

**Seri bahan kuliah Algeo 21**

# **Singular Value Decomposition (SVD)**

**(Bagian 1)**

**Update 2023**

Bahan kuliah IF2123 Aljabar Linier dan Geometri

Oleh: Rinaldi Munir

**Program Studi Teknik Informatika  
STEI-ITB**

# Dekomposisi Matriks

- Mendekomposisi matriks artinya memfaktorkan sebuah matriks, misalnya A, menjadi hasil kali dari sejumlah matriks lain,  $P_1, P_2, \dots, P_k$

$$A = P_1 \times P_2 \times \dots \times P_k$$

- Terdapat beberapa metode mendekomposisi matriks:
  1. Metode dekomposisi LU \*)
  2. Metode dekomposisi QR
  3. Metode dekomposisi nilai singular (*singular value decomposition – SVD*) \*)

\*) yang dibahas di dalam kuliah ini



# QR decomposition

$$\begin{array}{c} \mathbf{A} \\ \left[ \begin{array}{c|c|c} \mathbf{a}_1 & \mathbf{a}_2 & \mathbf{a}_3 \end{array} \right] \end{array} = \begin{array}{c} \mathbf{Q} \\ \left[ \begin{array}{c|c|c} \mathbf{e}_1 & \mathbf{e}_2 & \mathbf{e}_3 \end{array} \right] \end{array} \begin{array}{c} \mathbf{R} \\ \left[ \begin{array}{ccc} \mathbf{e}_1^T \cdot \mathbf{a}_1 & \mathbf{e}_1^T \cdot \mathbf{a}_2 & \mathbf{e}_1^T \cdot \mathbf{a}_3 \\ 0 & \mathbf{e}_2^T \cdot \mathbf{a}_2 & \mathbf{e}_2^T \cdot \mathbf{a}_3 \\ 0 & 0 & \mathbf{e}_3^T \cdot \mathbf{a}_3 \end{array} \right] \end{array}$$

Orthogonal Unit vectors                      Upper Diagonal Matrix

Contoh:

$$\begin{array}{c} \mathbf{A} \\ \begin{pmatrix} 2.5 & 1.1 & 0.3 \\ 2.2 & 1.9 & 0.4 \\ 1.8 & 0.1 & 0.3 \end{pmatrix} \end{array} = \begin{array}{c} \mathbf{Q} \\ \begin{pmatrix} -0.7 & 0.1 & -0.7 \\ -0.6 & -0.7 & 0.4 \\ -0.5 & 0.7 & 0.5 \end{pmatrix} \end{array} \begin{array}{c} \mathbf{R} \\ \begin{pmatrix} -3.8 & -1.9 & -0.6 \\ 0 & -1.1 & 0 \\ 0 & 0 & 0.1 \end{pmatrix} \end{array}$$

# Singular Value Decomposition (SVD)

- Di dalam materi nilai eigen dan vektor eigen, pokok bahasan diagonalisasi, kita sudah mempelajari bahwa matriks bujursangkar  $A$  berukuran  $n \times n$  dapat difaktorkan menjadi:

$$A = PDP^{-1}$$

yang dalam hal ini,

- $P$  adalah matriks yang kolom-kolomnya adalah basis ruang eigen dari matriks  $A$ ,

$$P = (p_1 \mid p_2 \mid \dots \mid p_n)$$

- $D$  adalah matriks diagonal sedemikian sehingga

$$D = P^{-1}AP$$

- Bagaimana cara memfaktorkan matriks non-bujursangkar berukuran  $m \times n$  (yang tidak memiliki nilai eigen)?

- Untuk matriks non-bujursangkar, pemfaktorrannya menggunakan metode *singular decomposition value* (SVD)
- SVD memfaktorkan matriks  $A$  berukuran  $m \times n$  menjadi matriks  $U$ ,  $\Sigma$ , dan  $V$  sedemikian sehingga

$$A = U\Sigma V^T \quad (1)$$

$U$  = matriks ortogonal  $m \times m$ ,

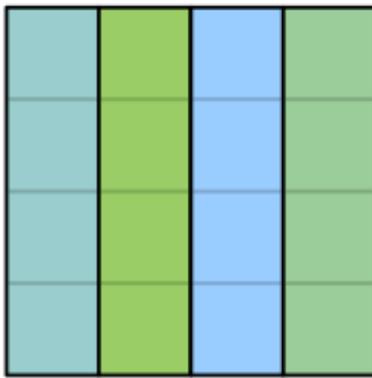
$V$  = matriks orthogonal  $n \times n$

$\Sigma$  = matriks berukuran  $m \times n$  yang elemen-elemen diagonal utamanya adalah nilai-nilai singular dari matriks  $A$  sedangkan elemen lainnya 0

**Matriks ortogonal** adalah matriks yang kolom-kolomnya adalah vektor yang saling orthogonal satu sama lain (hasil kali titik sama dengan 0).

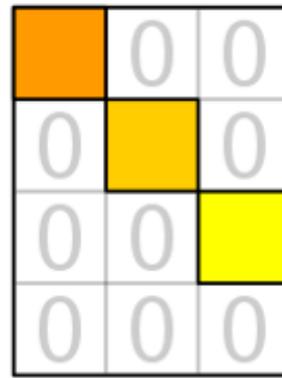


$$\mathbf{M}$$
$$m \times n$$

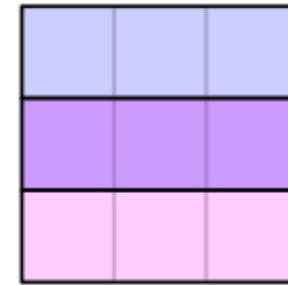


$$\mathbf{U}$$
$$m \times m$$

matriks ortogonal



$$\mathbf{\Sigma}$$
$$m \times n$$



$$\mathbf{V}^*$$
$$n \times n$$

matriks ortogonal

- Apa yang dimaksud dengan matriks ortogonal?
- Apa yang dimaksud dengan diagonal utama matriks  $m \times n$ ?

Penjelasannya pada halaman berikut ini!

# Matriks ortogonal

- **Matriks ortogonal** adalah matriks persegi yang kolom-kolomnya adalah vektor yang saling ortogonal satu sama lain (hasil kali titik sama dengan 0).

Contoh: Matriks-matriks berikut adalah matriks ortogonal (tunjukkan!)

$$\text{a) } \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \\ 0 & -1 & 0 \end{bmatrix} \quad \text{b) } \begin{bmatrix} \frac{1}{\sqrt{10}} & 0 & -\frac{3}{\sqrt{10}} \\ \frac{3}{\sqrt{10}} & 0 & \frac{1}{\sqrt{10}} \\ 0 & -1 & 0 \end{bmatrix}$$

$$\text{c) } \begin{bmatrix} \frac{1}{\sqrt{6}} & 0 & \frac{5}{\sqrt{30}} \\ \frac{1}{\sqrt{6}} & -\frac{2}{\sqrt{5}} & -\frac{1}{\sqrt{30}} \\ \frac{2}{\sqrt{6}} & \frac{1}{\sqrt{5}} & -\frac{2}{\sqrt{30}} \end{bmatrix} \quad \text{d) } \begin{bmatrix} \cos x & -\sin x \\ \sin x & \cos x \end{bmatrix}$$

- Jika vektor-vektor kolom tersebut merupakan vektor satuan, maka matriks ortogonal tersebut dinamakan juga **matriks ortonormal**.

Ingatlah kembali, vektor satuan adalah vektor yang memiliki *magnitude* = 1.

Contoh: Matriks berikut adalah matriks ortonormal

$$\text{a) } \begin{pmatrix} 1/3 & 2/3 & -2/3 \\ -2/3 & 2/3 & 1/3 \\ 2/3 & 1/3 & 2/3 \end{pmatrix}$$

$$\text{b) } \begin{bmatrix} 3/7 & 2/7 & 6/7 \\ -6/7 & 3/7 & 2/7 \\ 2/7 & 6/7 & -3/7 \end{bmatrix}$$

$$\text{c) } \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \\ 0 & -1 & 0 \end{bmatrix}$$

$$\text{d) } \begin{bmatrix} \frac{1}{\sqrt{10}} & 0 & -\frac{3}{\sqrt{10}} \\ \frac{3}{\sqrt{10}} & 0 & \frac{1}{\sqrt{10}} \\ 0 & -1 & 0 \end{bmatrix}$$

- Jika  $Q$  adalah matriks ortogonal berukuran  $n \times n$  maka

$$Q^T Q = Q Q^T = I$$

yang dalam hal ini  $I$  adalah matriks identitas berukuran  $n \times n$ .

column vectors  $v_1, v_2, \dots, v_n$  of  $Q$  are orthogonal :

$$v_i^T v_j = \begin{cases} 0 & \text{if } i \neq j \\ 1 & \text{if } i = j \end{cases}$$

The orthogonal matrix  $Q = [v_1, v_2, \dots, v_n]$

$$Q^T \cdot Q = \begin{bmatrix} v_1^T \\ v_2^T \\ \dots \\ v_n^T \end{bmatrix} [v_1 \quad v_2 \quad \dots \quad v_n] = \begin{bmatrix} v_1^T v_1 & v_1^T v_2 & \dots & v_1^T v_n \\ v_2^T v_1 & v_2^T v_2 & \dots & v_2^T v_n \\ \dots & & & \\ v_n^T v_1 & v_n^T v_2 & \dots & v_n^T v_n \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 & 0 & \dots & 0 \\ 0 & 1 & \dots & 0 \\ \dots & & & \\ 0 & 0 & \dots & 1 \end{bmatrix} = I$$

$$\therefore Q^{-1} = Q^T$$

Contoh:

$$Q^T Q = \begin{pmatrix} 1/3 & 2/3 & -2/3 \\ -2/3 & 2/3 & 1/3 \\ 2/3 & 1/3 & 2/3 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1/3 & -2/3 & 2/3 \\ 2/3 & 2/3 & 1/3 \\ -2/3 & 1/3 & 2/3 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{pmatrix}$$

$$Q^T Q = \begin{bmatrix} 3/7 & 2/7 & 6/7 \\ -6/7 & 3/7 & 2/7 \\ 2/7 & 6/7 & -3/7 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 3/7 & 2/7 & 6/7 \\ -6/7 & 3/7 & 2/7 \\ 2/7 & 6/7 & -3/7 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{bmatrix}$$

$$\begin{bmatrix} a_{11} & a_{12} & a_{13} \\ a_{21} & a_{22} & a_{23} \\ a_{31} & a_{32} & a_{33} \end{bmatrix}$$

## Diagonal utama matriks m x n

- Diagonal utama sebuah matriks biasanya didefinisikan pada matriks persegi (matriks bujursangkar) berukuran  $n \times n$ .
- Untuk matriks yang bukan bujursangkar, yaitu matriks  $m \times n$ , diagonal utama matriks didefinisikan pada garis yang dimulai dari sudut kiri atas terus ke bawah matriks sejauh mungkin.

$$\begin{bmatrix} \times & \times & \times & \times & \times & \times & \times \\ \times & \times & \times & \times & \times & \times & \times \\ \times & \times & \times & \times & \times & \times & \times \\ \times & \times & \times & \times & \times & \times & \times \end{bmatrix}$$

$$\begin{bmatrix} \times & \times & \times & \times \\ \times & \times & \times & \times \end{bmatrix}$$

# Nilai-nilai singular matriks

- Misalkan  $A$  adalah matriks  $m \times n$ . Jika  $\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_n$  adalah nilai-nilai eigen dari  $A^T A$ , maka

$$\sigma_1 = \sqrt{\lambda_1}, \sigma_2 = \sqrt{\lambda_2}, \dots, \sigma_n = \sqrt{\lambda_n}$$

disebut **nilai-nilai singular** dari matriks  $A$ .

- Diasumsikan  $\lambda_1 \geq \lambda_2 \geq \dots \geq \lambda_n \geq 0$  sehingga  $\sigma_1 \geq \sigma_2 \geq \dots \geq \sigma_n \geq 0$

## Teorema

If  $A$  is an  $m \times n$  matrix, then:

(a)  $A^T A$  is orthogonally diagonalizable.

(b) The eigenvalues of  $A^T A$  are nonnegative.

**Contoh 1:** Tentukan nilai-nilai singular matriks  $A = \begin{bmatrix} 1 & 1 \\ 0 & 1 \\ 1 & 0 \end{bmatrix}$

Penyelesaian:

$$A^T A = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 1 \\ 1 & 1 & 0 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1 & 1 \\ 0 & 1 \\ 1 & 0 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 2 & 1 \\ 1 & 2 \end{bmatrix}$$

$$\det(\lambda I - (A^T A)\mathbf{x}) = 0 \quad \begin{vmatrix} \lambda - 2 & -1 \\ -1 & \lambda - 2 \end{vmatrix} = 0 \quad \rightarrow (\lambda - 2)(\lambda - 2) - 1 = 0$$

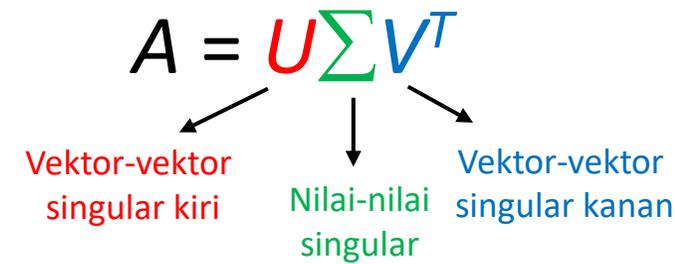
Persamaan karakteristik:  $\lambda^2 - 4\lambda + 3 = 0 \rightarrow (\lambda - 3)(\lambda - 1) = 0$

Nilai-nilai eigen dari  $A^T A$  adalah  $\lambda_1 = 3$  dan  $\lambda_2 = 1$

Jadi, nilai-nilai singular matriks A (dalam urutan dari besar ke kecil) adalah:

$$\sigma_1 = \sqrt{3} \text{ dan } \sigma_2 = \sqrt{1}$$

# Dekomposisi SVD



- Jika  $A$  adalah matriks  $m \times n$  dengan rank  $k$ , maka  $A$  dapat difaktorkan menjadi

$$A = U \Sigma V^T = [\mathbf{u}_1 \quad \mathbf{u}_2 \quad \cdots \quad \mathbf{u}_k | \mathbf{u}_{k+1} \quad \cdots \quad \mathbf{u}_m] \begin{bmatrix} \sigma_1 & 0 & \cdots & 0 \\ 0 & \sigma_2 & \cdots & 0 \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & 0 & \cdots & \sigma_k \\ & 0_{(m-k) \times k} & & \end{bmatrix} \begin{array}{c} \left| \begin{array}{c} 0_{k \times (n-k)} \\ 0_{(m-k) \times (n-k)} \end{array} \right. \\ \left[ \begin{array}{c} \mathbf{v}_1^T \\ \mathbf{v}_2^T \\ \vdots \\ \mathbf{v}_k^T \\ \hline \mathbf{v}_{k+1}^T \\ \vdots \\ \mathbf{v}_n^T \end{array} \right] \end{array} \quad (2)$$

- $U$  adalah matriks  $m \times m$ ,  $\Sigma$  adalah matriks  $m \times n$ , dan  $V$  adalah matriks  $n \times n$
- $\mathbf{u}_1, \mathbf{u}_2, \dots, \mathbf{u}_k$  disebut **vektor-vektor singular kiri** dari matriks  $A$
- $\mathbf{v}_1, \mathbf{v}_2, \dots, \mathbf{v}_k$  disebut **vektor-vektor singular kanan** dari matriks  $A$
- $\sigma_1 = \sqrt{\lambda_1}, \sigma_2 = \sqrt{\lambda_2}, \dots, \sigma_k = \sqrt{\lambda_k}$  adalah nilai-nilai singular dari  $A$ , dan  $\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_k$  adalah nilai-nilai eigen dari  $A^T A$

$$A = U\Sigma V^T = [\mathbf{u}_1 \quad \mathbf{u}_2 \quad \cdots \quad \mathbf{u}_k | \mathbf{u}_{k+1} \quad \cdots \quad \mathbf{u}_m] \left[ \begin{array}{cccc|c} \sigma_1 & 0 & \cdots & 0 & 0_{k \times (n-k)} \\ 0 & \sigma_2 & \cdots & 0 & \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots & \\ 0 & 0 & \cdots & \sigma_k & 0_{(m-k) \times (n-k)} \\ & 0_{(m-k) \times k} & & & \end{array} \right] \begin{bmatrix} \mathbf{v}_1^T \\ \mathbf{v}_2^T \\ \vdots \\ \mathbf{v}_k^T \\ \mathbf{v}_{k+1}^T \\ \vdots \\ \mathbf{v}_n^T \end{bmatrix}$$

- $V = [\mathbf{v}_1, \mathbf{v}_2, \dots, \mathbf{v}_n]$  secara ortogonal mendiagonalisasi  $A^T A$
- Vektor-vektor kolom di dalam  $V$  diurut sedemikian sehingga  $\sigma_1 \geq \sigma_2 \geq \dots \geq \sigma_k > 0$
- $\mathbf{u}_i = \frac{A\mathbf{v}_i}{\|A\mathbf{v}_i\|} = \frac{1}{\sigma_i} A\mathbf{v}_i$  ,  $i = 1, 2, \dots, k$
- $\{\mathbf{u}_1, \mathbf{u}_2, \dots, \mathbf{u}_k\}$  adalah basis ortonormal untuk  $\text{col}(A)$
- $\{\mathbf{u}_1, \mathbf{u}_2, \dots, \mathbf{u}_k, \mathbf{u}_{k+1}, \dots, \mathbf{u}_m\}$  adalah perluasan dari  $\{\mathbf{u}_1, \mathbf{u}_2, \dots, \mathbf{u}_k\}$  untuk membentuk basis ortonormal ruang vektor  $\mathbb{R}^m$ .

## THEOREM 9.5.4 Singular Value Decomposition (Expanded Form)

If  $A$  is an  $m \times n$  matrix of rank  $k$ , then  $A$  can be factored as

$$A = U\Sigma V^T = [\mathbf{u}_1 \quad \mathbf{u}_2 \quad \cdots \quad \mathbf{u}_k | \mathbf{u}_{k+1} \quad \cdots \quad \mathbf{u}_m] \begin{array}{c} \left[ \begin{array}{cccc|c} \sigma_1 & 0 & \cdots & 0 & \\ 0 & \sigma_2 & \cdots & 0 & \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots & \\ 0 & 0 & \cdots & \sigma_k & \\ & 0_{(m-k) \times k} & & & \end{array} \right] \\ \left. \begin{array}{c} \\ \\ \\ \\ \end{array} \right\} \begin{array}{c} 0_{k \times (n-k)} \\ \\ \\ 0_{(m-k) \times (n-k)} \end{array} \end{array} \begin{bmatrix} \mathbf{v}_1^T \\ \mathbf{v}_2^T \\ \vdots \\ \mathbf{v}_k^T \\ \mathbf{v}_{k+1}^T \\ \vdots \\ \mathbf{v}_n^T \end{bmatrix}$$

in which  $U$ ,  $\Sigma$ , and  $V$  have sizes  $m \times m$ ,  $m \times n$ , and  $n \times n$ , respectively, and in which

(a)  $V = [\mathbf{v}_1 \quad \mathbf{v}_2 \quad \cdots \quad \mathbf{v}_n]$  orthogonally diagonalizes  $A^T A$ .

(b) The nonzero diagonal entries of  $\Sigma$  are  $\sigma_1 = \sqrt{\lambda_1}$ ,  $\sigma_2 = \sqrt{\lambda_2}$ , ...,  $\sigma_k = \sqrt{\lambda_k}$ , where  $\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_k$  are the nonzero eigenvalues of  $A^T A$  corresponding to the column vectors of  $V$ .

(c) The column vectors of  $V$  are ordered so that  $\sigma_1 \geq \sigma_2 \geq \cdots \geq \sigma_k > 0$ .

(d)  $\mathbf{u}_i = \frac{A\mathbf{v}_i}{\|A\mathbf{v}_i\|} = \frac{1}{\sigma_i} A\mathbf{v}_i \quad (i = 1, 2, \dots, k)$

(e)  $\{\mathbf{u}_1, \mathbf{u}_2, \dots, \mathbf{u}_k\}$  is an orthonormal basis for  $\text{col}(A)$ .

(f)  $\{\mathbf{u}_1, \mathbf{u}_2, \dots, \mathbf{u}_k, \mathbf{u}_{k+1}, \dots, \mathbf{u}_m\}$  is an extension of  $\{\mathbf{u}_1, \mathbf{u}_2, \dots, \mathbf{u}_k\}$  to an ortho-normal basis for  $\mathbb{R}^m$ .

The vectors  $\mathbf{u}_1, \mathbf{u}_2, \dots, \mathbf{u}_k$  are called the *left singular vectors* of  $A$ , and the vectors  $\mathbf{v}_1, \mathbf{v}_2, \dots, \mathbf{v}_k$  are called the *right singular vectors* of  $A$ .

Ada dua cara untuk menghitung SVD:

Cara 1: Menggunakan Teorema 9.5.4 di atas

Cara 2. Menggunakan perhitungan vektor singular kiri dan singular kanan secara terpisah

## Cara 1:

1. Tentukan vektor-vektor singular kanan  $\mathbf{v}_1, \mathbf{v}_2, \dots, \mathbf{v}_n$  yang berkoresponden dengan nilai-nilai eigen dari  $A^T A$ . Normalisasi  $\mathbf{v}_1, \mathbf{v}_2, \dots, \mathbf{v}_n$  dengan cara setiap komponen vektornya dibagi dengan panjang vektor. Diperoleh matriks  $V$ . Transpose-kan matriks  $V$  sehingga menjadi  $V^T$ .  $\text{Rank}(A) = k =$  banyaknya nilai-nilai eigen tidak nol dari  $A^T A$ .
2. Tentukan vektor-vektor singular kiri  $\mathbf{u}_1, \mathbf{u}_2, \dots, \mathbf{u}_k$  dengan persamaan

$$\mathbf{u}_i = \frac{A\mathbf{v}_i}{\|A\mathbf{v}_i\|} = \frac{1}{\sigma_i} A\mathbf{v}_i, \quad i = 1, 2, \dots, k \quad (3)$$

Normalisasi  $\mathbf{u}_1, \mathbf{u}_2, \dots, \mathbf{u}_k$  dengan cara setiap komponen vektornya dibagi dengan panjang vektor

3. Jika  $n > k$ , maka perluas perluaslah  $\{\mathbf{u}_1, \mathbf{u}_2, \dots, \mathbf{u}_k\}$  untuk membentuk basis ortonormal untuk  $\mathbb{R}^m$
4. Bentuklah matriks  $\Sigma$  berukuran  $m \times n$  dengan elemen-elemen diagonalnya adalah nilai-nilai singular tidak nol dari matriks  $A$  dengan susunan dari besar ke kecil. Nilai singular di dalam  $\Sigma$  adalah akar pangkat dua dari nilai-nilai eigen yang tidak nol dari  $A^T A$ .
5. Maka,  $A = U\Sigma V^T$

**Contoh 2:** Faktorkan matriks  $A = \begin{bmatrix} 3 & 1 & 1 \\ -1 & 3 & 1 \end{bmatrix}$  dengan metode SVD.

Penyelesaian:

(1) Hitung vektor-vektor singular kanan  $\mathbf{v}_1, \mathbf{v}_2, \mathbf{v}_3$  sebagai berikut:

$$A^T A = \begin{bmatrix} 3 & -1 \\ 1 & 3 \\ 1 & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 3 & 1 & 1 \\ -1 & 3 & 1 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 10 & 0 & 2 \\ 0 & 10 & 4 \\ 2 & 4 & 2 \end{bmatrix}$$

Nilai-nilai eigen dari  $A^T A$  adalah  $\lambda_1 = 12, \lambda_2 = 10$  dan  $\lambda_3 = 0$  (terurut dari besar ke kecil).

$\text{Rank}(A) = 2$ , yaitu banyaknya nilai-nilai eigen tidak nol dari  $A^T A$ .

Nilai-nilai singular dari nilai eigen yang tidak nol adalah  $\sigma_1 = \sqrt{12}, \sigma_2 = \sqrt{10}$

Periksalah bahwa vektor-vektor eigen yang bersesuaian dengan setiap nilai eigen tersebut adalah:

$$\mathbf{v}_1 = \begin{bmatrix} 1 \\ 2 \\ 1 \end{bmatrix}, \quad \mathbf{v}_2 = \begin{bmatrix} 2 \\ -1 \\ 0 \end{bmatrix}, \quad \mathbf{v}_3 = \begin{bmatrix} 1 \\ 2 \\ -5 \end{bmatrix}$$

Normalisasi  $\mathbf{v}_1$ ,  $\mathbf{v}_2$ , dan  $\mathbf{v}_3$ :

$$\hat{\mathbf{v}}_1 = \frac{\mathbf{v}_1}{\|\mathbf{v}_1\|} = \frac{(1,2,1)}{\sqrt{6}} = \begin{bmatrix} \frac{\sqrt{6}}{6} \\ \frac{\sqrt{6}}{3} \\ \frac{\sqrt{6}}{6} \end{bmatrix}, \hat{\mathbf{v}}_2 = \frac{\mathbf{v}_2}{\|\mathbf{v}_2\|} = \frac{(2,-1,0)}{\sqrt{5}} = \begin{bmatrix} \frac{2\sqrt{5}}{5} \\ -\frac{\sqrt{5}}{5} \\ 0 \end{bmatrix}, \hat{\mathbf{v}}_3 = \frac{\mathbf{v}_3}{\|\mathbf{v}_3\|} = \frac{(1,2,-5)}{\sqrt{30}} = \begin{bmatrix} \frac{\sqrt{30}}{30} \\ \frac{\sqrt{30}}{15} \\ -\frac{\sqrt{30}}{6} \end{bmatrix}$$

Matriks  $V$  adalah:

$$V = \begin{bmatrix} \frac{\sqrt{6}}{6} & \frac{2\sqrt{5}}{5} & \frac{\sqrt{30}}{30} \\ \frac{\sqrt{6}}{3} & -\frac{\sqrt{5}}{5} & \frac{\sqrt{30}}{15} \\ \frac{\sqrt{6}}{6} & 0 & -\frac{\sqrt{30}}{6} \end{bmatrix} \text{ sehingga } V^T = \begin{bmatrix} \frac{\sqrt{6}}{6} & \frac{\sqrt{6}}{3} & \frac{\sqrt{6}}{6} \\ \frac{2\sqrt{5}}{5} & -\frac{\sqrt{5}}{5} & 0 \\ \frac{\sqrt{30}}{30} & \frac{\sqrt{30}}{15} & -\frac{\sqrt{30}}{6} \end{bmatrix}$$

(2) Menentukan vektor-vektor singular kiri  $\mathbf{u}_1$  dan  $\mathbf{u}_2$  :

$$\mathbf{u}_1 = \frac{A\mathbf{v}_1}{\|A\mathbf{v}_1\|} = \frac{1}{\sigma_1} A\mathbf{v}_1 = \frac{1}{\sqrt{12}} \begin{bmatrix} 3 & 1 & 1 \\ -1 & 3 & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1 \\ 2 \\ 1 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \sqrt{3} \\ \sqrt{3} \end{bmatrix}$$

$$\mathbf{u}_2 = \frac{A\mathbf{v}_2}{\|A\mathbf{v}_2\|} = \frac{1}{\sigma_2} A\mathbf{v}_2 = \frac{1}{\sqrt{10}} \begin{bmatrix} 3 & 1 & 1 \\ -1 & 3 & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 2 \\ -1 \\ 0 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \frac{\sqrt{10}}{2} \\ -\frac{\sqrt{10}}{2} \end{bmatrix}$$

Normalisasi  $\mathbf{u}_1$  dan  $\mathbf{u}_2$  dengan cara setiap komponen vektornya dibagi dengan panjang vektor:

$$\text{Normalisasi } \mathbf{u}_1 \text{ dan } \mathbf{u}_2: \hat{\mathbf{u}}_1 = \frac{\mathbf{u}_1}{\|\mathbf{u}_1\|} = \frac{(\sqrt{3}, \sqrt{3})}{\sqrt{6}} = \begin{bmatrix} \frac{\sqrt{2}}{2} \\ \frac{\sqrt{2}}{2} \end{bmatrix} \text{ dan } \hat{\mathbf{u}}_2 = \frac{\mathbf{u}_2}{\|\mathbf{u}_2\|} = \frac{\left(\frac{\sqrt{10}}{2}, -\frac{\sqrt{10}}{2}\right)}{\sqrt{5}} = \begin{bmatrix} \frac{\sqrt{2}}{2} \\ -\frac{\sqrt{2}}{2} \end{bmatrix}$$

Diperoleh matriks U:

$$U = \begin{bmatrix} \frac{\sqrt{2}}{2} & \frac{\sqrt{2}}{2} \\ \frac{\sqrt{2}}{2} & -\frac{\sqrt{2}}{2} \end{bmatrix}$$

(3) Matriks  $\Sigma$  yang berukuran  $2 \times 3$  adalah  $\Sigma = \begin{bmatrix} \sqrt{12} & 0 & 0 \\ 0 & \sqrt{10} & 0 \end{bmatrix}$

(6) Jadi,

$$A = U\Sigma V^T$$

$$\begin{bmatrix} 3 & 1 & 1 \\ -1 & 3 & 1 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \frac{\sqrt{2}}{2} & \frac{\sqrt{2}}{2} \\ \frac{\sqrt{2}}{2} & -\frac{\sqrt{2}}{2} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \sqrt{12} & 0 & 0 \\ 0 & \sqrt{10} & 0 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \frac{\sqrt{6}}{6} & \frac{\sqrt{6}}{3} & \frac{\sqrt{6}}{6} \\ \frac{2\sqrt{5}}{5} & \frac{-\sqrt{5}}{5} & 0 \\ \frac{\sqrt{30}}{30} & \frac{\sqrt{30}}{15} & \frac{-\sqrt{30}}{6} \end{bmatrix}$$

↓

**A**

**2 x 3**

↓

**U**

**2 x 2**

↓

**Σ**

**2 x 3**

↓

**V<sup>T</sup>**

**3 x 3**

Verifikasilah dengan mengalikan ketiga matriks  $U$ ,  $\Sigma$ , dan  $V^T$  tersebut menghasilkan matriks  $A$ , lihat pada halaman berikut:

$$\begin{bmatrix} 3 & 1 & 1 \\ -1 & 3 & 1 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \frac{\sqrt{2}}{2} & \frac{\sqrt{2}}{2} \\ \frac{\sqrt{2}}{2} & -\frac{\sqrt{2}}{2} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \sqrt{12} & 0 & 0 \\ 0 & \sqrt{10} & 0 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \frac{\sqrt{6}}{6} & \frac{\sqrt{6}}{3} & \frac{\sqrt{6}}{6} \\ \frac{2\sqrt{5}}{5} & \frac{-\sqrt{5}}{5} & 0 \\ \frac{\sqrt{30}}{30} & \frac{\sqrt{30}}{15} & \frac{-\sqrt{30}}{6} \end{bmatrix}$$

$$= \begin{bmatrix} \frac{\sqrt{24}}{2} & \frac{\sqrt{20}}{2} & 0 \\ \frac{\sqrt{24}}{2} & -\frac{\sqrt{20}}{2} & 0 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \frac{\sqrt{6}}{6} & \frac{\sqrt{6}}{3} & \frac{\sqrt{6}}{6} \\ \frac{2\sqrt{5}}{5} & \frac{-\sqrt{5}}{5} & 0 \\ \frac{\sqrt{30}}{30} & \frac{\sqrt{30}}{15} & \frac{-\sqrt{30}}{6} \end{bmatrix}$$

$$= \begin{bmatrix} \frac{\sqrt{144}}{12} + \frac{2\sqrt{100}}{10} + 0 & \frac{\sqrt{144}}{6} - \frac{\sqrt{100}}{10} + 0 & \frac{\sqrt{144}}{12} + 0 + 0 \\ \frac{\sqrt{144}}{12} - \frac{2\sqrt{100}}{10} + 0 & \frac{\sqrt{144}}{6} + \frac{\sqrt{100}}{10} + 0 & \frac{\sqrt{144}}{12} + 0 + 0 \end{bmatrix}$$

$$= \begin{bmatrix} \frac{12}{12} + \frac{20}{10} + 0 & \frac{12}{6} - \frac{10}{10} + 0 & \frac{12}{12} + 0 + 0 \\ \frac{12}{12} - \frac{20}{10} + 0 & \frac{12}{6} + \frac{10}{10} + 0 & \frac{12}{12} + 0 + 0 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 3 & 1 & 1 \\ -1 & 3 & 1 \end{bmatrix}$$

Terbukti!

**Contoh 3:** Faktorkan matriks  $A = \begin{bmatrix} 1 & 1 \\ 0 & 1 \\ 1 & 0 \end{bmatrix}$  dengan metode SVD.

**Solution** We showed in Example 1 that the eigenvalues of  $A^T A$  are  $\lambda_1 = 3$  and  $\lambda_2 = 1$  and that the corresponding singular values of  $A$  are  $\sigma_1 = \sqrt{3}$  and  $\sigma_2 = 1$ . We leave it for you to verify that

$$\mathbf{v}_1 = \begin{bmatrix} \frac{\sqrt{2}}{2} \\ \frac{\sqrt{2}}{2} \end{bmatrix} \quad \text{and} \quad \mathbf{v}_2 = \begin{bmatrix} \frac{\sqrt{2}}{2} \\ -\frac{\sqrt{2}}{2} \end{bmatrix}$$

are eigenvectors corresponding to  $\lambda_1$  and  $\lambda_2$ , respectively, and that  $V = [\mathbf{v}_1 | \mathbf{v}_2]$  orthogonally diagonalizes  $A^T A$ . From part (d) of Theorem 9.5.4, the vectors

$$\mathbf{u}_1 = \frac{1}{\sigma_1} A \mathbf{v}_1 = \frac{\sqrt{3}}{3} \begin{bmatrix} 1 & 1 \\ 0 & 1 \\ 1 & 0 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \frac{\sqrt{2}}{2} \\ \frac{\sqrt{2}}{2} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \frac{\sqrt{6}}{3} \\ \frac{\sqrt{6}}{6} \\ \frac{\sqrt{6}}{6} \end{bmatrix} \quad \mathbf{u}_2 = \frac{1}{\sigma_2} A \mathbf{v}_2 = (1) \begin{bmatrix} 1 & 1 \\ 0 & 1 \\ 1 & 0 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \frac{\sqrt{2}}{2} \\ -\frac{\sqrt{2}}{2} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0 \\ -\frac{\sqrt{2}}{2} \\ \frac{\sqrt{2}}{2} \end{bmatrix}$$

are two of the three column vectors of  $U$ . Note that  $\mathbf{u}_1$  and  $\mathbf{u}_2$  are orthonormal, as expected. We could extend the set  $\{\mathbf{u}_1, \mathbf{u}_2\}$  to an orthonormal basis for  $\mathcal{R}^3$ . However, the computations will be easier if we first remove the messy radicals by multiplying  $\mathbf{u}_1$  and  $\mathbf{u}_2$  by appropriate scalars. Thus, we will look for a unit vector  $\mathbf{u}_3$  that is orthogonal to

$$\sqrt{6}\mathbf{u}_1 = \begin{bmatrix} 2 \\ 1 \\ 1 \end{bmatrix} \quad \text{and} \quad \sqrt{2}\mathbf{u}_2 = \begin{bmatrix} 0 \\ -1 \\ 1 \end{bmatrix}$$

To satisfy these two orthogonality conditions, the vector  $\mathbf{u}_3$  must be a solution of the homogeneous linear system

$$\begin{bmatrix} 2 & 1 & 1 \\ 0 & -1 & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \end{bmatrix}$$

We leave it for you to show that a general solution of this system is

$$\begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{bmatrix} = t \begin{bmatrix} -1 \\ 1 \\ 1 \end{bmatrix}$$

Normalizing the vector on the right yields

$$\mathbf{u}_3 = \begin{bmatrix} -\frac{1}{\sqrt{3}} \\ \frac{1}{\sqrt{3}} \\ \frac{1}{\sqrt{3}} \end{bmatrix}$$

Thus, the singular value decomposition of  $A$  is

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

$A = U \Sigma V^T$

# Latihan (Kuis 2021)

Diberikan sebuah matriks sebagai berikut:

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

- Tentukan nilai-nilai singular dari matriks A
- Berapakah  $\text{rank}(A)$ ?
- Tentukan hanya matriks  $\Sigma$  dan  $V$  saja dari faktorisasi  $A = U\Sigma V^T$

(Jawaban pada halaman berikut ini)

## Jawaban:

- a. Untuk menentukan nilai-nilai singular, hitung

$$A^T A = \begin{bmatrix} 1 & 2 \\ 2 & 1 \\ -1 & -1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1 & 2 & -1 \\ 2 & 1 & -1 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 5 & 4 & -3 \\ 4 & 5 & -3 \\ -3 & -3 & 2 \end{bmatrix}$$

$$\det(\lambda I - (A^T A)x) = 0 \rightarrow \begin{vmatrix} \lambda - 5 & -4 & 3 \\ -4 & \lambda - 5 & 3 \\ 3 & 3 & \lambda - 2 \end{vmatrix} = 0$$

Diperoleh nilai-nilai eigen  $\lambda_1 = 11$ ,  $\lambda_2 = 1$ , dan  $\lambda_3 = 0$

Nilai-nilai singular adalah  $\sigma_1 = \sqrt{11} = 3.32$ ,  $\sigma_2 = \sqrt{1}$ , dan  $\sigma_3 = 0$

- b.  $\text{Rank}(A) =$  banyaknya nilai eigen yang tidak nol dari  $A^T A = 2$

c. Matriks  $\Sigma$  adalah

$$\Sigma = \begin{bmatrix} 3.32 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \end{bmatrix}$$

Matriks  $V$  adalah

$$V = \begin{bmatrix} -0.64 & -0.64 & 0.43 \\ 0.71 & -0.71 & 0 \\ 0.30 & -0.30 & 0.91 \end{bmatrix}$$

Catatan: urutan angka dan tanda di dalam  $V$  mungkin bisa berbeda tergantung cara memperoleh vektor eigen. Jawaban dianggap benar.

# Soal latihan

1. Tentukan nilai-nilai singular dari matriks-matriks A berikut:

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

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

$$A = \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 1 & 1 \\ -1 & 1 \end{bmatrix}$$

$$A = \begin{bmatrix} 6 & 4 \\ 0 & 0 \\ 4 & 0 \end{bmatrix}$$

2. Dekomposisikanlah matriks-matriks A pada soal 1 di atas dengan menggunakan metode SVD

## Sumber:

1. Howard Anton & Chris Rores, *Elementary Linear Algebra, 10<sup>th</sup> Edition*

Bersambung ke Bagian 2