## § 4 奇异值分解

## 一、奇异值分解

先给出如下引理(其中一些结论前面已证过):

引理 设 $A \in \mathbb{C}^{m \times n}$ ,则:

- (1)  $A^{H}A = AA^{H}$  的特征值均为非负实数:
- (2)  $\operatorname{rank}(A^{H}A) = \operatorname{rank}(AA^{H}) = \operatorname{rank} A$ ;
- (3)  $A^{H}A$ 与 $AA^{H}$ 的非零特征值相同。

证(1)设 $A^H A x = \lambda x$ ,则由 $0 \le ||A x||_2^2 = x^H A^H A x = \lambda ||x||_2^2$ 知 $\lambda$ 为非负实数。

(2) 由 Ax = 0 得  $A^{H}Ax = 0$ 。 反之,有

$$A^{\mathrm{H}}Ax = \mathbf{0} \Rightarrow ||Ax||_{2}^{2} = x^{\mathrm{H}}A^{\mathrm{H}}Ax = 0 \Rightarrow Ax = \mathbf{0}$$

从而 Ax = 0 与  $A^{H}Ax = 0$  同解,故它们的基础解系所含线性无关的向量个数相同,于是

$$n - \operatorname{rank} \mathbf{A} = n - \operatorname{rank}(\mathbf{A}^{\mathsf{H}} \mathbf{A}) \quad \Box \quad \operatorname{rank}(\mathbf{A}^{\mathsf{H}} \mathbf{A}) = \operatorname{rank} \mathbf{A}$$

 $\overrightarrow{\text{m}} \operatorname{rank}(\mathbf{A}\mathbf{A}^{\text{H}}) = \operatorname{rank}\mathbf{A}^{\text{H}} = \operatorname{rank}\mathbf{A}$ 

(3) 由公式  $\det(\mathbf{I}_m + \mathbf{A}\mathbf{B}) = \det(\mathbf{I}_n + \mathbf{B}\mathbf{A})$  得,当  $\lambda \neq 0$  时,

$$\det(\lambda \boldsymbol{I}_{n} - \boldsymbol{A}^{\mathrm{H}} \boldsymbol{A}) = \lambda^{n} \det(\boldsymbol{I}_{n} - \frac{1}{\lambda} \boldsymbol{A}^{\mathrm{H}} \boldsymbol{A}) = \lambda^{n} \det(\boldsymbol{I}_{m} - \frac{1}{\lambda} \boldsymbol{A} \boldsymbol{A}^{\mathrm{H}}) = \lambda^{n-m} \det(\lambda \boldsymbol{I}_{m} - \boldsymbol{A} \boldsymbol{A}^{\mathrm{H}})$$

故 $A^{H}A$ 与 $AA^{H}$ 的非零特征值相同。证毕

**定义** 设 $A \in \mathbb{C}_r^{m \times n}$  (r > 0),且记 $A^H A$ 的特征值为

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

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

由引理知,矩阵 A 与  $A^{\rm H}$  有相同的非零奇异值,且非零奇异值的个数等于 rank A 。

**定理** 设 $A \in \mathbb{C}_r^{m \times n}$  (r > 0),则存在m 阶酉矩阵U 和n 阶酉矩阵V,使得

$$\boldsymbol{U}^{\mathrm{H}}\boldsymbol{A}\boldsymbol{V} = \begin{pmatrix} \boldsymbol{\Sigma} & \boldsymbol{O} \\ \boldsymbol{O} & \boldsymbol{O} \end{pmatrix}$$

其中  $\Sigma = \text{diag}(\sigma_1, \sigma_2, \dots, \sigma_r)$ ,而 $\sigma_i$ ( $i = 1, 2, \dots, r$ )为A的非零奇异值。称

$$A = U \begin{pmatrix} \Sigma & O \\ O & O \end{pmatrix} V^{H} 为 A 的奇异值分解。$$

证 设A的奇异值为 $\sigma_1 \ge \sigma_2 \ge \cdots \ge \sigma_r > \sigma_{r+1} = \cdots = \sigma_n = 0$ ,则存在n阶酉矩阵V,

使得 
$$V^{H}A^{H}AV = \operatorname{diag}(\sigma_{1}^{2}, \dots, \sigma_{r}^{2}, 0, \dots 0) = \begin{pmatrix} \Sigma^{2} & O \\ O & O \end{pmatrix}$$

令 $V = [V_1, V_2]$ , 其中 $V_1 \in \mathbb{C}^{n \times r}$ ,  $V_2 \in \mathbb{C}^{n \times (n-r)}$ , 代入上式并比较得

$$\boldsymbol{V}_{\!\!1}^{\mathrm{H}}\boldsymbol{A}^{\mathrm{H}}\boldsymbol{A}\boldsymbol{V}_{\!\!1}\!=\!\boldsymbol{\varSigma}^{2}$$
 ,  $\boldsymbol{V}_{\!\!2}^{\mathrm{H}}\boldsymbol{A}^{\mathrm{H}}\boldsymbol{A}\boldsymbol{V}_{\!\!2}=\boldsymbol{O}$ 

于是 
$$\Sigma^{-1}V_1^HA^HAV_1\Sigma^{-1}=I_r$$
,  $AV_2=O$ 

令 $U_1 = AV_1\Sigma^{-1}$ ,由上式知  $U_1^HU_1 = I_r$ ,即 $U_1$ 的列由正交的单位向量构成,将 $U_1$ 扩充成m阶酉矩阵  $U = (U_1, U_2)$ ,注意到 $U_2^HU_1 = O$ 得

$$\boldsymbol{U}^{\mathrm{H}}\boldsymbol{A}\boldsymbol{V} = \begin{pmatrix} \boldsymbol{U}_{1}^{\mathrm{H}}\boldsymbol{A}\boldsymbol{V}_{1} & \boldsymbol{U}_{1}^{\mathrm{H}}\boldsymbol{A}\boldsymbol{V}_{2} \\ \boldsymbol{U}_{2}^{\mathrm{H}}\boldsymbol{A}\boldsymbol{V}_{1} & \boldsymbol{U}_{2}^{\mathrm{H}}\boldsymbol{A}\boldsymbol{V}_{2} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \boldsymbol{U}_{1}^{\mathrm{H}}\boldsymbol{U}_{1}\boldsymbol{\Sigma} & \boldsymbol{O} \\ \boldsymbol{U}_{2}^{\mathrm{H}}\boldsymbol{U}_{1}\boldsymbol{\Sigma} & \boldsymbol{O} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \boldsymbol{\Sigma} & \boldsymbol{O} \\ \boldsymbol{O} & \boldsymbol{O} \end{pmatrix}$$

$$\mathbf{\boldsymbol{W}} = \begin{pmatrix} \boldsymbol{\Sigma} & \boldsymbol{O} \\ \boldsymbol{O} & \boldsymbol{O} \end{pmatrix}$$

**推论** 设 $A \in \mathbb{C}_n^{n \times n}$ , 即 $A \in \mathbb{R}_n$  阶可逆矩阵,则存在n 阶酉矩阵U 和V 使

 $U^{H}AV = diag(\sigma_{1}, \dots, \sigma_{n})$ ,其中 $\sigma_{1}, \dots, \sigma_{n}$ 是A的非零奇异值

**推论** 设 $A \in \mathbb{R}_n^{n \times n}$ ,则存在n阶正交矩阵P和Q,使

$$P^{H}AQ = \operatorname{diag}(\sigma_{1}, \dots, \sigma_{n})$$

推论  $\triangle A \in \mathbb{C}_r^{m \times n}$  的奇异值分解  $A = U \begin{pmatrix} \Sigma & O \\ O & O \end{pmatrix} V^{H}$  中, V 的列向量是  $A^{H}A$  的

特征向量,而U的列向量是 $AA^{H}$ 的特征向量。

证 V 的列向量是 $A^{H}A$  的特征向量,由定理的证明过程即可知。而由

$$\boldsymbol{A}\boldsymbol{A}^{\mathrm{H}} = \boldsymbol{U} \begin{pmatrix} \boldsymbol{\Sigma} & \boldsymbol{O} \\ \boldsymbol{O} & \boldsymbol{O} \end{pmatrix} \boldsymbol{V}^{\mathrm{H}} \boldsymbol{V} \begin{pmatrix} \boldsymbol{\Sigma} & \boldsymbol{O} \\ \boldsymbol{O} & \boldsymbol{O} \end{pmatrix} \boldsymbol{U}^{\mathrm{H}} = \boldsymbol{U} \begin{pmatrix} \boldsymbol{\Sigma}^{2} & \boldsymbol{O} \\ \boldsymbol{O} & \boldsymbol{O} \end{pmatrix}_{m \times m} \boldsymbol{U}^{\mathrm{H}}$$

得

$$AA^{\mathrm{H}}U = U \operatorname{diag}(\sigma_1^2, \dots, \sigma_r^2, 0, \dots 0)$$

可见U的列向量是 $AA^{H}$ 的特征向量。证毕

**例** 求矩阵 
$$A = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 2 & 0 & 0 \end{pmatrix}$$
的奇异值分解。

**解**  $A^{H}A = \begin{pmatrix} 5 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 \end{pmatrix}$  的特征值为  $\lambda_{1} = 5, \lambda_{2} = \lambda_{3} = 0$ ,相应的特征向量为

$$x_1 = e_1, \quad x_2 = e_2, \quad x_3 = e_3, \quad \text{Mem} \quad V = (e_1, e_2, e_3) = I_3$$

法 1. 取
$$\mathbf{V}_1 = \mathbf{e}_1$$
,  $\mathbf{\Sigma} = (\sqrt{5})$ , 于是 $\mathbf{U}_1 = \mathbf{A}\mathbf{V}_1\mathbf{\Sigma}^{-1} = \begin{pmatrix} \frac{1}{\sqrt{5}} \\ \frac{2}{\sqrt{5}} \end{pmatrix}$ , 取 $\mathbf{U}_2 = \begin{pmatrix} -\frac{2}{\sqrt{5}} \\ \frac{1}{\sqrt{5}} \end{pmatrix}$ , 则

 $U = (U_1, U_2)$  为酉矩阵,故A的奇异值分解为

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

法 2. 因为 $\mathbf{A}\mathbf{A}^{\mathrm{T}}=\begin{pmatrix}1&2\\2&4\end{pmatrix}$ ,其特征值为 $\lambda_1=5,\lambda_2=0$ ,对应的特征向量分别

为
$$\begin{pmatrix} 1 \\ 2 \end{pmatrix}$$
和 $\begin{pmatrix} -2 \\ 1 \end{pmatrix}$ ,故酉矩阵 $U = \frac{1}{\sqrt{5}}\begin{pmatrix} 1 \\ 2 \end{pmatrix}$ ,且 $A$ 的奇异值分解为

$$\boldsymbol{A} = \boldsymbol{U} \begin{pmatrix} \sqrt{5} & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 \end{pmatrix} \boldsymbol{V}^{\mathrm{T}} \circ$$

## 二、酉相抵

定义 设 $A, B \in \mathbb{C}^{m \times n}$ , 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 酉相抵 (或酉等价)。

酉等价矩阵有如下一些性质:

**性质1** A 与 A 酉等价; (因为  $A = I_m A I_n$ )

性质 2 若 A 与 B 酉等价,则 B 与 A 酉等价;

性质 3 若 A 与 B 酉等价, B 与 C 酉等价,则 A 与 C 酉等价;

性质 4 酉等价矩阵有相同的奇异值。

证 设 $B=U^{H}AV$ ,则 $B^{H}B=V^{H}A^{H}U$   $U^{H}AV=V^{H}A^{H}AV$ ,即 $B^{H}B$ 与 $A^{H}A$  酉 相似,它们有相同的特征值,从而A与B有相同的奇异值。证毕