

## §5 矩阵的奇异值分解

程光辉

2020 年 4 月 4 日

定理 1 设  $A \in \mathbb{C}_r^{m \times n}$ , 则有

$$(1) \operatorname{rank}(A) = \operatorname{rank}(A^H A) = \operatorname{rank}(A A^H)$$

(2)  $A^H A, A A^H$  的特征值均为非负实数

(3)  $A^H A, A A^H$  的非零特征值相同.

证明: (1) 因为  $\operatorname{rank}(A^H A) \leq \operatorname{rank}(A)$ , 只需证明  $\operatorname{rank}(A^H A) \geq \operatorname{rank}(A)$  即可.

令  $\operatorname{rank}(A^H A) = r$ , 则  $A^H A x = 0$  的解空间为  $n - r$  维, 记为  $X$ . 对  $\forall x_1 \in X$ , 都有

$$x_1^H A^H A x_1 = (A x_1)^H (A x_1) = 0,$$

即

$$A x_1 = 0.$$

也就是说  $A^H A x = 0$  的解空间是  $A x = 0$  的解空间的子空间, 进而有

$$\operatorname{rank}(A^H A) \geq \operatorname{rank}(A),$$

得证.

(2) 设  $A^H A \alpha = \lambda \alpha$ , 其中  $\lambda$  为任意特征值,  $\alpha$  为对应的特征向量. 于是有

$$(A \alpha, A \alpha) = (\alpha, A^H A \alpha) = (\alpha, \lambda \alpha) = \lambda (\alpha, \alpha) \geq 0,$$

即  $\lambda \geq 0$ .

(3) 设  $A^H A$  的特征值为

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

对应的特征向量分别为  $\alpha_1, \alpha_2, \cdots, \alpha_n$ .

因为  $A^H A \alpha_i = \lambda_i \alpha_i (\neq 0)$ ,  $i = 1, 2, \dots, r$ , 则

$$(AA^H)A\alpha_i = A(A^H A \alpha_i) = A(\lambda_i \alpha_i) = \lambda_i(A\alpha_i),$$

则  $A^H A$  的非零特征值  $\lambda_i$ ,  $i = 1, 2, \dots, r$  也是  $AA^H$  的非零特征值, 对应的特征向量为  $A\alpha_i$ .

同理可证,  $AA^H$  的非零特征值也是  $A^H A$  的非零特征值.

设  $y_1, \dots, y_p$  是  $A^H A$  的非零特征值  $\lambda$  对应的特征子空间  $V_\lambda$  的一组基, 则有  $Ay_1, \dots, Ay_p$  是  $AA^H$  的非零特征值  $\lambda$  对应的特征向量.

令

$$k_1 Ay_1 + k_2 Ay_2 + \dots + k_p Ay_p = 0,$$

左乘  $A^H$ , 有

$$k_1 A^H Ay_1 + k_2 A^H Ay_2 + \dots + k_p A^H Ay_p = \lambda(k_1 y_1 + k_2 y_2 + \dots + k_p y_p) = 0,$$

即只有  $k_1 = k_2 = \dots = k_p = 0$ , 则  $Ay_1, \dots, Ay_p$  线性无关. 也就是说,  $A^H A$  的特征子空间  $V_\lambda$  的维数小于等于  $AA^H$  的特征子空间  $V_\lambda$  的维数.

同理可证,  $AA^H$  的特征子空间  $V_\lambda$  的维数小于等于  $A^H A$  的特征子空间  $V_\lambda$  的维数.

综上, 得证.

定义 1 设  $A \in \mathbb{C}_r^{m \times n}$ ,  $A^H A$  的特征值为

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

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

定义 2 设  $A, B \in \mathbb{C}^{m \times n}$ , 如果存在酉矩阵  $U \in \mathbb{U}^{m \times m}$  和  $V \in \mathbb{U}^{n \times n}$ , 使得

$$A = UB V,$$

则称  $A$  与  $B$  酉等价.

定理 2 若  $A$  与  $B$  酉等价, 则  $A$  与  $B$  有相同的正奇异值.

证明: 因为  $A$  与  $B$  酉等价, 则存在酉矩阵  $U \in \mathbb{U}^{m \times m}$  和  $V \in \mathbb{U}^{n \times n}$ , 使得  $A = UB V$ , 进而有

$$AA^H = UB V (UB V)^H = UB V V^H B^H U^H = U B B^H U^H,$$

所以  $AA^H$  和  $BB^H$  相似, 有相同的特征值, 即  $A$  与  $B$  有相同的正奇异值.

定理 3 设  $A \in \mathbb{C}_r^{m \times n}$ ,  $\sigma_1, \sigma_2, \dots, \sigma_r$  是矩阵  $A$  的  $r$  个正奇异值, 则存在酉矩阵  $U \in \mathbb{U}^{m \times m}$  和  $V \in \mathbb{U}^{n \times n}$ , 使得

$$A = U \begin{bmatrix} D & O \\ O & O \end{bmatrix} V^H,$$

其中  $D = \text{diag}(\sigma_1, \sigma_2, \dots, \sigma_r)$ .

证明: 因为  $A^H A$  为 Hermitian 半正定矩阵, 故特征值为  $\sigma_1^2, \sigma_2^2, \dots, \sigma_r^2, 0, \dots, 0$ . 令  $v_1, v_2, \dots, v_n$  是对应的单位正交特征向量组, 而且

$$\begin{aligned} V_1 &= [v_1, v_2, \dots, v_r] \\ V_2 &= [v_{r+1}, v_{r+2}, \dots, v_n]. \end{aligned}$$

因此, 有  $A^H A V_1 = V_1 D^2$ , 进而

$$D^{-1} V_1^H A^H A V_1 D^{-1} = U_1^H U_1 = E_r,$$

其中  $U_1 = A V_1 D^{-1} \in \mathbb{U}_r^{m \times r}$ , 即  $D = U_1^H A V_1$ ,  $U_1 D = A V_1$ .

另有  $A^H A V_2 = V_2 O$ , 使得  $V_2^H A^H A V_2 = O$ , 因此  $A V_2 = O$ .

选择合适  $U_2 \in \mathbb{U}_{(m-r)}^{m \times (m-r)}$ , 使得  $U = [U_1, U_2]$  为酉矩阵. 于是

$$U^H A V = \begin{bmatrix} U_1^H \\ U_2^H \end{bmatrix} A [V_1, V_2] = \begin{bmatrix} U_1^H A V_1 & U_1^H A V_2 \\ U_2^H A V_1 & U_2^H A V_2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} D & O \\ U_2^H U_1 D & O \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} D & O \\ O & O \end{bmatrix},$$

从而有

$$A = U \begin{bmatrix} D & O \\ O & O \end{bmatrix} V^H.$$

推论 1 设  $A \in \mathbb{C}_n^{n \times n}$ ,  $\sigma_1, \sigma_2, \dots, \sigma_n$  是矩阵  $A$  的  $n$  个正奇异值, 则存在酉矩阵  $U, V \in \mathbb{U}^{n \times n}$ , 使得

$$A = U D V^H,$$

其中  $D = \text{diag}(\sigma_1, \sigma_2, \dots, \sigma_n)$ .

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

解: 求  $A^H A$  的特征值和特征向量,

$$A^H A = \begin{bmatrix} 1 & 2 \\ 0 & 0 \\ 0 & 0 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 2 & 0 & 0 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 5 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 \end{bmatrix},$$

则特征值为  $\lambda_1 = 5, \lambda_2 = \lambda_3 = 0$ . 对应的特征向量为

$$\alpha_1 = \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \\ 0 \end{bmatrix}, \alpha_2 = \begin{bmatrix} 0 \\ 1 \\ 0 \end{bmatrix}, \alpha_3 = \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \\ 1 \end{bmatrix}.$$

因此, 有

$$V_1 = \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \\ 0 \end{bmatrix}, V_2 = \begin{bmatrix} 0 & 0 \\ 1 & 0 \\ 0 & 1 \end{bmatrix}, V = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{bmatrix}.$$

构造酉矩阵  $U$ , 有

$$U_1 = AV_1D^{-1} = \begin{bmatrix} \frac{1}{\sqrt{5}} \\ \frac{2}{\sqrt{5}} \end{bmatrix}, U_2 = \begin{bmatrix} -\frac{2}{\sqrt{5}} \\ \frac{1}{\sqrt{5}} \end{bmatrix}, U = \begin{bmatrix} \frac{1}{\sqrt{5}} & -\frac{2}{\sqrt{5}} \\ \frac{2}{\sqrt{5}} & \frac{1}{\sqrt{5}} \end{bmatrix}.$$

综上, 有

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

**引理 1** 设  $A \in \mathbf{C}_r^{n \times n}$  是半正定矩阵, 且  $k \geq 1$  是给定的整数, 则存在唯一的半正定 Hermitian 矩阵  $B$  使得  $B^k = A$ . 同时还有

- (1)  $BA = AB$ ,
- (2)  $\text{rank}(A) = \text{rank}(B)$ , 进而若  $A$  正定, 则  $B$  也正定,
- (3) 若  $A$  是实矩阵, 则  $B$  也实矩阵.

**定理 4** 设  $A \in \mathbf{C}_n^{n \times n}$ , 则必存在酉矩阵  $U \in \mathbf{U}^{n \times n}$  与两个正定 Hermitian 矩阵  $H_1, H_2$ , 使得

$$A = H_1U = UH_2,$$

且这种分解式是唯一的.

**证明:** (存在性) 因为  $A \in \mathbf{C}_n^{n \times n}$ , 所以  $A^H A$  为正定 Hermitian 矩阵, 则矩阵  $A$  的奇异值均为正数, 其奇异值分解为

$$A = U_1DV_1^H = U_1DU_1^H U_1V_1^H = H_1U,$$

其中  $H_1 = U_1DU_1^H$  为 Hermitian 正定矩阵,  $U = U_1V_1^H$  为酉矩阵.

(唯一性) 令  $A = H_{11}U_1 = H_{12}U_2$ , 其中  $H_{11}, H_{12}$  为正定 Hermitian 矩阵,  $U_1, U_2$  为酉矩阵. 因此, 有

$$\begin{aligned} H_{12}^{-1}H_{11} &= U_2U_1^H \\ H_{11}^{-1}H_{12} &= U_1U_2^H, \end{aligned}$$

上面两个等式的右侧矩阵互为共轭转置, 进而

$$H_{12}^{-1}H_{11} = (H_{11}^{-1}H_{12})^H = H_{12}^H (H_{11}^{-1})^H = H_{12}H_{11}^{-1},$$

即

$$H_{11}^2 = H_{12}^2,$$

再由引理 1, 知

$$H_{11} = H_{12}, \quad U_1 = U_2,$$

得证.

**推论 2** 设  $A \in \mathbf{R}_n^{n \times n}$ , 则必存在唯一的正交矩阵  $Q$  与两个实对称正定矩阵  $H_1, H_2$ , 使得

$$A = H_1 Q = Q H_2.$$

**定理 5** 设  $A \in \mathbf{C}_r^{n \times n}$ , 则必存在酉矩阵  $U \in \mathbf{U}^{n \times n}$  与两个半正定 Hermitian 矩阵  $H_1, H_2$ , 使得

$$A = H_1 U = U H_2.$$

**证明:** 因为  $A \in \mathbf{C}_r^{n \times n}$ , 则由奇异值分解可得

$$A = U_1 \begin{bmatrix} D & O \\ O & O \end{bmatrix} V_1^H = U_1 \begin{bmatrix} D & O \\ O & O \end{bmatrix} U_1^H U_1 V_1^H = H_1 U,$$

其中  $H_1 = U_1 \begin{bmatrix} D & O \\ O & O \end{bmatrix} U_1^H$  为半正定 Hermitian 矩阵,  $U = U_1 V_1^H$  为酉矩阵.