

3. Singular Value Decomposition



- Ma trận $U \in M_m(\mathbb{R})$ trực giao (*orthogonal matrix*)

$$U \cdot U^T = U^T \cdot U = I$$

- Singular Value Decomposition

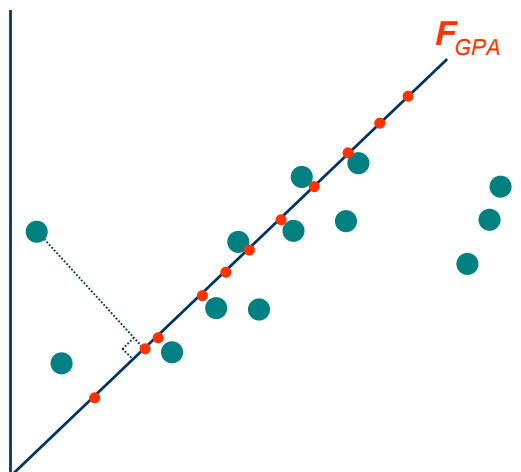
$$A = U \cdot S \cdot V^T$$

- $U \in M_m(\mathbb{R})$: trực giao (chuẩn); các cột: *left-singular vectors*
- $S \in M_{m,n}(\mathbb{R})$: đường chéo, hệ số không âm *singular values* $\sqrt{\lambda_i}$, sắp xếp giảm dần
- $V \in M_n(\mathbb{R})$: trực giao (chuẩn); các cột: *right-singular vectors*

3. Singular Value Decomposition (tt.)



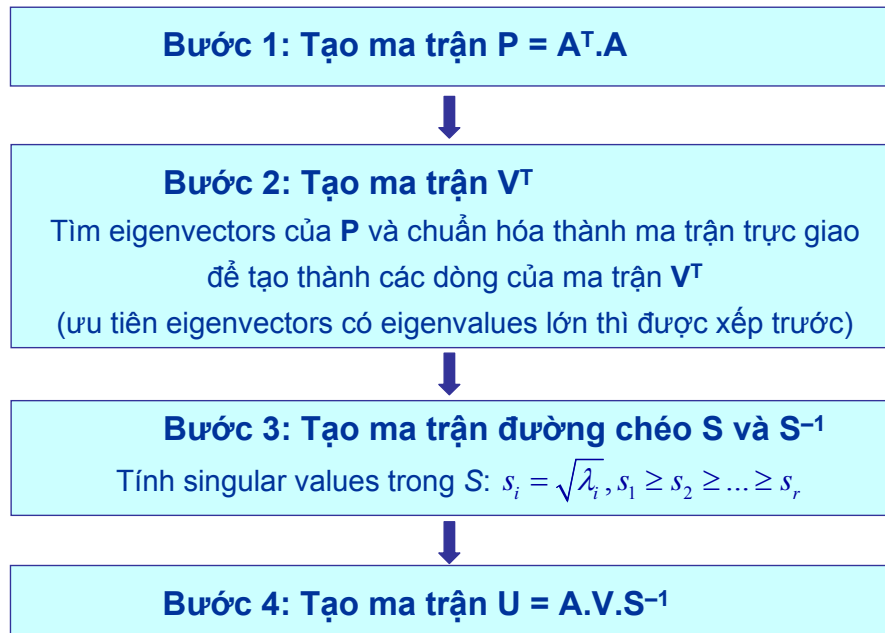
- Tìm không gian đặc trưng mới F' tạo phân hoạch trên items tốt hơn không gian đặc trưng ban đầu F



3. Singular Value Decomposition (tt.)



□ Các bước thực hiện



3. Singular Value Decomposition (tt.)



Bước 1: Tạo ma trận $P = A^T.A$

$$A = \begin{pmatrix} 3 & 1 & 1 \\ -1 & 3 & 1 \end{pmatrix} \quad P = A^T.A = \begin{pmatrix} 10 & 0 & 2 \\ 0 & 10 & 4 \\ 2 & 4 & 2 \end{pmatrix}$$

Bước 2: Tạo V^T

a. Tìm eigenvalues, eigenvectors của P

$$P.\vec{x} = \lambda.\vec{x} \Rightarrow \begin{vmatrix} 10-\lambda & 0 & 2 \\ 0 & 10-\lambda & 4 \\ 2 & 4 & 2-\lambda \end{vmatrix} = \lambda(\lambda-10)(\lambda-12) = 0$$
$$\Rightarrow \begin{cases} \lambda = 10 \\ \lambda = 12 \end{cases}$$

3. Singular Value Decomposition (tt.)



b. Chuẩn hóa thành ma trận trực giao (trực chuẩn)

- Với $\lambda_2 = 12$

$$\begin{pmatrix} -2 & 0 & 2 \\ 0 & -2 & 4 \\ 2 & 4 & -10 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix} \Rightarrow x_1 = x_3 = 1 \quad x_2 = 2 \Rightarrow \|(x_1, x_2, x_3)\| = \sqrt{6}$$

$$\Rightarrow \vec{v}_1 = \left(\frac{1}{\sqrt{6}}, \frac{2}{\sqrt{6}}, \frac{1}{\sqrt{6}} \right)$$

- Với $\lambda_2 = 10$

$$\begin{pmatrix} 0 & 0 & 2 \\ 0 & 0 & 4 \\ 2 & 4 & -8 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix} \Rightarrow x_3 = 0 \quad x_1 = -2 = -2x_2 \Rightarrow \|(x_1, x_2, x_3)\| = \sqrt{5}$$

$$\Rightarrow \vec{v}_2 = \left(\frac{-2}{\sqrt{5}}, \frac{1}{\sqrt{5}}, 0 \right) \Rightarrow V^T = \begin{pmatrix} \frac{1}{\sqrt{6}} & \frac{2}{\sqrt{6}} & \frac{1}{\sqrt{6}} \\ \frac{-2}{\sqrt{5}} & \frac{1}{\sqrt{5}} & 0 \end{pmatrix}$$

3. Singular Value Decomposition (tt.)



Bước 3: Tạo ma trận đường chéo S và S^{-1}

$$S = \begin{pmatrix} \sqrt{12} & 0 \\ 0 & \sqrt{10} \end{pmatrix} \quad S^{-1} = \begin{pmatrix} \frac{1}{\sqrt{12}} & 0 \\ 0 & \frac{1}{\sqrt{10}} \end{pmatrix}$$

Bước 4: Tạo ma trận $U = A.V.S^{-1}$

$$U = \begin{pmatrix} 3 & 1 & 1 \\ -1 & 3 & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} \frac{1}{\sqrt{6}} & \frac{-2}{\sqrt{5}} \\ \frac{2}{\sqrt{6}} & \frac{1}{\sqrt{5}} \\ \frac{1}{\sqrt{6}} & 0 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} \frac{1}{\sqrt{12}} & 0 \\ 0 & \frac{1}{\sqrt{10}} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \frac{1}{\sqrt{2}} & \frac{-1}{\sqrt{2}} \\ \frac{1}{\sqrt{2}} & \frac{1}{\sqrt{2}} \end{pmatrix}$$

$$U.S.V^T = \begin{pmatrix} \frac{1}{\sqrt{2}} & \frac{-1}{\sqrt{2}} \\ \frac{1}{\sqrt{2}} & \frac{1}{\sqrt{2}} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} \sqrt{12} & 0 \\ 0 & \sqrt{10} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} \frac{1}{\sqrt{6}} & \frac{2}{\sqrt{6}} & \frac{1}{\sqrt{6}} \\ \frac{-2}{\sqrt{5}} & \frac{1}{\sqrt{5}} & 0 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 3 & 1 & 1 \\ -1 & 3 & 1 \end{pmatrix}$$

3. Singular Value Decomposition (tt.)



□ Giả sử $A \in M_{m,n}(\mathbb{R})$, với $(m < n)$

$P = A^T \cdot A \in M_n(\mathbb{R}) \Rightarrow$ tính định thức cấp n để tìm λ : $|P - \lambda \cdot I_n| = 0$

Xét $B = A^T \in M_{n,m}(\mathbb{R})$

Ta có: $Q = B^T \cdot B = (A^T)^T \cdot A^T = A \cdot A^T \in M_m(\mathbb{R})$

Chỉ cần tính định thức cấp m để tìm λ : $|Q - \lambda \cdot I_m| = 0$

$$A = B^T = (U_B \cdot S_B \cdot V_B^T)^T = V_B \cdot S_B \cdot U_B^T$$

Nhận xét: Vai trò của U_A và V_B hoán đổi cho nhau

3. Singular Value Decomposition (tt.)



Bước 1: Tạo ma trận $Q = A \cdot A^T$

$$A = \begin{pmatrix} 3 & 1 & 1 \\ -1 & 3 & 1 \end{pmatrix} \quad Q = A \cdot A^T = \begin{pmatrix} 11 & 1 \\ 1 & 11 \end{pmatrix}$$

Bước 2: Tạo U

a. Tìm eigenvalues, eigenvectors của Q

$$Q \cdot \vec{x} = \lambda \cdot \vec{x} \Rightarrow \begin{vmatrix} 11-\lambda & 1 \\ 1 & 11-\lambda \end{vmatrix} = (11-\lambda)^2 - 1 = (\lambda-12)(\lambda-10) = 0$$

$$\Rightarrow \begin{cases} \lambda = 10 \\ \lambda = 12 \end{cases}$$

3. Singular Value Decomposition (tt.)



b. Chuẩn hóa thành ma trận trực giao (trực chuẩn)

- Với $\lambda_2 = 12$

$$\begin{pmatrix} -1 & 1 \\ 1 & -1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \end{pmatrix} \Rightarrow x_1 = x_2 = 1 \Rightarrow \|(x_1, x_2)\| = \sqrt{2}$$

$$\Rightarrow \vec{u}_1 = \left(\frac{1}{\sqrt{2}}, \frac{1}{\sqrt{2}} \right)$$

- Với $\lambda_2 = 10$

$$\begin{pmatrix} 1 & 1 \\ 1 & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \end{pmatrix} \Rightarrow x_1 = -1 = -x_2 \Rightarrow \|(x_1, x_2)\| = \sqrt{2}$$

$$\Rightarrow \vec{u}_2 = \left(\frac{-1}{\sqrt{2}}, \frac{1}{\sqrt{2}} \right) \Rightarrow U = \begin{pmatrix} \frac{1}{\sqrt{2}} & \frac{-1}{\sqrt{2}} \\ \frac{1}{\sqrt{2}} & \frac{1}{\sqrt{2}} \end{pmatrix}$$

3. Singular Value Decomposition (tt.)



Bước 3: Tạo ma trận đường chéo S

$$S = \begin{pmatrix} \sqrt{12} & 0 \\ 0 & \sqrt{10} \end{pmatrix}$$

Bước 4: Tạo ma trận V ($V^T = S^{-1} \cdot U^{-1} \cdot A = S^{-1} \cdot U^T \cdot A$)

$$V^T = \begin{pmatrix} \frac{1}{\sqrt{12}} & 0 \\ 0 & \frac{1}{\sqrt{10}} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} \frac{1}{\sqrt{2}} & \frac{1}{\sqrt{2}} \\ -\frac{1}{\sqrt{2}} & \frac{1}{\sqrt{2}} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 3 & 1 & 1 \\ -1 & 3 & 1 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \frac{1}{\sqrt{6}} & \frac{2}{\sqrt{6}} & \frac{1}{\sqrt{6}} \\ -\frac{2}{\sqrt{5}} & \frac{1}{\sqrt{5}} & 0 \end{pmatrix}$$

$$U \cdot S \cdot V^T = \begin{pmatrix} \frac{1}{\sqrt{2}} & \frac{-1}{\sqrt{2}} \\ \frac{1}{\sqrt{2}} & \frac{1}{\sqrt{2}} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} \sqrt{12} & 0 \\ 0 & \sqrt{10} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} \frac{1}{\sqrt{6}} & \frac{2}{\sqrt{6}} & \frac{1}{\sqrt{6}} \\ -\frac{2}{\sqrt{5}} & \frac{1}{\sqrt{5}} & 0 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 3 & 1 & 1 \\ -1 & 3 & 1 \end{pmatrix}$$

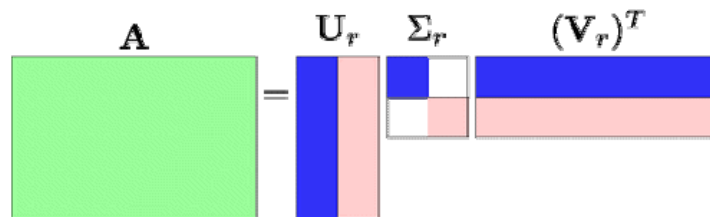


3. Singular Value Decomposition (tt.)



□ Compact SVD

$$r = \text{rank}(A)$$



□ Truncated SVD (*Low-rank approximation*)

Chọn $r = k \ll \text{MIN}(m, n)$

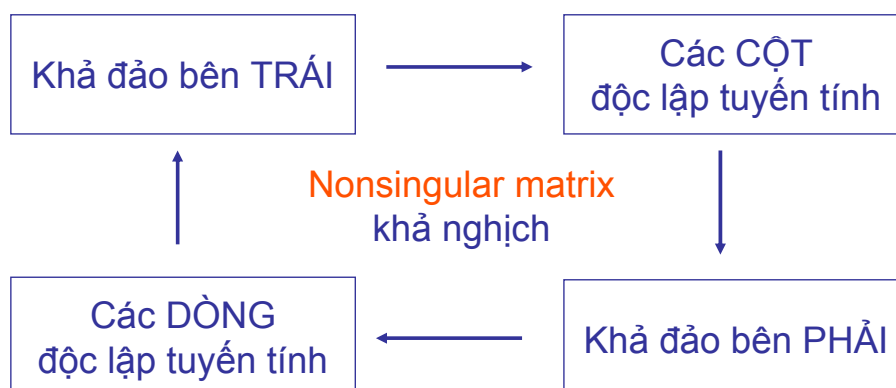


3. Singular Value Decomposition (tt.)



□ Giả sử $A \in M_{m,n}(\mathbb{R})$

- Ma trận nghịch đảo TRÁI (*left inverse*): $X.A = I$
- Ma trận nghịch đảo PHẢI (*right inverse*): $A.X = I$
- Với ma trận vuông $A \in M_n(\mathbb{R})$



3. Singular Value Decomposition (tt.)



❑ Ma trận giả nghịch đảo (*pseudo-inverse* – Moore-Penrose)

Giả sử $A \in M_{m,n}(\mathbb{R})$

- Nếu ($m \geq n$) và các **CỘT** của A độc lập tuyến tính

Khi đó, ma trận $(A^T \cdot A)$ khả nghịch

Ma trận nghịch đảo TRÁI của A : $A^\dagger = (A^T \cdot A)^{-1} \cdot A^T$

$$A^\dagger \cdot A = (A^T \cdot A)^{-1} \cdot A^T \cdot A = I$$

- Nếu ($m \leq n$) và các **DÒNG** của A độc lập tuyến tính

Khi đó, ma trận $(A \cdot A^T)$ khả nghịch

Ma trận nghịch đảo PHẢI của A : $A^\dagger = A^T \cdot (A \cdot A^T)^{-1}$

$$A \cdot A^\dagger = A \cdot A^T \cdot (A \cdot A^T)^{-1} = I$$

3. Singular Value Decomposition (tt.)



❑ Các ma trận trực giao U , V và ma trận đường chéo S

$$A = U \cdot S \cdot V^T$$

$$(A^T \cdot A) = (V \cdot S^T \cdot U^T) \cdot U \cdot S \cdot V^T = V \cdot S^2 \cdot V^T$$

$$A^\dagger = (A^T \cdot A)^{-1} \cdot A^T = (V \cdot S^2 \cdot V^T)^{-1} \cdot (U \cdot S \cdot V^T)^T = (V^T)^{-1} \cdot (S^2)^{-1} \cdot V^{-1} \cdot V \cdot S^T \cdot U^T$$

Vì S là ma trận đường chéo nên: $A^\dagger = (V^T)^{-1} \cdot S^{-1} \cdot U^T$

Vì V là ma trận trực giao nên: $A^\dagger = V \cdot S^{-1} \cdot U^T$





Boyd S. & Vandenberghe L., *Introduction to Applied Linear Algebra. Vectors, Matrices, and Least Squares*, Cambridge University Press, 2018.

Đậu Thế Cấp, *Đại số tuyến tính*, NXB Giáo dục, 2008.

Lê Văn Hợp, *Bài giảng môn Toán Đại số B1* (Đại số tuyến tính).

Nguyễn Duy Thuận và các tác giả, *Đại số tuyến tính*, NXB ĐH Sư phạm, 2003.