Optimalizace

8. PCA a úloha na nejmenší stopu

Tomáš Kroupa Tomáš Werner

2023 LS

Fakulta elektrotechnická ČVUT v Praze

Motivace

Databáze iris obsahuje n=150 kosatců. U každého je uveden jeho druh a m=4 charakteristiky jeho kališního/okvětního lístku.

Redukce dimenze a vizualizace

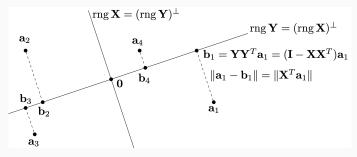
Můžeme se snažit natrénovat klasifikátor kosatců, ale:

- Před tím je vhodné získat představu o povaze dat
- Datové vektory $\mathbf{a}_1,\dots,\mathbf{a}_{150}\in\mathbb{R}^4$ promítneme na vhodný podprostor dimenze $k\leq m$
- Souřadnice promítnutých bodů lze pro $k \le 3$ zobrazit

1

Proložení bodů lineárním podprostorem

Pro vektory $\mathbf{a}_1, \dots, \mathbf{a}_n \in \mathbb{R}^m$ hledáme lineární podprostor rng \mathbf{Y} dimenze $k \leq m$ minimalizující součet čtverců kolmých vzdáleností.



Úloha PCA pro A =
$$\begin{bmatrix} \mathbf{a}_1 \cdots \mathbf{a}_n \end{bmatrix} \in \mathbb{R}^{m \times n}$$

Minimalizuj $\sum\limits_{i=1}^n \lVert \mathbf{X}^\mathsf{T} \mathbf{a}_i \rVert^2$ za podmínky $\mathbf{X} \in \mathbb{R}^{m \times (m-k)}$, $\mathbf{X}^\mathsf{T} \mathbf{X} = \mathbf{I}$

Co když prokládáme afinním podprostorem?

Tvrzení

Afinní podprostor dimenze k, který minimalizuje součet čtverců vzdáleností k vektorům $\mathbf{a}_1, \dots, \mathbf{a}_n \in \mathbb{R}^m$, obsahuje jejich těžiště

$$\overline{\mathbf{a}} = \frac{1}{n}(\mathbf{a}_1 + \cdots + \mathbf{a}_n).$$

1. Vektory \mathbf{a}_i posuneme tak, aby měly těžiště v $\mathbf{0}$:

$$a_1-\overline{a},\dots,a_n-\overline{a}$$

- 2. Posunuté vektory proložíme lineárním prostorem Y dimenze k
- 3. Hledaný afinní podprostor je $Y + \overline{\mathbf{a}}$

Úloha PCA pro k = m - 1

To by měla být snadnější úloha, protože hledaná matice $\mathbf{X} \in \mathbb{R}^{m \times (m-k)}$ je typu $m \times 1$, tedy vlastně jen vektor $\mathbf{x} \in \mathbb{R}^m$:

Úloha

Minimalizuj $\sum\limits_{i=1}^n (\mathbf{x}^\mathsf{T} \mathbf{a}_i)^2$ za podmínky $\mathbf{x} \in \mathbb{R}^m$, $\|\mathbf{x}\| = 1$

- Hodí se vyjádřit $\sum_{i=1}^{n} (\mathbf{x}^{\mathsf{T}} \mathbf{a}_{i})^{2} = \mathbf{x}^{\mathsf{T}} \mathbf{A} \mathbf{A}^{\mathsf{T}} \mathbf{x}$
- Optimální řešení \mathbf{x}^* úlohy je kolmé na hledaný podprostor dimenze m-1

Optimalizační popis vlastních čísel

Věta (Courant-Fischer)

Nechť $\mathbf{B} \in \mathbb{R}^{m \times m}$ je symetrická s vlastními čísly $\lambda_1 \leq \cdots \leq \lambda_m$ a ortonormální bází vlastních vektorů $\mathbf{v}_1, \dots, \mathbf{v}_m$. Potom platí

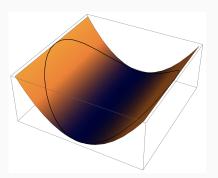
$$\begin{aligned} &\min \left\{ \mathbf{x}^\mathsf{T} \mathbf{B} \mathbf{x} \mid \mathbf{x} \in \mathbb{R}^m, \ \|\mathbf{x}\| = 1 \right\} = \lambda_1, \\ &\max \left\{ \mathbf{x}^\mathsf{T} \mathbf{B} \mathbf{x} \mid \mathbf{x} \in \mathbb{R}^m, \ \|\mathbf{x}\| = 1 \right\} = \lambda_m, \end{aligned}$$

minima se nabývá pro \mathbf{v}_1 a maxima pro \mathbf{v}_m .

Příklady

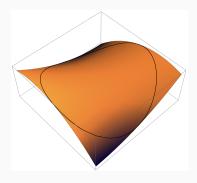
$$\bullet \ \mathbf{B} = \begin{bmatrix} 2 & 0 \\ 0 & 0 \end{bmatrix}$$

- Forma $2x_1^2$
- Vlastní čísla 0 a 2
- Vlastní vektory (0,1) a (1,0)



$$\bullet \ \mathbf{B} = \begin{bmatrix} -2 & 2 \\ 2 & 1 \end{bmatrix}$$

- Forma $-2x_1^2 + x_2^2 + 4x_1x_2$
- Vlastní čísla −3 a 2
- VI.vektory (-2,1) a (1,2)



Řešení úlohy PCA pro k = m - 1

Úloha

Minimalizuj $\mathbf{x}^\mathsf{T} \mathbf{A} \mathbf{A}^\mathsf{T} \mathbf{x}$ za podmínky $\mathbf{x} \in \mathbb{R}^m$, $\|\mathbf{x}\| = 1$

Řešení vyčteme ze spektrálního rozkladu $\mathbf{A}\mathbf{A}^{\mathsf{T}} = \mathbf{V}\mathbf{\Lambda}\mathbf{V}^{\mathsf{T}}$:

- ullet Optimální řešení je ${f x}^*={f v}_1$
- ullet Tedy hledaný podprostor dimenze m-1 má bázi ${f v}_2,\ldots,{f v}_m$
- ullet Chyba proložení je λ_1

Úloha PCA pro k < m-1

• Předchozí postup nelze přímo použít, protože platí jen

$$\sum_{i=1}^{n} \|\mathbf{X}^{\mathsf{T}} \mathbf{a}_i\|^2 = \sum_{j=1}^{m-k} \mathbf{x}_j^{\mathsf{T}} \mathbf{A} \mathbf{A}^{\mathsf{T}} \mathbf{x}_j$$

• Ale můžeme vyjádřit

$$\sum_{i=1}^{n} \|\mathbf{X}^{\mathsf{T}} \mathbf{a}_{i}\|^{2} = \mathsf{tr}(\mathbf{X}^{\mathsf{T}} \mathbf{A} \mathbf{A}^{\mathsf{T}} \mathbf{X})$$

a vyřešit PCA pomocí úlohy o nejmenší stopě

Stopa

Stopa matice

Stopa čtvercové matice $\mathbf{A} \in \mathbb{R}^{n \times n}$ je číslo

$$\operatorname{tr} \mathbf{A} = a_{11} + \cdots + a_{nn}.$$

Vlastnosti

- 1. $tr(\mathbf{A} + \mathbf{B}) = tr \mathbf{A} + tr \mathbf{B}$, $tr(\alpha \mathbf{A}) = \alpha tr \mathbf{A}$
- 2. $tr(\mathbf{A}^T) = tr \mathbf{A}$
- 3. tr(AB) = tr(BA), kde $A \in \mathbb{R}^{m \times n}$ a $B \in \mathbb{R}^{n \times m}$
- 4. tr $\mathbf{A} = \lambda_1 + \cdots + \lambda_n$

Skalární součin matic

Pro matice $\mathbf{A}, \mathbf{B} \in \mathbb{R}^{m \times n}$ definujeme skalární součin

$$\langle \mathbf{A}, \mathbf{B} \rangle \coloneqq \sum_{i=1}^m \sum_{j=1}^n \mathsf{a}_{ij} \, b_{ij}.$$

Vlastnosti

- Pro n = 1 platí $\langle \mathbf{A}, \mathbf{B} \rangle = \mathbf{a}^\mathsf{T} \mathbf{b}$.
- Platí $\langle \mathbf{A}, \mathbf{B} \rangle = \operatorname{tr}(\mathbf{A}^{\mathsf{T}}\mathbf{B}).$

Norma matice

Frobeniova norma matice $\mathbf{A} \in \mathbb{R}^{m \times n}$ je

$$\|\mathbf{A}\| \coloneqq \sqrt{\sum_{i=1}^m \sum_{j=1}^n a_{ij}^2}.$$

Vzdálenost matic $\mathbf{A}, \mathbf{B} \in \mathbb{R}^{m \times n}$ definujeme jako $\|\mathbf{A} - \mathbf{B}\|$.

Vlastnosti

$$\|\mathbf{A}\| = \sqrt{\langle \mathbf{A}, \mathbf{A} \rangle} = \sqrt{\operatorname{tr}(\mathbf{A}\mathbf{A}^{\mathsf{T}})} = \sqrt{\lambda_1 + \dots + \lambda_m},$$

kde $\lambda_i \geq 0$ jsou vlastní čísla matice $\mathbf{A}\mathbf{A}^\mathsf{T}$.

PCA jako úloha na nejmenší stopu

Formulace PCA pomocí stopy

Původní formulace PCA pro $A = \begin{bmatrix} a_1 \cdots a_n \end{bmatrix} \in \mathbb{R}^{m \times n}$

Minimalizuj
$$\sum\limits_{i=1}^n \lVert \mathbf{X}^\mathsf{T} \mathbf{a}_i \rVert^2$$
 za podmínky $\mathbf{X} \in \mathbb{R}^{m imes (m-k)}$, $\mathbf{X}^\mathsf{T} \mathbf{X} = \mathbf{I}$

Z definice stopy plyne

$$\sum_{i=1}^{n} \|\mathbf{X}^{\mathsf{T}} \mathbf{a}_{i}\|^{2} = \operatorname{tr}(\mathbf{X}^{\mathsf{T}} \mathbf{A} \mathbf{A}^{\mathsf{T}} \mathbf{X}).$$

Ekvivalentní formulace úlohy PCA

$$\min \, \left\{ \mathsf{tr}(\mathbf{X}^\mathsf{T} \mathbf{A} \mathbf{A}^\mathsf{T} \mathbf{X}) \mid \mathbf{X} \in \mathbb{R}^{m \times (m-k)}, \, \mathbf{X}^\mathsf{T} \mathbf{X} = \mathbf{I} \right\}$$

Úloha na nejmenší stopu

Věta

Nechť $\mathbf{B} \in \mathbb{R}^{m \times m}$ je symetrická matice se spektrálním rozkladem $\mathbf{B} = \mathbf{V} \boldsymbol{\Lambda} \mathbf{V}^\mathsf{T}$, vlastními čísly $\lambda_1 \leq \cdots \leq \lambda_m$ a $\ell \leq m$. Platí min $\left\{ \operatorname{tr}(\mathbf{X}^\mathsf{T} \mathbf{B} \mathbf{X}) \mid \mathbf{X} \in \mathbb{R}^{m \times \ell}, \;\; \mathbf{X}^\mathsf{T} \mathbf{X} = \mathbf{I} \right\} = \lambda_1 + \cdots + \lambda_\ell$

a minima se nabývá pro $\mathbf{X} = \left[\mathbf{v}_1 \cdots \mathbf{v}_\ell\right]$.

Pro $\ell=1$ je to Courant–Fischerova věta.

PCA kuchařka

PCA jako instance úlohy na nejmenší stopu

$$\min \left\{ \mathsf{tr}(\mathbf{X}^{\mathsf{T}} \mathbf{A} \mathbf{A}^{\mathsf{T}} \mathbf{X}) \mid \mathbf{X} \in \mathbb{R}^{m \times (m-k)}, \, \mathbf{X}^{\mathsf{T}} \mathbf{X} = \mathbf{I} \right\}$$

- 1. Spočti spektrální rozklad $\mathbf{A}\mathbf{A}^{\mathsf{T}} = \mathbf{V}\boldsymbol{\Lambda}\mathbf{V}^{\mathsf{T}}$, kde použiješ řazení $\lambda_1 \leq \cdots \leq \lambda_m$ a $\mathbf{V} = [\underbrace{\mathbf{v}_1 \cdots \mathbf{v}_{m-k}}_{\mathbf{X}} \underbrace{\mathbf{v}_{m-k+1} \cdots \mathbf{v}_m}_{\mathbf{Y}}]$
- 2. Ve sloupcích matice $\mathbf{Y} \in \mathbb{R}^{m \times k}$ najdeš ortonormální bázi hledaného podprostoru dimenze k
- 3. Optimální hodnota úlohy $\lambda_1+\cdots+\lambda_{m-k}$ je *chyba proložení*

Malý příklad

Vektory $\mathbf{a}_1=(1,3,0)$, $\mathbf{a}_2=(2,1,1)$, $\mathbf{a}_3=(-1,3,0)$ a $\mathbf{a}_4=(2,-3,0)$ se zřejmě příliš neliší v poslední souřadnici. Přesvědčí nás o tom PCA pro dimenzi k=2.

Vezmeme matici vystředěných vektorů A

•
$$\mathbf{A}\mathbf{A}^{\mathsf{T}} = \begin{bmatrix} 6 & -8 & 1 \\ -8 & 24 & 0 \\ 1 & 0 & 0.75 \end{bmatrix} = \mathbf{V} \operatorname{diag}(0.4, 3.3, 27.0) \mathbf{V}^{\mathsf{T}}$$

- Chyba proložení podprostorem s bází $\mathbf{v}_2, \mathbf{v}_3$ je $\lambda_1 = 0.4$
- Relativní chyba proložení $\frac{\lambda_1}{\lambda_1 + \lambda_2 + \lambda_3} pprox 0.1$

Příklad – iris (1)

Matice $\mathbf{A} \in \mathbb{R}^{4 \times 150}$ má v každém z n=150 sloupců měření m=4 proměnných, od nichž jsme odečetli $\overline{\mathbf{a}}$. Volíme dimenzi k=2.

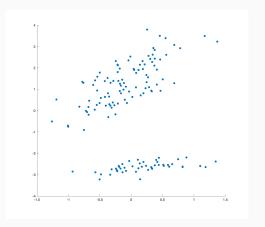
Řešení

- $\mathbf{A}\mathbf{A}^{\mathsf{T}} = \mathbf{V}\mathbf{\Lambda}\mathbf{V}^{\mathsf{T}}$, kde $\mathbf{\Lambda} = \text{diag} (3.53, 11.70, 36.10, 629.50)$
- Hledaný podprostor má bázi $\mathbf{Y} = \begin{bmatrix} \mathbf{v}_3 & \mathbf{v}_4 \end{bmatrix} \in \mathbb{R}^{4 \times 2}$
- Chyba je $\lambda_1 + \lambda_2$
- Relativní chyba proložení je

$$\frac{\lambda_1 + \lambda_2}{\lambda_1 + \lambda_2 + \lambda_3 + \lambda_4} \approx 0.02$$

Příklad – iris (2)

- Chceme vizualizovat první dvě hlavní komponenty
- ullet Zobrazíme si souřadnice promítnutých bodů v \mathbb{R}^2
- Nalezneme je ve sloupcích matice $\mathbf{Y}^{\mathsf{T}}\mathbf{A} \in \mathbb{R}^{2 \times 150}$



Shrnutí PCA

- Ortonormální báze nalezeného podprostoru je v $\mathbf{Y} \in \mathbb{R}^{m \times k}$
- Ortogonální projekce \mathbf{a}_i na ten podprostor je $\mathbf{b}_i = \mathbf{Y}\mathbf{Y}^\mathsf{T}\mathbf{a}_i$
- Vektor souřadnic bodu \mathbf{b}_i v ortonormální bázi \mathbf{Y} je $\mathbf{Y}^{\mathsf{T}}\mathbf{a}_i$
- Matice souřadnic těch bodů je $\mathbf{Y}^\mathsf{T} \mathbf{A} \in \mathbb{R}^{k \times n}$

Aplikace

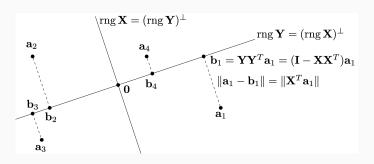
- 1. Komprese: **A** má mn prvků, **Y** a $\mathbf{Y}^{\mathsf{T}}\mathbf{A}$ mají (m+n)k prvků
- 2. Redukce dimenze: Body Y^TA jsou v menší dimenzi než A
- 3. Vizualizace: Pro $k \le 3$ si lze body $\mathbf{Y}^\mathsf{T} \mathbf{A}$ zobrazit
- 4. Rozpoznávání: Body $\mathbf{Y}^\mathsf{T}\mathbf{A}$ jsou vhodnější pro klasifikaci atp.

Nejbližší matice nižší hodnosti

Tato úloha je ekvivalentní úloze PCA:

Low rank approximation pro matici
$$\mathbf{A} = \begin{bmatrix} \mathbf{a}_1 \cdots \mathbf{a}_n \end{bmatrix}$$

$$\min \{ \|\mathbf{A} - \mathbf{B}\|^2 \mid \mathbf{B} \in \mathbb{R}^{m \times n}, \, \text{rank } \mathbf{B} \le k \}$$



Optimální řešení je $\mathbf{B} = \mathbf{Y}\mathbf{Y}^{\mathsf{T}}\mathbf{A}$.