

Seri bahan kuliah Algeo 21

Singular Value Decomposition (SVD)

(Bagian 1)

Update 2025

Bahan kuliah IF2123 Aljabar Linier dan Geometri

**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) *)

LU decomposition

$$\begin{bmatrix} a_{11} & a_{12} & a_{13} & a_{14} \\ a_{21} & a_{22} & a_{23} & a_{24} \\ a_{31} & a_{32} & a_{33} & a_{34} \\ a_{41} & a_{42} & a_{43} & a_{44} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 & 0 \\ l_{21} & 1 & 0 & 0 \\ l_{31} & l_{32} & 1 & 0 \\ l_{41} & l_{42} & l_{43} & 1 \end{bmatrix} \times \begin{bmatrix} u_{11} & u_{12} & u_{13} & u_{14} \\ 0 & u_{22} & u_{23} & u_{24} \\ 0 & 0 & u_{33} & u_{34} \\ 0 & 0 & 0 & u_{44} \end{bmatrix}$$

L = matriks segitiga bawah (*lower triangular matrix*),

U = matriks segitiga atas (*upper triangular matrix*)

Contoh:

$$\begin{bmatrix} 2 & -3 & -1 \\ 3 & 2 & -5 \\ 2 & 4 & -1 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 3/2 & 1 & 0 \\ 1/2 & 11/13 & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 2 & -3 & -1 \\ 0 & 13/2 & -7/2 \\ 0 & 0 & 32/13 \end{bmatrix}$$

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 , Σ , dan V sedemikian sehingga

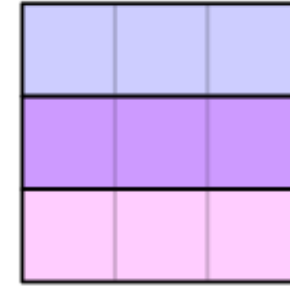
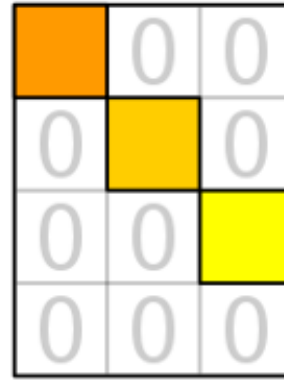
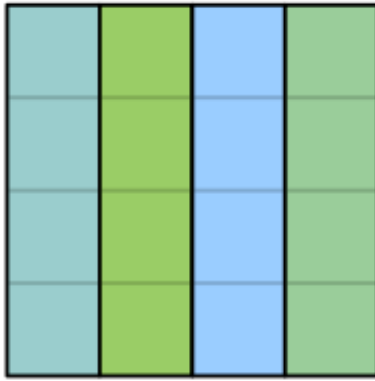
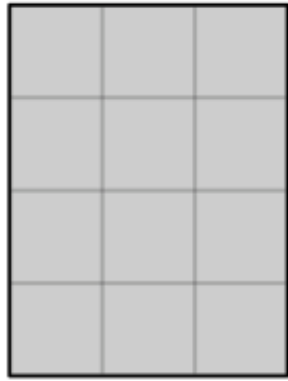
$$A = U\Sigma V^T \quad (1)$$

U = matriks ortogonal $m \times m$,

V = matriks orthogonal $n \times n$

Σ = 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).



$$\begin{matrix} \mathbf{M} \\ m \times n \end{matrix} = \begin{matrix} \mathbf{U} \\ m \times m \\ \text{matriks ortogonal} \end{matrix} \begin{matrix} \mathbf{\Sigma} \\ m \times n \end{matrix} \begin{matrix} \mathbf{V}^* \\ n \times n \\ \text{matriks ortogonal} \end{matrix}$$

- 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!)

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

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

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

$$\text{d) } \begin{bmatrix} \cos x & -\sin x \\ \sin x & \cos x \end{bmatrix}$$

- 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

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

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

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

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 $Q = [v_1, v_2, \dots, v_n]$

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

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

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.

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

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

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:

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

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

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

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

Vektor-vektor singular kiri Nilai-nilai singular Vektor-vektor singular kanan

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

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

- U adalah matriks $m \times m$, Σ 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 $A^T A$

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

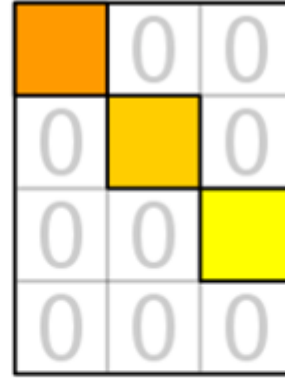
- $V = [\mathbf{v}_1, \mathbf{v}_2, \dots, \mathbf{v}_n]$ secara ortogonal mendiagonalisasi $A^T A$
- Vektor-vektor kolom di dalam V diurut sedemikian sehingga $\sigma_1 \geq \sigma_2 \geq \dots \geq \sigma_k > 0$
- $\mathbf{u}_i = \frac{A\mathbf{v}_i}{\|A\mathbf{v}_i\|} = \frac{1}{\sigma_i} A\mathbf{v}_i$, $i = 1, 2, \dots, k$
- $\{\mathbf{u}_1, \mathbf{u}_2, \dots, \mathbf{u}_k\}$ 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 $\mathbb{R}^m$.



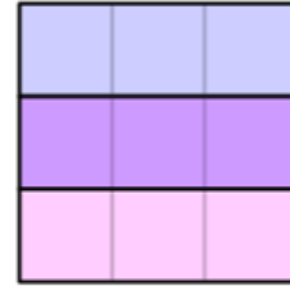
A
 $m \times n$



U
 $m \times m$



Σ
 $m \times n$



V^T
 $n \times n$

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

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

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

in which U , Σ , 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 Σ 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 Σ 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 Σ 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 $\mathbf{v}_3$:

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

Matriks V adalah:

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

(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 Σ yang berukuran 2 x 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^T
3 x 3

Verifikasilah dengan mengalikan ketiga matriks U , Σ , 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 λ_1 and λ_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 $\mathbb{R}^3$. 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

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

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

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 Σ 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 Σ 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:

$$A = \begin{bmatrix} 1 & -2 \\ 2 & 1 \end{bmatrix} \quad A = \begin{bmatrix} -2 & -1 & 2 \\ 2 & 1 & -2 \end{bmatrix} \quad A = \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 1 & 1 \\ -1 & 1 \end{bmatrix} \quad A = \begin{bmatrix} 6 & 4 \\ 0 & 0 \\ 4 & 0 \end{bmatrix}$$

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

Sumber:

1. Howard Anton & Chris Rores, *Elementary Linear Algebra, 10th Edition*

Bersambung ke Bagian 2