第十一讲满秩分解与奇异值分解

一、矩阵的满秩分解

- 1. 定义: 设 $A \in C_r^{m \times n}(r > 0)$,若存在矩阵 $F \in C_r^{m \times r}$ 及 $G \in C_r^{r \times n}$,使得A = FG,则称其为A的一个满秩分解。
- 说明:(1)F为列满秩矩阵,即列数等于秩;G为行满秩矩阵,即行数等于秩。
 - (2) 满秩分解不唯一。 $\forall D \in C_r^{r \times r}$ (r 阶可逆方阵),则 $A = FG = F(DD^{-1})G = (FD)(D^{-1}G) = F_1G_1$,且 $F_1 \in C_r^{m \times r}$, $G_1 \in C_r^{r \times n}$
- 2. 存在性定理: 任何非零矩阵均存在满秩分解。

证明:采用构造性证明方法。设 $A \in C_r^{m \times n}$,则存在初等变换矩阵 $E \in C_m^{m \times m}$,使

将A写成A= $E^{-1}B$,并把 E^{-1} 分块成 $E^{-1}=\begin{bmatrix}F & | & S\\ r^{M} & (m-r)^{M}\end{bmatrix}$,其中 $F\in C_{r}^{m\times r}$

3. Hermite 标准形(行阶梯标准形)

设 $B \in C_r^{m \times n}(r > 0)$,且满足

- (1) B的前 r 行中每一行至少含一个非零元素(称为非零行),且第一个非零元素为 1,而后(m-r)行的元素全为零(称为零行);
- (2) 若B中第 i 行的第一个非零元素(即 1)在第 j_i 列 (i=1,2,...,r),则 $j_1 < j_2 < ... < j_r$;
- (3) 矩阵B的第 j_1 列,第 j_2 列,…,第 j_r 列合起来恰为m阶单位 方阵 I_m 的前r列(即 $j_1,j_2,...,j_r$ 列上除了前述的 1 外全为 0) 则称B为 Hermite 标准形。

4. 满秩分解的一种求法

设 $A \in C_r^{m \times n}$,

- (1) 采用行初等变换将A化成 Hermite 标准形, 其矩阵形式为 EA=B, 其中B为 Hermite 标准形;
- (2) 选取 n 阶置换矩阵

- 1° P 的第 i 列为 e_{j_i} ,即该列向量除第 j_i 个元素为 1 外,其余元素 全为零 (i=1,2,...,r),其中 j_i 为 Hermite 标准形中每行第一个非零元素 (即 1) 所在的列数;
- 2° 其它(n-r)列只需确保 P 为置换矩阵即可 (P 的每一行,每一列均只有一个非零元素,且为 1);
- 3°用P右乘任何矩阵(可乘性得到满足时),即可将该矩阵的第i列置换到新矩阵(即乘积矩阵)的第i列

$$\mathbf{4}^{\circ} \quad \diamondsuit \mathbf{P} = \begin{bmatrix} \mathbf{P}_1 & | & * \\ \mathbf{r}^{\overline{\mathbf{y}} |} & (\mathbf{n} - \mathbf{r})^{\overline{\mathbf{y}} |} \end{bmatrix}, \quad \exists \Box \mathbf{P}_1 = \begin{bmatrix} \mathbf{e}_{\mathbf{j}_1} & \mathbf{e}_{\mathbf{j}_2} ... \mathbf{e}_{\mathbf{j}_r} \end{bmatrix}_{\mathbf{n} \times \mathbf{r}} \in \mathbf{C}_{\mathbf{r}}^{\mathbf{n} \times \mathbf{r}}$$

(3) 令G = B的前r行 $\in C_r^{r \times n}$, $F = AP_1 \in C_r^{m \times r}$ 则A = FG

证明:
$$\mathbf{E}\mathbf{A} = \mathbf{B} = \begin{bmatrix} \mathbf{G} \\ \mathbf{O} \end{bmatrix}$$
, $\mathbf{A} = \mathbf{E}^{-1}\mathbf{B} = \begin{bmatrix} \mathbf{F} & | & \mathbf{S} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \mathbf{G} \\ \mathbf{O} \end{bmatrix} = \mathbf{F}\mathbf{G}$ 则 $\mathbf{F} \in \mathbf{C}_{r}^{m \times r}$,

 $G \in C_r^{r \times n}$, G 已知,但 F = ? ,注意到 $BP_1 = \begin{bmatrix} I_r \\ O \end{bmatrix}$,则

$$\mathbf{AP}_{1} = \mathbf{E}^{-1}\mathbf{BP}_{1} = \begin{bmatrix} \mathbf{F} & | & \mathbf{S} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \mathbf{I}_{r} \\ \mathbf{O} \end{bmatrix} = \mathbf{F}$$
[证毕]

例 2.
$$A = \begin{vmatrix} 1 & 2 & 3 & 0 \\ 0 & 2 & 1 & -1 \\ 1 & 0 & 2 & 1 \end{vmatrix}$$
 求其满秩分解

- 解: (1) 首先求出A的秩。显然,前两行互相独立,而第三行可由第一行减去第二行得到,故r=2。
 - (2)进行初等变换将A化为 Hermite 标准型。

$$\begin{bmatrix} \mathbf{A} & \mid & \mathbf{I}_3 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 & 2 & 3 & 0 & . & 1 & 0 & 0 \\ 0 & 2 & 1 & -1 & . & 0 & 1 & 0 \\ 1 & 0 & 2 & 1 & . & 0 & 0 & 1 \end{bmatrix} \xrightarrow{(3)-(1)+(2)} \begin{bmatrix} 1 & 2 & 3 & 0 & . & 1 & 0 & 0 \\ 0 & 2 & 1 & -1 & . & 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & . & -1 & 1 & 1 \end{bmatrix}$$

$$\xrightarrow{(1)-(2)} \begin{bmatrix} 1 & 0 & 2 & 1 & . & 1 & -1 & 0 \\ 0 & 2 & 1 & -1 & . & 0 & 1 & 0 \\ 0 & 2 & 1 & -1 & . & 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & . & -1 & 1 & 1 \end{bmatrix} \xrightarrow{(2)/2} \begin{bmatrix} 1 & 0 & 2 & 1 & . & 1 & -1 & 0 \\ 0 & 1 & 1/2 & -1/2 & . & 0 & 1/2 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & . & -1 & 1 & 1 \end{bmatrix}$$

$$\mathbf{E} = \begin{bmatrix} 1 & -1 & 0 \\ 0 & 1/2 & 0 \\ -1 & 1 & 1 \end{bmatrix}, \quad \mathbf{B} = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 2 & 1 \\ 0 & 1 & 1/2 & -1/2 \\ 0 & 0 & 0 & 0 \end{bmatrix}, \mathbf{G} = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 2 & 1 \\ 0 & 1 & 1/2 & -1/2 \end{bmatrix}$$

(3)求出P₁及AP₁

由B可见,
$$\mathbf{j}_1 = 1, \mathbf{j}_2 = 2$$
故 $\mathbf{P}_1 = \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 \\ 0 & 0 \\ 0 & 0 \end{bmatrix}$, $\mathbf{F} = \mathbf{AP}_1 = \begin{bmatrix} 1 & 2 \\ 0 & 2 \\ 1 & 0 \end{bmatrix}$

可以验证:
$$\mathbf{FG} = \begin{bmatrix} 1 & 2 \\ 0 & 2 \\ 1 & 0 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1 & 0 & 2 & 1 \\ 0 & 1 & 1/2 & -1/2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 & 2 & 3 & 0 \\ 0 & 2 & 1 & -1 \\ 1 & 0 & 2 & 1 \end{bmatrix}$$

$$\overrightarrow{\text{III}} \mathbf{E}^{-1} = \begin{bmatrix} 1 & 2 & 0 \\ 0 & 2 & 0 \\ 1 & 0 & 1 \end{bmatrix}$$

二、酉对角分解与奇异值分解

1. 厄米矩阵的谱分解

A为厄米矩阵,则存在酉矩阵U,使

$$\mathbf{U}^{\mathbf{H}}\mathbf{A}\mathbf{U} = \begin{bmatrix} \lambda_1 & & & \mathbf{O} \\ & \lambda_2 & & \\ & & \ddots & \\ \mathbf{O} & & & \lambda_n \end{bmatrix} = \mathbf{\Lambda}$$

将U写成列向量形式,即 $U=[u_1 \ u_2 \ ... \ u_n]$,则

$$\mathbf{A} = \mathbf{U}\boldsymbol{\Lambda}\mathbf{U}^{\mathbf{H}} = \begin{bmatrix} \mathbf{u}_1 & \mathbf{u}_2 & \dots & \mathbf{u}_n \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \boldsymbol{\lambda}_1 & & & & \mathbf{O} \\ & \boldsymbol{\lambda}_2 & & & \\ & & \boldsymbol{\lambda}_2 & & \\ & & & \boldsymbol{\cdot} & \\ \mathbf{O} & & & \boldsymbol{\lambda}_n \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \mathbf{u}_1^{\mathbf{H}} \\ \mathbf{u}_2^{\mathbf{H}} \\ \vdots \\ \vdots \\ \mathbf{u}_n^{\mathbf{H}} \end{bmatrix} = \sum_{i=1}^n \boldsymbol{\lambda}_i \mathbf{u}_i \mathbf{u}_i^{\mathbf{H}}$$

2. 非奇异矩阵的酉对角分解

定理:设A为n阶非奇异矩阵,则存在n阶酉矩阵U及V,使得

(若将U, V写成 $U=[u_1\ u_2\ ...\ u_n], V=[v_1\ v_2\ ...\ v_n]$,则 $A=\sum_{i=1}^n\sigma_iu_iv_i^H$)

证明: $A^{H}A$ 为n 阶非奇异矩阵,而且是厄米、正定矩阵,故存在n 阶酉矩阵 V,使

$$\mathbf{V}^{H}(\mathbf{A}^{H}\mathbf{A})\mathbf{V} = \begin{bmatrix} \sigma_{1}^{2} & & & \mathbf{O} \\ & \sigma_{2}^{2} & & \\ & & \ddots & \\ & & & \ddots & \\ \mathbf{O} & & & \sigma_{n}^{2} \end{bmatrix}$$

σ² 为A^HA的特征值。

 $\Lambda^{-1}V^{H}A^{H}AV = (AV\Lambda^{-1})^{H}AV = \Lambda \diamondsuit U = AV\Lambda^{-1}, \quad \boxed{\mathbb{N}}$ $U^{H}U = (AV\Lambda^{-1})^{H}(AV\Lambda^{-1}) = \Lambda^{-1}V^{H}A^{H}AV\Lambda^{-1} = I_{n}$

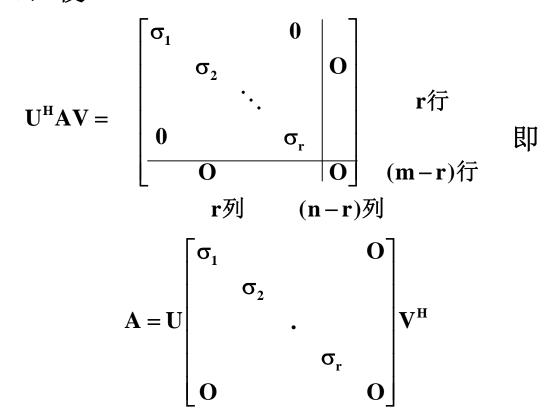
所以,U 为酉矩阵,且 $U^HAV = \Lambda$

[证毕]

称: $A = UAV^H$ 为 A 的酉对角分解。

3. 一般矩阵的奇异值分解

- (1) 定义:设 $A \in C_r^{m \times n}$ (r > 0), $A^H A$ 的特征值为 $\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_n$, 其中 $\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_r > 0, \lambda_{r+1}, \dots, \lambda_n = 0$,则称 $\sigma_i = \sqrt{\lambda_i}$ ($i = 1, 2, \dots, n$)为 A的奇异值。
- (2) 定理: 设 $A \in C_r^{m \times n}$,则存在 m 阶酉矩阵 U 及 n 阶酉矩阵 V,使



证明: 首先考虑 A^HA 。 因为 $rank(A^HA) = rank(AA^H) = rankA$,故 $A^HA \in C_r^{n \times n}$,

而且是厄米、半正定的,存在n 阶酉矩阵v,使

$$\mathbf{V}^{\mathbf{H}}(\mathbf{A}^{\mathbf{H}}\mathbf{A})\mathbf{V} = \begin{bmatrix} \sigma_1^2 & & & \mathbf{O} \\ & \sigma_2^2 & & \\ & & \ddots & \\ & & & \sigma_r^2 & \\ \mathbf{O} & & & \mathbf{O} \end{bmatrix}_{\mathbf{n} \times \mathbf{n}}$$

$$\mathbf{V}^{H}(\mathbf{A}^{H}\mathbf{A})\mathbf{V} = \begin{bmatrix} \mathbf{V}_{1}^{H}(\mathbf{A}^{H}\mathbf{A})\mathbf{V}_{1} & \mathbf{V}_{1}^{H}(\mathbf{A}^{H}\mathbf{A})\mathbf{V}_{2} \\ \mathbf{V}_{2}^{H}(\mathbf{A}^{H}\mathbf{A})\mathbf{V}_{1} & \mathbf{V}_{2}^{H}(\mathbf{A}^{H}\mathbf{A})\mathbf{V}_{2} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \mathbf{\Sigma}^{2} & \mathbf{O} \\ \mathbf{O} & \mathbf{O} \end{bmatrix}$$

$$V_1^H(A^HA)V_1 = \sum^2 V_1^H(A^HA)V_2 = O_{r\times(n-r)} V_2^H(A^HA)V_2 = O_{(n-r)\times(n-r)}$$

11

令 $U_1 = AV_1 \sum^{-1} 则 U_1^H AV_1 = \sum$,又 $(AV_2)^H (AV_2) = 0 \rightarrow AV_2 = 0$ 在 U_1 的基础上构造酉矩阵 $U = [U_1 \mid U_2]$,即 $U^H U = I$ 这由前面基扩充定理可知是可行的,

$$\mathbf{U}_{1}^{H}\mathbf{U}_{1} = \mathbf{I}_{r}, \mathbf{U}_{1}^{H}\mathbf{U}_{2} = \mathbf{O}_{r\times(n-r)}, \mathbf{U}_{2}^{H}\mathbf{U}_{2} = \mathbf{I}_{n-r}$$

故

$$\mathbf{U}^{\mathbf{H}}\mathbf{A}\mathbf{V} = \begin{bmatrix} \mathbf{U}_{1}^{\mathbf{H}} \\ \mathbf{U}_{2}^{\mathbf{H}} \end{bmatrix} \mathbf{A} \begin{bmatrix} \mathbf{V}_{1} & \mathbf{V}_{2} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \mathbf{U}_{1}^{\mathbf{H}}\mathbf{A}\mathbf{V}_{1} & \mathbf{U}_{1}^{\mathbf{H}}\mathbf{A}\mathbf{V}_{2} \\ \mathbf{U}_{2}^{\mathbf{H}}\mathbf{A}\mathbf{V}_{1} & \mathbf{U}_{2}^{\mathbf{H}}\mathbf{A}\mathbf{V}_{2} \end{bmatrix}$$

其中已知

$$\mathbf{U}_{1}^{\mathrm{H}}\mathbf{A}\mathbf{V}_{1} = \sum \overline{\mathbf{\Pi}} \mathbf{U}_{1}^{\mathrm{H}}\mathbf{A}\mathbf{V}_{2} = \mathbf{0}, \mathbf{U}_{2}^{\mathrm{H}}\mathbf{A}\mathbf{V}_{2} = \mathbf{0} \qquad (\because \mathbf{A}\mathbf{V}_{2} = \mathbf{0})$$

$$\mathbf{U}_{2}^{\mathrm{H}}\mathbf{A}\mathbf{V}_{1} = \mathbf{U}_{2}^{\mathrm{H}}(\mathbf{U}_{1}\sum) = (\mathbf{U}_{2}^{\mathrm{H}}\mathbf{U}_{1})\sum = \mathbf{0}$$

[证毕]

例2 已知矩阵
$$A = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 1 \\ 0 & 1 & 1 \\ 0 & 0 & 0 \end{bmatrix}$$
, 求其奇异值分解。

解:
$$A^{T}A = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 1 \\ 0 & 1 & 1 \\ 1 & 1 & 2 \end{bmatrix}$$
 其特征值为 3 、 1 、 0

它们对应的特征向量依次为:

$$\zeta_1 = \begin{bmatrix} 1 \\ 1 \\ 2 \end{bmatrix}, \qquad \zeta_2 = \begin{bmatrix} 1 \\ -1 \\ 0 \end{bmatrix}, \qquad \zeta_3 = \begin{bmatrix} 1 \\ 1 \\ -1 \end{bmatrix}$$

因此,
$$rankA = 2$$
, $\Sigma = \begin{bmatrix} \sqrt{3} & 0 \\ 0 & 1 \end{bmatrix}$

则,正交矩阵
$$V = \begin{bmatrix} \frac{1}{\sqrt{6}} & \frac{1}{\sqrt{2}} & \frac{1}{\sqrt{3}} \\ \frac{1}{\sqrt{6}} & -\frac{1}{\sqrt{2}} & \frac{1}{\sqrt{3}} \\ \frac{2}{\sqrt{6}} & 0 & -\frac{1}{\sqrt{3}} \end{bmatrix}$$

$$U_1 = AV_1 \Sigma^{-1} = egin{bmatrix} rac{1}{\sqrt{2}} & rac{1}{\sqrt{2}} \ rac{1}{\sqrt{2}} & -rac{1}{\sqrt{2}} \ 0 & 0 \end{bmatrix}$$
 构造 $U = egin{bmatrix} rac{1}{\sqrt{2}} & rac{1}{\sqrt{2}} & 0 \ rac{1}{\sqrt{2}} & -rac{1}{\sqrt{2}} & 0 \ 0 & 0 & 1 \end{bmatrix}$

构造
$$U = \begin{bmatrix} \sqrt{2} & \sqrt{2} & 0 \\ \frac{1}{\sqrt{2}} & -\frac{1}{\sqrt{2}} & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{bmatrix}$$

则,
$$A=Uegin{bmatrix} \sqrt{3} & 0 & 0 \ 0 & 1 & 0 \ 0 & 0 & 0 \end{bmatrix}$$
 V^T 作业: P225 1(2),P233 1

5;