

Pripomenie:

Nota (rekurentni podminky).

Matice $A = \begin{pmatrix} \alpha & a^T \\ a & B \end{pmatrix}$ je pozitivni definitni, pravi kdaj $\alpha > 0$ a matice $B - \frac{aa^T}{\alpha}$ je pozitivni definitni.

Duizled 1 (Gaussova eliminacija je test na PDF).

Matice A je pozitivni definitni pravi kdaj je Gaussova eliminacija pozitivajici paوزه ERU pridti t-nastbek radden j k radden i, j < i ~~⊗~~ prevede do odstufpironakeho tvaru s kladnan diagonalou.

Duizled 2 (Vjporu Cholestekeho rozkladu Gaus. eliminaci).

Nech A je pozitivni definitni matice a \bar{U} je odstufpironaj tvar ziskanj Gaussovan eliminaci paوزه pomoc ERU ~~⊗~~.

Oznamime D diagonalni matice tzi. $D_{ii} = \bar{U}_{ii}$, $\forall i=1, \dots, n$.
a nech $U = D^{-1} \cdot \bar{U}$. Pa $A = U^T D U$ a D ma kladnan diag.
Potu: pri otzuvu $R^T = U^T D U$ maime $A = R^T R$, kde R je horni trojuhelnikova, a protoze podle Duizledu 1 ma \bar{U} kladnan diagonalu, a D take, ma R kladnan diag.
- tj. jde o Cholestekeho rozklad.

Duizled: nech E je matice paوزه ERU ~~⊗~~ tzi. $EA = \bar{U}$.

Vine: $\Rightarrow EA E^T = D \leftarrow$ diagonalni kladna (napr. duizled Sylvestr. podminky)

$$\Rightarrow \left. \begin{aligned} A &= E^{-1} D (E^T)^{-1} \\ (E^T)^{-1} &= D^{-1} E \cdot A = D^{-1} \bar{U} = U \end{aligned} \right\} \Rightarrow A = U^T \cdot D \cdot U, \text{ kde } D \text{ ma kladnan diag.}$$

volba E duf-u D a U

METODA NEJMENŠÍCH ČTVERCŮ

(doplňme k ortogonalitě / skalárním součinům)

uvažme neřešitelnou soustavu $Ax=b$, $A \in \mathbb{R}^{m \times n}$.

chceme najít x , které soustavu porušuje co nejmenší
.....
Co to znamená?

Pripomeňme možnou interpretaci: $Ax=b$: hledáme

lineární kombinaci sloupců matice A , která dá b .

Označme $W = \mathcal{P}(A)$ - sloupcový prostor A .

Podob $Ax=b$ nemá řešení - b nepatří do W .

Na pod: spočítáme projekci $p_W(b)$ vektoru b do W .

a řešíme $Ax = p_W(b)$.



Podle jistě existuje řešení - ozn. \bar{x}

• navíc $\|A\bar{x} - b\| = \|p_W(b) - b\| = \min_{y \in W} \|y - b\| = \min_{x \in \mathbb{R}^n} \|Ax - b\|$

tj. \bar{x} je takové, že vzdálenost $A\bar{x}$ a b je nejmenší možná.
↑ to jsme chtěli.

Všimni si: díky monotónosti druhé mocniny, úlohy

$\min_{x \in \mathbb{R}^n} \|Ax - b\|$ a $\min_{x \in \mathbb{R}^n} \|Ax - b\|^2 = \min_{x \in \mathbb{R}^n} \sum_i (A_i x - b_i)^2$
mají stejné optimum.
nejmenší čtverce

Označme \mathcal{O} množinu nejlepšíh přibližných řešení $Ax=b$.

Platí: $\mathcal{O} = \{x \in \mathbb{R}^n \mid A^T Ax = A^T b\}$.

Důkaz: uvaž x tj. $Ax = p_W(b)$.

Pak víme: $(b - p_W(b)) \perp W = \mathcal{P}(A) = \mathcal{R}(A^T) \Leftrightarrow$

$\Leftrightarrow b - p_W(b) \in \text{Ker}(A^T) \Leftrightarrow b - Ax \in \text{Ker}(A^T) \Leftrightarrow$

$\Leftrightarrow A^T(b - Ax) = 0 \Leftrightarrow A^T Ax = A^T b$. \square

Důsledky: způsob řešení.

BILINEÁRNÍ A KVADRATICKÉ FORMY

Připomeňme si: skalární formu je zobrazení $\mathbb{R}^n \times \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$ s nějakými vlastnostmi (L, P, K). Lze vyjádřit předpisem $\langle x|y \rangle = x^T A y$, kde $A \in \mathbb{R}^{n \times n}$ pozitivní def. matice

Nechť V je VP nad T .

Def: Zobrazení $f: V \times V \rightarrow T$, které dvojici vektorů $x, y \in V$ přiřadí skalár $f(x, y)$ se nazývá bilineární forma na V , pokud splňuje následující axiomy:

(L1) $\forall x, y, z \in V, \forall t \in T: f(x + t \cdot y, z) = f(x, z) + t \cdot f(y, z)$

(L2) — " — : $f(x, y + t \cdot z) = f(x, y) + t \cdot f(x, z)$

Zobrazení $g: V \rightarrow T$ se nazývá kvadratickou formou.

pro nějakou bilineární formu f

platí: $\forall u \in V, g(u) = f(u, u)$.

Bilineární forma f je symetrická, pokud $\forall x, y \in V: f(x, y) = f(y, x)$.

Věta: S vyjímáním těles charakteristiky 2 platí:

i) Symetrická bilineární forma f na VP V nad T , jednoznačně určena hodnotami $f(u, u), \forall u \in V$.

ii) Je-li g kvadr. forma na VP V nad T , pak existuje symetrická bilineární forma f tž. $g(u) = f(u, u) \forall u \in V$.

Důkaz: i) Uvaž libovolně $u, v \in V$. P2

$$f(u+v, u+v) \stackrel{L1, L2}{=} f(u, u) + f(u, v) + f(v, u) + f(v, v)$$

$$\Rightarrow f(u, v) + f(v, u) = \underbrace{f(u+v, u+v) - f(u, u) - f(v, v)}_*$$

$$\Rightarrow f(u, v) = \frac{1}{2} (f(u, v) + f(v, u)) = \frac{1}{2} (f(u+v, u+v) - f(u, u) - f(v, v))$$

ii) Necht' $f(u, v) = \frac{1}{2} (f(u, v) + f(v, u))$, kde f určuje g .

P2 o f' je symetrická, $g(u) = f(u, u), \forall u \in V$.

Řeš. v \mathbb{Z}_2 je (*) rovná 2 $f(u, v) = 0 \rightarrow f(u, v)$ nevyjadřím.

Def: Nechť $B = (b_1, \dots, b_n)$ je báze VP V nad T .

Matice bilineární formy f vzhledem k bázi B je matice A

daná předpisem: $A_{ij} = f(b_i, b_j)$. (jak se chová báze

Matice kvadratické formy g vzhledem k bázi B je daná


matice symetrické bilin. formy f tzn. $g(u) = f(u, u)$, $u \in V$,
pokud taková f existuje.

Pozn. 1 uvaž bilineární formu f na VP \mathbb{Z}_2^2 nad \mathbb{Z}_2 ,

její matice v kanonické bázi je $\begin{pmatrix} 0 & 1 \\ 0 & 0 \end{pmatrix}$,
a kvadratickou formu $g(u) = f(u, u)$.

Př pro neexistující symetrická bilin. formu a-
DS - rozmyslete si.

Pozn. 2 Vzhledem jednoznačnosti symetrické bilin.
formy určující g (viz minulá věta), je def. - ce
korektní.

 Je-li f bilineární forma na VP V nad tělesem T
jímž charakteristika má 2, a A její matice

vzhledem k bázi $B = (b_1, \dots, b_n)$, pak matice C

kvadr. formy $g(u) = f(u, u)$ vzhledem k B je dána

předpisem

$$C_{ij} = \frac{A_{ij} + A_{ji}}{2}.$$

Dk: v vine a předšlého důkazu, že symetrická
bilin. forma f určující kvadratickou formu g

je dána vztahem $f(u, v) = \frac{f(u, v) + f(v, u)}{2}$, $u, v \in V$,

proto $C_{ij} = f(b_i, b_j) = \frac{A_{ij} + A_{ji}}{2}$.

Pozorování 1: Je-li A matice bilineární formy f v bázi B , pak $u, v \in V$: $f(u, v) = [u]_B^T A [v]_B$.

Důkaz: Označme $B = (b_1, \dots, b_n)$ a $\alpha_1, \dots, \alpha_n, \beta_1, \dots, \beta_n$ tak, že $u = \sum_{i=1}^n \alpha_i b_i$, $v = \sum_{j=1}^n \beta_j b_j$.

$$\begin{aligned} \text{Pak } f(u, v) &= f\left(\sum_{i=1}^n \alpha_i b_i, \sum_{j=1}^n \beta_j b_j\right) \stackrel{L. 2}{=} \sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^n \alpha_i \beta_j f(b_i, b_j) = \\ &= [u]_B^T \cdot A [v]_B. \end{aligned}$$