



BUDAPESTI MŰSZAKI
MATEMATIKA
ÉS GAZDASÁGTUDOMÁNYI
INTÉZET
EGYETEM



Bevezetés az algebraba 2

BMETE91AM37



Szinguláris érték, SVD

H607 - 2018-04-16



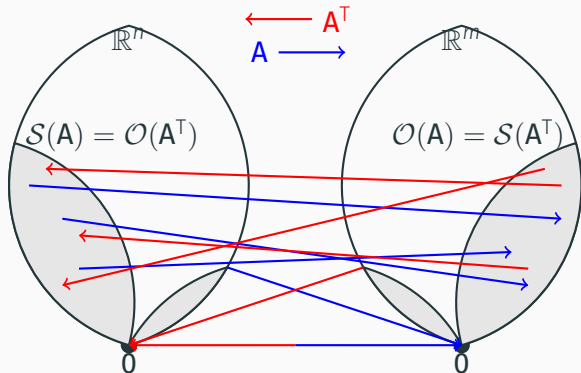
Wetttl Ferenc

ALGEBRA TANSZÉK

SVD

Keressünk két ONB-t

- K Hogyan válasszunk bázist, ha a mátrix téglalap alakú? Mit tehetünk még, ha a mátrix nem diagonalizálható?
- m A $\mathcal{V} \rightarrow \mathcal{V}$ lineáris transzformációk ortogonális diagonalizálását fogjuk általánosítani $\mathcal{V}_1 \rightarrow \mathcal{V}_2$ lineáris leképezésekre.



- m Az **ortogonális diagonalizációt** igyekszünk megvalósítani a kitüntetett alterek ONB-aival, azzal az „apró” módosítással, hogy a sortér bázisának minden vektora az oszloptér bázisának pozitív konstansszorosába menjen (a nulltérbeli bázisvektorok a $\mathbf{0}$ -ba).
- m Az $\mathbf{A} \in \mathbb{R}^{m \times n}$ mátrixhoz olyan $\{\mathbf{v}_1, \mathbf{v}_2, \dots, \mathbf{v}_n\} \subset \mathbb{R}^n$ és $\{\mathbf{u}_1, \mathbf{u}_2, \dots, \mathbf{u}_m\} \subset \mathbb{R}^m$ ONB-okat keresünk, melyekben \mathbf{A} mátrixa diagonális.
- m $\mathbf{A}\mathbf{v}_i = \sigma_i \mathbf{u}_i$, ahol $1 \leq i \leq \min(m, n)$
- Á Ha az \mathbb{R}^n -beli $\mathbf{x} \perp \mathbf{y}$ vektorok legalább egyike az $\mathbf{A}^T \mathbf{A}$ sajátvektora, akkor $\mathbf{A}\mathbf{x} \perp \mathbf{A}\mathbf{y}$
- B $\mathbf{x} \cdot \mathbf{y} = 0, \mathbf{A}^T \mathbf{A}\mathbf{y} = \lambda \mathbf{y} \rightsquigarrow$
 $\mathbf{A}\mathbf{x} \cdot \mathbf{A}\mathbf{y} = (\mathbf{A}\mathbf{x})^T \mathbf{A}\mathbf{y} = \mathbf{x}^T \mathbf{A}^T \mathbf{A}\mathbf{y} = \mathbf{x} \cdot (\lambda \mathbf{y}) = \lambda(\mathbf{x} \cdot \mathbf{y}) = 0$
Komplexben $\mathbf{A}^H \mathbf{A}$ -val!

Szinguláris érték, szinguláris vektor

- $A: \mathbf{x} \mapsto \mathbf{Ax}$ leképezés kölcsönösen egyértelmű a sortér és az oszloptér között (komplex függvény esetén $\mathcal{O}(\mathbf{A}^H)$ és $\mathcal{O}(\mathbf{A})$ között).
 - $\mathbf{A}^T\mathbf{A}$ szimmetrikus és pozitív szemidefinit \rightsquigarrow ortogonálisan diagonalizálható és a sajátértékei nem negatívak
 - sajátvektorokból ONB, a pozitív sajátértékekhez tartozók kifeszítik a sorteret ($\mathcal{N}(\mathbf{A}^T\mathbf{A}) = \mathcal{N}(\mathbf{A})$ merőlegesét)
 - $\{\mathbf{v}_1, \dots, \mathbf{v}_r\}$ a sortér ONB-a $\rightsquigarrow \mathbf{Av}_i$ OB az oszloptérben
 - $|\mathbf{Av}_i|^2 = \mathbf{v}_i^T \mathbf{A}^T \mathbf{A} \mathbf{v}_i = \lambda_i |\mathbf{v}_i|^2 = \lambda_i$, $\sigma_i = \sqrt{\lambda_i}$, $\mathbf{u}_i = \frac{\mathbf{Av}_i}{\sigma_i} \rightsquigarrow \{\mathbf{u}_1, \dots, \mathbf{u}_r\}$ ONB
- D Az r rangú $\mathbf{A} \in \mathbf{R}^{m \times n}$ mátrix **szinguláris értékeinek** nevezzük az $\mathbf{A}^T\mathbf{A}$ pozitív sajátértékeinek négyzetgyökeit ($\sigma_1 \geq \sigma_2 \geq \dots \geq \sigma_r > 0$). Az $\mathbf{A}^T\mathbf{A}$ mátrix valamely σ^2 sajátértékéhez tartozó egységnyi \mathbf{v} sajátvektorát az \mathbf{A} **jobb szinguláris vektorának**, az $\mathbf{u} = \frac{1}{\sigma}\mathbf{Av}$ egységvektort pedig a \mathbf{v} -hez tartozó **bal szinguláris vektorának** nevezzük.

- $|\mathbf{u}_i| = 1$ ($i = 1, 2, \dots, r$) $\rightsquigarrow |\mathbf{A}\mathbf{v}_i| = \sigma_i$
- úgy is definiálható, hogy ha $k = \min(m, n)$, akkor a szinguláris értékek száma k , és értékük nem negatív, így
 $\sigma_{r+1} = \sigma_{r+2} = \dots = \sigma_k = 0$.
- Ha σ t -szeres multiplicitású szinguláris értéke \mathbf{A} -nak, akkor σ^2 az $\mathbf{A}^T\mathbf{A}$ -nak t -szeres algebrai (és t -szeres geometriai) multiplicitású sajátértéke, így a σ -hoz tartozó jobb szinguláris vektorok a sortérben, a hozzá tartozó bal szinguláris vektorok pedig az oszloptérben t -dimenziós alteret feszítenek ki.
- Ha $\mathbf{A}\mathbf{v} = \sigma\mathbf{u}$, akkor $\mathbf{A}^T\mathbf{u} = \frac{1}{\sigma}\mathbf{A}^T\mathbf{A}\mathbf{v} = \frac{1}{\sigma}\sigma^2\mathbf{v} = \sigma\mathbf{v}$, tehát az

$$\mathbf{A}\mathbf{v} = \sigma\mathbf{u}, \quad \mathbf{A}^T\mathbf{u} = \sigma\mathbf{v} \quad (1)$$

összefüggések párba állítják a jobb és bal szinguláris vektorokat.

- Ha $\mathbf{A} \in \mathbb{C}^{m \times n}$, akkor a sortér helyett a sortér konjugáltjával, azaz az $\mathcal{O}(\mathbf{A}^H)$ altérrel, transzponálás helyett adjungálásal, tehát $\mathbf{A}^T\mathbf{A}$ helyett az $\mathbf{A}^H\mathbf{A}$ mátrixszal igazak maradnak a fentiek.

P Határozzuk meg

$$\mathbf{A} = \begin{bmatrix} -4/13 & 6 \\ 111/13 & -4 \end{bmatrix}$$

szinguláris értékeit, és keressünk megfelelő ONB-t a sor és oszloptérben.

M $\mathbf{A}^T \mathbf{A} = \begin{bmatrix} 73 & -36 \\ -36 & 52 \end{bmatrix}$, $\rightsquigarrow \chi(x) = x^2 - 125x + 2500 \rightsquigarrow \lambda_1 = 100$,
 $\lambda_2 = 25 \rightsquigarrow \sigma_1 = 10, \sigma_2 = 5$.

$\mathbf{A}^T \mathbf{A}$ sajátpárjai: $(100, (4/5, -3/5))$, $(25, (3/5, 4/5))$.

jobb szinguláris vektorok: $\mathbf{v}_1 = (4/5, -3/5)$, $\mathbf{v}_2 = (3/5, 4/5)$

$$\begin{bmatrix} -4/13 & 6 \\ 111/13 & -4 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 4/5 \\ -3/5 \end{bmatrix} = 10 \begin{bmatrix} -5/13 \\ 12/13 \end{bmatrix}, \quad \begin{bmatrix} -4/13 & 6 \\ 111/13 & -4 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 3/5 \\ 4/5 \end{bmatrix} = 5 \begin{bmatrix} 12/13 \\ 5/13 \end{bmatrix},$$

$\rightsquigarrow \mathbf{u}_1 = (-5/13, 12/13)$ és $\mathbf{u}_2 = (12/13, 5/13)$ a hozzájuk tartozó bal szinguláris vektorok.

Redukált szinguláris felbontás és annak diadikus alakja

- $\Sigma_1 = \text{diag}(\sigma_1, \dots, \sigma_r)$ $\mathbf{U}_1 = [\mathbf{u}_1 | \dots | \mathbf{u}_r]$, $\mathbf{V}_1 = [\mathbf{v}_1 | \dots | \mathbf{v}_r]$
 $\mathbf{A}\mathbf{v}_j = \sigma_j \mathbf{u}_j \rightsquigarrow \mathbf{A}\mathbf{V}_1 = \mathbf{U}_1 \Sigma_1$, azaz

$$\mathbf{A} \begin{bmatrix} \mathbf{v}_1 & \mathbf{v}_2 & \dots & \mathbf{v}_r \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \mathbf{u}_1 & \mathbf{u}_2 & \dots & \mathbf{u}_r \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \sigma_1 & 0 & \dots & 0 \\ 0 & \sigma_2 & \dots & 0 \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & 0 & \dots & \sigma_r \end{bmatrix}$$

$\rightsquigarrow \mathbf{A} = \mathbf{U}_1 \Sigma_1 \mathbf{V}_1^T$ (mert \mathbf{V}_1 oszlopvektorai $\mathcal{S}(\mathbf{A})$ ONB-a, így $\mathbf{A}\mathbf{V}_1\mathbf{V}_1^T = \mathbf{A}$)

D **Redukált szinguláris felbontás:** $\mathbf{A} = \mathbf{U}_1 \Sigma_1 \mathbf{V}_1^T$ ($\mathbf{A} = \mathbf{U}_1 \Sigma_1 \mathbf{V}_1^H$), ahol \mathbf{V}_1 , \mathbf{U}_1 szemiortogonális („szemiunitér”), Σ_1 négyzetes diagonális pozitív főátlóval

D **Szinguláris felbontás diadikus alakja:**

$$\mathbf{A} = \sigma_1 \mathbf{u}_1 \mathbf{v}_1^T + \sigma_2 \mathbf{u}_2 \mathbf{v}_2^T + \dots + \sigma_r \mathbf{u}_r \mathbf{v}_r^T$$

Szinguláris felbontás, SVD

- Egészítsük ki \mathbf{V}_1 -et ortogonális \mathbf{V} mátrixszá: $n > r$ esetén
 $\mathbf{V}_2 = [\mathbf{v}_{r+1} \ \dots \ \mathbf{v}_n]$, $\mathbf{V} = [\mathbf{V}_1|\mathbf{V}_2]$
 \mathbf{V}_2 oszlopvektorai kifeszítik a nullteret $\rightsquigarrow r < i \leq n$ esetén $\mathbf{A}\mathbf{v}_i = \mathbf{0}$
 $\rightsquigarrow \mathbf{A}\mathbf{V} = [\mathbf{U}_1\Sigma_1|\mathbf{0}]$
 - Egészítsük ki \mathbf{U}_1 -et ortogonális \mathbf{U} mátrixszá: $m > r$ esetén
 $\mathbf{U}_2 = [\mathbf{u}_{r+1} \ \dots \ \mathbf{u}_m]$, $\mathbf{U} = [\mathbf{U}_1|\mathbf{U}_2]$
 - Egészítsük ki Σ_1 -et $m \times n$ -es mátrixszá: $\Sigma = \begin{bmatrix} \Sigma_1 & \mathbf{0} \\ \mathbf{0} & \mathbf{0} \end{bmatrix}$
 $\rightsquigarrow \mathbf{A}\mathbf{V} = \mathbf{U}\Sigma$, ugyanis $\mathbf{A}\mathbf{V} = \mathbf{A}[\mathbf{V}_1|\mathbf{V}_2] = [\mathbf{U}_1\Sigma_1|\mathbf{0}] = [\mathbf{U}_1|\mathbf{U}_2]\begin{bmatrix} \Sigma_1 & \mathbf{0} \\ \mathbf{0} & \mathbf{0} \end{bmatrix} = \mathbf{U}\Sigma$
 $\rightsquigarrow \mathbf{A} = \mathbf{U}\Sigma\mathbf{V}^T$
- D Szinguláris felbontás:** $\mathbf{A} = \mathbf{U}\Sigma\mathbf{V}^T$ (komplexben $\mathbf{A} = \mathbf{U}\Sigma\mathbf{V}^H$), ahol \mathbf{V} és \mathbf{U} ortogonális (unitér), Σ valós diagonális (monoton csökkenő nemnegatív diagonális elemekkel)

Létezés és egyértelműség

- T** Minden $\mathbf{A} \in \mathbb{R}^{m \times n}$ ($\in \mathbb{C}^{m \times n}$) mátrixnak létezik szinguláris és redukált szinguláris felbontása, melyben a szinguláris értékek monoton csökkenő sorozata egyértelmű.
- m** Maga a felbontás nem egyértelmű!
- m** A mátrixok méreteit is kiírva $\mathbf{A}_{m \times n} = \mathbf{U}_{m \times m} \Sigma_{m \times n} \mathbf{V}_{n \times n}^T$
- B** $\mathbf{A}^T \mathbf{A} \in \mathbb{R}^{n \times n}$ szimmetrikus ($\mathbf{A}^H \mathbf{A}$ önadjungált), pozitív szemidefinit
- ↪ ortog/unitéren diag-ható és a diag. elemek ≥ 0 valósok
- ↪ sajátvektorokból \rightarrow ONB $\rightarrow \mathbf{V}$ ortogonális/unitér.
- ($\mathbf{A}\mathbf{V}$ nemnulla oszlopvektorai) \cup ($\mathcal{N}(\mathbf{A}^T)$ egy ONB-a) $\rightarrow \mathbf{U}$
- ↪ $\exists \mathbf{A} = \mathbf{U}\Sigma\mathbf{V}^T$ ($\mathbf{A} = \mathbf{U}\Sigma\mathbf{V}^H$), Σ -ben a sajátértékek négyzetgyökei.
- ha $\mathbf{A} = \mathbf{U}\Sigma\mathbf{V}^T$ egy felbontás, akkor

$$\mathbf{A}^T \mathbf{A} = (\mathbf{U}\Sigma\mathbf{V}^T)^T \mathbf{U}\Sigma\mathbf{V}^T = \mathbf{V}\Sigma^T \mathbf{U}^T \mathbf{U}\Sigma\mathbf{V}^T = \mathbf{V}(\Sigma^T \Sigma)\mathbf{V}^T,$$

- ↪ $\Sigma^H \Sigma = \Sigma^T \Sigma = \text{diag}(\sigma_1^2, \sigma_2^2, \dots, \sigma_r^2, 0, \dots, 0)$ és a sajátértékek egyértelműek, így a szinguláris értékek is.

P Számítsuk ki az

$$A = \begin{bmatrix} 0 & -2 & 2 \\ -2 & 3 & -2 \\ 4 & -2 & 0 \end{bmatrix}$$

mátrix szinguláris értékeit, és írjuk fel szinguláris felbontását!

$$M \quad A^T A = \begin{bmatrix} 20 & -14 & 4 \\ -14 & 17 & -10 \\ 4 & -10 & 8 \end{bmatrix}.$$

$\chi(x) = x^3 - 45x^2 + 324x$, gyökei 36, 9, 0 \rightsquigarrow a szing. ért.: 6, 3 (0)

- $A^T A$ egységnyi sajátvektorai:

$$\lambda_1 = 36$$

$$\mathbf{v}_1 = (2/3, -2/3, 1/3)$$

$$\lambda_2 = 9$$

$$\mathbf{v}_2 = (2/3, 1/3, -2/3)$$

$$\lambda_3 = 0$$

$$\mathbf{v}_3 = (1/3, 2/3, 2/3).$$

$$- \mathbf{A}\mathbf{v}_i = \sigma_i \mathbf{u}_i \rightsquigarrow \mathbf{u}_i = \mathbf{A}\mathbf{v}_i / \sigma_i \rightsquigarrow \mathbf{u}_1 = \frac{\mathbf{A}\mathbf{v}_1}{\sigma_1} = \frac{(2, -4, 4)}{6} = \left(\frac{1}{3}, -\frac{2}{3}, \frac{2}{3} \right)$$

$$\mathbf{u}_2 = \frac{\mathbf{A}\mathbf{v}_2}{\sigma_2} = \frac{(-2, 1, 2)}{3} = \left(-\frac{2}{3}, \frac{1}{3}, \frac{2}{3} \right)$$

- \mathbf{u}_3 így nem számolható ($\mathbf{A}\mathbf{v}_3 = \mathbf{0}$), így az $\{\mathbf{u}_1, \mathbf{u}_2\}$ rendszert nekünk kell kiegészítenünk \mathbb{R}^3 bázisává.

- $\mathcal{O}(\mathbf{A})^\perp$ ONB-át keressük:

$$- \text{span}(\mathbf{u}_1, \mathbf{u}_2)^\perp: \begin{bmatrix} 1 & -2 & 2 \\ -2 & 1 & 2 \end{bmatrix} \rightarrow \begin{bmatrix} 1 & 0 & -2 \\ 0 & 1 & -2 \end{bmatrix} \rightarrow \mathbf{u}_3 = \frac{1}{3} \begin{bmatrix} 2 \\ 2 \\ 1 \end{bmatrix}$$

$$- \mathcal{O}(\mathbf{A})^\perp: \begin{bmatrix} 0 & -2 & 4 \\ -2 & 3 & -2 \\ 2 & -2 & 0 \end{bmatrix} \rightarrow \begin{bmatrix} 1 & 0 & -2 \\ 0 & 1 & -2 \end{bmatrix} \rightarrow \mathbf{u}_3 = \frac{1}{3} \begin{bmatrix} 2 \\ 2 \\ 1 \end{bmatrix}$$

$$- \mathbf{u}_3 = \mathbf{u}_1 \times \mathbf{u}_2 = (-2/3, -2/3, -1/3).$$

$$\rightsquigarrow \mathbf{U} = \begin{bmatrix} 1/3 & -2/3 & 2/3 \\ -2/3 & 1/3 & 2/3 \\ 2/3 & 2/3 & 1/3 \end{bmatrix} \quad \mathbf{V} = \begin{bmatrix} 2/3 & 2/3 & 1/3 \\ -2/3 & 1/3 & 2/3 \\ 1/3 & -2/3 & 2/3 \end{bmatrix}$$

- Szinguláris felbontás:

$$\begin{bmatrix} 0 & -2 & 2 \\ -2 & 3 & -2 \\ 4 & -2 & 0 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1/3 & -2/3 & 2/3 \\ -2/3 & 1/3 & 2/3 \\ 2/3 & 2/3 & 1/3 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 6 & 0 & 0 \\ 0 & 3 & 0 \\ 0 & 0 & 0 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 2/3 & -2/3 & 1/3 \\ 2/3 & 1/3 & -2/3 \\ 1/3 & 2/3 & 2/3 \end{bmatrix}$$

- Redukált szinguláris felbontás:

$$\begin{bmatrix} 0 & -2 & 2 \\ -2 & 3 & -2 \\ 4 & -2 & 0 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1/3 & -2/3 \\ -2/3 & 1/3 \\ 2/3 & 2/3 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 6 & 0 \\ 0 & 3 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 2/3 & -2/3 & 1/3 \\ 2/3 & 1/3 & -2/3 \end{bmatrix}$$

- Szinguláris felbontás diadikus alakja:

$$\begin{bmatrix} 0 & -2 & 2 \\ -2 & 3 & -2 \\ 4 & -2 & 0 \end{bmatrix} = 6 \begin{bmatrix} \frac{1}{3} \\ -\frac{2}{3} \\ \frac{2}{3} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \frac{2}{3} & -\frac{2}{3} & \frac{1}{3} \end{bmatrix} + 3 \begin{bmatrix} -\frac{2}{3} \\ \frac{1}{3} \\ \frac{2}{3} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \frac{2}{3} & \frac{1}{3} & -\frac{2}{3} \end{bmatrix}$$

$$\left(= \begin{bmatrix} 4/3 & -4/3 & 2/3 \\ -8/3 & 8/3 & -4/3 \\ 8/3 & -8/3 & 4/3 \end{bmatrix} + \begin{bmatrix} -4/3 & -2/3 & 4/3 \\ 2/3 & 1/3 & -2/3 \\ 4/3 & 2/3 & -4/3 \end{bmatrix} \right)$$

P Számítsuk ki az $\mathbf{A} = \begin{bmatrix} 0 & 1 \\ 1 & 1 \\ 1 & 0 \end{bmatrix}$ szinguláris érték szerinti felbontását!

- $\mathbf{A}^T \mathbf{A} = \begin{bmatrix} 2 & 1 \\ 1 & 2 \end{bmatrix}$, karakterisztikus polinomja $\lambda^2 - 4\lambda + 3 = (\lambda - 3)(\lambda - 1)$
- \mathbf{A} szinguláris értékei $\sqrt{3}$ és 1. A hozzájuk tartozó egységnyi hosszú sajátvektorok $\mathbf{v}_1 = (1/\sqrt{2}, 1/\sqrt{2})$, $\mathbf{v}_2 = (-1/\sqrt{2}, 1/\sqrt{2})$. Így

$$\mathbf{V} = \begin{bmatrix} 1/\sqrt{2} & -1/\sqrt{2} \\ 1/\sqrt{2} & 1/\sqrt{2} \end{bmatrix}, \quad \Sigma = \begin{bmatrix} \sqrt{3} & 0 \\ 0 & 1 \\ 0 & 0 \end{bmatrix}.$$

- Az $\mathbf{u}_i = \mathbf{A}\mathbf{v}_i/\sigma_i$: $\mathbf{u}_1 = \frac{1}{\sqrt{6}}(1, 2, 1)$, $\mathbf{u}_2 = \frac{1}{\sqrt{2}}(1, 0, -1)$.
- ($\mathbf{u}_3 = \mathbf{u}_1 \times \mathbf{u}_2$ is megy) \mathbf{A}^T nullterének bázisát keressük:
 $\mathbf{A}^T \mathbf{x} = \begin{bmatrix} 0 & 1 & 1 \\ 1 & 1 & 0 \end{bmatrix} \mathbf{x} = \mathbf{0}$ megoldása: $\mathbf{u}_3 = \frac{1}{\sqrt{3}}(1, -1, 1)$
- Tehát a szinguláris felbontás

$$\begin{bmatrix} 1/\sqrt{6} & 1/\sqrt{2} & 1/\sqrt{3} \\ 2/\sqrt{6} & 0 & -1/\sqrt{3} \\ 1/\sqrt{6} & -1/\sqrt{2} & 1/\sqrt{3} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \sqrt{3} & 0 \\ 0 & 1 \\ 0 & 0 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1/\sqrt{2} & 1/\sqrt{2} \\ -1/\sqrt{2} & 1/\sqrt{2} \end{bmatrix}.$$

m A számolás kezdhető U meghatározásával is. $A^T A$ és AA^T nem zérus sajátértékei megegyeznek,

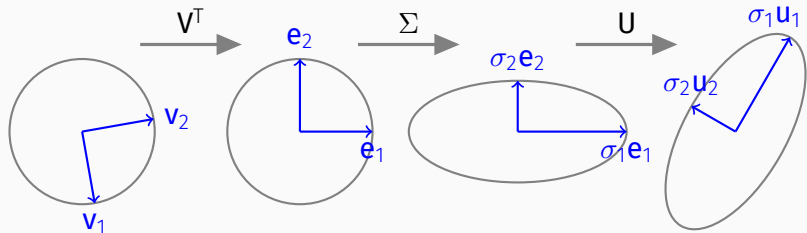
$$AA^T = U\Sigma V^T (U\Sigma V^T)^T = U\Sigma V^T V \Sigma^T U^T = U\Sigma \Sigma^T U^T.$$

$$A^T u_j = \sigma_j v_j, \text{ azaz } v_j = \frac{A^T u_j}{\sigma_j}.$$

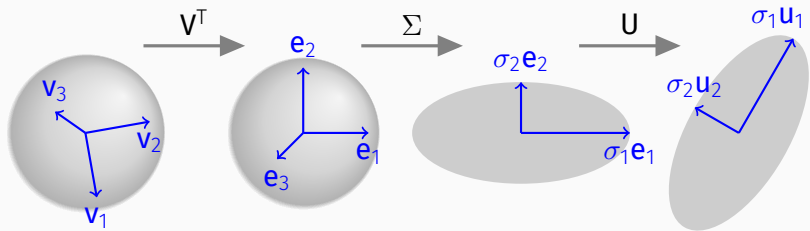
- érdemes AA^T -t használni, ha $m < n$, mert ekkor csak m -dimenziós vektorokkal kell számolni.

Szinguláris felbontás geometriai interpretációja

- $\mathbb{L} \mathbf{A} = \mathbf{U}\mathbf{\Sigma}\mathbf{V}^T$ 2×2 -es 2 -rangú



- $\mathbb{L} \mathbf{A} = \mathbf{U}\mathbf{\Sigma}\mathbf{V}^T$ 2×3 -as 2 -rangú



Egységgömb képe

- T** $A \in \mathbb{R}^{m \times n}$ r -rangú, az $\mathbf{x} \mapsto A\mathbf{x}$ leképezés az $\mathbf{e}^T \mathbf{e} = 1$ egyenletet kielégítő pontokat az \mathbb{R}^m egy r -dimenziós altere
1. egy ellipszoidjának felületére képzi, ha $r = n$, és
 2. egy ellipszoidja által határolt tartományára képzi, ha $r < n$.
- B** A szinguláris felbontás diadikus alakja:

$$A = \sigma_1 \mathbf{u}_1 \mathbf{v}_1^T + \sigma_2 \mathbf{u}_2 \mathbf{v}_2^T + \cdots + \sigma_r \mathbf{u}_r \mathbf{v}_r^T.$$

$|\mathbf{e}| = 1 \rightsquigarrow |\mathbf{V}^T \mathbf{e}|^2 = (\mathbf{v}_1^T \mathbf{e})^2 + \cdots + (\mathbf{v}_n^T \mathbf{e})^2 = 1$, hisz \mathbf{V} ortogonális

$$\begin{aligned} A\mathbf{e} &= \sigma_1 \mathbf{u}_1 \mathbf{v}_1^T \mathbf{e} + \sigma_2 \mathbf{u}_2 \mathbf{v}_2^T \mathbf{e} + \cdots + \sigma_r \mathbf{u}_r \mathbf{v}_r^T \mathbf{e} \\ &= (\sigma_1 \mathbf{v}_1^T \mathbf{e}) \mathbf{u}_1 + (\sigma_2 \mathbf{v}_2^T \mathbf{e}) \mathbf{u}_2 + \cdots + (\sigma_r \mathbf{v}_r^T \mathbf{e}) \mathbf{u}_r \\ &= x_1 \mathbf{u}_1 + x_2 \mathbf{u}_2 + \cdots + x_r \mathbf{u}_r, \end{aligned}$$

ahol $x_i = \sigma_i \mathbf{v}_i^T \mathbf{e}$ ($i = 1, 2, \dots, r$).

- $\| \mathbf{x} = (x_1, x_2, \dots, x_r, 0, \dots, 0) \rightsquigarrow \mathbf{Ae} = \mathbf{Ux} \rightsquigarrow |\mathbf{Ae}| = |\mathbf{Ux}| = |\mathbf{x}|$

$$\begin{aligned} \left(\frac{x_1}{\sigma_1}\right)^2 + \left(\frac{x_2}{\sigma_2}\right)^2 + \dots + \left(\frac{x_r}{\sigma_r}\right)^2 &= (\mathbf{v}_1^T \mathbf{e})^2 + (\mathbf{v}_2^T \mathbf{e})^2 + \dots + (\mathbf{v}_r^T \mathbf{e})^2 \\ &\leq (\mathbf{v}_1^T \mathbf{e})^2 + (\mathbf{v}_2^T \mathbf{e})^2 + \dots + (\mathbf{v}_n^T \mathbf{e})^2 = 1. \end{aligned}$$

Eszerint az egyenlet

$$\begin{aligned} \left(\frac{x_1}{\sigma_1}\right)^2 + \left(\frac{x_2}{\sigma_2}\right)^2 + \dots + \left(\frac{x_r}{\sigma_r}\right)^2 &= 1, \quad \text{ha } r = n, \\ \left(\frac{x_1}{\sigma_1}\right)^2 + \left(\frac{x_2}{\sigma_2}\right)^2 + \dots + \left(\frac{x_r}{\sigma_r}\right)^2 &\leq 1, \quad \text{ha } r < n. \end{aligned}$$

Ha a mátrix rangja 1

P Határozzuk meg a következő mátrix teljes és redukált szinguláris felbontását!

$$\mathbf{A} = \begin{bmatrix} 1 & 1-i \\ 1+i & 2 \end{bmatrix}$$

M A mátrix első sorát $1+i$ -vel szorozva a második sort kapjuk, tehát

$$\mathcal{S}(\mathbf{A}) = \text{span}((1, 1-i)) \rightsquigarrow \mathcal{O}(\mathbf{A}^H) = \overline{\mathcal{S}(\mathbf{A})} = \text{span}((1, 1+i)) \rightsquigarrow$$

$$\mathbf{v}_1 = \frac{1}{\sqrt{3}}(1, 1+i) \rightsquigarrow \text{felhasználva az } \mathbf{A}\mathbf{v}_1 = \sigma_1\mathbf{u}_1 \text{ képletet } \sigma_1 = 3, \text{ ui.}$$

$$\begin{bmatrix} 1 & 1-i \\ 1+i & 2 \end{bmatrix} \frac{1}{\sqrt{3}} \begin{bmatrix} 1 \\ 1+i \end{bmatrix} = \frac{1}{\sqrt{3}} \begin{bmatrix} 3 \\ 3+3i \end{bmatrix} = 3 \left(\frac{1}{\sqrt{3}} \begin{bmatrix} 1 \\ 1+i \end{bmatrix} \right) = 3\mathbf{u}_1$$

- a merőleges egységvektorok: $\mathbf{v}_2 = \mathbf{u}_2 = \frac{1}{\sqrt{3}}(-1+i, 1)$.

$$\text{- SVD: } \mathbf{A} = \begin{bmatrix} \frac{1}{\sqrt{3}} \\ \frac{1+i}{\sqrt{3}} \end{bmatrix} 3 \begin{bmatrix} \frac{1}{\sqrt{3}} & \frac{1-i}{\sqrt{3}} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \frac{1}{\sqrt{3}} & \frac{-1+i}{\sqrt{3}} \\ \frac{1+i}{\sqrt{3}} & \frac{1}{\sqrt{3}} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 3 & 0 \\ 0 & 0 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \frac{1}{\sqrt{3}} & \frac{1-i}{\sqrt{3}} \\ -\frac{1-i}{\sqrt{3}} & \frac{1}{\sqrt{3}} \end{bmatrix}$$

Ha a mátrix normális

Á Ha a mátrix normális (szimmetrikus), az unitér (ortogonális) diagonalizálásából a szinguláris felbontás megkapható. Ha a mátrix pozitív szemidefinit, akkor van olyan sajátfelbontása, mely egyúttal szinguláris felbontás is!

P Határozzuk meg az $\mathbf{A} = \begin{bmatrix} 1 & 1-i \\ 1+i & 0 \end{bmatrix}$ szinguláris felbontását!

M \mathbf{A} sajátpárjai: $(2, \frac{1}{\sqrt{3}}(1-i, 1))$, $(-1, \frac{1}{\sqrt{6}}(1-i, -2)) \rightsquigarrow$ sajátfelbontás:

$$\begin{bmatrix} 1 & 1-i \\ 1+i & 0 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \frac{1-i}{\sqrt{3}} & \frac{1-i}{\sqrt{6}} \\ \frac{1}{\sqrt{3}} & \frac{-2}{\sqrt{6}} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 2 & 0 \\ 0 & -1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \frac{1+i}{\sqrt{3}} & \frac{1}{\sqrt{3}} \\ \frac{1+i}{\sqrt{6}} & \frac{-2}{\sqrt{6}} \end{bmatrix}$$

- A negatív sajátértéket és egy hozzá tartozó sajátvektort -1 -gyel szorozva SVD-t kapunk:

$$\begin{bmatrix} 1 & 1-i \\ 1+i & 0 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \frac{1-i}{\sqrt{3}} & \frac{-1+i}{\sqrt{6}} \\ \frac{1}{\sqrt{3}} & \frac{2}{\sqrt{6}} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 2 & 0 \\ 0 & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \frac{1+i}{\sqrt{3}} & \frac{1}{\sqrt{3}} \\ \frac{1+i}{\sqrt{6}} & \frac{-2}{\sqrt{6}} \end{bmatrix}$$

SVD

Polárfelbontás, pszeudo inverz

- m** $re^{i\varphi}$: egy nemnegatív nyújtási tényező (r) és egy egységnyi abszolút értékű komplex szám ($e^{i\varphi}$, ami a komplex síkon φ -vel való forgatás) szorzata.
- D** **Polárfelbontáson** egy négyzetes mátrixnak egy pozitív szemidefinit és egy ortogonális mátrix szorzatára való felbontását értjük.
- T** Bármely komplex (valós) négyzetes **A** mátrix előáll

$$\mathbf{A} = \mathbf{P}\mathbf{Q}$$

alakban, ahol **P** pozitív szemidefinit önadjungált (szimmetrikus) mátrix, **Q** pedig unitér (ortogonális). Ha **A** invertálható, akkor **P** pozitív definit, és a felbontás egyértelmű.

B $\mathbf{A} = \mathbf{U}\Sigma\mathbf{V}^H = \mathbf{U}\Sigma\mathbf{U}^H\mathbf{U}\mathbf{V}^H = (\mathbf{U}\Sigma\mathbf{U}^H)(\mathbf{U}\mathbf{V}^H)$, ahonnan $\mathbf{P} = \mathbf{U}\Sigma\mathbf{U}^H$,
 $\mathbf{Q} = \mathbf{U}\mathbf{V}^H$.

- \mathbf{P} önadjungált, hisz $(\mathbf{U}\Sigma\mathbf{U}^H)^H = \mathbf{U}\Sigma^H\mathbf{U}^H = \mathbf{U}\Sigma\mathbf{U}^H$.
- \mathbf{A} \mathbf{P} pozitív szemidefinit, hisz hasonló a pozitív szemidefinit Σ mátrixhoz (ha \mathbf{A} invertálható, akkor Σ pozitív definit)
- \mathbf{Q} unitér (ortogonális), hisz két unitér (ortogonális) mátrix szorzata.
- \mathbf{A} \mathbf{P} egyértelmű (nem csak akkor, ha pozitív definit), ugyanis

$$\mathbf{A}\mathbf{A}^H = \mathbf{P}\mathbf{Q}\mathbf{Q}^H\mathbf{P}^H = \mathbf{P}\mathbf{P}^H = \mathbf{P}^2,$$

azaz $\mathbf{P} = \sqrt{\mathbf{A}\mathbf{A}^H}$, és pozitív szemidefinit önadjungált mátrix négyzetgyöke egyértelmű az önadjungált pozitív szemidefinit mátrixok körében.

- Ha \mathbf{P} pozitív definit, akkor invertálható, így $\mathbf{Q} = \mathbf{P}^{-1}\mathbf{A}$ is egyértelmű.

m Analógia a determinánsra is: $\det \mathbf{P} = r$, $\det \mathbf{Q} = e^{i\varphi}$ (hisz \mathbf{Q} unitér), $\det \mathbf{A} = re^{i\varphi}$.

m Fordított sorrend: azonos unitér (ortogonális) mátrixszal:

$$\mathbf{A} = \mathbf{U}\Sigma\mathbf{V}^H = \mathbf{U}\mathbf{V}^H\mathbf{V}\Sigma\mathbf{V}^H = (\mathbf{U}\mathbf{V}^H)(\mathbf{V}\Sigma\mathbf{V}^H) = \mathbf{Q}\hat{\mathbf{P}},$$

m Valós polárfelbontás geometriai jelentése: minden mátrixleképezés két olyan leképezés kompozíciója, amelyekből az egyik forgatja vagy forgatva tükrözi a teret (\mathbf{Q}), a másik pedig egy ortonormált bázis tengelyei mentén nyújtja/összenyomja a teret minden tengelyirányban egy-egy nemnegatív tényezővel.

P Polárfelbontásait számítsuk ki

$$\mathbf{A} = \begin{bmatrix} 0 & -2 & 2 \\ -2 & 3 & -2 \\ 4 & -2 & 0 \end{bmatrix}$$

B $\mathbf{P} = \mathbf{U}\Sigma\mathbf{U}^T$, $\mathbf{Q} = \mathbf{U}\mathbf{V}^T$, $\hat{\mathbf{P}} = \mathbf{V}\Sigma\mathbf{V}^T$

$$\begin{aligned} \mathbf{A} = \mathbf{P}\mathbf{Q} &= \begin{bmatrix} 2 & -2 & 0 \\ -2 & 3 & -2 \\ 0 & -2 & 4 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} -4/9 & -8/9 & 1/9 \\ -4/9 & 1/9 & -8/9 \\ 7/9 & -4/9 & -4/9 \end{bmatrix} \\ &= \mathbf{Q}\hat{\mathbf{P}} = \begin{bmatrix} -4/9 & -8/9 & 1/9 \\ -4/9 & 1/9 & -8/9 \\ 7/9 & -4/9 & -4/9 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 4 & -2 & 0 \\ -2 & 3 & -2 \\ 0 & -2 & 2 \end{bmatrix}. \end{aligned}$$

E példában könnyen találunk egy másik polárfelbontást is:

$$\mathbf{A} = \begin{bmatrix} 2 & -2 & 0 \\ -2 & 3 & -2 \\ 0 & -2 & 4 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 0 & 0 & 1 \\ 0 & 1 & 0 \\ 1 & 0 & 0 \end{bmatrix}.$$

T \mathbf{A} valós mátrix és $\mathbf{A} = \mathbf{U}_1 \Sigma_1 \mathbf{V}_1^T = \mathbf{U} \Sigma \mathbf{V}^T$. Ekkor

$$\mathbf{A}^+ = \mathbf{V}_1 \Sigma_1^{-1} \mathbf{U}_1^T = \mathbf{V} \Sigma^+ \mathbf{U}^T.$$

B Az $\mathbf{A} = \mathbf{U}_1 (\Sigma_1 \mathbf{V}_1^T)$ felbontásban \mathbf{U}_1 teljes oszloprangú, $\Sigma_1 \mathbf{V}_1^T$ teljes sorrangú:

$$\begin{aligned} \mathbf{A}^+ &= (\Sigma_1 \mathbf{V}_1^T)^T \left(\Sigma_1 \mathbf{V}_1^T (\Sigma_1 \mathbf{V}_1^T)^T \right)^{-1} \left(\mathbf{U}_1^T \mathbf{U}_1 \right)^{-1} \mathbf{U}_1^T = \mathbf{V}_1 \Sigma_1 \Sigma_1^{-2} \mathbf{U}_1^T \\ &= \mathbf{V}_1 \Sigma_1^{-1} \mathbf{U}_1^T. \end{aligned}$$

Ebből következik a másik egyenlőség is, mivel

$$\mathbf{V} \Sigma^+ \mathbf{U}^T = \begin{bmatrix} \mathbf{V}_1 & \mathbf{V}_2 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \Sigma_1^{-1} & \mathbf{0} \\ \mathbf{0} & \mathbf{0} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \mathbf{U}_1^T \\ \mathbf{U}_2^T \end{bmatrix} = \mathbf{V}_1 \Sigma_1^{-1} \mathbf{U}_1^T.$$

- Komplex: $\mathbf{A} = \mathbf{U} \Sigma \mathbf{V}^H = \mathbf{U}_1 \Sigma_1 \mathbf{V}_1^H \rightsquigarrow \mathbf{A}^+ = \mathbf{V} \Sigma^+ \mathbf{U}^H = \mathbf{V}_1 \Sigma_1^{-1} \mathbf{U}_1^H$.

P Számítsuk ki a pszeudoinvertét!

$$\mathbf{A} = \begin{bmatrix} 0 & -2 & 2 \\ -2 & 3 & -2 \\ 4 & -2 & 0 \end{bmatrix}$$

M Az \mathbf{A} mátrix redukált szinguláris felbontása

$$\mathbf{A} = \frac{1}{3} \begin{bmatrix} 1 & -2 \\ -2 & 1 \\ 2 & 2 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 6 & 0 \\ 0 & 3 \end{bmatrix} \frac{1}{3} \begin{bmatrix} 2 & -2 & 1 \\ 2 & 1 & -2 \end{bmatrix},$$

amiből a pszeudoinvertet megadó $\mathbf{A}^+ = \mathbf{V}_1 \Sigma_1^{-1} \mathbf{U}_1^T$ képlettel

$$\mathbf{A}^+ = \frac{1}{3} \begin{bmatrix} 2 & 2 \\ -2 & 1 \\ 1 & -2 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \frac{1}{6} & 0 \\ 0 & \frac{1}{3} \end{bmatrix} \frac{1}{3} \begin{bmatrix} 1 & -2 & 2 \\ -2 & 1 & 2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} -\frac{1}{9} & 0 & \frac{2}{9} \\ -\frac{1}{9} & \frac{1}{9} & 0 \\ \frac{1}{6} & -\frac{1}{9} & -\frac{1}{9} \end{bmatrix}.$$

SVD

Alkalmazások

D Az $\mathbf{A} \in \mathbb{C}^{m \times n}$ mátrix Frobenius-normája

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

T Frobenius-norma ekvivalens alakjai

$$\|\mathbf{A}\|_F = \sqrt{\text{trace}(\mathbf{A}^H \mathbf{A})} = \sqrt{\sum_{i=1}^{r(\mathbf{A})} \sigma_i^2}. \quad (2)$$

B $\mathbf{A}^H \mathbf{A}$ átlójának j -edik eleme éppen $|\mathbf{A}_{*j}|^2$
nyom = sajátértékek összege,
az $\mathbf{A}^H \mathbf{A}$ sajátértékei = \mathbf{A} szinguláris értékeinek négyzetei

Kis rangú approximáció tétele – Eckart–Young-tétel

T \mathbf{A} r -rangú $\mathbf{A}_k = \sum_{i=1}^k \sigma_i \mathbf{u}_i \mathbf{v}_i^T$. Ekkor \mathbf{A}_k az \mathbf{A} mátrix legjobb legfölbbebb k -rangú közelítése, azaz

$$\min_{r(\mathbf{B}) \leq k} \|\mathbf{A} - \mathbf{B}\|_F = \|\mathbf{A} - \mathbf{A}_k\|_F = \sqrt{\sum_{i=k+1}^r \sigma_i^2}.$$

B (később)

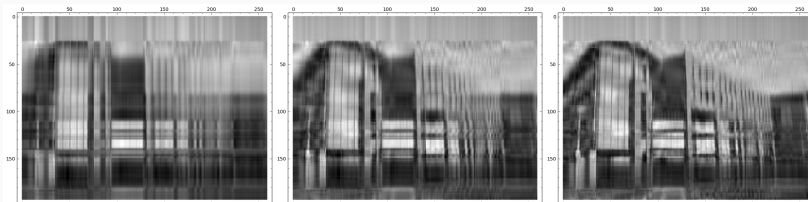
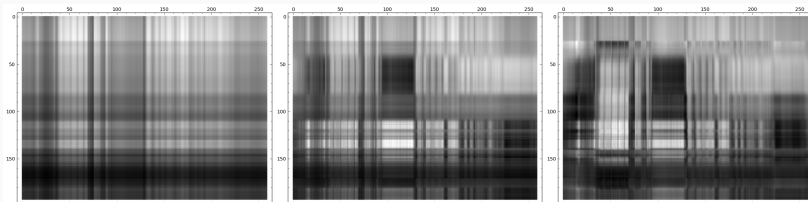
P Melyik 1-rangú mátrix van Frobenius-normában a legközelebb a $\mathbf{A} = \begin{bmatrix} 2 & 1 \\ 1 & 2 \end{bmatrix}$ mátrixhoz?

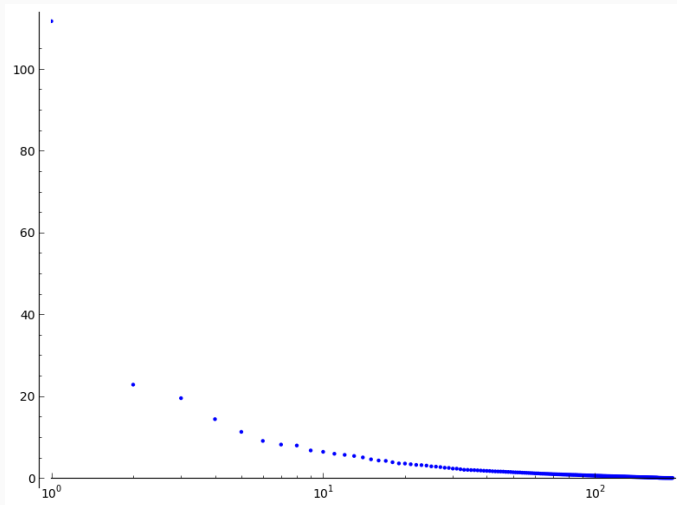
M \mathbf{A} szimmetrikus, pozitív definit \rightsquigarrow szinguláris felbontása = sajátfelbontásával. Sajátpárok $(3, (1, 1)), (1, (1, -1)) \rightsquigarrow$ a

szinguláris felbontás: $\mathbf{A} = \begin{bmatrix} \frac{1}{\sqrt{2}} & \frac{1}{\sqrt{2}} \\ \frac{1}{\sqrt{2}} & -\frac{1}{\sqrt{2}} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 3 & 0 \\ 0 & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \frac{1}{\sqrt{2}} & \frac{1}{\sqrt{2}} \\ \frac{1}{\sqrt{2}} & -\frac{1}{\sqrt{2}} \end{bmatrix} \rightsquigarrow$

1-rangú közelítés $\begin{bmatrix} \frac{1}{\sqrt{2}} \\ \frac{1}{\sqrt{2}} \end{bmatrix} [3] \begin{bmatrix} \frac{1}{\sqrt{2}} & \frac{1}{\sqrt{2}} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \frac{3}{2} & \frac{3}{2} \\ \frac{3}{2} & \frac{3}{2} \end{bmatrix}$

1, 2, 3, 4, 8, 12, 40, 97, 194.





A latent semantic indexing (LSI) vagy latent semantic analysis (LSA)

Ö Az egy dokumentumban szereplő szavakat összekapcsolja a dokumentum tartalma, e kapcsolatokat – a szavak mögött lévő tartalmat – az SVD kiemeli, mint lényeges információt.

A sorai a szavakat, oszlopai a dokumentumokat reprezentálják.

t_{ij} az i -edik szó gyakorisága a j -edik dokumentumban és T_i a teljes szöveggyűjteményben

$$a_{ij} = \left(1 + \sum_{k=1}^n \frac{\frac{t_{ik}}{T_i} \log \frac{t_{ik}}{T_i}}{\log n} \right) \log(1 + t_{ij}).$$

az első tényező egy csak az i -edik szónak az egész gyűjteményhez való kapcsolatától függő globális súly, a második csak a lokális érték függvénye.

$\mathbf{A} = \mathbf{U}\mathbf{\Sigma}\mathbf{V}^T$ és közelítése $\mathbf{A}_k = \mathbf{U}_k\mathbf{\Sigma}_k\mathbf{V}_k^T$

\mathbf{U}_k , ill. \mathbf{V}_k oszlopainak vektorterében a szavak, ill. dokumentumok kapcsolatát a hozzájuk tartozó vektorok helyzete jellemzi.