 1, \dots, n$$

lze napsat jako

$$\mathbf{AV} = \mathbf{V}\Lambda$$

kde

$$\mathbf{V} = [\mathbf{v}_1 \ \cdots \ \mathbf{v}_n], \quad \Lambda = \begin{bmatrix} \lambda_1 & & \\ & \ddots & \\ & & \lambda_n \end{bmatrix}$$

- V Matlabu: `[V,D]=eig(A)` (kde D je  $\Lambda$ )
- Jestliže  $\mathbf{V}$  lze zvolit regulární, pak

$$\mathbf{A} = \mathbf{V}\Lambda\mathbf{V}^{-1}$$

$$\Lambda = \mathbf{V}^{-1}\mathbf{AV}$$

Tedy  $\mathbf{A}$  je **diagonálizovatelná** ( $=$  podobná diagonální matici).

# Spektrální rozklad symetrické matice

## Věta (Spektrální věta)

Nechť matice  $\mathbf{A} \in \mathbb{R}^{n \times n}$  je symetrická ( $\mathbf{A}^T = \mathbf{A}$ ). Pak:

- Všechna vlastní čísla matice  $\mathbf{A}$  jsou reálná.
- Existuje ortonormální množina  $n$  vlastních vektorů matice  $\mathbf{A}$ .

Komplexně sdružené číslo k číslu  $x = a + bi \in \mathbb{C}$  je číslo  $\bar{x} = a - bi$ .

Absolutní hodnota čísla  $x \in \mathbb{C}$  je reálné číslo  $|x| = (\bar{x}x)^{1/2} = (a^2 + b^2)^{1/2}$ .

Adjungovaná matice ke komplexní matici  $\mathbf{A}$  je matice  $\mathbf{A}^* = \bar{\mathbf{A}}^T$ .

Norma vektoru  $\mathbf{x} \in \mathbb{C}^n$  je  $\|\mathbf{x}\| = (\mathbf{x}^* \mathbf{x})^{1/2} = (|x_1|^2 + \dots + |x_n|^2)^{1/2}$ .

Důkaz prvního tvrzení: Nechť  $\mathbf{A}^* = \mathbf{A}$  a  $\mathbf{Av} = \lambda \mathbf{v}$ . Pak

$$\lambda \|\mathbf{v}\|^2 = \lambda \mathbf{v}^* \mathbf{v} = \mathbf{v}^* \mathbf{Av} = \mathbf{v}^* \mathbf{A}^* \mathbf{v} = (\mathbf{Av})^* \mathbf{v} = (\lambda \mathbf{v})^* \mathbf{v} = \bar{\lambda} \mathbf{v}^* \mathbf{v} = \bar{\lambda} \|\mathbf{v}\|^2.$$

Když  $\mathbf{v} \neq 0$ , pak tedy  $\lambda = \bar{\lambda}$ , tedy  $\lambda \in \mathbb{R}$ .

Důkaz druhého tvrzení pro speciální případ různých vl. čísel: Jestliže  $\lambda_i \neq \lambda_j$ , pak

$$\lambda_j \mathbf{v}_i^T \mathbf{v}_j = \mathbf{v}_i^T (\mathbf{Av}_j) = (\mathbf{Av}_i)^T \mathbf{v}_j = \lambda_i \mathbf{v}_i^T \mathbf{v}_j.$$

Z toho  $(\lambda_i - \lambda_j) \mathbf{v}_i^T \mathbf{v}_j = 0$ , z toho  $\mathbf{v}_i^T \mathbf{v}_j = 0$ .

## Důsledek (spektrální rozklad symetrické matice)

Je-li  $\mathbf{A} \in \mathbb{R}^{n \times n}$  symetrická, ve spektrálním rozkladu lze  $\mathbf{V}$  zvolit ortogonální a

$$\mathbf{A} = \mathbf{V} \Lambda \mathbf{V}^{-1} = \mathbf{V} \Lambda \mathbf{V}^T = \lambda_1 \mathbf{v}_1 \mathbf{v}_1^T + \dots + \lambda_n \mathbf{v}_n \mathbf{v}_n^T$$

# Kvadratické formy

---

# Kvadratická forma

Funkce  $f: \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$  je **kvadratická forma**, je-li to je homogenní polynom stupně 2.  
V maticové formě:

$$f(\mathbf{x}) = \mathbf{x}^T \mathbf{A} \mathbf{x} = \sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^n a_{ij} x_i x_j \quad \text{pro nějakou } \mathbf{A} \in \mathbb{R}^{n \times n}$$

## Tvrzení

Pro každou kvadratickou formu  $f: \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$  existuje **symetrická** matice  $\mathbf{A} \in \mathbb{R}^{n \times n}$  taková, že  $f(\mathbf{x}) = \mathbf{x}^T \mathbf{A} \mathbf{x}$ .

Důkaz: Pro každou čtvercovou  $\mathbf{A}$  je

$$\mathbf{A} = \underbrace{\frac{1}{2}(\mathbf{A} + \mathbf{A}^T)}_{\text{symetrická}} + \underbrace{\frac{1}{2}(\mathbf{A} - \mathbf{A}^T)}_{\text{antisymetrická}}.$$

Ale  $\mathbf{x}^T(\mathbf{A} - \mathbf{A}^T)\mathbf{x} = \mathbf{x}^T \mathbf{A} \mathbf{x} - \mathbf{x}^T \mathbf{A}^T \mathbf{x} = \mathbf{x}^T \mathbf{A} \mathbf{x} - (\mathbf{x}^T \mathbf{A} \mathbf{x})^T = 0$  (protože  $\mathbf{x}^T \mathbf{A} \mathbf{x}$  je skalár).  
Tedy  $\mathbf{x}^T \mathbf{A} \mathbf{x} = \frac{1}{2} \mathbf{x}^T (\mathbf{A} + \mathbf{A}^T) \mathbf{x}$ .

Příklad:

$$f(x, y) = 2x^2 - 2xy + y^2 = \begin{bmatrix} x & y \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 2 & -2 \\ 0 & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x \\ y \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} x & y \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 2 & -1 \\ -1 & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x \\ y \end{bmatrix}$$

# Definitnost kvadratické formy / její matice

Kvadratická forma  $f$  je

- **positivně semidefinitní**, když  $f(\mathbf{x}) \geq 0$  pro každé  $\mathbf{x}$
- **negativně semidefinitní**, když  $f(\mathbf{x}) \leq 0$  pro každé  $\mathbf{x}$
- **positivně definitní**, když  $f(\mathbf{x}) > 0$  pro každé  $\mathbf{x} \neq \mathbf{0}$
- **negativně definitní**, když  $f(\mathbf{x}) < 0$  pro každé  $\mathbf{x} \neq \mathbf{0}$
- **indefinitní**, když  $f(\mathbf{x}) > 0$  a  $f(\mathbf{y}) < 0$  pro nějaká  $\mathbf{x}, \mathbf{y}$

Definitností čtvercové matice  $\mathbf{A}$  rozumíme definitnost kvadr. formy  $f(\mathbf{x}) = \mathbf{x}^T \mathbf{A} \mathbf{x}$ .

# Částečné uspořádání indukované definitností

Na množině  $\mathbb{R}^{n \times n}$  zavedeme binární relaci  $\preceq$  takto:

$$\mathbf{A} \preceq \mathbf{B} \iff \mathbf{B} - \mathbf{A} \text{ je pozitivně semidefinitní}$$

## Věta

Relace  $\preceq$  je částečné uspořádání (tedy reflexivní, transitivní a antisymetrická).

- Speciálně:  $\mathbf{A} \succeq \mathbf{0}$  značí, že  $\mathbf{A}$  je pozitivně semidefinitní.
- $\mathbf{A}, \mathbf{B}$  jsou neporovnatelné, právě když  $\mathbf{A} - \mathbf{B}$  je indefinitní.

# Extrémy kvadratické formy

## Tvrzení

Nechť  $f(\mathbf{x}) = \mathbf{x}^T \mathbf{A} \mathbf{x}$  je kvadratická forma.

- Je-li  $f$  **positivně semidefinitní**, pak má v bodě **0 minimum**.
- Je-li  $f$  **negativně semidefinitní**, pak má v bodě **0 maximum**.
- Je-li  $f$  **positivně definitní**, pak má v bodě **0 ostré minimum**.
- Je-li  $f$  **negativně definitní**, pak má v bodě **0 ostré maximum**.
- Je-li  $f$  **indefinitní**, pak **nemá minimum ani maximum**  
(protože je neomezená shora i zdola).

Pozor: Je-li  $f$  např. **positivně semidefinitní**, pak může mít minimum i v jiných bodech než **0**.

# Definitnost matic z hlavních minorů

Pro  $\mathbf{A} \in \mathbb{R}^{n \times n}$  a neprázdnou množinu  $I \subseteq \{1, \dots, n\}$  označme  $\mathbf{A}_I = [a_{ij}]_{i,j \in I}$ .

**Příklady** matic  $\mathbf{A}_I$  pro  $n = 3$ :

$$\begin{bmatrix} a_{11} & a_{12} & a_{13} \\ a_{21} & a_{22} & a_{23} \\ a_{31} & a_{32} & a_{33} \end{bmatrix} \quad \begin{bmatrix} a_{11} & a_{12} \\ a_{21} & a_{22} \end{bmatrix} \quad \begin{bmatrix} a_{11} & a_{13} \\ a_{31} & a_{33} \end{bmatrix} \quad \begin{bmatrix} a_{22} & a_{23} \\ a_{32} & a_{33} \end{bmatrix}$$

$I=\{1,2,3\}$        $I=\{1,2\}$        $I=\{1,3\}$        $I=\{2,3\}$

- **Hlavní minor** matice  $\mathbf{A}$  je číslo  $\det \mathbf{A}_I$  pro nějakou neprázdnou  $I \subseteq \{1, \dots, n\}$ .
- **Vůdčí hlavní minor** je hlavní minor pro  $I = \{1, \dots, k\}$  a nějaké  $k \leq n$ .

## Věta

Symetrická matice je

- pozitivně definitní, právě když všechny její vůdčí hlavní minory jsou kladné,
- pozitivně semidefinitní, právě když všechny její hlavní minory jsou nezáporné.

Věta umožňuje rozhodnout i negativní semidefinitnost a indefinitnost, neboť:

- $\mathbf{A}$  je negativně [semi]definitní, právě když  $-\mathbf{A}$  je pozitivně [semi]definitní.
- Matice je indefinitní, právě když není ani pozitivně ani negativně semidefinitní.

# Diagonalizace kvadratické formy

Nechtě  $\mathbf{A} = \mathbf{V}\Lambda\mathbf{V}^T$  je spektrální rozklad:

$$f(\mathbf{x}) = \mathbf{x}^T \mathbf{A} \mathbf{x} = \underbrace{\mathbf{x}^T}_{\mathbf{y}^T} \mathbf{V} \underbrace{\Lambda}_{\mathbf{y}} \underbrace{\mathbf{V}^T}_{\mathbf{y}} \mathbf{x} = \mathbf{y}^T \Lambda \mathbf{y} = \lambda_1 y_1^2 + \cdots + \lambda_n y_n^2 = g(\mathbf{y})$$

- Substituce  $\mathbf{x} = \mathbf{V}\mathbf{y}$  převedla kvadr. formu  $f$  na diagonální kvadr. formu  $g$ .
- Transformace  $\mathbf{x} = \mathbf{V}\mathbf{y}$  je isometrie a bijekce.

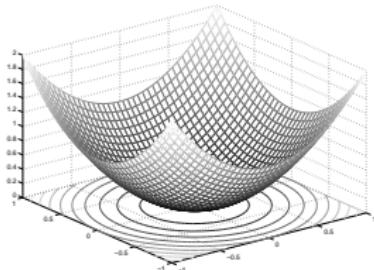
Z diagonální formy ihned vidíme:

## Věta

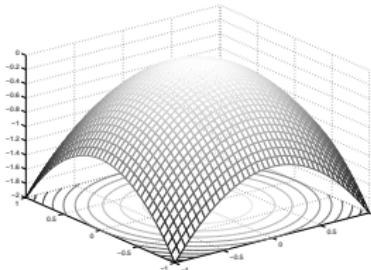
Symetrická matice je

- **positivně semidefinitní**, právě když má všechna vlastní čísla **nezáporná**
- **negativně semidefinitní**, právě když má všechna vlastní čísla **nekladná**
- **positivně definitní**, právě když má všechna vlastní čísla **kladná**
- **negativně definitní**, právě když má všechna vlastní čísla **záporná**
- **indefinitní**, právě když má **aspoň jedno kladné a aspoň jedno záporné** vl. číslo

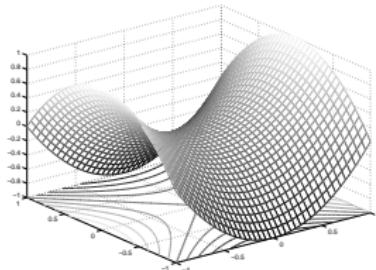
## Příklad pro $n = 2$ proměnné



$$g(\mathbf{y}) = y_1^2 + y_2^2$$



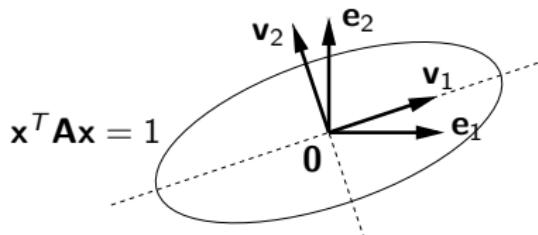
$$g(\mathbf{y}) = -y_1^2 - y_2^2$$



$$g(\mathbf{y}) = y_1^2 - y_2^2$$

Vrstevnice kvadratické formy  $f$  jsou kuželosečky se středem v počátku:

- Isometrie (rotace+zrcadlení)  $\mathbf{V} = [\mathbf{v}_1 \ \mathbf{v}_2]$  určuje potočení elipsy: elipsa má hlavní osy ve směru vlastních vektorů  $\mathbf{v}_1$  a  $\mathbf{v}_2$ .
- Vlastní čísla  $\lambda_1, \lambda_2$  určují typ kuželosečky.



# Choleského rozklad

## Věta

Pro každou symetrickou pozitivně semidefinitní  $\mathbf{A}$  existuje matice  $\mathbf{B}$  tak, že

$$\mathbf{A} = \mathbf{B}^T \mathbf{B}.$$

Důkaz: Položíme  $\mathbf{B} = \mathbf{\Lambda}^{1/2} \mathbf{V}^T$ , kde  $\mathbf{A} = \mathbf{V} \mathbf{\Lambda} \mathbf{V}^T$  je spektrální rozklad  $\mathbf{A}$ .

## Věta

Pro každou symetrickou pozitivně semidefinitní  $\mathbf{A}$  existuje horní trojúhelníková  $\mathbf{R}$  tak, že

$$\mathbf{A} = \mathbf{R}^T \mathbf{R}.$$

Důkaz: Uděláme QR rozklad  $\mathbf{B} = \mathbf{QR}$ . Pak  $\mathbf{A} = \mathbf{B}^T \mathbf{B} = \mathbf{R}^T \mathbf{Q}^T \mathbf{QR} = \mathbf{R}^T \mathbf{R}$ .

Tvrzení: Pro pozitivně definitní  $\mathbf{A} \in \mathbb{R}^{n \times n}$  je  $\mathbf{R}$  určena jednoznačně.

Choleského rozklad: efektivní algoritmus na rozklad  $\mathbf{A} = \mathbf{R}^T \mathbf{R}$ .

- V Matlabu: `R=chol(A)`
- Příklad použití: řešení lineární soustavy  $\mathbf{Ax} = \mathbf{b}$  kde  $\mathbf{A}$  je symetrická.

# Různé charakterizace pozitivní (semi)definitnosti

## Věta

Pro symetrickou matici  $\mathbf{A}$  jsou tato tvrzení ekvivalentní:

1.  $\mathbf{A}$  je pozitivně **definitní**.
2. Všechna vlastní čísla matice  $\mathbf{A}$  jsou **kladná**.
3. Existuje **čtvercová regulární** matice  $\mathbf{B}$  taková, že  $\mathbf{A} = \mathbf{B}^T \mathbf{B}$ .
4. Všechny **vůdčí** hlavní minory matice  $\mathbf{A}$  jsou **kladné**.

## Věta

Pro symetrickou matici  $\mathbf{A}$  jsou tato tvrzení ekvivalentní:

1.  $\mathbf{A}$  je pozitivně **semidefinitní**.
2. Všechna vlastní čísla matice  $\mathbf{A}$  jsou **nezáporná**.
3. Existuje **čtvercová nebo úzká** matice  $\mathbf{B}$  taková, že  $\mathbf{A} = \mathbf{B}^T \mathbf{B}$ .
4. Všechny hlavní minory matice  $\mathbf{A}$  jsou **nezáporné**.

## Kvadratické funkce

---

# Kvadratická funkce

**Kvadratická funkce** je polynom  $f: \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$  druhého stupně, tj.

$$f(\mathbf{x}) = \mathbf{x}^T \mathbf{A} \mathbf{x} + \mathbf{b}^T \mathbf{x} + c$$

pro nějaké  $\mathbf{A} \in \mathbb{R}^{n \times n}$ ,  $\mathbf{b} \in \mathbb{R}^n$  a  $c \in \mathbb{R}$ .

**Příklad** pro  $n = 2$ :

$$f(x, y) = 2x^2 - 2xy + y^2 - 2y + 3 = \begin{bmatrix} x \\ y \end{bmatrix}^T \begin{bmatrix} 2 & -1 \\ -1 & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x \\ y \end{bmatrix} + \begin{bmatrix} 0 \\ -2 \end{bmatrix}^T \begin{bmatrix} x \\ y \end{bmatrix} + 3$$

## Doplňení kvadratické funkce na čtverec

Pro některé kvadratické lze nalézt  $\mathbf{x}_0 \in \mathbb{R}^n$  a  $y_0 \in \mathbb{R}$  tak, že

$$\begin{aligned}f(\mathbf{x}) &= \mathbf{x}^T \mathbf{A} \mathbf{x} + \mathbf{b}^T \mathbf{x} + c = (\mathbf{x} - \mathbf{x}_0)^T \mathbf{A} (\mathbf{x} - \mathbf{x}_0) + y_0 \\&= \mathbf{x}^T \mathbf{A} \mathbf{x} - \mathbf{x}^T \mathbf{A} \mathbf{x}_0 - \mathbf{x}_0^T \mathbf{A} \mathbf{x} + \mathbf{x}_0^T \mathbf{A} \mathbf{x}_0 + y_0 \\&= \mathbf{x}^T \mathbf{A} \mathbf{x} - \mathbf{x}_0^T (\mathbf{A} + \mathbf{A}^T) \mathbf{x} + \mathbf{x}_0^T \mathbf{A} \mathbf{x}_0 + y_0\end{aligned}$$

Porovnáme koeficienty u stejných monomů:

$$\begin{aligned}\mathbf{b} &= -(\mathbf{A} + \mathbf{A}^T) \mathbf{x}_0 \\c &= \mathbf{x}_0^T \mathbf{A} \mathbf{x}_0 + y_0\end{aligned}\tag{*}$$

- Rovnice (\*) je vlastně stacionární podmínka  $\nabla f(\mathbf{x}) = \mathbf{0}$ .
- Doplňení na čtverec je možné, právě když rovnice (\*) má řešení (tj.  $f$  má aspoň jeden stacionární bod).
- Druhá forma  $f$  je posunutá kvadratická forma.  
Z ní ihned zjistíme, zda  $f$  má extrém a jaký.

**Příklad:** Tato kvadr. funkce doplnit na čtverec jde:

$$\begin{aligned}f(x, y) &= 2x^2 - 2xy + y^2 - 2y + 3 = \begin{bmatrix}x \\ y\end{bmatrix}^T \begin{bmatrix}2 & -1 \\ -1 & 1\end{bmatrix} \begin{bmatrix}x \\ y\end{bmatrix} + \begin{bmatrix}0 \\ -2\end{bmatrix}^T \begin{bmatrix}x \\ y\end{bmatrix} + 3 \\&= \begin{bmatrix}x-1 \\ y-2\end{bmatrix}^T \begin{bmatrix}2 & -1 \\ -1 & 1\end{bmatrix} \begin{bmatrix}x-1 \\ y-2\end{bmatrix} + 1 \\&= 2(x-1)^2 - 2(x-1)(y-2) + (y-2)^2 + 1\end{aligned}$$

tedy  $\mathbf{x}_0 = (1, 2)$ ,  $y_0 = 1$ .

**Příklad:** A tato nejde:

$$f(x, y) = x^2 + y = \begin{bmatrix}x \\ y\end{bmatrix}^T \begin{bmatrix}1 & 0 \\ 0 & 0\end{bmatrix} \begin{bmatrix}x \\ y\end{bmatrix} + \begin{bmatrix}0 \\ 1\end{bmatrix}^T \begin{bmatrix}x \\ y\end{bmatrix}$$

Soustava  $\mathbf{b} = -(\mathbf{A} + \mathbf{A}^T)\mathbf{x}_0$ , tj.

$$\begin{bmatrix}0 \\ 1\end{bmatrix} = -2 \begin{bmatrix}1 & 0 \\ 0 & 0\end{bmatrix} \begin{bmatrix}x_0 \\ y_0\end{bmatrix}$$

nemá řešení.

# Kvadriky

Množina

$$\{ \mathbf{x} \in \mathbb{R}^n \mid \mathbf{x}^T \mathbf{A} \mathbf{x} + \mathbf{b}^T \mathbf{x} + c = 0 \}$$

kořenů (= vrstevnice výšky 0) kvadratické funkce se nazývá **kvadrika**.

Speciální případy:

- **elipsoid**:  $\mathbf{A}$  je pozitivně definitní
- **kuželosečka**:  $n = 2$