



北京航空航天大学
BEIHANG UNIVERSITY

矩阵理论

王磊

自动化科学与电气工程学院

第三章 矩阵分解

Schur 分 解

第三章 矩阵分解——Schur 分解

定理3.5.1 (Schur引理) 任意 n 阶复方矩阵 A 相似于上三角矩阵 Λ , 即存在可逆矩阵 P 使得 $\Lambda = P^{-1}AP$ 为上三角阵, 其中上三角矩阵 Λ 的对角元素是矩阵 A 的特征值.



第三章 矩阵分解——Schur 分解

定理3.5.2 (Schur引理) 任意复方矩阵 A 酉相似于上三角矩阵 Λ , 即存在一酉矩阵 U 使得 $\Lambda = U^H A U$ 为上三角阵.

注1: 与定理3.5.1相比, 定理3.5.2进一步说明了Schur分解中的满秩矩阵 P 可以是酉矩阵. 由于酉矩阵的逆矩阵是其共轭转置, 不需要复杂计算, 这为简化分析提供了重要的技术支持.

第三章 矩阵分解——Schur 分解

【思考】：是否存在正交矩阵 Q 使得实方阵 A 具有如下Schur分解？

$$Q^T A Q = \Lambda = \begin{bmatrix} \lambda_1 & & * \\ & \ddots & \\ 0 & & \lambda_n \end{bmatrix}$$

第三章 矩阵分解——Schur 分解

定理3.5.3（实方阵Schur引理） 设 $A \in \mathbb{R}^{n \times n}$ 的特征值均为实数, 则存在正交矩阵 Q 使得

$$Q^T A Q = Q^{-1} A Q = \begin{bmatrix} \lambda_1 & & * \\ & \ddots & \\ 0 & & \lambda_n \end{bmatrix}$$



第三章 矩阵分解——Schur 分解

定义3.5.1 (矩阵多项式) 设 $A \in \mathbb{C}^{n \times n}$, $\varphi(\lambda) = a_n \lambda^n + a_{n-1} \lambda^{n-1} + \cdots + a_1 \lambda + a_0$, $a_i \in \mathbb{C}$ ($i = 0, 1, \dots, n$) 是数域 \mathbb{C} 上的多项式, 则

$$\varphi(A) = a_n A^n + a_{n-1} A^{n-1} + \cdots + a_1 A + a_0 I$$

称为**矩阵多项式**.

推论3.5.1 设矩阵 $A \in \mathbb{C}^{n \times n}$ 的 n 个特征值为 $\lambda_1, \dots, \lambda_n$, $\varphi(\lambda)$ 为任一多项式, 则矩阵多项式 $\varphi(A)$ 的 n 个特征值为 $\varphi(\lambda_1), \dots, \varphi(\lambda_n)$.

推论3.5.2 设矩阵 $A \in \mathbb{C}^{n \times n}$ 的 n 个特征值为 $\lambda_1, \dots, \lambda_n$, 则矩阵 A^m 的 n 个特征值为 $\lambda_1^m, \dots, \lambda_n^m$, $m \in \mathbb{N}$.

第三章 矩阵分解——Schur 分解

注2: n 阶矩阵 A 的属于特征值 λ_i 的特征向量 α_i 也是 $\varphi(A)$ 的属于特征值 $\varphi(\lambda_i)$ 的特征向量.

【思考】: 设 $f_A(\lambda) = \lambda^n + a_{n-1}\lambda^{n-1} + \cdots + a_1\lambda + a_0$ 是矩阵 A 特征多项式, 求矩阵多项式 $f_A(A)$.



第三章 矩阵分解——Schur 分解

定理3.5.4 (Hamilton-Cayley定理) 设矩阵 $A \in \mathbb{C}^{n \times n}$ 的特征多项式为 $f_A(\lambda) = |\lambda I - A|$, 则

$$f_A(A) = 0.$$

注3: 由于 $L(V) \cong \mathbb{C}^{n \times n}$, 故对线性变换 T 有平行的结果: $\forall T \in L(V)$ 且 $f_A(\lambda)$ 为 T 的特征多项式, 则 $f_A(T)$ 为零变换.

第三章 矩阵分解——Schur 分解

例3.5.1 已知 $A = \begin{bmatrix} -1 & -2 & 6 \\ -1 & 0 & 3 \\ -1 & -1 & 4 \end{bmatrix}$, 计算矩阵多项式 $A^4 - 2A^2 + I$.



第三章 矩阵分解——Schur 分解

例3.5.1 已知 $A = \begin{bmatrix} -1 & -2 & 6 \\ -1 & 0 & 3 \\ -1 & -1 & 4 \end{bmatrix}$, 计算矩阵多项式 $A^4 - 2A^2 + I$.

$$f_A(\lambda) = \begin{vmatrix} \lambda + 1 & 2 & -6 \\ 1 & \lambda & -3 \\ 1 & 1 & \lambda - 4 \end{vmatrix} = (\lambda - 1)^3$$

第三章 矩阵分解——Schur 分解

例3.5.1 已知 $A = \begin{bmatrix} -1 & -2 & 6 \\ -1 & 0 & 3 \\ -1 & -1 & 4 \end{bmatrix}$, 计算矩阵多项式 $A^4 - 2A^2 + I$.

$$f_A(\lambda) = \begin{vmatrix} \lambda + 1 & 2 & -6 \\ 1 & \lambda & -3 \\ 1 & 1 & \lambda - 4 \end{vmatrix} = (\lambda - 1)^3$$

$$g(\lambda) = f_A(\lambda)(\lambda + 3) + 4(\lambda - 1)^2$$

第三章 矩阵分解——Schur 分解

推论3.5.3 设复方阵 A 可逆, 其特征多项式为 $f_A(\lambda) = \lambda^n + a_{n-1}\lambda^{n-1} + \cdots + a_1\lambda + a_0$, 则矩阵 A 的逆矩阵计算公式为

$$A^{-1} = -\frac{1}{a_0} (A^{n-1} + a_{n-1}A^{n-2} + \cdots + a_1I)$$

第三章 矩阵分解——Schur 分解

例3.5.2 求矩阵 $A = \begin{bmatrix} 1 & 1 & 0 \\ 0 & 1 & 1 \\ 0 & 0 & 1 \end{bmatrix}$ 的逆.



第三章 矩阵分解——Schur 分解

例3.5.2 求矩阵 $A = \begin{bmatrix} 1 & 1 & 0 \\ 0 & 1 & 1 \\ 0 & 0 & 1 \end{bmatrix}$ 的逆.

$$A^{-1} = A^2 - 3A + 3I = \begin{bmatrix} 1 & -1 & 0 \\ 0 & 1 & -1 \\ 0 & 0 & 1 \end{bmatrix}$$

第三章 矩阵分解——Schur 分解

定义3.5.2（零化多项式） 给定复方阵 $A \in \mathbb{C}^{n \times n}$ ，若存在多项式 $g(\lambda)$ 使得 $g(A) = 0$ ，则称 $g(\lambda)$ 为 A 的**零化多项式**.

定义3.5.3（最小多项式） 复方阵 A 的零化多项式中，最小次数的首1多项式称为 A 的**最小多项式**，记为 $m_A(\lambda)$.

【思考】： 特征多项式 $f_A(\lambda)$ 是矩阵 A 的零化多项式，问 $f_A(\lambda)$ 是矩阵 A 的最小多项式吗？

第三章 矩阵分解——Schur 分解

定理3.5.5（最小多项式的性质） 设矩阵 $A \in \mathbb{C}^{n \times n}$, 则

- （1）矩阵 A 的最小多项式 $m_A(\lambda)$ 是唯一的，且可整除 A 的任一零化多项式. 特别地，有 $m_A(\lambda) | f_A(\lambda)$.
- （2）矩阵 A 的特征多项式 $f_A(\lambda)$ 与最小多项式 $m_A(\lambda)$ 具有相同的根（不计重数）.

第三章 矩阵分解——Schur 分解

例3.5.3 求矩阵 $A = \begin{bmatrix} 2 & -2 & 2 \\ -2 & -1 & 4 \\ 2 & 4 & -1 \end{bmatrix}$ 的最小多项式.



第三章 矩阵分解——Schur 分解

例3.5.3 求矩阵 $A = \begin{bmatrix} 2 & -2 & 2 \\ -2 & -1 & 4 \\ 2 & 4 & -1 \end{bmatrix}$ 的最小多项式.

$$f_A(\lambda) = (\lambda - 3)^2(\lambda + 6).$$

第三章 矩阵分解——Schur 分解

例3.5.3 求矩阵 $A = \begin{bmatrix} 2 & -2 & 2 \\ -2 & -1 & 4 \\ 2 & 4 & -1 \end{bmatrix}$ 的最小多项式.

$$f_A(\lambda) = (\lambda - 3)^2(\lambda + 6).$$

通过计算知, $(A - 3I)(A + 6I) = 0$. 因此,

$$m_A(\lambda) = (\lambda - 3)(\lambda + 6)$$

第三章 矩阵分解——Schur 分解

例3.5.4 设 $A = \begin{bmatrix} 2 & 1 \\ 2 & 3 \end{bmatrix}$, 求 A^{100} .



第三章 矩阵分解——Schur 分解

例3.5.4 设 $A = \begin{bmatrix} 2 & 1 \\ 2 & 3 \end{bmatrix}$, 求 A^{100} .

$$f_A(\lambda) = (\lambda - 1)(\lambda - 4)$$

第三章 矩阵分解——Schur 分解

例3.5.4 设 $A = \begin{bmatrix} 2 & 1 \\ 2 & 3 \end{bmatrix}$, 求 A^{100} .

$$f_A(\lambda) = (\lambda - 1)(\lambda - 4)$$

$$A^m = \left(\frac{4^m - 1}{3} \right) A + \left(\frac{4 - 4^m}{3} \right) I, m = 0, 1, \dots,$$

第三章 矩阵分解

对 角 化 分 解



第三章 矩阵分解——对角化分解

定义3.6.1（单纯矩阵） 若 n 阶复方阵 A 相似于对角矩阵, 则矩阵 A 称为**可对角化矩阵**（或**单纯矩阵**）.

【思考】：若线性变换 T 在某基下的矩阵为对角阵, 这里的某基如何确定？

第三章 矩阵分解——对角化分解

定理3.6.1 设矩阵 $A \in \mathbb{C}^{n \times n}$ 的全部互异特征根为 $\lambda_1, \dots, \lambda_m$, ($m \leq n$), 则以下表达等价:

- (1) A 是单纯矩阵;
- (2) A 有 n 个线性无关的特征向量;
- (3) 特征值 λ_i ($i = 1, \dots, m$) 的代数重数等于其几何重数;
- (4) $\sum_{i=1}^m \dim E(\lambda_i) = n$;
- (5) 最小多项式 $m_A(\lambda)$ 无重根.

第三章 矩阵分解——对角化分解

例3.6.1 设线性变换 $T \in L(\mathbb{R}^3)$ 在 \mathbb{R}^3 空间的一组基 $\epsilon_1, \epsilon_2, \epsilon_3$ 下的矩阵为 A , 即 $T[\epsilon_1, \epsilon_2, \epsilon_3] = [\epsilon_1, \epsilon_2, \epsilon_3]A$, 其中

$$A = \begin{bmatrix} 1 & 0 & -2 \\ 0 & 0 & 0 \\ -2 & 0 & 4 \end{bmatrix}$$

问:

- (1) 线性变换 T 可否对角化;
- (2) 若 T 可对角化, 试求满秩矩阵 P 使 $P^{-1}AP$ 为对角矩阵.

第三章 矩阵分解——对角化分解

例3.6.1 设线性变换 $T \in L(\mathbb{R}^3)$ 在 \mathbb{R}^3 空间的一组基 $\epsilon_1, \epsilon_2, \epsilon_3$ 下的矩阵为 A , 即 $T[\epsilon_1, \epsilon_2, \epsilon_3] = [\epsilon_1, \epsilon_2, \epsilon_3]A$, 其中

$$A = \begin{bmatrix} 1 & 0 & -2 \\ 0 & 0 & 0 \\ -2 & 0 & 4 \end{bmatrix}$$

问:

- (1) 线性变换 T 可否对角化;
- (2) 若 T 可对角化, 试求满秩矩阵 P 使 $P^{-1}AP$ 为对角矩阵. 【 $f_A(\lambda) = \lambda^2(\lambda - 5)$ 】

第三章 矩阵分解——对角化分解

例3.6.2 若矩阵 $A \in \mathbb{C}^{n \times n}$ 且 $A^2 = A$, 试判断 A 是否可对角化.

第三章 矩阵分解——对角化分解

推论3.6.1 若复方阵 A 的零化多项式 $g(\lambda)$ 无重根, 则矩阵 A 是单纯矩阵.

推论3.6.2 若 n 阶复方阵 A 恰好有 n 个互异特征值, 则它必可对角化, 反之则不然.

注1: 上述两个推论仅是复方阵 A 为单纯矩阵的充分而非必要条件.

第三章 矩阵分解——对角化分解

例3.6.3 设 $A = \begin{bmatrix} 2 & 1 \\ 2 & 3 \end{bmatrix}$, 求 A^{100} .



第三章 矩阵分解——对角化分解

例3.6.3 设 $A = \begin{bmatrix} 2 & 1 \\ 2 & 3 \end{bmatrix}$, 求 A^{100} .

解：矩阵 A 的特征多项式

$$f_A(\lambda) = (\lambda - 1)(\lambda - 4)$$

则它的特征值为 $\lambda_1 = 1, \lambda_2 = 4$;

对应的特征向量分别为 $\mathbf{p}_1 = [1, -1]^T$, $\mathbf{p}_2 = [1, 2]^T$.

$$\text{令 } P = [\mathbf{p}_1, \mathbf{p}_2] = \begin{bmatrix} 1 & 1 \\ -1 & 2 \end{bmatrix}, \text{ 有 } P^{-1}AP = \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 4 \end{bmatrix}.$$

第三章 矩阵分解——对角化分解

例3.6.4 求解常系数线性常微分方程组

$$\begin{cases} \dot{x}_1 = x_1 - 3x_2 + 3x_3 \\ \dot{x}_2 = 3x_1 - 5x_2 + 3x_3 \\ \dot{x}_3 = 6x_1 - 6x_2 + 4x_3 \end{cases}$$

第三章 矩阵分解——对角化分解

例3.6.4 求解常系数线性常微分方程组

$$\begin{cases} \dot{x}_1 = x_1 - 3x_2 + 3x_3 \\ \dot{x}_2 = 3x_1 - 5x_2 + 3x_3 \\ \dot{x}_3 = 6x_1 - 6x_2 + 4x_3 \end{cases}$$

$$f_A(\lambda) = (\lambda - 4)(\lambda + 2)^2$$

第三章 矩阵分解——对角化分解

【思考】：若定义3.6.1中的相似变换矩阵是酉矩阵，则此时的单纯矩阵会表现出何种性质？



第三章 矩阵分解——对角化分解

推论3.6.3 设矩阵 $A \in \mathbb{C}^{n \times n}$, 则 A 是 Hermite 矩阵当且仅当 A 的所有特征值 $\lambda_1, \dots, \lambda_n$ 为实数, 且存在酉矩阵 $U \in \mathbb{C}^{n \times n}$ 使得 $U^H A U = \text{diag}(\lambda_1, \dots, \lambda_n)$.

推论3.6.4 设矩阵 $A \in \mathbb{R}^{n \times n}$, 则 A 是实对称矩阵当且仅当 A 的所有特征值 $\lambda_1, \dots, \lambda_n$ 为实数, 且存在正交矩阵 $Q \in \mathbb{R}^{n \times n}$ 使得 $Q^T A Q = \text{diag}(\lambda_1, \dots, \lambda_n)$.



第三章 矩阵分解——对角化分解

例3.6.5 求正交矩阵 Q 使得 $Q^T B Q$ 为对角阵, 其中

$$B = \begin{bmatrix} -1 & -3 & 3 & -3 \\ -3 & -1 & -3 & 3 \\ 3 & -3 & -1 & -3 \\ -3 & 3 & -3 & -1 \end{bmatrix}$$

第三章 矩阵分解——对角化分解

例3.6.5 求正交矩阵 Q 使得 $Q^T B Q$ 为对角阵, 其中

$$B = \begin{bmatrix} -1 & -3 & 3 & -3 \\ -3 & -1 & -3 & 3 \\ 3 & -3 & -1 & -3 \\ -3 & 3 & -3 & -1 \end{bmatrix}$$

解: 计算 B 的特征多项式为: $f(\lambda) = (\lambda - 8)(\lambda + 4)^3$.

对于 $\lambda_1 = 8$, 计算其特征向量为

$$x_1 = (1, -1, 1, -1)^T.$$

对于 $\lambda_2 = \lambda_3 = \lambda_4 = -4$, 其特征向量为

$$x_2 = (1, 0, 0, 1)^T, \quad x_3 = (1, 1, 0, 0)^T, \quad x_4 = (1, 0, -1, 0)^T$$



第三章 矩阵分解——对角化分解

将 $x_1 = (1, -1, 1, -1)^T$ 单位化得 $z_1 = \frac{1}{2}(1, -1, 1, -1)^T$;

将 $x_2 = (1, 0, 0, 1)^T$, $x_3 = (1, 1, 0, 0)^T$, $x_4 = (1, 0, -1, 0)^T$ 正交化得

$$-y_2 = (1, 0, 0, 1)^T, \quad y_3 = \frac{1}{2}(1, 2, 0, -1)^T,$$

$$-y_4 = \frac{1}{3}(1, -1, -3, -1)^T.$$

单位化得

$$-z_2 = \frac{1}{\sqrt{2}}(1, 0, 0, 1)^T, \quad z_3 = \frac{1}{\sqrt{6}}(1, 2, 0, -1)^T,$$

$$-z_4 = \frac{\sqrt{3}}{6}(1, -1, -3, -1)^T.$$

第三章 矩阵分解——对角化分解

注2: 求Hermite矩阵 A 酉相似于对角阵的步骤如下:

- (1) 求出 A 的全部相异特征值及重数;
- (2) 对于每个特征值 λ , 求方程 $(\lambda I - A)x = 0$ 的一个基础解系, 并将其单位正交化处理;
- (3) 由标准正交特征向量生成酉矩阵 Q , 则 $Q^T A Q$ 是对角矩阵.

【思考】: 除了Hermite矩阵外, 还有哪些矩阵可以酉相似对角化?

第三章 矩阵分解——对角化分解

定义3.6.2（正规矩阵） 设矩阵 $A \in \mathbb{C}^{n \times n}$ ，若 $A^H A = A A^H$ ，则称 A 为**正规矩阵**（或**规范矩阵**）。

定理3.6.2 复方阵 A 是正规矩阵当且仅当 A 酉相似于对角阵，即 $A^H A = A A^H$ 当且仅当存在酉矩阵 U 使得 $U^H A U = \text{diag}(\lambda_1, \dots, \lambda_n)$ 。



第三章 矩阵分解——对角化分解

推论3.6.5 复方阵 A 是正规矩阵当且仅当 A 有 n 个特征向量构成 \mathbb{C}^n 空间的一组标准正交基, 且属于 A 的不同特征值的特征向量正交.



第三章 矩阵分解——对角化分解

例3.6.6 设 $A = \begin{bmatrix} 0 & i & -1 \\ -i & 0 & i \\ -1 & -i & 0 \end{bmatrix}$, 验证 A 是正规矩阵, 并求酉矩阵 U 使得 $U^H A U$ 为对角阵.



第三章 矩阵分解——对角化分解

例3.6.6 设 $A = \begin{bmatrix} 0 & i & -1 \\ -i & 0 & i \\ -1 & -i & 0 \end{bmatrix}$, 验证 A 是正规矩阵, 并求酉矩阵 U 使得 $U^H A U$ 为对角阵.

解: 由于 $AA^H = \begin{bmatrix} 2 & i & -1 \\ -i & 2 & i \\ -1 & -i & 2 \end{bmatrix} = A^H A$, 故 A 是正规矩阵.

由矩阵 A 的特征多项式 $f_A(\lambda) = (\lambda - 2)(\lambda + 1)^2$ 知, A 的特征值为 $\lambda_1 = 2, \lambda_2 = \lambda_3 = -1$.

第三章 矩阵分解——对角化分解

对于 $\lambda_1 = 2$, 计算其特征向量为 $\boldsymbol{x}_1 = [1, -\mathrm{i}, -1]^T$;

对于 $\lambda_2 = \lambda_3 = -1$, 计算其特征向量为 $\boldsymbol{x}_2 = [1, 0, 1]^T$, $\boldsymbol{x}_3 = [1, \mathrm{i}, 0]^T$;

对 \boldsymbol{x}_1 作单位化处理、对 $\boldsymbol{x}_2, \boldsymbol{x}_3$ 作Gram-Schmit正交化处理, 得 $\boldsymbol{\alpha}_1 = [1, -\mathrm{i}, -1]^T$, $\boldsymbol{\alpha}_2 = \left[\frac{1}{\sqrt{2}}, 0, \frac{1}{\sqrt{2}}\right]^T$, $\boldsymbol{\alpha}_3 = \left[-\frac{1}{\sqrt{2}}\mathrm{i}, -\sqrt{2}, \frac{1}{\sqrt{2}}\mathrm{i}\right]^T$;

令 $U = [\boldsymbol{\alpha}_1, \boldsymbol{\alpha}_2, \boldsymbol{\alpha}_3]$, 则 $U^H A U = \text{diag}(2, -1, -1)$.

第三章 矩阵分解——对角化分解

推论3.6.6 实方阵 A 是正交矩阵当且仅当 A 的所有特征值的模值为1, 且存在酉矩阵 U 使得 $U^H A U = \text{diag}(\lambda_1, \dots, \lambda_n)$, 其中 $\lambda_1, \dots, \lambda_n$ 是 A 的 n 个特征值.

推论3.6.7 设矩阵 $A \in \mathbb{C}^{n \times n}$, 则 A 是酉矩阵当且仅当 A 的所有特征值的模值为1, 且存在酉矩阵 U 使得 $U^H A U = \text{diag}(\lambda_1, \dots, \lambda_n)$, 其中 $\lambda_1, \dots, \lambda_n$ 是 A 的 n 个特征值.

第三章 矩阵分解

谱 分 解

第三章 矩阵分解——谱分解

例3.7.1 求正规矩阵 $A = \begin{bmatrix} 0 & 1 & 1 & -1 \\ 1 & 0 & -1 & 1 \\ 1 & -1 & 0 & 1 \\ -1 & 1 & 1 & 0 \end{bmatrix}$ 的谱分解式.



第三章 矩阵分解——谱分解

例3.7.1 求正规矩阵 $A = \begin{bmatrix} 0 & 1 & 1 & -1 \\ 1 & 0 & -1 & 1 \\ 1 & -1 & 0 & 1 \\ -1 & 1 & 1 & 0 \end{bmatrix}$ 的谱分解式.

解: 计算矩阵 A 的特征值与特征向量, 分别为:

$$\lambda_1 = \lambda_2 = \lambda_3 = 1,$$

$$\boldsymbol{\beta}_1 = [1, 1, 0, 0]^T,$$

$$\boldsymbol{\beta}_2 = [1, 0, 1, 0]^T, \boldsymbol{\beta}_3 = [-1, 0, 0, 1]^T;$$

$$\lambda_4 = -3, \boldsymbol{\beta}_4 = [1, -1, -1, 1]^T.$$



第三章 矩阵分解——谱分解

例3.7.1 求正规矩阵 $A = \begin{bmatrix} 0 & 1 & 1 & -1 \\ 1 & 0 & -1 & 1 \\ 1 & -1 & 0 & 1 \\ -1 & 1 & 1 & 0 \end{bmatrix}$ 的谱分解式.

将 β_1, β_2 和 β_3 单位正交化, 并将 β_4 单位化, 得

$$\alpha_1 = \left[\frac{1}{\sqrt{2}}, \frac{1}{\sqrt{2}}, 0, 0 \right]^T, \alpha_2 = \left[\frac{1}{\sqrt{6}}, -\frac{1}{\sqrt{6}}, \frac{2}{\sqrt{6}}, 0 \right]^T$$

$$\alpha_3 = \left[-\frac{1}{\sqrt{12}}, \frac{1}{\sqrt{12}}, \frac{1}{\sqrt{12}}, \frac{3}{\sqrt{12}} \right]^T, \alpha_4 = \left[\frac{1}{2}, -\frac{1}{2}, -\frac{1}{2}, \frac{1}{2} \right]^T$$

第三章 矩阵分解——谱分解

例3.7.1 求正规矩阵 $A = \begin{bmatrix} 0 & 1 & 1 & -1 \\ 1 & 0 & -1 & 1 \\ 1 & -1 & 0 & 1 \\ -1 & 1 & 1 & 0 \end{bmatrix}$ 的谱分解式.

定义 $E_1 = \alpha_1 \alpha_1^H + \alpha_2 \alpha_2^H + \alpha_3 \alpha_3^H$, $E_2 = \alpha_4 \alpha_4^H$, 则 $A = E_1 - 3E_2$ 是 A 的谱分解式, 其中

$$E_1 = \begin{bmatrix} \frac{3}{4} & \frac{1}{4} & \frac{1}{4} & -\frac{1}{4} \\ \frac{1}{4} & \frac{3}{4} & -\frac{1}{4} & \frac{1}{4} \\ \frac{1}{4} & -\frac{1}{4} & \frac{3}{4} & \frac{1}{4} \\ -\frac{1}{4} & \frac{1}{4} & \frac{1}{4} & \frac{3}{4} \end{bmatrix}, E_2 = \begin{bmatrix} \frac{1}{4} & -\frac{1}{4} & -\frac{1}{4} & \frac{1}{4} \\ -\frac{1}{4} & \frac{1}{4} & \frac{1}{4} & -\frac{1}{4} \\ -\frac{1}{4} & \frac{1}{4} & \frac{1}{4} & -\frac{1}{4} \\ \frac{1}{4} & -\frac{1}{4} & -\frac{1}{4} & \frac{1}{4} \end{bmatrix}$$



第三章 矩阵分解——谱分解

定义3.7.1（正规矩阵谱分解） 设 $\lambda_1, \dots, \lambda_m$ 是正规矩阵 $A \in \mathbb{C}^{n \times n}$ 的 m 个互异特征值，其代数重数分别为 d_1, \dots, d_m 且 $d_1 + \dots + d_m = n$. 矩阵 A 的**谱分解式**为

$$A = \sum_{j=1}^m \lambda_j E_j$$

式中, $E_j = \sum_{i=1}^{d_j} \mathbf{u}_{ji} \mathbf{u}_{ji}^H$, $j = 1, \dots, m$, 称为矩阵 A 的**谱阵**, $\mathbf{u}_{j1}, \dots, \mathbf{u}_{jd_j}$ 是属于特征值 λ_j 的 d_j 个单位正交的特征向量.

第三章 矩阵分解——谱分解

定理3.7.2（正规矩阵谱阵的性质） 设正规矩阵 $A \in \mathbb{C}^{n \times n}$ 有谱分解式为 $A = \sum_{j=1}^m \lambda_j E_j$, 其中, $\lambda_1, \dots, \lambda_m$ 是 A 的 m 个互异特征值, E_1, \dots, E_m 是 A 的 m 个谱阵, 则对任意 $i, j = 1, \dots, m$ 且 $i \neq j$, 有

$$(1) \quad E_j = E_j^H = (E_j)^2;$$

$$(2) \quad E_i E_j = 0;$$

$$(3) \quad E_i A = A E_i = \lambda_i E_i;$$

$$(4) \quad \sum_{k=1}^m E_k = I;$$

$$(5) \quad \text{谱阵集合} \{E_1, \dots, E_m\} \text{唯一}.$$

第三章 矩阵分解——谱分解

定理3.7.3 设 n 阶复方阵 A 有 m 个互异的特征值, 记为 $\lambda_1, \dots, \lambda_m$, 则 A 为正规矩阵当且仅当存在 m 个 n 阶矩阵 E_1, \dots, E_m 使得对任意 $i, j = 1, \dots, m$ 且 $i \neq j$, 有

$$(1) \quad A = \sum_{k=1}^m \lambda_k E_k;$$

$$(2) \quad E_j = E_j^H = (E_j)^2;$$

$$(3) \quad E_i E_j = 0;$$

$$(4) \quad E_i A = A E_i = \lambda_i E_i;$$

$$(5) \quad \sum_{k=1}^m E_k = I;$$

$$(6) \quad \text{谱阵集}\{E_1, \dots, E_m\}\text{唯一}.$$

第三章 矩阵分解——谱分解

定义3.7.2（幂等矩阵） 设 $E \in \mathbb{C}^{n \times n}$, 若 $E^2 = E$, 则称 E 为**幂等矩阵**（或**投影矩阵**）。Hermite 幂等矩阵称为**正交投影矩阵**。

思考：为什么幂等矩阵称之为投影矩阵、Hermite 幂等矩阵称为正交投影矩阵？

第三章 矩阵分解——谱分解

定理3.7.4（幂等矩阵性质） 若 $E \in \mathbb{C}_r^{n \times n}$ 是幂等矩阵，
则（1） E 为单纯矩阵且相似于矩阵 $\begin{bmatrix} I_r & 0 \\ 0 & 0 \end{bmatrix}$;
（2） $\text{tr}(E) = r$;
（3） $E\mathbf{x} = \mathbf{x} \Leftrightarrow \mathbf{x} \in R(E)$, 其中 $\mathbf{x} \in \mathbb{C}^n$.

注1: 定理3.7.4性质（3）的几何解释为：向量 $\mathbf{x} \in R(E)$ 当且仅当向量 \mathbf{x} 在空间 $R(E)$ 的投影恰为它本身.

第三章 矩阵分解——谱分解

例3.7.2 求向量 $\mathbf{b} \in \mathbb{C}^n$ 在 $V_m = \text{span}(\mathbf{a}_1, \dots, \mathbf{a}_m)$ 上的正交投影, 其中向量组 $\mathbf{a}_1, \dots, \mathbf{a}_m$ 是 \mathbb{C}^n 空间的 m 个线性无关向量, $m \leq n$.

以 $V_m = V_1$ 为例进行说明

第三章 矩阵分解——谱分解

例3.7.2 求向量 $\mathbf{b} \in \mathbb{C}^n$ 在 $V_m = \text{span}(\mathbf{a}_1, \dots, \mathbf{a}_m)$ 上的正交投影, 其中向量组 $\mathbf{a}_1, \dots, \mathbf{a}_m$ 是 \mathbb{C}^n 空间的 m 个线性无关向量, $m \leq n$.

以 $V_m = V_1$ 为例进行说明

补考说明: $A^H A$ 和 AA^H 秩的问题 (三种方法)

第三章 矩阵分解——谱分解

例3.7.2 求向量 $\mathbf{b} \in \mathbb{C}^n$ 在 $V_m = \text{span}(\mathbf{a}_1, \dots, \mathbf{a}_m)$ 上的正交投影, 其中向量组 $\mathbf{a}_1, \dots, \mathbf{a}_m$ 是 \mathbb{C}^n 空间的 m 个线性无关向量, $m \leq n$.

【思考】: 若例3.7.2中的向量组 $\mathbf{a}_1, \dots, \mathbf{a}_m$ 线性相关, 应如何求解?

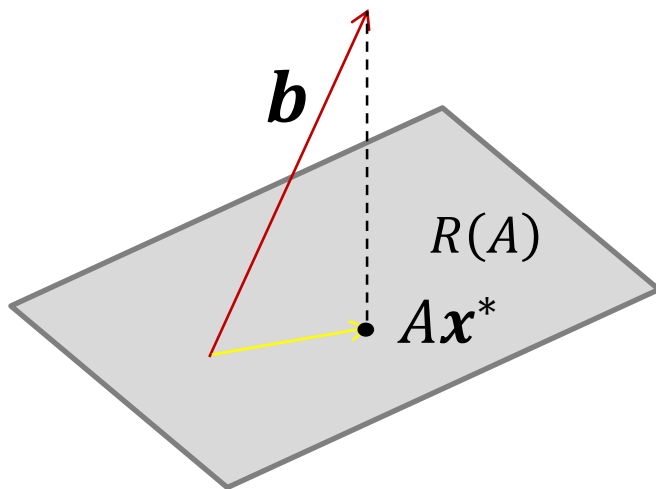
第三章 矩阵分解——谱分解

例3.7.3 求向量 $\mathbf{b} \in \mathbb{C}^n$ 在 $W = \left\{ \begin{array}{l} \mathbf{x} \in \mathbb{C}^n \mid A\mathbf{x} = 0, \\ A \in \mathbb{C}_m^{m \times n} \end{array} \right\}$ 上的
正交投影.



第三章 矩阵分解——谱分解

例3.7.4（最小二乘问题） 考查线性方程组 $Ax = b$, 其中, $A \in \mathbb{C}_n^{m \times n}$ 和 $b \in \mathbb{C}^m$ 给定, $x \in \mathbb{C}^n$ 待定. 求向量 x 使得 $\|Ax - b\|$ 最小.



第三章 矩阵分解——谱分解

例3.7.3 求矩阵 $A = \begin{bmatrix} 4 & 6 & 0 \\ -3 & -5 & 0 \\ -3 & -6 & 1 \end{bmatrix}$ 的谱分解.

第三章 矩阵分解——谱分解

例3.7.3 求矩阵 $A = \begin{bmatrix} 4 & 6 & 0 \\ -3 & -5 & 0 \\ -3 & -6 & 1 \end{bmatrix}$ 的谱分解.

其特征值为 $\lambda_1 = \lambda_2 = 1, \lambda_3 = -2$. 对应的特征向量分别为

$$\alpha_1 = [2, -1, 0]^T, \alpha_2 = [0, 0, 1]^T, \alpha_3 = [-1, 1, 1]^T,$$

$$\text{于是 } P = \begin{bmatrix} 2 & 0 & -1 \\ -1 & 0 & 1 \\ 0 & 1 & 1 \end{bmatrix}, P^{-1} = \begin{bmatrix} 1 & 1 & 0 \\ -1 & -2 & 1 \\ 1 & 2 & 0 \end{bmatrix}$$

第三章 矩阵分解——谱分解

$$A = P \text{diag}(1, 1, -2) P^{-1}$$

$$\begin{aligned} &= [\alpha_1, \alpha_2, \alpha_3] \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & -2 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \beta_1^H \\ \beta_2^H \\ \beta_3^H \end{bmatrix} \\ &= \lambda_1 \alpha_1 \beta_1^H + \lambda_2 \alpha_2 \beta_2^H + \lambda_3 \alpha_3 \beta_3^H \end{aligned}$$

其中

$$\alpha_1 = [2, -1, 0]^T, \beta_1^H = [1, 1, 0],$$

$$\alpha_2 = [0, 0, 1]^T, \beta_2^H = [-1, -2, 1],$$

$$\alpha_3 = [-1, 1, 1]^T, \beta_3^H = [1, 2, 0].$$

第三章 矩阵分解——谱分解

注意到 $\lambda_1 = \lambda_2$, 定义

$$E_1 = \alpha_1 \beta_1^H + \alpha_2 \beta_2^H = \begin{bmatrix} 2 & 2 & 0 \\ -1 & -1 & 0 \\ -1 & -2 & 1 \end{bmatrix}$$

$$E_2 = \alpha_3 \beta_3^H = \begin{bmatrix} -1 & -2 & 0 \\ 1 & 2 & 0 \\ 1 & 2 & 0 \end{bmatrix}$$

$$A = E_1 - 2E_2$$

思考: E_i 是幂等矩阵或正交投影矩阵吗?

第三章 矩阵分解——谱分解

定义3.7.3（单纯矩阵谱分解） 设 $\lambda_1, \dots, \lambda_m$ 是单纯矩阵 $A \in \mathbb{C}^{n \times n}$ 的 m 个互异特征值，其代数重数分别为 d_1, \dots, d_m ，则矩阵 A 的谱分解式定义为

$$A = \sum_{j=1}^m \lambda_j E_j$$

其中， $E_j = \sum_{i=1}^{d_j} \alpha_{ji} \beta_{ji}^H$ ， $j = 1, \dots, m$ ，称为 A 的谱阵， $\alpha_{j1}, \dots, \alpha_{jd_j}$ 是属于特征值 λ_j 的 d_j 个线性无关的单位特征向量，行向量 β_{jk}^H ，是矩阵 $[\alpha_{11}, \dots, \alpha_{1d_1}, \dots, \alpha_{m1}, \dots, \alpha_{md_m}]^{-1}$ 的第 $(\sum_{i=1}^{j-1} d_i + k)$ 行（令 $d_0 = 0$ ）， $k = 1, \dots, d_j$ ， $j = 1, \dots, m$ 。

第三章 矩阵分解——谱分解

定理 3.7.5 设 n 阶复方阵 A 有 m 个互异特征值 $\lambda_1, \dots, \lambda_m$, 则 A 是单纯矩阵当且仅当存在 m 个 n 阶矩阵 E_1, \dots, E_m 使得对任意 $i, j = 1, \dots, m$ 且 $i \neq j$, 有

$$(1) \quad A = \sum_{k=1}^m \lambda_k E_k;$$

$$(2) \quad E_j = (E_j)^2;$$

$$(3) \quad E_i E_j = 0;$$

$$(4) \quad E_i A = A E_i = \lambda_i E_i;$$

$$(5) \quad \sum_{k=1}^m E_k = I;$$

$$(6) \quad \text{谱阵集} \{E_1, \dots, E_m\} \text{唯一}.$$

第三章 矩阵分解——谱分解

例3.7.6 设 $A = \begin{bmatrix} 1 & 0 & -2 \\ 0 & 0 & 0 \\ -2 & 0 & 4 \end{bmatrix}$, 求 $\sum_{i=1}^{100} A^i$.

第三章 矩阵分解——谱分解

例3.7.6 设 $A = \begin{bmatrix} 1 & 0 & -2 \\ 0 & 0 & 0 \\ -2 & 0 & 4 \end{bmatrix}$, 求 $\sum_{i=1}^{100} A^i$.

解: $A = \lambda_1 E_1 + \lambda_2 E_2$

第三章 矩阵分解——谱分解

例3.7.6 设 $A = \begin{bmatrix} 1 & 0 & -2 \\ 0 & 0 & 0 \\ -2 & 0 & 4 \end{bmatrix}$, 求 $\sum_{i=1}^{100} A^i$.

解: $A = \lambda_1 E_1 + \lambda_2 E_2$

$$\begin{aligned} \sum_{i=1}^{100} A^i &= \left(\sum_{i=1}^{100} \lambda_1^i \right) E_1 + \left(\sum_{i=1}^{100} \lambda_2^i \right) E_2 \\ &= \frac{5^{101} - 5}{4} \begin{bmatrix} 1/5 & 0 & -2/5 \\ 0 & 0 & 0 \\ -2/5 & 0 & 4/5 \end{bmatrix} \end{aligned}$$

第三章 矩阵分解——谱分解

推论 3.7.1 设单纯矩阵 $A \in \mathbb{C}^{n \times n}$ 的谱分解为 $A = \sum_{j=1}^m \lambda_j E_j$, $f(\lambda)$ 为数域 \mathbb{C} 上的任一多项式, 则

$$f(A) = \sum_{j=1}^m f(\lambda_j) E_j$$

式中, $\lambda_1, \dots, \lambda_m$ 为 A 的 m 个互异特征值, E_j ($j = 1, \dots, m$) 是矩阵 A 的谱阵.

第三章 矩阵分解——谱分解

推论 3.7.2 设单纯矩阵 $A \in \mathbb{C}^{n \times n}$ 的谱分解为 $A = \sum_{j=1}^m \lambda_j E_j$, 则

$$E_i = \frac{1}{\prod_{\substack{l=1, \\ l \neq i}}^m (\lambda_i - \lambda_l)} \prod_{\substack{l=1, \\ l \neq i}}^m (A - \lambda_l I), i = 1, \dots, m$$

第三章 矩阵分解——谱分解

例3.7.7 求矩阵 $A = \begin{bmatrix} 4 & 6 & 0 \\ -3 & -5 & 0 \\ -3 & -6 & 1 \end{bmatrix}$ 的谱分解.

第三章 矩阵分解——谱分解

例3.7.7 求矩阵 $A = \begin{bmatrix} 4 & 6 & 0 \\ -3 & -5 & 0 \\ -3 & -6 & 1 \end{bmatrix}$ 的谱分解.

其特征值为 $\lambda_1 = \lambda_2 = 1, \lambda_3 = -2$.

判断

$$I - A = \begin{bmatrix} -3 & -6 & 0 \\ 3 & 6 & 0 \\ 3 & 6 & 0 \end{bmatrix}$$

故矩阵 A 可对角化,

$$\varphi_1(\lambda) = \lambda + 2, \quad \varphi_2(\lambda) = \lambda - 1$$

第三章 矩阵分解——谱分解

例3.7.7 求矩阵 $A = \begin{bmatrix} 4 & 6 & 0 \\ -3 & -5 & 0 \\ -3 & -6 & 1 \end{bmatrix}$ 的谱分解.

$$\varphi_1(\lambda) = \lambda + 2, \quad \varphi_2(\lambda) = \lambda - 1$$

$$E_1 = \frac{1}{\varphi_1(\lambda_1)} \varphi_1(A) = \frac{1}{3} (A + 2I) = \begin{bmatrix} 2 & 2 & 0 \\ -1 & -1 & 0 \\ -1 & -2 & 1 \end{bmatrix}$$

同理

$$E_2 = \begin{bmatrix} -1 & -2 & 0 \\ 1 & 2 & 0 \\ 1 & 2 & 0 \end{bmatrix}$$

课堂测试

设 A 是实对称矩阵, 若 A 相似于对角阵 $\text{diag}(3, 9, 3)$,
且 $x_1 = (1, 2, 3)^T$, $x_2 = (1, 1, 1)^T$ 是属于特征值3的
特征向量, 求 $A = ?$



课堂测试

设 A 是实对称矩阵, 若 A 相似于对角阵 $\text{diag}(3, 9, 3)$, 且 $x_1 = (1, 2, 3)^T$, $x_2 = (1, 1, 1)^T$ 是属于特征值3的特征向量, 求 $A = ?$

解: 属于特征值9的特征向量为 $x_3 = (1, -2, 1)^T$.

$$A = \begin{bmatrix} 4 & -2 & 1 \\ -2 & 7 & -2 \\ 1 & -2 & 4 \end{bmatrix}.$$