第三章 矩阵分解

§3.1 三角分解

一. Doolittle分解

1. 定义 3.1 设 $A \in C^{n \times n}$,若存在下三角阵 $L \in C^{n \times n}$ 和 上三角阵 $U \in C^{n \times n}$ 使得A = LU,则称A可以做三角分解。

- 一. Doolittle分解
 - 1. 定义 3.1 设 $A \in C^{n \times n}$,若存在下三角阵 $L \in C^{n \times n}$ 和 上三角阵 $U \in C^{n \times n}$ 使得A = LU,则称A可以做三角分解。
 - 注 1. 若定义中的**L**为对角元素为1的下三角阵(单位下三角阵),**U**为上三角阵,则称三角分解为Doolittle分解。

2. 定理 3.1 设 $A \in C^{n \times n}$,若其前 n-1 阶顺序主子式 均不为0,则 A 存在三角分解 A = LU, 其中 L 为 单位下三角阵,U 为上三角阵。 此外,若 A 非奇 异,则分解唯一。

3. 计算公式:

$$\begin{cases} u_{kj} = a_{kj} - \sum_{t=1}^{k-1} I_{kt} u_{tj} & (j = k, \dots, n) \\ I_{ik} = \left(a_{ik} - \sum_{t=1}^{k-1} I_{it} u_{tk}\right) / u_{kk} & (i = k+1, \dots, n), \\ & (k = 1, 2, \dots, n) \end{cases}$$

4. 例. 求矩阵

$$A = \left(\begin{array}{cccc} 2 & 5 & -6 \\ 4 & 13 & -19 \\ -6 & -3 & -6 \end{array}\right)$$

的Doolittle分解。

(1)
$$u_{11} = a_{11} = 2$$
, $u_{12} = a_{12} = 5$, $u_{13} = a_{13} = -6$;

(2)
$$l_{21} = a_{21}/u_{11} = 2$$
, $l_{31} = a_{31}/u_{11} = -3$;

(3)
$$u_{22} = a_{22} - l_{21}u_{12} = 3$$
; $u_{23} = a_{23} - l_{21}u_{13} = -7$;

$$(4) l_{32} = (a_{32} - l_{31}u_{12})/u_{22} = 4;$$

(5)
$$u_{33} = a_{33} - (l_{31}u_{13} + l_{32}u_{23}) = 4.$$

(1)
$$u_{11} = a_{11} = 2$$
, $u_{12} = a_{12} = 5$, $u_{13} = a_{13} = -6$;

(2)
$$l_{21} = a_{21}/u_{11} = 2$$
, $l_{31} = a_{31}/u_{11} = -3$;

(3)
$$u_{22} = a_{22} - l_{21}u_{12} = 3$$
; $u_{23} = a_{23} - l_{21}u_{13} = -7$;

(4)
$$l_{32} = (a_{32} - l_{31}u_{12})/u_{22} = 4;$$

(5)
$$u_{33} = a_{33} - (l_{31}u_{13} + l_{32}u_{23}) = 4.$$

则A的Doolittle分解为

$$A = LU = \begin{pmatrix} 1 \\ 2 & 1 \\ -3 & 4 & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 2 & 5 & -6 \\ 3 & -7 \\ 4 \end{pmatrix}$$

二. 选列主元Doolittle分解

问题: 若 $u_{ii} = 0$ 或 $|u_{ii}|$ 很小时,分解将出现中断或溢出。

二. 选列主元Doolittle分解

问题: 若 $u_{ii} = 0$ 或 $|u_{ii}|$ 很小时,分解将出现中断或溢出。

选列主元Doolittle分解:在分解过程中加入选列主元步骤。

- 5. 定义 3.2 以 n 阶单位矩阵 I_n 的 n 个列向量 e₁, e₂, ···, e_n 为列构成的 n 阶方阵 P = (e_{i1} e_{i2} ··· e_{in}) 称为 n 阶置换阵, 这里 i₁, i₂, ···, i_n 是 1, 2, ···, n 的一个全排列。
- 6. 定理3.2 设 A 为非奇异矩阵,则存在置换阵 P,使得 PA = LU,其中 L 为单位下三角阵,U 为上三角阵。

设A已经过k-1步列主元分解,即有

Matrix Analysis

	<i>u</i> ₁₁	•••	$u_{1,k-1}$	$u_{1,k}$	•••	$u_{1,n}$
$A \longrightarrow \bar{A} =$	• • •	•••	•••	•••	•••	•••
	$I_{k-1,1}$	•••	$u_{k-1,k-1}$	$u_{k-1,k}$	•••	$u_{k-1.n}$
	$I_{k,1}$	•••	$l_{k,k-1}$	$\bar{a}_{k,k}$	•••	ā _{k,n}
	÷	E	÷	:	E	
	$I_{i,1}$	•••	$l_{i,k-1}$	ā _{i,k}	•••	ā _{i,n}
	• • •	•••	•••	•••	•••	•••
	\ \ \ \ \ \ \ \ \ \ \ \ \ \ \ \ \ \ \	•••	$I_{n,k-1}$	ā _{n,k}	•••	$\bar{a}_{n,n}$

Dept Math

★ 选主元:

第 k 步时,令

$$ar{a}_{ik} \longleftarrow c_i = ar{a}_{ik} - \sum_{t=1}^{k-1} ar{a}_{it} ar{a}_{tk} = ar{a}_{ik} - \sum_{t=1}^{k-1} I_{it} u_{tk}$$

$$(i = k, k+1, \dots n).$$

取

$$|c_{i_k}| = \max_{k \le i \le n} |c_i|$$

如果 $i_k \neq k$,则交换上述矩阵 \bar{A} 中的第 k 行与第 i_k 行,即 $\bar{a}_{ki} \longleftrightarrow \bar{a}_{i_ki}$,得矩阵 \bar{A} .

$$\tilde{A} = \begin{pmatrix} u_{11} & \cdots & u_{1,k-1} & u_{1,k} & \cdots & u_{1,n} \\ \cdots & \cdots & \cdots & \cdots & \cdots \\ l_{k-1,1} & \cdots & u_{k-1,k-1} & u_{k-1,k} & \cdots & u_{k-1,n} \\ l_{i_k,1} & \cdots & l_{i_k,k-1} & c_{i_k} & \cdots & \bar{a}_{i_k,n} \\ \cdots & \cdots & \cdots & \cdots & \cdots \\ l_{i,1} & \cdots & l_{i,k-1} & c_i & \cdots & \bar{a}_{i,n} \\ \cdots & \cdots & \cdots & \cdots & \cdots \\ l_{k,1} & \cdots & l_{k,k-1} & c_k & \cdots & \bar{a}_{k,n} \\ \cdots & \cdots & \cdots & \cdots & \cdots \\ l_{n,1} & \cdots & l_{n,k-1} & c_n & \cdots & \bar{a}_{n,n} \end{pmatrix}$$

* 计算 l_{ik} $(i = k+1, \cdots, n)$, u_{kj} $(j = k, k+1, \cdots, n)$.

$$\begin{cases} \tilde{a}_{kk} \longleftarrow u_{kk} = \tilde{a}_{kk}, \\ \tilde{a}_{ik} \longleftarrow l_{ik} = \frac{\tilde{a}_{ik}}{\tilde{a}_{kk}} \quad (i = k + 1, \dots, n), \\ \tilde{a}_{kj} \longleftarrow u_{kj} = \tilde{a}_{kj} - \sum_{t=1}^{k-1} \tilde{a}_{kt} \tilde{a}_{tj} \quad (j = k + 1, \dots, n). \end{cases}$$

其中

$$ilde{a}_{kk} = c_{i_k}, \; ilde{a}_{i_k,k} = c_k,$$
 $ilde{a}_{ik} = c_i \; (i = k+1, \cdots, n; i \neq k, i \neq i_k),$

 $\tilde{a}_{kj}=\bar{a}_{i_k,j}\ (j=k+1,\cdots,n).$

例: 用选列主元Doolittle法分解矩阵

$$A = \left(\begin{array}{ccc} 0.5 & 1 & 0 \\ 2 & 1.5 & 1 \\ 0.2 & 1 & 2.5 \end{array}\right)$$

$$A \xrightarrow{k=1} \begin{pmatrix} 2 & 1.5 & 1 \\ 0.5 & 1 & 0 \\ 0.2 & 1 & 2.5 \end{pmatrix} \xrightarrow{k=1} A^{(1)} = \begin{pmatrix} 2 & 1.5 & 1 \\ 0.25 & 1 & 0 \\ 0.1 & 1 & 2.5 \end{pmatrix}$$

$$\stackrel{k=2}{\longrightarrow} \left(\begin{array}{ccc} 2 & 1.5 & 1 \\ 0.1 & 0.85 & 2.5 \\ 0.25 & 0.625 & 0 \end{array} \right) \stackrel{k=2}{\longrightarrow} A^{(2)} = \left(\begin{array}{ccc} 2 & 1.5 & 1 \\ 0.1 & 0.85 & 2.4 \\ 0.25 & \frac{25}{34} & 0 \end{array} \right)$$

$$\stackrel{k=3}{\longrightarrow} A^{(3)} = \begin{pmatrix} 2 & 1.5 & 1\\ 0.1 & 0.85 & 2.4\\ 0.25 & \frac{25}{34} & -\frac{137}{68} \end{pmatrix}$$

$$P = \left(\begin{array}{ccc} 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \\ 1 & 0 & 0 \end{array}\right)$$

$$L = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0.1 & 1 & 0 \\ 0.25 & \frac{25}{34} & 1 \end{pmatrix}, \quad U = \begin{pmatrix} 2 & 1.5 & 1 \\ 0 & 0.85 & 2.4 \\ 0 & 0 & -\frac{137}{68} \end{pmatrix}$$

三. Cholesky分解

7. 定理3.3 设 $A \in C^{n \times n}$ 是Hermite正定矩阵,则存在 唯一分解 $A = LL^H$,其中 $L \in C^{n \times n}$ 为具有主对角元 素为正数的下三角阵。

* 计算公式:

$$\begin{cases} I_{jj} = (a_{jj} - \sum_{k=1}^{j-1} |I_{jk}|^2)^{\frac{1}{2}}, \\ I_{ij} = (a_{ij} - \sum_{k=1}^{j-1} I_{ik} \bar{I}_{jk}) / I_{jj} & (i = j+1, \dots, n) \\ & (j = 1, 2, \dots, n). \end{cases}$$

已知矩阵
$$A = \begin{pmatrix} 4 & -1 & 1 \\ -1 & 2 & -2 \\ 1 & -2 & 3 \end{pmatrix}$$
,求 A 的Cholesky分解。

$$\begin{split} I_{11} &= \sqrt{a_{11}} = 2, \quad I_{21} = \frac{a_{21}}{I_{11}} = -\frac{1}{2}, \quad I_{31} = \frac{a_{31}}{I_{11}} = \frac{1}{2}, \\ I_{22} &= \sqrt{a_{22} - |I_{21}|^2} = \frac{\sqrt{7}}{2}, \quad I_{32} = (a_{32} - I_{31}\bar{I}_{21}) = -\frac{\sqrt{7}}{2}, \\ I_{33} &= \sqrt{a_{33} - |I_{31}|^2 - |I_{32}|^2} = 1 \end{split}$$

故

$$A = \begin{pmatrix} 2 & 0 & 0 \\ -\frac{1}{2} & \frac{\sqrt{7}}{2} & 0 \\ \frac{1}{2} & -\frac{\sqrt{7}}{2} & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 2 & -\frac{1}{2} & \frac{1}{2} \\ 0 & \frac{\sqrt{7}}{2} & -\frac{\sqrt{7}}{2} \\ 0 & 0 & 1 \end{pmatrix}$$

§3.4 矩阵的满秩分解

- 一. 基本概念
 - 1. 定义3.7 设 $A \in C_r^{m \times n}(r > 0)$. 如果存在 $F \in C_r^{m \times r}$ 和 $G_r^{r \times n}$ 使得 A = FG,则称之为 A 的满秩分解。

- 2. 定义: 设 $A, B \in C^{m \times n}$, 若 A 经有限次初等变换变成矩阵 B,则称 $A \subseteq B$ 等价。
- 3. 定理:设 $A \in C_r^{m \times n}$ (r > 0),则存在 $S \in C_m^{m \times m}$ 和 $T \in C_n^{n \times n}$ 使得

$$SAT = \begin{pmatrix} I_r & 0 \\ 0 & 0 \end{pmatrix}$$

右边的矩阵为 A 的等价标准形。

二. 存在性

4. 定理 3.12 设 $A \in C_r^{m \times n}(r > 0)$, 则总存在 $F \in C_r^{m \times r}$ 和 $G_r^{r \times n}$ 使得 A = FG,即 A 的满秩分解总是存在的。

证明: 当 r = m 时, $A = I_m A$ 是 A 的满秩分解; 当 r = n 时, $A = AI_n$ 是 A 的满秩分解;

当 $0 < r < \min\{m, n\}$ 时,有 $S \in C_m^{m \times m}$, $T \in C_n^{n \times n}$ 使

得

$$SAT = \begin{pmatrix} I_r & 0 \\ 0 & 0 \end{pmatrix}$$

于是

$$A = S^{-1} \begin{pmatrix} I_{r} & 0 \\ 0 & 0 \end{pmatrix} T^{-1} = S^{-1} \begin{pmatrix} I_{r} \\ 0 \end{pmatrix} (I_{r} \ 0) T^{-1} = FG$$

- 三. Hermite标准形及其S,T的求法
 - 5. 定理: 设 $A \in C_r^{m \times n}$ (r > 0). 则 A 可经初等行变换 化为满足如下条件的矩阵 H:
 - (1) **H** 的前 **r** 行中每一行至少含一个非零元素, 且 第一个非零元素是 1,而后 **m** – **r** 行元素仍为 0;
 - (2) 若 H 中第 i 行的第一个非零元素 1 位于第 j_i 列 $(i = 1, 2, \dots, r)$,则 $j_1 < j_2 < \dots < j_r$;
 - (3) H 的第 j_1, j_2, \dots, j_r 列为 I_m 的前 r 列, 即有

称 H 为 A 的 Hermite 标准形。也就是说,存在 $S \in C_m^{m \times m}$ 使得 SA = H.

$$\star$$
 求 S 的方法:根据 $S(A, I_m) = (SA, S) = (H, S)$ 求解,即

$$(A, I_m) \xrightarrow{\overline{\text{初等行变换}}} (H, S)$$

6. 定理:设 $A \in C_r^{m \times n}$ (r > 0),则存在 $S \in C_m^{m \times m}$ 和 n 阶置换矩阵 P 使得

$$SAP = \begin{pmatrix} I_r & K \\ 0 & 0 \end{pmatrix} \qquad (K \in C^{r \times (n-r)})$$

* 求 T 的方法

$$egin{pmatrix} H \ I_{
m n} \end{pmatrix} ext{ 初等列变换} egin{pmatrix} \egn{pmatrix} \egn{pmatrix} \egn{pmatrix} \egn{pmatrix} \egn{pmat$$

例 1: 设
$$A = \begin{pmatrix} 1 & -1 & -1 & 4 \\ 0 & 0 & 2 & 2 \\ -1 & 1 & 5 & 0 \end{pmatrix}$$

例 1: 设
$$A = \begin{pmatrix} 1 & -1 & -1 & 4 \\ 0 & 0 & 2 & 2 \\ -1 & 1 & 5 & 0 \end{pmatrix}$$

解: (1) 因为

$$(A, I_3) = \begin{pmatrix} 1 & -1 & -1 & 4 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 2 & 2 & 0 & 1 & 0 \\ -1 & 1 & 5 & 0 & 0 & 0 & 1 \end{pmatrix} \xrightarrow{r_3 + r_1}$$

$$\begin{pmatrix} 1 & -1 & -1 & 4 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 2 & 2 & 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 4 & 4 & 1 & 1 & 1 \end{pmatrix} \xrightarrow{r_2 \times \frac{1}{2}}$$

$$\begin{pmatrix} 1 & -1 & -1 & 4 & 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 & 1 & 0 & \frac{1}{2} & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 4 & 4 & 1 & 0 & 1 \end{pmatrix} \xrightarrow{r_3 - r_2 \times 4}$$

$$\begin{pmatrix} 1 & -1 & -1 & 4 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 1 & 1 & 0 & \frac{1}{2} & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 1 & -2 & 1 \end{pmatrix} \xrightarrow{r_1 + r_2}$$

$$\begin{pmatrix} 1 & -1 & 0 & 5 & 1 & \frac{1}{2} & 0 \\ 0 & 0 & 1 & 1 & 0 & \frac{1}{2} & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 1 & -2 & 1 \end{pmatrix}$$

所以

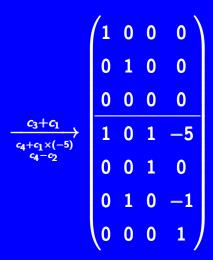
$$H = \begin{pmatrix} 1 & -1 & 0 & 5 \\ 0 & 0 & 1 & 1 \\ 0 & 0 & 0 & 0 \end{pmatrix}, \quad S = \begin{pmatrix} 1 & \frac{1}{2} & 0 \\ 0 & \frac{1}{2} & 0 \\ 1 & -2 & 1 \end{pmatrix}$$

(2) 取
$$P = (e_1, e_3, e_2, e_4)$$
, 则

$$SAP = \begin{pmatrix} I_2 & K \\ 0 & 0 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 & 0 & -1 & 5 \\ 0 & 1 & 0 & 1 \\ \hline 0 & 0 & 0 & 0 \end{pmatrix}$$

(3) 由

$$\begin{pmatrix}
1 & -1 & 0 & 5 \\
0 & 0 & 1 & 1 \\
0 & 0 & 0 & 0 \\
\hline
1 & 0 & 0 & 0 \\
0 & 1 & 0 & 0 \\
0 & 0 & 1 & 0 \\
0 & 0 & 0 & 1
\end{pmatrix}
\xrightarrow{c_2 \leftrightarrow c_3}
\begin{pmatrix}
1 & 0 & -1 & 5 \\
0 & 1 & 0 & 1 \\
0 & 0 & 0 & 0 \\
\hline
1 & 0 & 0 & 0 \\
0 & 0 & 1 & 0 \\
0 & 1 & 0 & 0 \\
0 & 1 & 0 & 0 \\
0 & 0 & 0 & 1
\end{pmatrix}$$



从而

$$T = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 1 & 5 \\ 0 & 0 & 1 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & -1 \\ 0 & 0 & 0 & 1 \end{pmatrix}$$

由例(3)已求出 *S*, *T*, 可得

$$S^{-1} = \begin{pmatrix} 1 & -1 & 0 \\ 0 & 2 & 0 \\ -1 & 5 & 1 \end{pmatrix}, \quad T^{-1} = \begin{pmatrix} 1 & -1 & 0 & 5 \\ 0 & 0 & 1 & 1 \\ 0 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 1 \end{pmatrix}$$

由(1)可知, $r_A = 2$,故取 S^{-1} 的前 2 列为 F, T^{-1} 的前 2 行为 G, 故

$$A = \begin{pmatrix} 1 & -1 \\ 0 & 2 \\ -1 & 5 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 & -1 & 0 & 5 \\ 0 & 0 & 1 & 1 \end{pmatrix}$$

由(1)可知, $r_A = 2$,故取 S^{-1} 的前 2 列为 F, T^{-1} 的前 2 行为 G, 故

$$A = \begin{pmatrix} 1 & -1 \\ 0 & 2 \\ -1 & 5 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 & -1 & 0 & 5 \\ 0 & 0 & 1 & 1 \end{pmatrix}$$

注: A 的满秩分解不唯一。

四、 改进方法

3. 定理:设 $A \in C_r^{m \times n}$ (r > 0),且 A 的 Hermite 标准 形为 H,取 A 的第 j_1, j_2, \cdots, j_r 列构成 F,取 H 的前 r 行构成 G,则 A = FG 即为 A 的一个满秩分解。

证明: 取
$$P_1 = (e_{j_1}, e_{j_2}, \cdots, e_{j_r})$$
,则 $GP_1 = I_r$.从式 $A = FG$ 两边右乘 P_1 , 得 $F = AP_1$, 可见 F 由 A 的第 j_1, j_2, \cdots, j_r 列构成。又

$$r = \operatorname{rank} A = \operatorname{rank} (FG) \le \operatorname{rank} F \le r$$

, 所以
$$F \in C_r^{m \times r}$$
. 显然 $G \in C_r^{r \times n}$.

例 3: 求
$$A = \begin{pmatrix} 1 & -1 & -1 & 4 \\ 0 & 0 & 2 & 2 \\ -1 & 1 & 5 & 0 \end{pmatrix}$$
 的满秩分解。

解:由例1已求得

$$A \xrightarrow{\text{初等行变换}} \begin{pmatrix} 1 & -1 & 0 & 5 \\ 0 & 0 & 1 & 1 \\ 0 & 0 & 0 & 0 \end{pmatrix}$$

可见,
$$j_1 = 1$$
, $j_2 = 3$, 故 A 的满秩分解为

$$A = \begin{pmatrix} 1 & -1 \\ 0 & 2 \\ -1 & 5 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 -1 & 0 & 5 \\ 0 & 0 & 1 & 1 \end{pmatrix}$$

§3.5 矩阵的奇异值分解

1. 定义3.9: 设 $A \in C_r^{m \times n}$ (r > 0), $A^H A$ 的特征值为

$$\lambda_1 \ge \lambda_2 \ge \cdots \ge \lambda_r > \lambda_{r+1} = \cdots = \lambda_n = 0$$

则称
$$\sigma_i = \sqrt{\lambda_i} (i = 1, 2, \dots, n)$$
 为 A 的奇异值.

§3.5 矩阵的奇异值分解

1. 定义3.9: 设 $A \in C_r^{m \times n}$ (r > 0), $A^H A$ 的特征值为

$$\lambda_1 \ge \lambda_2 \ge \cdots \ge \lambda_r > \lambda_{r+1} = \cdots = \lambda_n = 0$$

则称
$$\sigma_i = \sqrt{\lambda_i} (i = 1, 2, \dots, n)$$
 为 A 的奇异值.

2. 定义3.10: 设 $A, B \in C^{m \times n}$, 若存在 m 阶酉矩阵 U 和 n 阶酉矩阵 V, 使得 $U^H AV = B$, 则称 A 与 B 酉等价。

定理3.16 酉等价矩阵有相同的奇异值。

定理3.16 酉等价矩阵有相同的奇异值。

证明: 设 $U^HAV = B$, 则

$$B^{H}B = (U^{H}AV)^{H}(U^{H}AV) = V^{H}A^{H}AV$$

即 $B^HB \sim A^HA$,从而他们有相同的特征值,所以 A 与 B 有相同的奇异值。

4. 定理:设 $A \in C_r^{m \times n}$ (r > 0),则存在m 阶酉矩阵U 和n 阶酉矩阵V 使得

$$U^{H}AV = \begin{pmatrix} \Sigma & 0 \\ 0 & 0 \end{pmatrix}$$

其中 $\Sigma = diag(\sigma_1, \sigma_2, \cdots, \sigma_r)$, σ_i 为 A 的非零奇异

值。而

$$A = U \begin{pmatrix} \Sigma & 0 \\ 0 & 0 \end{pmatrix} V^H$$

称之为 A 的奇异值分解。

证明: 存在 n 阶酉矩阵 V 使得

$$V^H A^H A V = diag(\lambda_1, \lambda_2, \cdots, \lambda_n) = \begin{pmatrix} \Sigma^2 & 0 \\ 0 & 0 \end{pmatrix}$$

将 V 分块为

$$V = (V_1, V_2), (V_1 \in C^{n \times r}, V_2 \in C^{n \times (n-r)})$$

得 $V_1^H A^H A V_1 = \Sigma^2$, $V_2^H A^H A V_2 = 0$, 于是

$$\Sigma^{-1}V_1^H A^H A V_1 \Sigma^{-1} = I_r, \ (A V_2)^H (A V_2) = 0$$

从而 $AV_2=0$.

又记 $U_1 = AV_1\Sigma^{-1}$, 则 $U_1^HU_1 = I_r$, 即 U_1 的 r 个列是两两正交的单位向量,取 $U_2 \in C^{m \times (m-r)}$ 使 $U = (U_1, U_2)$ 为 m 阶酉矩阵,即 $U_2^HU_1 = 0$, $U_2^HU_2 = I_{m-r}$, 则有

$$U^{H}AV = \begin{pmatrix} U_{1}^{H} \\ U_{2}^{H} \end{pmatrix} A(V_{1}, V_{2}) = \begin{pmatrix} U_{1}^{H}AV_{1} & U_{1}^{H}AV_{2} \\ U_{2}^{H}AV_{1} & U_{2}^{H}AV_{2} \end{pmatrix}$$
$$= \begin{pmatrix} U_{1}^{H}(U_{1}\Sigma) & 0 \\ U_{2}^{H}(U_{1}\Sigma) & 0 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \Sigma & 0 \\ 0 & 0 \end{pmatrix}$$

求 A 的奇异值分解步骤:

- (1) 求酉矩阵 V 使 $V^HA^HAV = \begin{pmatrix} \Sigma^2 & 0 \\ 0 & 0 \end{pmatrix}$;
- (2) 将 V 分块为

$$V = (V_1, V_2), (V_1 \in C^{n \times r}, V_2 \in C^{n \times (n-r)})$$

计算 $U_1 = AV_1 \Sigma^{-1}$;

(3) 取 U_1 使 $U = (U_1, U_2)$ 为 m 阶酉矩,则 $A = U\begin{pmatrix} \Sigma & 0 \\ 0 & 0 \end{pmatrix} V^H$ 为 A 的奇异值分解.

例 1: 求
$$A = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 1 \\ 1 & 1 & 0 \end{pmatrix}$$
 的奇异值分解.

解: 因为
$$A^T A = \begin{pmatrix} 2 & 1 & 1 \\ 1 & 1 & 0 \\ 1 & 0 & 1 \end{pmatrix}$$

所以 A^TA 的特征值为 $\lambda_1=3$, $\lambda_2=1$, $\lambda_3=0$, 对应的特征向量为

$$p_1 = \begin{pmatrix} 2 \\ 1 \\ 1 \end{pmatrix}, \quad p_2 = \begin{pmatrix} 0 \\ -1 \\ 1 \end{pmatrix}, \quad p_3 = \begin{pmatrix} -1 \\ 1 \\ 1 \end{pmatrix}$$

标准化得

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

使得
$$V^H A^H A V = \begin{pmatrix} 3 & 1 & 1 \\ & 1 & 0 \end{pmatrix}$$
.

计算

$$U_{1} = AV_{1}\Sigma^{-1} = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 1 \\ 1 & 1 & 0 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} \frac{2}{\sqrt{6}} & 0 \\ \frac{1}{\sqrt{6}} & -\frac{1}{\sqrt{2}} \\ \frac{1}{\sqrt{6}} & \frac{1}{\sqrt{2}} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} \frac{1}{\sqrt{3}} & 0 \\ 0 & 1 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \frac{1}{\sqrt{2}} & \frac{1}{\sqrt{2}} \\ \frac{1}{\sqrt{2}} & -\frac{1}{\sqrt{2}} \\ 0 & 0 \end{pmatrix}$$

 $\mathbf{W}U = U_1$ 是酉矩阵。 故 \mathbf{A} 的奇异值分解为

$$A = U(\Sigma_0)V^H = \begin{pmatrix} \frac{1}{\sqrt{2}} & \frac{1}{\sqrt{2}} \\ \frac{1}{\sqrt{2}} & -\frac{1}{\sqrt{2}} \\ 0 & 0 & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} \sqrt{3} & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} \frac{2}{\sqrt{6}} & \frac{1}{\sqrt{6}} & \frac{1}{\sqrt{6}} \\ 0 & -\frac{1}{\sqrt{2}} & \frac{1}{\sqrt{2}} \\ -\frac{1}{\sqrt{3}} & \frac{1}{\sqrt{3}} & \frac{1}{\sqrt{3}} \end{pmatrix}$$