

定理： 设 $A \in C_r^{m \times n}$, $\alpha_1 \geq \alpha_2 \geq \cdots \geq \alpha_r$ 是 A 的 r 个奇异值, 那么存在 m 阶酉矩阵 U 和 n 阶酉矩阵 V 使得

$$U^H A V = \begin{bmatrix} \Delta & \mathbf{0} \\ \mathbf{0} & \mathbf{0} \end{bmatrix}$$

其中 $\Delta = \begin{bmatrix} \alpha_1 & & & \\ & \alpha_2 & & \\ & & \ddots & \\ & & & \alpha_r \end{bmatrix}$ 且满足 $\alpha_1 \geq \alpha_2 \geq \cdots \geq \alpha_r > \mathbf{0}$.

证明： 由于 $\text{Rank}(A)=r$ ， 所以 AA^H 的特征值为

$$\alpha_1^2 \geq \alpha_2^2 \geq \cdots \geq \alpha_r^2 > 0, \alpha_{r+1}^2 = \alpha_{r+2}^2 = \cdots = \alpha_m^2 = 0$$


因为 AA^H 是一个 **H**-阵， 所以存在 m 阶酉矩阵 U 且满足

$$U^H AA^H U = \begin{bmatrix} \Delta^2 & \mathbf{0} \\ \mathbf{0} & \mathbf{0} \end{bmatrix}$$

将酉矩阵 U 按列进行分块， 记 $U = [U_1 \quad U_2]$ ， 其中

$$U_1 \in U_r^{m \times r}, U_2 \in U_{m-r}^{m \times (m-r)}.$$

于是有
$$\begin{bmatrix} U_1^H \\ U_2^H \end{bmatrix} A A^H \begin{bmatrix} U_1 & U_2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \Delta^2 & \mathbf{0} \\ \mathbf{0} & \mathbf{0} \end{bmatrix}$$

从而有 $U_1^H A A^H U_1 = \Delta^2$, $U_2^H A A^H U_2 = \mathbf{0}$
 $U_2^H A = \mathbf{0}.$

令 $V_1 = A^H U_1 \Delta^{-1}$, 那么容易验证

$$V_1 \in U_r^{n \times r}, \quad V_1^H V_1 = I_r$$

选取 V_2 使得 $V = [V_1 \ V_2]$ 是酉矩阵, 则

$$\mathbf{0} = V_1^H V_2 = \Delta^{-1} U_1^H A V_2 \longrightarrow U_1^H A V_2 = \mathbf{0}$$

由上式可得

$$\begin{aligned} U^H A V &= \begin{bmatrix} U_1^H \\ U_2^H \end{bmatrix} A [V_1 \ V_2] \\ &= \begin{bmatrix} U_1^H A V_1 & U_1^H A V_2 \\ U_2^H A V_1 & U_2^H A V_2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \Delta & \mathbf{0} \\ \mathbf{0} & \mathbf{0} \end{bmatrix} \text{ 这里 } U_2^H A = \mathbf{0}. \end{aligned}$$

我们称此定理为奇异值分解定理. 称表达式

$$A = U \begin{bmatrix} \Delta & \mathbf{0} \\ \mathbf{0} & \mathbf{0} \end{bmatrix} V^H$$

为矩阵 A 的奇异值分解式 (**SVD**).

特别注意关系式

$$A = U \begin{bmatrix} \Delta & \mathbf{0} \\ \mathbf{0} & \mathbf{0} \end{bmatrix} V^H$$

$$AA^H = U \begin{bmatrix} \Delta^2 & \mathbf{0} \\ \mathbf{0} & \mathbf{0} \end{bmatrix}_{m \times m} \quad U^H \Rightarrow AA^H U = U \begin{bmatrix} \Delta^2 & \mathbf{0} \\ \mathbf{0} & \mathbf{0} \end{bmatrix}_{m \times m}$$
$$A^H A = V \begin{bmatrix} \Delta^2 & \mathbf{0} \\ \mathbf{0} & \mathbf{0} \end{bmatrix}_{n \times n} \quad V^H \Rightarrow A^H A V = V \begin{bmatrix} \Delta^2 & \mathbf{0} \\ \mathbf{0} & \mathbf{0} \end{bmatrix}_{n \times n},$$

由此可知 U 的列向量就是 AA^H 的标准正交特征向量；
而 V 的列向量就是 $A^H A$ 的标准正交特征向量，并且
需满足 $V_1 = A^H U_1 \Delta^{-1}$ 。 A 的奇异值分解不唯一！