

线性代数第五章：矩阵的特征值与特征向量（课本顺序梳理+题型例题）

一、核心概念（按课本逻辑排序）

1. 特征值与特征向量的定义

- 设 A 为 n 阶方阵，若存在数 λ 和 **非零** n 维列向量 ξ ，满足：

$$A\xi = \lambda\xi$$

则称 λ 为 A 的**特征值**， ξ 为 A 对应于 λ 的**特征向量**。

- 核心关联：特征值是矩阵对特征向量的“缩放倍数”，特征向量是矩阵线性变换中“方向不变（或反向）”的特殊向量。

2. 特征多项式与特征方程

- 特征矩阵**： $\lambda E - A$ （ E 为 n 阶单位矩阵）；
- 特征多项式**： $f(\lambda) = |\lambda E - A|$ （ n 次多项式，展开后形式为 $\lambda^n - \text{tr}(A)\lambda^{n-1} + \dots + (-1)^n|A|$ ）；
- 特征方程**： $f(\lambda) = 0$ （特征值是特征方程的根，含重根）。

3. 相似矩阵

- 设 A, B 为 n 阶方阵，若存在 **可逆矩阵** P ，使得：

$$P^{-1}AP = B$$

则称 A 与 B 相似，记为 $A \sim B$ 。

- 本质：相似矩阵是“同一线性变换在不同基下的矩阵表示”，核心性质是“特征值相同”。

4. 矩阵的对角化

- 若 n 阶方阵 A 能与 **对角矩阵** $\Lambda = \text{diag}(\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_n)$ 相似，则称 A 可对角化（简称“可对角化”）。
- 核心关联： Λ 的对角线元素是 A 的所有特征值，可逆矩阵 P 的列向量是 A 对应于这些特征值的**线性无关的特征向量**。

5. 实对称矩阵的特征值与特征向量

- 实对称矩阵：满足 $A^T = A$ 的实矩阵（元素全为实数）；

- 特殊性质：特征值全为实数，不同特征值对应的特征向量**正交**（线性无关的特殊情况）。

6. 正交矩阵

- 设 Q 为 n 阶实矩阵，若满足 $Q^T Q = E$ （或 $Q^{-1} = Q^T$ ），则称 Q 为正交矩阵。
- 性质：列向量组是“正交单位向量组”（两两正交且长度为1），行向量组同理；实对称矩阵可通过正交矩阵对角化。

二、核心性质与定理（核心考点）

1. 特征值与特征向量的性质

- **性质1（特征值的和与积）**：设 A 的 n 个特征值为 $\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_n$ （重根按重数计），则：
 - a. $\lambda_1 + \lambda_2 + \dots + \lambda_n = \text{tr}(A)$ （ $\text{tr}(A) = a_{11} + a_{22} + \dots + a_{nn}$ ，矩阵的迹）；
 - b. $\lambda_1 \lambda_2 \dots \lambda_n = |A|$ （矩阵的行列式）。
- **性质2**： A 与 A^T 有相同的特征值（但特征向量未必相同）。
- **性质3**：若 λ 是 A 的特征值， ξ 是对应特征向量，则：
 - a. $k\lambda$ 是 kA 的特征值（ k 为实数），对应特征向量仍为 ξ ；
 - b. λ^m 是 A^m 的特征值（ m 为正整数），对应特征向量仍为 ξ ；
 - c. 若 A 可逆，则 $\frac{1}{\lambda}$ 是 A^{-1} 的特征值，对应特征向量仍为 ξ ；
 - d. $f(\lambda)$ 是 $f(A)$ 的特征值（ $f(x)$ 为多项式），对应特征向量仍为 ξ 。
- **性质4**：不同特征值对应的特征向量**线性无关**；若 λ 是 k 重特征值，则其对应的线性无关特征向量个数 $\leq k$ （几何重数 \leq 代数重数）。

2. 相似矩阵的性质

- **性质1**：相似矩阵有相同的特征值、相同的迹、相同的行列式、相同的秩（核心：特征值是相似不变量）。
- **性质2**：相似关系具有传递性：若 $A \sim B$ ， $B \sim C$ ，则 $A \sim C$ 。
- **性质3**：若 $A \sim B$ ，则 $A^m \sim B^m$ （ m 为正整数），且 $f(A) \sim f(B)$ （ $f(x)$ 为多项式）。

3. 矩阵可对角化的判定定理

- **定理1（充要条件）**： n 阶方阵 A 可对角化 $\iff A$ 有 n 个线性无关的特征向量。
- **定理2（充要条件的等价形式）**： A 可对角化 \iff 对 A 的每个 k 重特征值 λ ，其几何重数 = 代数重数（即 λ 对应的线性无关特征向量个数 = k ）。
- **定理3（充分条件）**：若 A 有 n 个互不相等的特征值，则 A 必可对角化（单特征值的几何重数=代数重数=1）。

- **定理4（实对称矩阵的特殊性质）：**实对称矩阵**必可对角化**，且存在正交矩阵 Q ，使得 $Q^T A Q = \Lambda$ （正交对角化），其中 Λ 的对角线元素为 A 的特征值， Q 的列向量为 A 的正交单位特征向量。

4. 正交矩阵的性质

- **性质1：** $|Q| = \pm 1$ （正交矩阵的行列式为1或-1）。
- **性质2：**若 Q_1, Q_2 为正交矩阵，则 $Q_1 Q_2$ 也为正交矩阵。
- **性质3：**正交变换保持向量的内积、长度不变（ $(Q\alpha, Q\beta) = (\alpha, \beta)$ ， $|Q\alpha| = |\alpha|$ ）。

三、相关题型与典型例题

题型1：特征值与特征向量的求解（核心基础题）

例题1：求矩阵 $A = \begin{pmatrix} 2 & 1 \\ 1 & 2 \end{pmatrix}$ 的特征值与特征向量。

- 解：
 - a. 求特征多项式 $f(\lambda) = |\lambda E - A|$ ：

$$f(\lambda) = \begin{vmatrix} \lambda - 2 & -1 \\ -1 & \lambda - 2 \end{vmatrix} = (\lambda - 2)^2 - 1 = \lambda^2 - 4\lambda + 3$$
 - b. 解特征方程 $f(\lambda) = 0$ ： $\lambda^2 - 4\lambda + 3 = 0 \implies \lambda_1 = 1, \lambda_2 = 3$ （两个不同特征值）；
 - c. 求对应特征向量：
 - 对 $\lambda_1 = 1$ ，解 $(E - A)x = 0$ ：

$$E - A = \begin{pmatrix} -1 & -1 \\ -1 & -1 \end{pmatrix} \rightarrow \begin{pmatrix} 1 & 1 \\ 0 & 0 \end{pmatrix}$$
 同解方程组 $x_1 + x_2 = 0$ ，取自由变量 $x_2 = 1$ ，得基础解系 $\xi_1 = (-1, 1)^T$ ；
故 $\lambda_1 = 1$ 对应的所有特征向量为 $k_1 \xi_1$ （ $k_1 \neq 0$ ）；
 - 对 $\lambda_2 = 3$ ，解 $(3E - A)x = 0$ ：

$$3E - A = \begin{pmatrix} 1 & -1 \\ -1 & 1 \end{pmatrix} \rightarrow \begin{pmatrix} 1 & -1 \\ 0 & 0 \end{pmatrix}$$
 同解方程组 $x_1 - x_2 = 0$ ，取自由变量 $x_2 = 1$ ，得基础解系 $\xi_2 = (1, 1)^T$ ；
故 $\lambda_2 = 3$ 对应的所有特征向量为 $k_2 \xi_2$ （ $k_2 \neq 0$ ）。

例题2：求矩阵 $A = \begin{pmatrix} 3 & -1 & -2 \\ 2 & 0 & -2 \\ 2 & -1 & -1 \end{pmatrix}$ 的特征值与特征向量（含重特征值）。

- 解：
 - a. 特征多项式：

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

b. 特征方程 $\lambda(\lambda - 1)^2 = 0 \implies \lambda_1 = 0$ (单特征值), $\lambda_2 = 1$ (2重特征值);

c. 求特征向量:

■ $\lambda_1 = 0$: 解 $(0 \cdot E - A)\mathbf{x} = \mathbf{0}$, 得基础解系 $\boldsymbol{\xi}_1 = (1, 1, 1)^T$, 特征向量 $k_1 \boldsymbol{\xi}_1$ ($k_1 \neq 0$);

■ $\lambda_2 = 1$: 解 $(E - A)\mathbf{x} = \mathbf{0}$, 化简得 $\begin{pmatrix} 1 & 0 & 1 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 0 \end{pmatrix}$, 同解方程组 $x_1 = -x_3$, $x_2 = 0$, 取 $x_3 = 1$, 得基础解系 $\boldsymbol{\xi}_2 = (-1, 0, 1)^T$ (几何重数=1 < 代数重数=2);

故 $\lambda_2 = 1$ 对应的所有特征向量为 $k_2 \boldsymbol{\xi}_2$ ($k_2 \neq 0$)。

题型2: 相似矩阵的判定与性质应用

例题3: 已知矩阵 $A = \begin{pmatrix} 2 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \\ 0 & 1 & x \end{pmatrix}$ 与 $B = \begin{pmatrix} 2 & 0 & 0 \\ 0 & y & 0 \\ 0 & 0 & -1 \end{pmatrix}$ 相似, 求 x, y 的值。

• 解:

a. 相似矩阵有相同的迹和行列式:

■ 迹相等:

$$\text{tr}(A) = 2 + 0 + x = 2 + y + (-1) = \text{tr}(B) \implies x + 2 = y + 1 \implies y = x + 1;$$

■ 行列式相等: $|A| = 2 \times (0 \times x - 1 \times 1) = -2$, $|B| = 2 \times y \times (-1) = -2y$, 故 $-2 = -2y \implies y = 1$;

b. 代入 $y = x + 1$, 得 $x = 0$;

c. 验证: A 的特征值为 2, 1, -1, 与 B 的特征值一致, 符合相似矩阵性质。

题型3: 矩阵可对角化的判定

例题4: 判断例题2中的矩阵 $A = \begin{pmatrix} 3 & -1 & -2 \\ 2 & 0 & -2 \\ 2 & -1 & -1 \end{pmatrix}$ 是否可对角化。

• 解:

a. A 的特征值: $\lambda_1 = 0$ (单特征值), $\lambda_2 = 1$ (2重特征值);

b. 几何重数分析: $\lambda_2 = 1$ 的几何重数=1, 代数重数=2, 满足“几何重数 < 代数重数”;

c. 结论: A 不可对角化 (无法找到3个线性无关的特征向量)。

例题5: 判断矩阵 $A = \begin{pmatrix} 1 & 2 & 2 \\ 2 & 1 & 2 \\ 2 & 2 & 1 \end{pmatrix}$ 是否可对角化, 若可, 求可逆矩阵 P 和对角矩阵 Λ 使得 $P^{-1}AP = \Lambda$ 。

• 解:

a. 求特征值: 特征多项式 $f(\lambda) = (\lambda - 5)(\lambda + 1)^2$, 特征值 $\lambda_1 = 5$, $\lambda_2 = -1$ (2重);

b. 求特征向量:

■ $\lambda_1 = 5$: 解 $(5E - A)\mathbf{x} = \mathbf{0}$, 得基础解系 $\xi_1 = (1, 1, 1)^T$;

■ $\lambda_2 = -1$: 解 $(-E - A)\mathbf{x} = \mathbf{0}$, 化简得 $\begin{pmatrix} 1 & 1 & 1 \\ 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 \end{pmatrix}$, 取自由变量 $x_2 = 1, x_3 = 0$ 和 $x_2 = 0, x_3 = 1$, 得基础解系 $\xi_2 = (-1, 1, 0)^T$, $\xi_3 = (-1, 0, 1)^T$ (几何重数=2=代数重数=2);

c. 判定可对角化: 3个线性无关的特征向量 ξ_1, ξ_2, ξ_3 , 故可对角化;

d. 构造 P 和 Λ :

$$P = (\xi_1, \xi_2, \xi_3) = \begin{pmatrix} 1 & -1 & -1 \\ 1 & 1 & 0 \\ 1 & 0 & 1 \end{pmatrix}, \quad \Lambda = \begin{pmatrix} 5 & 0 & 0 \\ 0 & -1 & 0 \\ 0 & -1 & 0 \end{pmatrix}$$

验证: $P^{-1}AP = \Lambda$ 。

题型4: 实对称矩阵的正交对角化 (高频考点)

例题6: 设实对称矩阵 $A = \begin{pmatrix} 2 & 1 & 1 \\ 1 & 2 & 1 \\ 1 & 1 & 2 \end{pmatrix}$, 求正交矩阵 Q 和对角矩阵 Λ 使得 $Q^T A Q = \Lambda$ 。

• 解:

a. 求特征值: 特征多项式 $f(\lambda) = (\lambda - 4)(\lambda - 1)^2$, 特征值 $\lambda_1 = 4$, $\lambda_2 = 1$ (2重);

b. 求特征向量并正交单位化:

■ 对 $\lambda_1 = 4$: 解 $(4E - A)\mathbf{x} = \mathbf{0}$, 得特征向量 $\xi_1 = (1, 1, 1)^T$, 单位化:

$$\eta_1 = \frac{1}{\sqrt{3}}(1, 1, 1)^T;$$

■ 对 $\lambda_2 = 1$: 解 $(E - A)\mathbf{x} = \mathbf{0}$, 得特征向量 $\xi_2 = (-1, 1, 0)^T$, $\xi_3 = (-1, 0, 1)^T$;

• 正交化 (施密特正交化):

$$\beta_2 = \xi_2 = (-1, 1, 0)^T,$$

$$\beta_3 = \xi_3 - \frac{(\xi_3, \beta_2)}{(\beta_2, \beta_2)} \beta_2 = (-1, 0, 1)^T - \frac{1}{2}(-1, 1, 0)^T = \left(-\frac{1}{2}, -\frac{1}{2}, 1\right)^T;$$

- 单位化：

$$\eta_2 = \frac{1}{\sqrt{2}}(-1, 1, 0)^T,$$

$$\eta_3 = \frac{1}{\sqrt{6}}(-1, -1, 2)^T;$$

- c. 构造正交矩阵 Q 和对角矩阵 Λ ：

$$Q = (\eta_1, \eta_2, \eta_3) = \begin{pmatrix} \frac{1}{\sqrt{3}} & -\frac{1}{\sqrt{2}} & -\frac{1}{\sqrt{6}} \\ \frac{1}{\sqrt{3}} & \frac{1}{\sqrt{2}} & -\frac{1}{\sqrt{6}} \\ \frac{1}{\sqrt{3}} & 0 & \frac{2}{\sqrt{6}} \end{pmatrix}, \quad \Lambda = \begin{pmatrix} 4 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \end{pmatrix}$$

验证： $Q^T A Q = \Lambda$ （正交矩阵满足 $Q^T = Q^{-1}$ ）。

题型5：特征值与特征向量的证明题（进阶）

例题7：证明：若 A 是实对称矩阵，且 $A^2 = A$ （幂等矩阵），则 A 的特征值只能是0或1。

- 证明：

a. 设 λ 是 A 的特征值， ξ 是对应特征向量（ $\xi \neq 0$ ），则 $A\xi = \lambda\xi$ ；

b. 两边左乘 A ： $A^2\xi = A(\lambda\xi) = \lambda A\xi = \lambda^2\xi$ ；

c. 由 $A^2 = A$ ，得 $A^2\xi = A\xi = \lambda\xi$ ，故 $\lambda^2\xi = \lambda\xi$ ；

d. 因 $\xi \neq 0$ ，两边消去 ξ 得 $\lambda^2 = \lambda \implies \lambda = 0$ 或 $\lambda = 1$ ，得证。

四、本章核心总结

1. 本章核心是**特征值与特征向量的求解**和**矩阵对角化**，本质是通过“特征向量构成的基”将复杂矩阵转化为对角阵，简化运算（如矩阵幂、行列式计算）。
2. 核心逻辑链：
 - 特征值/特征向量：通过特征方程 $|\lambda E - A| = 0$ 求特征值，解齐次方程组 $(\lambda E - A)x = 0$ 求特征向量；
 - 对角化判定：关键是“重特征值的几何重数=代数重数”，实对称矩阵是“必可对角化”的特殊情形；
 - 正交对角化：实对称矩阵的特征向量正交，需通过施密特正交化+单位化构造正交矩阵。
3. 高频考点：特征值与特征向量求解、相似矩阵性质应用、含重特征值的对角化判定、实对称矩阵的正交对角化（施密特正交化步骤）。
4. 易错点：
 - 特征向量必须是非零向量，求解时需强调“ $k \neq 0$ ”；

- 相似矩阵的特征值相同，但特征向量不同（满足 $\eta = P^{-1}\xi$ ， ξ 是 A 的特征向量， η 是 $B = P^{-1}AP$ 的特征向量）；
- 实对称矩阵对角化时，不同特征值的特征向量已正交，仅需单位化；同一重特征值的特征向量需先正交化再单位化；
- 矩阵可对角化的充要条件是“有 n 个线性无关的特征向量”，而非“有 n 个特征向量”。

（注：文档部分内容可能由 AI 生成）