

§5 矩阵的奇异值分解

程光辉

2019 年 11 月 15 日

定理 1 设 $A \in C_r^{m \times n}$, 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 λ 为任意特征值, α 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 λ_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 λ 对应的特征子空间 V_λ 的一组基, 则有 Ay_1, \dots, Ay_p 是 AA^H 的非零特征值 λ 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_λ 的维数小于等于 AA^H 的特征子空间 V_λ 的维数.

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

综上, 得证.

定义 1 设 $A \in C_r^{m \times n}$, $A^H A$ 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 $A, B \in C^{m \times n}$, 如果存在酉矩阵 $U \in U^{m \times m}$ 和 $V \in U^{n \times n}$, 使得

$$A = UBV,$$

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 $U \in U^{m \times m}$ 和 $V \in U^{n \times n}$, 使得 $A = UBV$, 进而有

$$AA^H = UBV(UBV)^H = UBVV^H B^H U^H = UBB^H U^H,$$

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 $A \in C_r^{m \times n}$, $\sigma_1, \sigma_2, \dots, \sigma_r$ 是矩阵 A 的 r 个正奇异值, 则存在酉矩阵 $U \in U^{m \times m}$ 和 $V \in U^{n \times n}$, 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 Hermite 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

$$V_1 = [v_1, v_2, \dots, v_r]$$

$$V_2 = [v_{r+1}, v_{r+2}, \dots, v_n].$$

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 $U_1 = A V_1 D^{-1} \in U_r^{m \times r}$, 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 $U_2 \in U_{(m-r)}^{m \times (m-r)}$, 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 $A \in C_n^{n \times n}$, $\sigma_1, \sigma_2, \dots, \sigma_n$ 是矩阵 A 的 n 个正奇异值, 则存在酉矩阵 $U, V \in U^{n \times n}$, 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 $A \in C_r^{n \times n}$ 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 Hermite 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 $A \in C_n^{n \times n}$, 则必存在酉矩阵 $U \in U^{n \times n}$ 与两个正定 Hermite 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 $A \in C_n^{n \times n}$, 所以 $A^H A$ 为正定 Hermite 矩阵, 则矩阵 A 的奇异值均为正数, 其奇异值分解为

$$A = U_1 D V_1^H = U_1 D U_1^H U_1 V_1^H = H_1 U,$$

其中 $H_1 = U_1 D U_1^H$ 为 Hermite 正定矩阵, $U = U_1 V_1^H$ 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 Hermite 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 $A \in R_n^{n \times n}$, 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

$$A = H_1Q = QH_2.$$

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

$$A = H_1U = UH_2.$$

证明: 因为 $A \in C_r^{n \times n}$, 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 Hermite 矩阵, $U = U_1 V_1^H$ 为酉矩阵.