

特征值与特征向量的定义

定义 1

设 \mathbf{A} 为数域 F 上的 n 阶方阵. 如果存在 $\lambda \in F$ 和非零列向量 $\mathbf{x} \in F^n$ 使得 $\mathbf{Ax} = \lambda\mathbf{x}$, 则称 λ 为 \mathbf{A} 的一个特征值 (eigenvalue, characteristic value), 并称 \mathbf{x} 为属于 λ 的一个特征向量 (eigenvector, characteristic vector).

设 $\mathbf{A} = (a_{ij})$ 为数域 F 上的一个 n 阶方阵, 则

$$\begin{aligned}\lambda \in F \text{ 为 } \mathbf{A} \text{ 的特征值} &\Leftrightarrow V_{\mathbf{A}}(\lambda) \text{ 有非零向量} \Leftrightarrow (\lambda \mathbf{I} - \mathbf{A})\mathbf{x} = \mathbf{0} \text{ 有非零解} \\ &\Leftrightarrow \lambda \mathbf{I} - \mathbf{A} \text{ 不可逆} \Leftrightarrow \text{行列式 } |\lambda \mathbf{I} - \mathbf{A}| = 0.\end{aligned}$$

我们可以观察到

$$\begin{aligned}
 |\lambda I - \mathbf{A}| &= \begin{vmatrix} \lambda - a_{11} & -a_{12} & \cdots & -a_{1n} \\ -a_{21} & \ddots & \ddots & \vdots \\ \vdots & \ddots & \ddots & -a_{n-1,n} \\ -a_{n1} & \cdots & -a_{n,n-1} & \lambda - a_{nn} \end{vmatrix} \\
 &= \lambda^n + \text{中间次数的复杂项} + (-1)^n \det(\mathbf{A}).
 \end{aligned}$$

最后的这个多项式是关于未知元 λ 的 F 上的 n 次多项式, 其中间次数的系数较为复杂, 我们稍后会作进一步解释. 该多项式将被记作 $p_{\mathbf{A}}(\lambda)$, 称为 \mathbf{A} 的**特征多项式** (characteristic polynomial). 相应地, 方程 $p_{\mathbf{A}}(\lambda) = 0$ 称为矩阵 \mathbf{A} 的**特征方程** (characteristic equation). 具体取值 $\lambda_0 \in F$ 为 \mathbf{A} 的特征值, 当且仅当 λ_0 是 $p_{\mathbf{A}}(\lambda) = 0$ 的根. 由域上的多项式的理论, 我们知 \mathbf{A} 的特征值最多有 n 个. 特别地, \mathbf{A} 的特征值的个数有限.

如何在 \mathbb{C} 上求一个 n 阶方阵 \mathbf{A} 的特征值和相应的特征向量?

- ① 首先, 计算矩阵 \mathbf{A} 的特征多项式 $p_{\mathbf{A}}(\lambda)$. 由代数学基本定理可知, $p_{\mathbf{A}}(\lambda)$ 恰好有 n 个复根 (可能有重根), 从而可以写成

$$p_{\mathbf{A}}(\lambda) = (\lambda - \lambda_1)^{n_1} (\lambda - \lambda_2)^{n_2} \cdots (\lambda - \lambda_s)^{n_s},$$

其中 $\lambda_1, \dots, \lambda_s \in \mathbb{C}$ 是 \mathbf{A} 的全部不同的特征值, 相应的重数 $n_i \geq 1$ 被称为 λ_i 的代数重数, 满足

$$n_1 + \cdots + n_s = n.$$

- ② 对于每个特征值 λ_i , 求解齐次方程组 $(\lambda_i I - \mathbf{A})\mathbf{x} = \mathbf{0}$. 相应的解空间 $V_{\mathbf{A}}(\lambda_i)$ 不是零空间, 不妨设 $\mathbf{x}_{i1}, \mathbf{x}_{i2}, \dots, \mathbf{x}_{im_i}$ 是一个基础解系 (m_i 被称为 λ_i 的几何重数). 则 \mathbf{A} 的属于 λ_i 的所有特征向量为 $V_{\mathbf{A}}(\lambda_i)$ 中的所有非零向量, 即 $\mathbf{x}_{i1}, \dots, \mathbf{x}_{im_i}$ 的非零线性组合的全体.

例 2

求矩阵 $\mathbf{A} = \begin{pmatrix} 1 & 2 & 2 \\ 2 & 1 & 2 \\ 2 & 2 & 1 \end{pmatrix}$ 的特征值及特征向量.

例 3

设 3 阶矩阵 \mathbf{A} 的 3 个特征值为 1, 1, 2, 对应地分别有特征向量

$$\xi_1 = \begin{pmatrix} 1 \\ 2 \\ 1 \end{pmatrix}, \quad \xi_2 = \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \\ 0 \end{pmatrix}, \quad \xi_3 = \begin{pmatrix} 2 \\ 0 \\ -1 \end{pmatrix}.$$

求矩阵 \mathbf{A} .

- ① 由多项式的理论可知, 实多项式的虚根都是成对出现的. 这说明实方阵的虚复特征值也是成对出现的.
- ② 事实上, 若 λ 是某个 n 阶实方阵 \mathbf{A} 的复特征值, $\mathbf{x} \in \mathbb{C}^n$ 是对应的一个特征向量, 则

$$\mathbf{A}\bar{\mathbf{x}} = \overline{\mathbf{A}\mathbf{x}} = \overline{\lambda\mathbf{x}} = \bar{\lambda}\bar{\mathbf{x}}.$$

由于 $\bar{\mathbf{x}} \neq \mathbf{0}$, 这说明 $\bar{\mathbf{x}}$ 是实矩阵 \mathbf{A} 关于特征值 $\bar{\lambda}$ 的特征向量. 特别地, 这说明实方阵的复特征向量也是依照复共轭运算成对出现的. (当然, 这儿需要简要说明一下, 当 $\lambda \neq \bar{\lambda}$, 则必有 $\mathbf{x} \neq \bar{\mathbf{x}}$, 从而 \mathbf{x} 不是实向量. 为此, 我们用反证法. 假设 $\mathbf{x} = \bar{\mathbf{x}}$, 则我们会得到

$$\bar{\lambda}\mathbf{x} = \bar{\lambda}\bar{\mathbf{x}} = \overline{\mathbf{A}\mathbf{x}} \xrightarrow[\text{从而 } \mathbf{A}\mathbf{x} \text{ 也是实的}]{\mathbf{A}, \mathbf{x} \text{ 都是实的}} \mathbf{A}\mathbf{x} = \lambda\mathbf{x},$$

这说明 $(\lambda - \bar{\lambda})\mathbf{x} = \mathbf{0}$. 但是 $\lambda \neq \bar{\lambda}$, 从而可以推出 $\mathbf{x} = \mathbf{0}$. 而这与 \mathbf{x} 为特征值相矛盾.)

- ③ 如果实矩阵 \mathbf{A} 的特征值是实数, 那么为了讨论的方便, 作为解空间的基本解系的特征向量我们一般可以取为实向量.

定义 5

若 $\mathbf{x} = (x_1, \dots, x_n)^T \in \mathbb{C}^n$, 则

$$\|\mathbf{x}\| := \sqrt{|x_1|^2 + |x_2|^2 + \dots + |x_n|^2} = \sqrt{\bar{\mathbf{x}}^T \mathbf{x}}$$

称为 \mathbf{x} 在标准内积下的模长. 显然, $\mathbf{x} = \mathbf{0}$ 当且仅当 $\|\mathbf{x}\| = 0$.

例 6

设 λ 为 n 阶方阵 \mathbf{A} 的一个特征值, \mathbf{x} 为对应的一个特征向量, 则

- ① λ^k 是 \mathbf{A}^k 的特征值, 其中 k 为正整数, 并且更一般地, 若 $f(t)$ 是一个一元多项式, 则 $f(\lambda)$ 是 $f(\mathbf{A})$ 的特征值;
- ② λ 为 \mathbf{A}^T 的特征值;
- ③ 若 $\lambda \neq 0$, 则 $\frac{\det(\mathbf{A})}{\lambda}$ 为 \mathbf{A} 的伴随矩阵 \mathbf{A}^* 的特征值;
- ④ 若 \mathbf{A} 为实方阵且满足 $\mathbf{A}\mathbf{A}^T = \mathbf{I}$ (即 \mathbf{A} 为正交矩阵), 则 $|\lambda| = 1$. (此时 $\lambda \in \mathbb{C}$)

注 7

- ① 设 n 阶方阵 \mathbf{A} 的每行元素之和都等于 s . 容易看出, 对于全为 1 的列向量 $\mathbf{x} = (1, 1, \dots, 1)^T$ 有 $\mathbf{Ax} = s\mathbf{x}$. 从而, \mathbf{x} 是 \mathbf{A} 的关于特征值 s 的特征向量.
- ② 设 n 阶方阵 \mathbf{B} 的每列元素之和都等于 t . 由于转置运算不改变矩阵的特征值, 利用上面一条可以看出, t 是 \mathbf{B} 的特征值. 不过, 此时的特征向量就不一定容易描述了.

命题 8

若 $A = T^{-1}BT$, 则 $p_A(\lambda) = p_B(\lambda)$, 即它们的特征多项式相等. 特别地, 相似的矩阵的特征值 (重根按重数计算) 相同, 特征多项式的各个系数 (如这些矩阵的迹、行列式等等) 也对应相等.

注 9

对于相似的矩阵, 虽然其特征值相同, 对应的特征向量还是会改变的. 事实上, 若 $B = T^{-1}AT$, 则 $Ax = \lambda x$ 当且仅当 $TBT^{-1}x = \lambda x$, 当且仅当 $B(T^{-1}x) = \lambda(T^{-1}x)$. 这说明 x 是 A 的属于 λ 的特征向量, 当且仅当 $T^{-1}x$ 是 B 的属于 λ 的特征向量.

命题 10

设 A, B 为同阶方阵, 则 AB 和 BA 具有相同的特征多项式.

注 11

设 $\lambda_1, \dots, \lambda_n$ 是 n 阶方阵 \mathbf{A} 的所有特征值, $f(t)$ 为一元多项式, 则 $f(\lambda_1), \dots, f(\lambda_n)$ 皆为 $f(\mathbf{A})$ 的特征值. 由于可能出现 $i \neq j$ 但是 $f(\lambda_i) = f(\lambda_j)$ 的情形, 目前这并没有表明 $f(\lambda_1), \dots, f(\lambda_n)$ 为 $f(\mathbf{A})$ 全部的特征值. 为此, 我们利用下一节要提到的 Schur 定理. 不妨设所考虑的矩阵为复方阵, 由该定理可知, 存在可逆方阵 \mathbf{T} 使得 $\mathbf{T}^{-1}\mathbf{A}\mathbf{T}$ 为上三角矩阵, 其对角线上的元素依次为 $\lambda_1, \dots, \lambda_n$. 可以直接验证, $\mathbf{T}^{-1}f(\mathbf{A})\mathbf{T}$ 仍然是上三角矩阵, 其对角线上的元素依次为 $f(\lambda_1), \dots, f(\lambda_n)$. 这足以说明, $f(\lambda_1), \dots, f(\lambda_n)$ 为 $f(\mathbf{A})$ 全部的特征值.

复方阵的特征多项式

设 $\mathbf{A} = (a_{ij}) \in \mathbb{C}^{n \times n}$, 则

$$p_{\mathbf{A}}(\lambda) = \det(\lambda \mathbf{I} - \mathbf{A}) = \begin{vmatrix} \lambda - a_{11} & -a_{12} & \cdots & -a_{1n} \\ -a_{21} & \ddots & \ddots & \vdots \\ \vdots & \ddots & \ddots & -a_{n-1,n} \\ -a_{n1} & \cdots & -a_{n,n-1} & \lambda - a_{nn} \end{vmatrix}.$$

很明显, $p_{\mathbf{A}}(\lambda)$ 是关于 λ 的多项式. 由于 λ 仅出现在主对角线上, 不难看出 $p_{\mathbf{A}}(\lambda)$ 是关于 λ 的最高次系数为 1 的 n 次多项式, 从而

$$\begin{aligned} p_{\mathbf{A}}(\lambda) &\stackrel{\text{记作}}{=} \lambda^n + \sigma_1 \lambda^{n-1} + \cdots + \sigma_{n-1} \lambda + \sigma_n \\ &= (\lambda - \lambda_1)(\lambda - \lambda_2) \cdots (\lambda - \lambda_n). \end{aligned}$$

其中 $\lambda_1, \dots, \lambda_n \in \mathbb{C}$ 为 $p_{\mathbf{A}}(\lambda)$ 的根, 即 \mathbf{A} 的特征值.

由韦达定理 (多项式系数与根的关系) 可知,

$$\sigma_i = (-1)^i \sum_{1 \leq j_1 < \dots < j_i \leq n} \lambda_{j_1} \lambda_{j_2} \cdots \lambda_{j_i},$$

例如, 当 $n = 4$ 而 $i = 2$, 则

$$\sigma_2 = (-1)^2 (\lambda_1 \lambda_2 + \lambda_1 \lambda_3 + \lambda_1 \lambda_4 + \lambda_2 \lambda_3 + \lambda_2 \lambda_4 + \lambda_3 \lambda_4).$$

需要特别关注的是,

$$\sigma_1 = - \sum_{i=1}^n \lambda_i, \quad \sigma_n = (-1)^n \lambda_1 \cdots \lambda_n.$$

另一方面, 对于给定 n 阶矩阵 \mathbf{A} , 形如 $\left| \mathbf{A} \begin{pmatrix} i_1 & i_2 & \cdots & i_k \\ i_1 & i_2 & \cdots & i_k \end{pmatrix} \right|$ 的 k 阶子式称为行列式 $|\mathbf{A}|$ 的 k 阶主子式, 其中 $1 \leq i_1 < i_2 < \cdots < i_k \leq n$. 在注 12 中, 我们可以证明: 上面的 $(-1)^k \sigma_k$ 是所有 k 阶主子式的和. 特别地, 我们有

$$-\sigma_1 = \sum_{i=1}^n a_{ii}, \quad (-1)^n \sigma_n = \det(\mathbf{A}).$$

这说明

$$\det(\mathbf{A}) = \lambda_1 \cdots \lambda_n, \tag{1}$$

以及

$$\operatorname{tr}(\mathbf{A}) = \sum_{i=1}^n a_{ii} = \sum_{i=1}^n \lambda_i. \tag{2}$$

注 12 $((-1)^k \sigma_k$ 是所有 k 阶主子式的和)

设 $\alpha_1, \dots, \alpha_n$ 是 \mathbf{A} 的 n 个列向量, 于是

$p_{\mathbf{A}}(\lambda) = \det(\lambda \mathbf{e}_1 - \alpha_1, \lambda \mathbf{e}_2 - \alpha_2, \dots, \lambda \mathbf{e}_n - \alpha_n)$. 由行列式函数的多重线性性, 该式等于

$$\sum_{k=0}^n \sum_{1 \leq i_1 < i_2 < \dots < i_k \leq n} D_{i_1, i_2, \dots, i_k},$$

其中, 若设 $\{i_{k+1} < i_{k+2} < \dots < i_n\}$ 为 $\{i_1 < i_2 < \dots < i_k\}$ 在 $\{1, 2, \dots, n\}$ 中的补集, 则 D_{i_1, i_2, \dots, i_k} 为行列式函数, 其 i_1, i_2, \dots, i_k 分量分别为 $-\alpha_{i_1}, -\alpha_{i_2}, \dots, -\alpha_{i_k}$, 而 $i_{k+1}, i_{k+2}, \dots, i_n$ 分量分别为 $\lambda \mathbf{e}_{i_{k+1}}, \lambda \mathbf{e}_{i_{k+2}}, \dots, \lambda \mathbf{e}_{i_n}$. 不难验证,

$$D_{i_1, i_2, \dots, i_n} = (-1)^k \lambda^{n-k} \left| \mathbf{A} \begin{pmatrix} i_1 & i_2 & \dots & i_k \\ i_1 & i_2 & \dots & i_k \end{pmatrix} \right|,$$

从而完成了证明.

由公式 (1) 出发, 我们立刻得到

推论 13

n 阶方阵可逆当且仅当零不是它的特征值.

例 14

学生课堂上自学教材 $P174-175$ 的例 6.3.4, 6.3.5.

例 15

设 \mathbf{A} 为 3 阶方阵, 有特征值 1, 2, 3. 设 $\mathbf{B} = \mathbf{A}^3 + 2\mathbf{A}^2 + \mathbf{A} + 2\mathbf{I}$. 若以 $f(x) = x^3 + 2x^2 + x + 2$, 则 $\mathbf{B} = f(\mathbf{A})$, 从而以 $f(1) = 6$, $f(2) = 20$ 和 $f(3) = 50$ 为特征值. 特别地, $|\mathbf{B}| = 6 \cdot 20 \cdot 50 = 6000$, $\text{tr}(\mathbf{B}) = 6 + 20 + 50 = 76$.

例 16

若 $\mathbf{A} = (a_{ij})_{4 \times 4}$, 以 1 为二重特征值, 以 -2 为一重特征值, 求 \mathbf{A} 的特征多项式.

定义 17

设 F 为数域, V 为 F 上的线性空间, \mathcal{A} 为 V 上的线性变换. 若存在 $\lambda \in F$ 以及非零向量 $\mathbf{x} \in V$, 满足 $\mathcal{A}(\mathbf{x}) = \lambda \mathbf{x}$, 则称 λ 为 \mathcal{A} 的一个特征值, 并称 \mathbf{x} 为属于 λ 的一个特征向量.

例 18

对于实数域上的线性空间 $\mathbb{R}^{n \times n}$ 上的线性变换 $\mathcal{A} : \mathbf{A} \mapsto \mathbf{A}^T$, 讨论其特征值和特征向量.

定义 19

在数域 F 上的有限维线性空间 V 上的线性变换 \mathcal{A} , 在 V 的一组基 $\alpha_1, \dots, \alpha_n$ 下有矩阵 \mathbf{A} . 在之前, 我们已经见到了 \mathbf{A} 的特征向量与 \mathcal{A} 的特征向量之间的关系. 由此出发, 我们定义如下:

$$\begin{aligned} \mathcal{A} \text{ 的特征多项式 } p_{\mathcal{A}}(\lambda) &:= p_{\mathbf{A}}(\lambda), & \mathcal{A} \text{ 的秩 } \operatorname{rank}(\mathcal{A}) &:= \operatorname{rank}(\mathbf{A}), \\ \mathcal{A} \text{ 的行列式 } \det(\mathcal{A}) &:= \det(\mathbf{A}), & \mathcal{A} \text{ 的迹 } \operatorname{tr}(\mathcal{A}) &:= \operatorname{tr}(\mathbf{A}). \end{aligned}$$

由于特征多项式、秩、行列式、迹是方阵的相似不变量, 故上面的定义不依赖于特定的基 $\alpha_1, \dots, \alpha_n$ (从而 \mathbf{A}) 的选取.

定义 20

对于线性空间 V 上的一个线性变换 \mathcal{A} , 若存在 V 的一组基, 使得 \mathcal{A} 在这组基下的矩阵为对角阵, 那么我们称 \mathcal{A} 为可对角化的.

注 21

在上面的定义中, 任取 V 的一组基, 并设 \mathcal{A} 在这组基下的矩阵为 \mathbf{A} . 则容易验证, \mathbf{A} 可对角化当且仅当 \mathcal{A} 可对角化.

矩阵的相似对角化

并不是所有的方阵都可以相似对角化

例 22

考察矩阵 $\mathbf{A} = \begin{pmatrix} 2 & 1 & 0 \\ 0 & 2 & 1 \\ 0 & 0 & 2 \end{pmatrix}$. 由于该矩阵为上三角矩阵, \mathbf{A} 的特征值为 $2, 2, 2$, 故若 \mathbf{B}

与 \mathbf{A} 相似, 则 \mathbf{B} 的特征值也同样地为 $2, 2, 2$. 注意: \mathbf{B} 不能为对角阵, 否则 \mathbf{B} 必为 $2\mathbf{I}_3$. 但是 $2\mathbf{I}_3$ 的相似等价类中仅有一个元素 $2\mathbf{I}_3$, 并不包含 \mathbf{A} . 故 \mathbf{A} 与 $2\mathbf{I}_3$ 并不相似等价, 即, \mathbf{A} 不可对角化.