

第二章 矩阵的分解

2.5 谱分解

第二章 矩阵的分解——谱分解

1. 正规矩阵的谱分解

设 A 是正规矩阵, 则 $\exists U \in U^{n \times n}$, 满足: $A = U \text{diag}\{\lambda_1, \dots, \lambda_n\} U^H$, 若令 $U = (\alpha_1, \dots, \alpha_n)$, 则

$$\begin{aligned} A &= (\alpha_1, \dots, \alpha_n) \text{diag}\{\lambda_1, \dots, \lambda_n\} \begin{pmatrix} \alpha_1^H \\ \alpha_2^H \\ \vdots \\ \alpha_n^H \end{pmatrix} \\ &= \lambda_1 \alpha_1 \alpha_1^H + \dots + \lambda_n \alpha_n \alpha_n^H \end{aligned} \quad (1)$$

第二章 矩阵的分解——谱分解

其中 α_i 是矩阵 A 的特征值 λ_i 所对应的单位特征向量, $\alpha_i \alpha_i^H$ 是 n 阶矩阵, (1)式称为 A 的谱分解. 由于 λ_i 可能是重根, 所以上式可以化简.

设正规矩阵 A 有 r 个互异特征值 $\lambda_1, \dots, \lambda_r$, 特征值 λ_i 对应的代数重数是 n_i , 则 λ_i 所对应的 n_i 个单位特征向量记为 $\alpha_i^1, \dots, \alpha_i^{n_i}$, 则 A 的谱分解可写成

$$A = \sum_{j=1}^r \lambda_j \sum_{i=1}^{n_j} \alpha_j^i (\alpha_j^i)^H = \sum_{j=1}^r \lambda_j E_j,$$

第二章 矩阵的分解——谱分解

其中 $E_j = \sum_{i=1}^{n_j} \alpha_j^i (\alpha_j^i)^H$, 显然, $E_j^H = E_j = (E_j)^2$, $E_j E_i = 0 (i \neq j)$

$$E_1 = \alpha_1 \alpha_1^H + \alpha_2 \alpha_2^H,$$

$$\begin{aligned} E_1^2 &= (\alpha_1 \alpha_1^H + \alpha_2 \alpha_2^H)(\alpha_1 \alpha_1^H + \alpha_2 \alpha_2^H) \\ &= \alpha_1 \alpha_1^H \alpha_1 \alpha_1^H + \alpha_1 \alpha_1^H \alpha_2 \alpha_2^H + \alpha_2 \alpha_2^H \alpha_1 \alpha_1^H + \alpha_2 \alpha_2^H \alpha_2 \alpha_2^H \\ &= \alpha_1 \alpha_1^H + \alpha_2 \alpha_2^H = E_1, \end{aligned}$$

$$E_2 = \alpha_3 \alpha_3^H + \alpha_4 \alpha_4^H + \alpha_5 \alpha_5^H,$$

$$E_1 E_2 = (\alpha_1 \alpha_1^H + \alpha_2 \alpha_2^H)(\alpha_3 \alpha_3^H + \alpha_4 \alpha_4^H + \alpha_5 \alpha_5^H) = 0.$$

第二章 矩阵的分解——谱分解

定理1: 设 n 阶矩阵 A 有 r 个互异特征值 $\lambda_1, \dots, \lambda_r$, 特征值 λ_i 的代数重数是 n_i , 则 A 为正规矩阵 \Leftrightarrow 存在 r 个 n 阶矩阵 E_1, \dots, E_r , 满足:

- 1) $A = \sum_{j=1}^r \lambda_j E_j$; 2) $E_j^H = E_j = (E_j)^2$; 3) $E_j E_i = 0 (i \neq j)$; 4) $\sum_{j=1}^r E_j = I$; 5) 满足上述性质的 E_j 唯一;
6) $r(E_j) = n_j$.

证明: \Rightarrow :1),2),3)已证.

4) 令 $U_j = (\alpha_j^1, \dots, \alpha_j^{n_j})$, 则 $E_j = U_j U_j^H$.

第二章 矩阵的分解——谱分解

于是 $E_1 + E_2 + \dots + E_r = U_1 U_1^H + U_2 U_2^H + \dots +$

$$U_r U_r^H = (U_1, U_2, \dots, U_r) \begin{pmatrix} U_1^H \\ U_2^H \\ \vdots \\ U_r^H \end{pmatrix} = U U^H = I.$$

5) 现证 E_j 是唯一的. 不难证明 $E_j A = \lambda_j E_j = A E_j$, 又若 G_j 满足 1)-4), 故 G_j 满足 $G_j A = \lambda_j G_j = A G_j$, 因此

$$(\lambda_i - \lambda_j) E_j G_i = \lambda_i E_j G_i - \lambda_j E_j G_i$$

第二章 矩阵的分解——谱分解

$= E_j(\lambda_i G_i) - (\lambda_j E_j)G_i = E_j A G_i - E_j A G_i = 0$, 因为 $\lambda_i - \lambda_j \neq 0$, 所以 $E_j G_i = 0$, 于是:

$$E_j = E_j I = E_j \sum_{i=1}^r G_i = E_j G_j = (\sum_{i=1}^r E_i) G_j = G_j.$$

6) 因为 $E_j = U_j U_j^H$, 由上节引理知 $r(E_j) = r(U_j) = n_j$.

$$\Leftarrow: A A^H = (\sum_{j=1}^r \lambda_j E_j) (\sum_{j=1}^r \bar{\lambda}_j E_j^H) =$$

$$\sum_{i=1}^r \lambda_i \bar{\lambda}_i E_i E_i^H = \sum_{i=1}^r \lambda_i \bar{\lambda}_i E_i, \text{ 且 } A^H A = \sum_{i=1}^r \lambda_i \bar{\lambda}_i E_i,$$

所以 $A A^H = A^H A$.

第二章 矩阵的分解——谱分解

正规矩阵谱分解步骤:

1. 求 A 的 r 个互异特征值 $\lambda_1, \dots, \lambda_r$;
2. 对每个 λ_i , 求特征子空间 $E(\lambda_i)$ 的一组标准正交基
 $\alpha_i^1, \dots, \alpha_i^{n_i}$,
3. 令 $E_i = \sum_{j=1}^{n_i} \alpha_i^j (\alpha_i^j)^H$, 则 $A = \sum_{i=1}^r \lambda_i E_i$.



第二章 矩阵的分解——谱分解

例: 设 $A = \begin{pmatrix} 1 & 0 & -2 \\ 0 & 0 & 0 \\ -2 & 0 & 4 \end{pmatrix}$, 求 A 的谱分解, 并求

$\sum_{i=1}^{100} A^i$. (课本例题)

解: 因 A 为对称阵, 故正规, 由 $|\lambda I - A| = \lambda^2(\lambda - 5) = 0$ 得 $\lambda_1 = 0$, (二重) $\lambda_2 = 5$.

取 $E(0)$ 的标基为 $x_1 = \left(\frac{2}{\sqrt{5}}, 0, \frac{1}{\sqrt{5}}\right)^T$, $x_2 = (0, 1, 0)^T$,

取 $E(5)$ 的标基为 $x_3 = \left(\frac{1}{\sqrt{5}}, 0, \frac{-2}{\sqrt{5}}\right)^T$,

第二章 矩阵的分解——谱分解

$$\text{则 } E_1 = x_1 x_1^T + x_2 x_2^T = \begin{pmatrix} \frac{4}{5} & 0 & \frac{2}{5} \\ 0 & 1 & 0 \\ \frac{2}{5} & 0 & \frac{1}{5} \end{pmatrix}, E_2 = x_3 x_3^T =$$

$$\begin{pmatrix} \frac{1}{5} & 0 & \frac{-2}{5} \\ 0 & 0 & 0 \\ \frac{-2}{5} & 0 & \frac{4}{5} \end{pmatrix}, \text{ 所以 } A = \lambda_1 E_1 + \lambda_2 E_2, \text{ 从而}$$

第二章 矩阵的分解——谱分解

$$\sum_{i=1}^{100} A^i = \left(\sum_{i=1}^{100} \lambda_1^i \right) E_1 + \left(\sum_{i=1}^{100} \lambda_2^i \right) E_2 = \left(\sum_{i=1}^{100} 5^i \right) E_2$$

$$= \frac{5^{101} - 5}{4} \begin{pmatrix} \frac{1}{5} & 0 & -\frac{2}{5} \\ 0 & 0 & 0 \\ -\frac{2}{5} & 0 & \frac{4}{5} \end{pmatrix}$$

第二章 矩阵的分解——谱分解

$$= \frac{5^{100}-1}{4} \begin{pmatrix} 1 & 0 & -2 \\ 0 & 0 & 0 \\ -2 & 0 & 4 \end{pmatrix}.$$

第二章 矩阵的分解——谱分解

例: $A = \begin{pmatrix} -2i & 4 & -2 \\ -4 & -2i & -2i \\ 2 & -2i & -5i \end{pmatrix}$, 验证 A 是正规矩阵, 写出 A 的谱分解.

解: 由于 $A^H = \begin{pmatrix} 2i & -4 & 2 \\ 4 & 2i & 2i \\ -2 & 2i & 5i \end{pmatrix} = -A$, 所以 A 为反 Hermite 阵, A 正规.

第二章 矩阵的分解——谱分解

$$|\lambda I - A| = \begin{vmatrix} \lambda + 2i & -4 & 2 \\ 4 & \lambda + 2i & 2i \\ -2 & -2i & -5i \end{vmatrix} = (\lambda + 6i)^2(\lambda - 3i),$$

所以 $\lambda_1 = -6i$, (二重) $\lambda_2 = 3i$, 取 $E(-6i)$ 的标基为 $x_1 = \left(0, \frac{1}{\sqrt{5}}, \frac{2}{\sqrt{5}}\right)^T$, $x_2 = \left(\frac{5i}{3\sqrt{5}}, \frac{4}{3\sqrt{5}}, \frac{-2}{3\sqrt{5}}\right)^T$; 取 $E(3i)$ 的标基为 $x_3 = \left(\frac{2}{3}i, -\frac{2}{3}, \frac{1}{3}\right)^T$.

第二章 矩阵的分解——谱分解

$$\text{则 } E_1 = x_1 x_1^H + x_2 x_2^H = \begin{pmatrix} \frac{5}{9} & \frac{4i}{9} & \frac{-2i}{9} \\ \frac{-4i}{9} & \frac{5}{9} & \frac{2}{9} \\ \frac{2i}{9} & \frac{2}{9} & \frac{8}{9} \end{pmatrix}, E_2 =$$

$$x_3 x_3^H = \begin{pmatrix} \frac{4}{9} & \frac{-4i}{9} & \frac{2i}{9} \\ \frac{4i}{9} & \frac{4}{9} & \frac{-2}{9} \\ \frac{-2i}{9} & \frac{-2}{9} & \frac{1}{9} \end{pmatrix}, \text{ 所以 } A = -6iE_1 + 3iE_2.$$

第二章 矩阵的分解——谱分解

2. 单纯矩阵的谱分解

设 A 是 n 阶单纯矩阵(可对角化), 特征值为 $\lambda_1, \dots, \lambda_n$, 对应特征向量为 $\alpha_1, \dots, \alpha_n$, 若令 $P = (\alpha_1, \dots, \alpha_n)$, 则

$$A = P \text{diag}\{\lambda_1, \dots, \lambda_n\} P^{-1}$$

$$\begin{aligned} &= (\alpha_1, \dots, \alpha_n) \begin{pmatrix} \lambda_1 & & & \\ & \lambda_2 & & \\ & & \ddots & \\ & & & \lambda_n \end{pmatrix} \begin{pmatrix} \beta_1 \\ \beta_2 \\ \vdots \\ \beta_n \end{pmatrix} \\ &= \lambda_1 \alpha_1 \beta_1 + \dots + \lambda_n \alpha_n \beta_n \end{aligned} \quad (2)$$

第二章 矩阵的分解——谱分解

其中 β_i 是 P^{-1} 的第 i 个行向量, $\alpha_i\beta_i$ 是 n 阶矩阵.

由于 $PP^{-1} = I$, 故 $\alpha_1\beta_1 + \dots + \alpha_n\beta_n = I$, 由于 $PP^{-1} = I$, 故 $\beta_i\alpha_j = \delta_{ij}$. 由于 λ_i 可能是重根, 所以上式可以化简.

$$\begin{aligned} A &= \lambda_1(\alpha_{11}\beta_{11} + \dots + \alpha_{1n_1}\beta_{1n_1}) \\ &+ \lambda_2(\alpha_{21}\beta_{21} + \dots + \alpha_{2n_2}\beta_{2n_2}) + \dots \\ &+ \lambda_r(\alpha_{r1}\beta_{r1} + \dots + \alpha_{rn_r}\beta_{rn_r}) \end{aligned}$$

第二章 矩阵的分解——谱分解

$$= \lambda_1 E_1 + \lambda_2 E_2 + \dots + \lambda_r E_r.$$

我们有以下定理:

第二章 矩阵的分解——谱分解

定理2: 设 n 阶单纯矩阵 A 有 r 个互异特征值 $\lambda_1, \dots, \lambda_r$, 特征值 λ_i 的代数重数是 n_i , 则存在 r 个 n 阶矩阵 E_1, \dots, E_r , 满足:

- 1) $A = \sum_{j=1}^r \lambda_j E_j$; 2) $(E_j)^2 = E_j$; 3) $E_j E_i = 0 (i \neq j)$
- 4) $\sum_{j=1}^r E_j = I$; 5) 满足上述性质的 E_j 唯一;
- 6) $r(E_j) = n_j$.

证明: 略.

第二章 矩阵的分解——谱分解

单纯矩阵谱分解步骤:

1. 求 A 的 r 个互异特征值 $\lambda_1, \dots, \lambda_r$;
2. 对每个 λ_i , 求特征子空间 $E(\lambda_i)$ 的一组基 $\alpha_i^1, \dots, \alpha_i^{n_i}$;
3. 将所有基组成矩阵 P , 求 P^{-1} . 令 P^{-1} 的行向量为 β_1, \dots, β_n ;
4. 按照 λ_i 的重数计算 $E_i = \sum_{j=1}^{n_i} \alpha_i^j \beta_i^j$, 则 $A = \sum_{i=1}^r \lambda_i E_i$.

第二章 矩阵的分解——谱分解

推论: 在定理2的条件下, 设 A 的谱阵为 E_i , $1 \leq i \leq r$, 则

$$1) E_i = \frac{1}{\varphi_i(\lambda_i)} \varphi_i(A), \quad i = 1, \dots, r. \text{ 其中}$$

$$\varphi_i(\lambda) = \prod_{l=1, l \neq i}^n (\lambda - \lambda_l).$$

2) 若 $f(\lambda)$ 为任一多项式, 则

$$f(A) = f(\lambda_1)E_1 + f(\lambda_2)E_2 + \dots + f(\lambda_r)E_r.$$

特别地有 $A = \lambda_1^m E_1 + \lambda_2^m E_2 + \dots + \lambda_r^m E_r.$

第二章 矩阵的分解——谱分解

例: 求 $A = \begin{pmatrix} 1 & 4 & 2 \\ 0 & -3 & 4 \\ 0 & 4 & 3 \end{pmatrix}$ 的谱分解并计算 A^{100} .

第二章 矩阵的分解——谱分解

解: $f_A(\lambda) = |\lambda I - A| = (\lambda - 1)(\lambda - 5)(\lambda + 5)$, 所以 $\lambda_1 = 1, \lambda_2 = 5, \lambda_3 = -5$, 特征值互异, 故 A 单纯. 取 $\lambda_1 = 1$ 的一个特征向量 $a_1 = (1, 0, 0)^T$, $\lambda_2 = 5$ 的一个特征向量 $a_2 = (2, 1, 2)^T$, $\lambda_3 = -5$ 的一个特征向量 $a_3 = (1, -2, 1)^T$.

第二章 矩阵的分解——谱分解

$$\text{令 } P = (a_1, a_2, a_3) = \begin{pmatrix} 1 & 2 & 1 \\ 0 & 1 & -2 \\ 0 & 2 & 1 \end{pmatrix}, \text{求得 } P^{-1} =$$

$$\begin{pmatrix} 1 & 0 & -1 \\ 0 & \frac{1}{5} & \frac{2}{5} \\ 0 & \frac{-2}{5} & \frac{1}{5} \end{pmatrix},$$

$$\text{令 } \beta_1 = (1, 0, -1), \beta_2 = \left(0, \frac{1}{5}, \frac{2}{5}\right), \beta_3 = \left(0, \frac{-2}{5}, \frac{1}{5}\right).$$

第二章 矩阵的分解——谱分解

$$\text{则 } E_1 = \alpha_1 \beta_1 = \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix} (1, 0, -1) = \begin{pmatrix} 1 & 0 & -1 \\ 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 \end{pmatrix},$$

$$E_2 = \alpha_2 \beta_2 = \begin{pmatrix} 0 & \frac{2}{5} & \frac{4}{5} \\ 0 & \frac{1}{5} & \frac{2}{5} \\ 0 & \frac{2}{5} & \frac{4}{5} \end{pmatrix}, E_3 = \alpha_3 \beta_3 = \begin{pmatrix} 0 & \frac{-2}{5} & \frac{1}{5} \\ 0 & \frac{4}{5} & \frac{-2}{5} \\ 0 & \frac{-2}{5} & \frac{1}{5} \end{pmatrix},$$

所以 A 的谱分解为 $A = \lambda_1 E_1 + \lambda_2 E_2 + \lambda_3 E_3 = E_1 + 5E_2 - 5E_3$.

第二章 矩阵的分解——谱分解

$$\text{因此 } A^{100} = E_1 + 5^{100}E_2 + (-5)^{100}E_3 = E_1 + 5^{100}(E_2 + E_3).$$

第二章 矩阵的分解——谱分解

命题: $E \in C^{n \times n}$ 为幂等阵, 则

- 1) E 为单纯矩阵且其Jordan标准型为 $\begin{pmatrix} I_r & 0 \\ 0 & 0 \end{pmatrix}$;
- 2) E 的特征值只能是1或者0;
- 3) $r(E) = tr(E)$;
- 4) $Ex = x \Leftrightarrow x \in R(E)$.



第二章 矩阵的分解——谱分解

证明: 由 $E^2 = E$, 知 $\varphi(\lambda) = \lambda^2 - \lambda = \lambda(\lambda - 1)$ 将 A 零化, 故 $m_E(\lambda) | \lambda(\lambda - 1)$, 所以 $m_E(\lambda)$ 无重根, 且其根只能是 1 或者 0, 故存在可逆阵 P , 使 $P^{-1}EP = \text{diag}\{1, \dots, 1, 0, \dots, 0\}$. 1)2)3)得证.

对 4) $x = Ex$, 则 $x \in R(E)$. 反之, $x \in R(E)$, 则有 $x = Ey$, 故 $Ex = E(Ey) = E^2y = Ey = x$.

第二章 矩阵的分解——谱分解

定义: 设 $C^n = V_1 \oplus V_2$, $\forall x \in C^n$ 可唯一的分解成 $x = y + z$, 其中 $y \in V_1, z \in V_2$, 此时称 y 为 x 在 V_1 上的投影. 令 $E \in L(C^n, C^n)$, $Ex = y$, 称 E 为投影变换.

命题: E 是投影变换 $\Leftrightarrow E$ 是幂等阵.

第二章 矩阵的分解——谱分解

命题: E 是投影变换 $\Leftrightarrow E$ 是幂等阵.

证明: \Rightarrow : 若 E 是投影变换, 则 $\forall x \in C^n$, 由 $x = y + z$, 其中 $y \in V_1, z \in V_2, Ex = y$. 所以 $E^2x = E(Ex) = Ey = y = Ex$, 即 $E^2 = E$.

\Leftarrow : 若 $E^2 = E$, 令 $V_1 = \{y | y = Ex, x \in C^n\} = R(E)$, $V_2 = \{x | Ex = 0\} = N(E)$, 则只需要证明 $C^n = V_1 \oplus V_2$, 就可以得 Ex 是 x 在 $R(E)$ 上的投影变换. 下证 $C^n = V_1 \oplus V_2$.

第二章 矩阵的分解——谱分解

任取 $z \in V_1 \cap V_2$, 有 $z = Ex$, $Ez = \theta$, 这里 θ 为原点对应的向量. 则 $\theta = Ez = E^2x = Ex = z$, 所以 $V_1 \cap V_2 = \{\theta\}$,

$\forall x \in C^n$, 有 $x = Ex + (I - E)x$, 其中 $Ex \in V_1$, $(I - E)x \in V_2$, 所以 $C^n = V_1 \oplus V_2$.