

## SVD - разложение

Сингулярное разложение - декомпозиция вещ. матрицы с целью приведения к канонич. виду

Опр  $\sigma \in \mathbb{R}$   $\sigma \geq 0$  наз-ся сингул. числом матрицы  $M$ , если  $\exists u \in \mathbb{R}^m, v \in \mathbb{R}^n, \|u\|=1, \|v\|=1$   
 $Mv = \sigma u$  и  $M^T u = \sigma v$

Теорема  $\forall A \in \mathbb{R}^{m \times n}$   $\exists$  ортонорм. базисы

$\{e^k\}_{k=1}^n \subset \mathbb{R}^n, \{q^k\}_{k=1}^n \subset \mathbb{R}^m$  и сингул. числа

$\sigma_1 \geq \sigma_2 \geq \dots \geq \sigma_n$ , где  $\sigma$  - кан.  $\sigma$   $A e^k = \begin{cases} \sigma_k q^k & k \leq r \\ 0 & k > r \end{cases}$

Лемма:  $A^T A$  самосопр. и нестрого н.п.  $(A^T A) = A^T A$

$(A^T A x, x) = (Ax, Ax) \geq 0 \quad \forall x \in \mathbb{R}^n$

Поэтому суц. ортонорм. базис собств.

векторов  $\{e^k\}_{k=1}^n$  матрицы  $A^T A$ . Все еи собств.

числа  $\geq 0$ .  $A^T A e^k = \sigma_k^2 e^k; k=1, n$

Пусть  $\sigma_1 \geq \dots \geq \sigma_r > \sigma_{r+1} = \dots = \sigma_n = 0$

Пусть  $z^k = A e^k \quad \forall k=1, \dots, r$

$(z^p, z^q) = (A e^p, A e^q) = (A^T A e^p, e^q) = \sigma_p^2 (e^p, e^q)$



$$(z^p, z^q) = \begin{cases} 0 & p \neq q \\ G_p & p = q \end{cases}$$

Векторы  $q^k = G_k^{-1} \cdot e^k$ ,  $k=1 \dots r$  - ортонорм. сист. в  $\mathbb{R}^m$ .

Сингул. разложение  ~~$A = V U W$~~

$A = V U W$ , где  $V$  - матрица со столбцами  $\{q^k\}_{k=1}^m$ ,  $W = \{e^k\}_{k=1}^n$

$$U = \begin{bmatrix} G_1 & 0 & \dots & 0 & 0 \\ 0 & G_2 & \dots & 0 & 0 \\ 0 & \dots & G_r & \dots & 0 \\ \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & \dots & 0 & \dots & 0 \end{bmatrix}$$

Теор. след. Пусть  $A$  -  $m \times n$  матрица,秩  $r$  в себе через  $m \times n$  матрицу, растяжение. Компоненты сингул. разложения эти  $m \times n$  матрицы.

Метод главных компонент,  
и числовые признаки  $f_j(x)$ ,  $j=1 \dots n$   
 $x_i = (f_1(x_i), \dots, f_n(x_i))$   $i=1 \dots l$ .



Значит расем матрицу  $\begin{pmatrix} f_1(x_1) & \dots & f_n(x_1) \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ f_1(x_\ell) & \dots & f_n(x_\ell) \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} z_1 \\ \vdots \\ z_\ell \end{pmatrix}$

$z_i = (g_1(x_i) \dots g_m(x_i))$  при описании в  $Z = \mathbb{R}^m_{+}$

$$G_{\ell \times m} = \begin{pmatrix} g_1(x_1) & \dots & g_m(x_1) \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ g_1(x_\ell) & \dots & g_m(x_\ell) \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} z_1 \\ \vdots \\ z_\ell \end{pmatrix}$$

$$U: \mathbb{R}^n = \mathbb{R}^m U^T$$

$$\Delta^2(G; U) = \sum_{i=1}^{\ell} \|\hat{x}_i - x_i\|^2 = \sum_{i=1}^{\ell} \|z_i U^T - x_i\|^2 = \|GU^T - F\|^2 \rightarrow \min(G; U)$$

Пусть rank  $G = \text{rank } U = m$

Лемма Если  $m \leq \text{rank } F$ , то  $\min \Delta^2(G; U)$

достигается, когда столбцы  $U$ -собств. векторы  $F^T F$  соответ. макс. собств. знач. При этом  $G = FU$ ,  $U$  и  $G$  ортонорм.

Док-во. Кратчайш. минимизация:

$$\left\{ \begin{array}{l} \frac{\partial \Delta^2}{\partial G} = (GU^T - F)U > 0 \\ \frac{\partial \Delta^2}{\partial U} = G^T(GU^T - F) = 0 \end{array} \right.$$

$$\left\{ \begin{array}{l} \frac{\partial \Delta^2}{\partial U} = G^T(GU^T - F) = 0 \\ \text{т.к. } |G| \neq 0, F \neq 0 \end{array} \right.$$

$$\left\{ \begin{array}{l} G = FU(U^T U)^{-1} \\ U = F^T G(G^T G)^{-1} \end{array} \right.$$

Пусть  $U^T U$  и  $G^T G$  квадр. (возьмем  
преобр.  $R: G U^T = (G R)(R^{-1} U^T)$   
 $G^T G = \Omega \quad U^T U = \Sigma_m$

Потому  $\begin{cases} G = F U \\ U \Omega = F^T G \end{cases} \Rightarrow U \Omega = F^T F U$

Столбцы  $U$ -собств. векторы  $F^T F$ , где  $\lambda_i$

$\lambda_1, \dots, \lambda_m$  - собств. знач.  $\Delta^2(G, U) = \|F - G U^T\|^2 =$   
 $= \sum_{j=1}^n \lambda_j - \sum_{j=1}^m \lambda_j = \sum_{j=m+1}^n \lambda_j$

Минимум  $\Delta^2$  достигается когда  $\lambda_1, \dots, \lambda_m$  наиб.  
из  $n$  собств. знач.

$u_1, \dots, u_m$  - главные компоненты

Теор. смысл:

Метод аппроксимирует  $n$ -размерное  
облако наблюдений до  $n$ -мерного эллипсоида,  
полуоси кот. будут явл-ся главными комп.