线性代数 第19讲

11月15日



第五章第1讲 特征值和特征向量

上一讲内容回顾

特征值和特征向量的概念

特征多项式

代数重数与几何重数

定义 4.2.1 (行列式) 定义在全体 n 阶方阵上的函数 δ , 如果满足如下性质:

1. 列多线性性: 对每个列向量都满足线性性,即对任意 $1 \leq i \leq n$,都有 $\delta(\cdots, k\boldsymbol{a}_i + k'\boldsymbol{a}_i', \cdots) = k\delta(\cdots, \boldsymbol{a}_i, \cdots) + k'\delta(\cdots, \boldsymbol{a}_i', \cdots)$;

- 2. 列反对称性: 对任意 $1 \leq i < j \leq n$, 都有 $\delta(\cdots, \boldsymbol{a}_i, \cdots, \boldsymbol{a}_j, \cdots) = -\delta(\cdots, \boldsymbol{a}_j, \cdots, \boldsymbol{a}_i, \cdots)$;
- 3. 单位化条件: $\delta(I_n) = 1$;

则 δ 就称为一个 n 阶行列式函数.

$$det(A)$$
或 $|A|$ 或 $\begin{vmatrix} a_{11} & a_{12} & a_{13} \ a_{21} & a_{22} & a_{23} \ a_{31} & a_{32} & a_{33} \ \end{vmatrix}$

命题 4.2.3 1. 如果方阵 A 有两列相等,则 det(A) = 0;

- 2. 如果方阵 A 不满秩,即不可逆,则 det(A) = 0;
- 3. 如果方阵 A 有一列为零或有一行为零,则 det(A) = 0.



行列式函数的几个重要性质和消去算法

定理4.2.6 行列式函数有如下性质:

- 1. 对初等矩阵E, 则 det(AE) = det(A) det(E);
- 2. 设可逆矩阵 $A = E_1 \cdots E_m$, 其中 E_i 为初等矩阵,则 $det(A) = det(E_1) \cdots det(E_m)$;
- 3. $det(A) \neq 0$ 当且仅当 A 可逆;
- 4. det(AB) = det(A) det(B):
- 5. $det(A^T) = det(A)$.

消去法计算行列式

- 1. 把 A 的某行的倍数加到另一行,或某列的倍数加到另一列,其行列式不变;
- 2. 把 A 的两行或两列对调, 其行列式变为原来的相反数;
- 3. 把 A 的某行或某列乘以 k, 其行列式变为原来的 k 倍.

行列式的 (Laplace) 展开

例 4.3.1 (三阶行列式) 根据列线性性和行反对称性,有

$$\begin{vmatrix} a_{11} & a_{12} & a_{13} \\ a_{21} & a_{22} & a_{23} \\ a_{31} & a_{32} & a_{33} \end{vmatrix} = a_{11} \begin{vmatrix} 1 & a_{12} & a_{13} \\ 0 & a_{22} & a_{23} \\ 0 & a_{32} & a_{33} \end{vmatrix} + a_{21} \begin{vmatrix} 0 & a_{12} & a_{13} \\ 1 & a_{22} & a_{23} \\ 0 & a_{32} & a_{33} \end{vmatrix} + a_{31} \begin{vmatrix} 0 & a_{12} & a_{13} \\ 0 & a_{22} & a_{23} \\ 1 & a_{32} & a_{33} \end{vmatrix}$$

$$= a_{11} \begin{vmatrix} 1 & a_{12} & a_{13} \\ 0 & a_{22} & a_{23} \\ 0 & a_{32} & a_{33} \end{vmatrix} - a_{21} \begin{vmatrix} 1 & a_{22} & a_{23} \\ 0 & a_{12} & a_{13} \\ 0 & a_{32} & a_{33} \end{vmatrix} + a_{31} \begin{vmatrix} 1 & a_{32} & a_{33} \\ 0 & a_{12} & a_{13} \\ 0 & a_{22} & a_{23} \end{vmatrix}$$

$$= a_{11} \begin{vmatrix} a_{22} & a_{23} \\ a_{32} & a_{33} \end{vmatrix} - a_{21} \begin{vmatrix} a_{12} & a_{13} \\ a_{32} & a_{33} \end{vmatrix} + a_{31} \begin{vmatrix} a_{12} & a_{13} \\ a_{22} & a_{23} \\ a_{22} & a_{23} \end{vmatrix}.$$

定义 4.3.2 (代数余子式) 给定 n 阶方阵 A, 令 $A\binom{i}{j}$ 表示从 A 划去第 i 行和第 j 列得到的 n-1 阶方阵,则 $M_{ij} = \det\left(A\binom{i}{j}\right)$,称为元素 a_{ij} 的**余子式**;而 $C_{ij} = (-1)^{i+j}M_{ij} = (-1)^{i+j}\det\left(A\binom{i}{j}\right)$,称为元素 a_{ij} 的**代数余子式**.

定理 4.3.3 给定 n 阶方阵 $A = \begin{bmatrix} a_{ij} \end{bmatrix}$,则函数 $a_{11}C_{11} + \dots + a_{n1}C_{n1}$ 是行列式函数,即 $\det(A) = a_{11}C_{11} + \dots + a_{n1}C_{n1},$

这称为行列式按第一列的展开式.

$$\begin{vmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \cdots & a_{2n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{n1} & a_{n2} & \cdots & a_{nn} \end{vmatrix} = \begin{vmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1n} \\ 0 & a_{22} & \cdots & a_{2n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & a_{n2} & \cdots & a_{nn} \end{vmatrix} + \begin{vmatrix} 0 & a_{12} & \cdots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \cdots & a_{2n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & a_{n2} & \cdots & a_{nn} \end{vmatrix} + \cdots + \begin{vmatrix} 0 & a_{12} & \cdots & a_{1n} \\ 0 & a_{22} & \cdots & a_{2n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & a_{n2} & \cdots & a_{nn} \end{vmatrix}$$

$$= a_{11} \cdot \begin{vmatrix} 1 & a_{12} & \cdots & a_{1n} \\ 0 & a_{22} & \cdots & a_{2n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & a_{n2} & \cdots & a_{nn} \end{vmatrix} + a_{21} \cdot (-1)^{2+1} \begin{vmatrix} 1 & a_{22} & \cdots & a_{2n} \\ 0 & a_{12} & \cdots & a_{1n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & a_{n2} & \cdots & a_{nn} \end{vmatrix} + \cdots + a_{n1} \cdot (-1)^{n+1} \begin{vmatrix} 1 & a_{n2} & \cdots & a_{nn} \\ 0 & a_{12} & \cdots & a_{1n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & a_{n-1,2} & \cdots & a_{n-1,n} \end{vmatrix}$$

=
$$a_{11} \cdot C_{11} + a_{21} \cdot C_{21} + \cdots + a_{n1} \cdot C_{n1}$$

命题 4.3.6 令 $A = \begin{bmatrix} a_1 & \cdots & a_n \end{bmatrix}$,再记第 j 列元素的代数余子式组成的向量为 $c_j =$

$$a_{j'}^T c_j = a_{j'1} C_{j1} + a_{j'2} C_{j2} + \dots + a_{j'n} C_{jn}$$

$$a_{j'}^{T}c_{j} = \begin{vmatrix} \cdots & a_{1j'} & \cdots & a_{1j'} & \cdots \\ \cdots & a_{2j'} & \cdots & a_{2j'} & \cdots \\ \vdots & \vdots & \vdots & \vdots & \vdots \\ \cdots & a_{nj'} & \cdots & a_{nj'} & \cdots \end{vmatrix}, \quad a_{j}^{T}c_{j} = |A| = \begin{vmatrix} \cdots & a_{1j'} & \cdots & a_{1j} & \cdots \\ \cdots & a_{2j'} & \cdots & a_{2j} & \cdots \\ \vdots & \vdots & \vdots & \vdots & \vdots \\ \cdots & a_{nj'} & \cdots & a_{nj} & \cdots \end{vmatrix}$$

$$j' \not \exists i \qquad j \qquad j \qquad j \not \exists j \qquad j \qquad j \qquad j \not \exists j \qquad j \qquad j \qquad j \not \exists j \qquad j \qquad j \qquad j \not \exists j \qquad j \qquad j \not \exists j \qquad j \qquad j \qquad j \end{matrix}$$

$$b^{T}c_{j} = b_{1}C_{1j} + b_{2}C_{2j} + \dots + b_{n}C_{nj} = \begin{vmatrix} a_{11} & \cdots & a_{1,j-1} & b_{1} & a_{1,j+1} & \cdots & a_{1n} \\ a_{21} & \cdots & a_{2,j-1} & b_{2} & a_{2,j+1} & \cdots & a_{2n} \\ \vdots & \ddots & \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{n-1,1} & \cdots & a_{n-1,j-1} & b_{n-1} & a_{n-1,j+1} & \cdots & a_{n-1,n} \\ a_{n1} & \cdots & a_{n,j-1} & b_{n} & a_{n,j+1} & \cdots & a_{nn} \end{vmatrix}$$

对矩阵 $A = \begin{bmatrix} a_{ij} \end{bmatrix}$,记 $C = \begin{bmatrix} C_{ij} \end{bmatrix}_{n \times n}$,即 C 的 (i,j) 元素是 a_{ij} 的代数余子式,矩 C 个 常称为 A 的**伴随矩阵**.

推论 4.3.7 (逆矩阵公式) 对可逆矩阵 $A, A^{-1} = \frac{1}{\det(A)}C^{T}$.

证. 命题 4.3.6 说明 $C^{\mathrm{T}}A = \det(A)I_n$. 立得.

矩阵
$$A$$
的伴随矩阵 $A^* = C^T = \begin{bmatrix} C_{11} & C_{21} & \cdots & C_{n1} \\ C_{12} & C_{22} & \cdots & C_{n2} \\ \cdots & \cdots & \cdots & \cdots \\ C_{1n} & C_{2n} & \cdots & C_{nn} \end{bmatrix}$

$$\mathbf{A}\mathbf{A}^* = \begin{bmatrix}
\mathbf{a}_{11} & \mathbf{a}_{12} & \cdots & \mathbf{a}_{1n} \\
\mathbf{a}_{21} & \mathbf{a}_{22} & \cdots & \mathbf{a}_{2n} \\
\vdots & \vdots & \vdots & \vdots \\
\mathbf{a}_{n1} & \mathbf{a}_{n2} & \cdots & \mathbf{a}_{nn}
\end{bmatrix} \begin{bmatrix}
\mathbf{C}_{11} & \mathbf{C}_{21} & \cdots & \mathbf{C}_{n1} \\
\mathbf{C}_{12} & \mathbf{C}_{22} & \cdots & \mathbf{C}_{n2} \\
\vdots & \vdots & \vdots & \vdots & \vdots \\
\mathbf{C}_{1n} & \mathbf{C}_{2n} & \cdots & \mathbf{C}_{nn}
\end{bmatrix} = \begin{bmatrix}
|\mathbf{A}| & 0 & \cdots & 0 \\
0 & |\mathbf{A}| & \cdots & 0 \\
\vdots & \vdots & \vdots & \vdots & \vdots \\
0 & 0 & \cdots & |\mathbf{A}|
\end{bmatrix} = |\mathbf{A}|\mathbf{I}$$

当
$$|A| \neq 0$$
时,A和A*可逆,A⁻¹ = $\frac{1}{|A|}$ A*, $(A*)^{-1} = \frac{1}{|A|}$ A

考虑线性方程组
$$\begin{cases} a_{11}x_1 + a_{12}x_2 + \cdots + a_{1n}x_n = b_1 \\ a_{21}x_1 + a_{22}x_2 + \cdots + a_{2n}x_n = b_2 \\ \vdots \\ a_{n1}x_1 + a_{n2}x_2 + \cdots + a_{nn}x_n = b_n \end{cases}$$

$$AA^* = A^*A = |A|I$$

$|A|X = A * b = \begin{vmatrix} C_{11} & C_{21} & \cdots & C_{n1} \\ C_{12} & C_{22} & \cdots & C_{n2} \\ \cdots & \cdots & \cdots & \cdots \\ C_{1n} & C_{2n} & \cdots & C_{mn} \end{vmatrix} \begin{vmatrix} b_1 \\ b_2 \\ \vdots \\ b \end{vmatrix} = \begin{vmatrix} b_1 C_{11} + b_2 C_{21} + \cdots + b_n C_{n1} \\ b_1 C_{12} + b_2 C_{22} + \cdots + b_n C_{n2} \\ \vdots \\ b C + b C \end{vmatrix},$

Cramer法则

$$b_{1}C_{1j} + b_{2}C_{2j} + \cdots + b_{n}C_{nj} = \begin{vmatrix} a_{11} & \cdots & a_{1,j-1} \\ a_{21} & \cdots & a_{2,j-1} \\ \vdots & \vdots & \vdots \\ a_{n1} & \cdots & a_{n,j-1} \end{vmatrix} b_{1} \begin{vmatrix} a_{1,j+1} & \cdots & a_{1n} \\ a_{2,j+1} & \cdots & a_{2n} \\ \vdots & \vdots & \vdots \\ a_{n,j+1} & \cdots & a_{nn} \end{vmatrix} = |B_{j}|, \quad X = \frac{1}{|A|}A * b = \begin{vmatrix} |B_{1}| \\ |A| \\ \vdots \\ |B_{n}| \\ |A| \end{vmatrix}$$

推论 4.3.8 (Cramer 法则) 给定方阵 A, 线性方程组 Ax = b 有唯一解, 当且仅当 $\det(A) \neq 0$,且有唯一解时,唯一解为

$$x_1 = \frac{\det(B_1)}{\det(A)}, \cdots, x_n = \frac{\det(B_n)}{\det(A)},$$

其中 B_i 是把 A 的第 j 列换成 b 得到的矩阵.

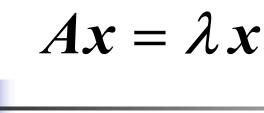
命题 4.3.11 (行列式完全展开) 如下等式成立:

$$1. \ \det(A) = \sum_{\nexists \not \ni \mid \sigma} \operatorname{sign}(\sigma) a_{\sigma_1 1} \cdots a_{\sigma_n n}.$$

$$2. \ \det(A) = \sum_{\nexists \models \not \ni \mid \sigma} \operatorname{sign}(\sigma) a_{1\sigma_1} \cdots a_{n\sigma_n}.$$

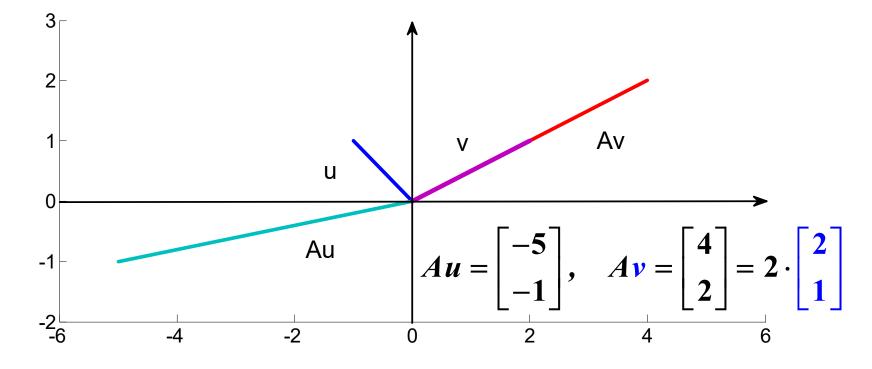
练习 4.3.3 计算
$$\begin{vmatrix} a_1 & a_2 & a_3 & a_4 & a_5 \\ b_1 & b_2 & b_3 & b_4 & b_5 \\ c_1 & c_2 & 0 & 0 & 0 \\ d_1 & d_2 & 0 & 0 & 0 \\ e_1 & e_2 & 0 & 0 & 0 \end{vmatrix}$$
.

练习 4.3.20 由
$$\begin{vmatrix} 1 & 1 & \cdots & 1 \\ 1 & 1 & \cdots & 1 \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ 1 & 1 & \cdots & 1 \end{vmatrix} = 0$$
,证明, $1, \cdots, n$ 的所有排列中,奇、偶排列各占一半.



特征值和特征向量

$$A = \begin{bmatrix} 3 & -2 \\ 1 & 0 \end{bmatrix}, \quad u = \begin{bmatrix} -1 \\ 1 \end{bmatrix}, \quad v = \begin{bmatrix} 2 \\ 1 \end{bmatrix}$$



4

矩阵的特征值和特征向量

定义5.2.1 (特征值) 给定 n 阶方阵 A, 如果对 $\lambda \in \mathbb{G}$, 存在非零向量 $x \in \mathbb{G}^n$, 使得 $Ax = \lambda x$, 则称数 λ 为方阵 A (在 \mathbb{G} 上)的一个特征值,而称非零向量 x 为方阵 A (在 \mathbb{G} 上)的一个属于特征值 λ 的特征向量.

- 1. 只有方阵才有特征值和特征向量;
- 2. 零向量不是特征向量;
- 3. 如果 x 是特征向量,则对任意 $k \neq 0$, kx 都是特征向量.

二元组 (λ, x) 常称为方阵 A 的一个特征对.

特别地,对实方阵 A,如果特征对(λ , x)满足 $\lambda \in \mathbb{R}$, $x \in \mathbb{R}^n$,则分别称二者为 A 在 \mathbb{R} 上的特征值和特征向量,称该二元组为 A 在 \mathbb{R} 上的特征对。

练习 5.2.11 设 n 阶实方阵 A 满足 $A^{T}v = \lambda v$, 其中 $v \in \mathbb{R}^{n}, v \neq 0$.

- 1. 设 $A\mathbf{w} = \mu \mathbf{w}$, 且 $\mathbf{w} \in \mathbb{R}^n$, $\lambda \neq \mu$, 证明 \mathbf{v} , \mathbf{w} 正交.
- 2. 证明, 实对称矩阵的属于不同特征值的实特征向量正交.

证明:

$$(1) v^{T} A w = v^{T} \mu w = \mu v^{T} w,$$

$$v^{T} A w = (A^{T} v)^{T} w = w^{T} A^{T} v = w^{T} \lambda v = \lambda w^{T} v = \lambda v^{T} w$$

$$\mu v^{T} w = \lambda v^{T} w \Rightarrow (\mu - \lambda) v^{T} w = 0 \Rightarrow v^{T} w = 0.$$

(2)设 μ 和 λ 是对称矩阵 A的两个互不相等的特征值 μ 和 ν 分别是属于特征值 μ 和 λ 的特征向量,即 $Aw = \mu w$, $Av = \lambda v$ $\mu v^T w = v^T A w = \left(A^T v\right)^T w = w^T A v = w^T \lambda v = \lambda v^T w$ $\mu v^T w = \lambda v^T w \Rightarrow (\mu - \lambda) v^T w = 0 \Rightarrow v^T w = 0.$

练习 5.2.6 给定向量 $a, b \in \mathbb{R}^n$, 计算 $A = ab^T$ 的所有特征对.



如何计算矩阵的特征值和特征向量

 (λ_0, x_0) 是一个特征对,当且仅当 $Ax_0 = \lambda_0 x_0$,即 $(\lambda_0 I - A) x_0 = 0$,注意到,特征向量 $x_0 \neq 0$,齐次线性方程组有非零解,因此 λ_0 是 A 的特征值当且仅当 $(\lambda_0 I - A)$ 不可逆,也等价于其行列式 $\det(\lambda_0 I - A) = 0$.

由此我们首先得到如下结论.

命题5.2.3 数 λ_0 是 A 的特征值,当且仅当 $\det(\lambda_0 I_n - A) = 0$. 特别地,0 是 A 的特征值当且仅当 A 不可逆.



矩阵A的特征多项式

$$p_A(\lambda) := \det(\lambda I_n - A) = \begin{vmatrix} \lambda - a_{11} & -a_{12} & \cdots & -a_{1n} \\ -a_{21} & \lambda - a_{22} & \ddots & \vdots \\ \vdots & \ddots & \ddots & -a_{n-1,n} \\ -a_{n1} & -a_{n2} & \cdots & \lambda - a_{nn} \end{vmatrix} \quad \text{称为矩阵 A 的特征多项式}.$$

$$A = \begin{bmatrix} 3 & -2 \\ 1 & 0 \end{bmatrix}, \quad |\lambda I - A| = \begin{vmatrix} \lambda - 3 & 2 \\ -1 & \lambda \end{vmatrix} = \lambda^2 - 3\lambda + 2 \Rightarrow \lambda_1 = 1, \lambda_2 = 2$$

$$(\lambda_1 I - A) x = 0 \Rightarrow \begin{bmatrix} -2 & 2 \\ -1 & 1 \end{bmatrix} x = 0 \Rightarrow x_1 = k_1 \begin{bmatrix} 1 \\ 1 \end{bmatrix}$$

$$(\lambda_2 I - A) x = 0 \Rightarrow \begin{bmatrix} -1 & 2 \\ -1 & 2 \end{bmatrix} x = 0 \Rightarrow x_2 = k_2 \begin{bmatrix} 2 \\ 1 \end{bmatrix}$$

定理 5.2.4 设 n 阶方阵 A 的特征多项式为 $p_A(\lambda)$, 那么

- 1. 数 λ_0 是 A 的特征值, 当且仅当 $p_A(\lambda_0) = 0$, 即 λ_0 是特征多项式 $p_A(\lambda)$ 的根.
- 2. 向量 $\mathbf{x}_0 \in \mathbb{C}^n$ 是 A 的属于 λ_0 的特征向量, 当且仅当 $\mathbf{x}_0 \in \mathcal{N}(\lambda_0 I_n A)$ 且 $\mathbf{x}_0 \neq \mathbf{0}$, 即 \mathbf{x}_0 是 $\lambda_0 I_n A$ 的零空间中的非零向量.

解空间 $\mathcal{N}(\lambda_0 I_n - A)$ 称为 A 的属于 λ_0 的**特征子空间**. 注意到特征向量不为零, $\{A \text{ 的属于 } \lambda_0 \text{ 的特征向量}\} = \mathcal{N}(\lambda_0 I_n - A) \setminus \{\mathbf{0}\}.$

定理 5.2.4 给出了求解矩阵的特征值、特征子空间和特征向量的方法:

- 1. 先计算 A 的特征多项式 $p_A(\lambda)$;
- 2. 然后计算 $p_A(\lambda)$ 的所有根, 即为 A 的全部特征值;
- 3. 如果有特征值,则对每个特征值 λ_i ,计算其特征子空间 $\mathcal{N}(\lambda_i I_n A)$ 的一组基 $\boldsymbol{x}_{i,1}, \cdots, \boldsymbol{x}_{i,r_i}$,则属于 λ_i 的全部特征向量就是

$$\mathcal{N}(\lambda_i I_n - A) \backslash \{\mathbf{0}\} = \left\{k_1 \boldsymbol{x}_{i,1} + \dots + k_{r_i} \boldsymbol{x}_{i,r_i} \ \middle| \ k_1, \dots, k_{r_i} \ 不全为 \ 0\right\}.$$

例 5.2.8 设
$$A = \begin{bmatrix} 7 & -5 & 5 \\ -2 & 3 & -2 \\ -10 & 10 & -8 \end{bmatrix}$$
. 求 A 在 \mathbb{C} 上和在 \mathbb{R} 上的特征值和特征向量.

先计算特征多项式

$$\begin{aligned} p_A(\lambda) &= \det(\lambda I - A) \\ &= \begin{vmatrix} \lambda - 7 & 5 & -5 \\ 2 & \lambda - 3 & 2 \\ 10 & -10 & \lambda + 8 \end{vmatrix} = \begin{vmatrix} \lambda - 2 & 5 & -5 \\ \lambda - 1 & \lambda - 3 & 2 \\ 0 & -10 & \lambda + 8 \end{vmatrix} \\ &= (\lambda - 2) \begin{vmatrix} \lambda - 3 & 2 \\ -10 & \lambda + 8 \end{vmatrix} - (\lambda - 1) \begin{vmatrix} 5 & -5 \\ -10 & \lambda + 8 \end{vmatrix} \\ &= (\lambda - 2) \left((\lambda - 3)(\lambda + 8) - 2(-10) \right) - (\lambda - 1) \begin{vmatrix} 5 & 0 \\ -10 & \lambda - 2 \end{vmatrix} \\ &= (\lambda - 2)(\lambda^2 + 1). \end{aligned}$$

矩阵 A 只有三个特征值 $\lambda_1=2, \lambda_2=\mathrm{i}, \lambda_3=-\mathrm{i}$,其中 λ_1 是实特征值.

例 5.2.8 设
$$A = \begin{bmatrix} 7 & -5 & 5 \\ -2 & 3 & -2 \\ -10 & 10 & -8 \end{bmatrix}$$
. 求 A 在 \mathbb{C} 上和在 \mathbb{R} 上的特征值和特征向量.

矩阵 A 只有三个特征值 $\lambda_1=2, \lambda_2=\mathrm{i}, \lambda_3=-\mathrm{i}$,其中 λ_1 是实特征值.

再来计算特征向量. 当
$$\lambda_1=2$$
 时, $\lambda_1I_3-A=\begin{bmatrix} -5 & 5 & -5\\ 2 & -1 & 2\\ 10 & -10 & 10 \end{bmatrix}$,特征子空间

$$\mathcal{N}(\lambda_1 I_3 - A)$$
 的一组基 $m{x}_{1,1} = egin{bmatrix} 1 \ 0 \ -1 \end{bmatrix}$.

当
$$\lambda_2 = i$$
 时, $\lambda_2 I_3 - A = \begin{bmatrix} -7 + i & 5 & -5 \\ 2 & -3 + i & 2 \\ 10 & -10 & 8 + i \end{bmatrix}$,特征子空间 $\mathcal{N}(\lambda_2 I_3 - A)$ 的一 组基 $\boldsymbol{x}_{2,1} = \begin{bmatrix} 1 - 2i \\ -1 + i \\ -2 + 4i \end{bmatrix}$.

当
$$\lambda_3 = -i$$
 时, $\lambda_3 I_3 - A = \begin{bmatrix} -7 - i & 5 & -5 \\ 2 & -3 - i & 2 \\ 10 & -10 & 8 - i \end{bmatrix}$,特征子空间 $\mathcal{N}(\lambda_2 I_3 - A)$ 的一组基 $\boldsymbol{x}_{3,1} = \begin{bmatrix} 1 + 2i \\ -1 - i \\ -2 - 4i \end{bmatrix}$.

定理 5.1.3 (代数学基本定理) 复系数一元 n 次多项式在 \mathbb{C} 上至少有一个根.

该定理十分重要,但不能通过纯粹的代数方法证明,这里仅仅列出结论. 容易由此得到如下推论.

推论 5.1.4 复系数一元 n 次多项式 p(x),在 $\mathbb C$ 上恰好有 n 个根(可能相同),即存在 因式分解 $p(x) = a_0(x-x_1)^{n_1}\cdots(x-x_s)^{n_s}$,其中 $n_1+\cdots+n_s=n$.

证. 根据代数学基本定理, p(x) 总存在一个复根 x_1 ,即 $p(x_1)=0$. 记 $p(x)=a_0x^n+a_1x^{n-1}+\cdots+a_{n-1}x+a_n$,则 $p(x_1)=a_0x_1^n+a_1x_1^{n-1}+\cdots+a_{n-1}x_1+a_n$. 因此

$$p(x)-p(x_1)=a_0(x^n-x_1^n)+a_1(x^{n-1}-x_1^{n-1})+\cdots+a_{n-1}(x-x_1).$$

注意到

$$x^k - x_1^k = (x - x_1)(x^{k-1} + x^{k-2}x_1 + \dots + xx_1^{k-2} + x_1^{k-1}),$$

因此存在 n-1 次多项式 q(x),使得 $p(x)-p(x_1)=q(x)(x-x_1)$. 而 $p(x_1)=0$,于 是 $p(x)=q(x)(x-x_1)$. 对 n-1 次多项式 q(x) 重复上述步骤,类似进行下去,即得结论.

在上述因式分解中, n_i 称为复根 x_i 的**重数**, x_i 称为 p(x) 的 n_i 重根.

$$A = \begin{bmatrix} 2 & 1 \\ 0 & 3 \end{bmatrix}$$
, 其特征值为 $\lambda_1 = 2, \lambda_2 = 3$

$$\begin{pmatrix} \lambda_1 I - A \end{pmatrix} = \mathbf{0} \Rightarrow \begin{bmatrix} \mathbf{0} & -1 \\ \mathbf{0} & -1 \end{bmatrix} x = \mathbf{0}, \quad x_1 = \begin{bmatrix} \mathbf{1} \\ \mathbf{0} \end{bmatrix}$$

$$(\lambda_2 I - A) = 0 \Rightarrow \begin{bmatrix} 1 & -1 \\ 0 & 0 \end{bmatrix} x = 0, \quad x_2 = \begin{bmatrix} 1 \\ 1 \end{bmatrix}$$

$$A = \begin{bmatrix} 2 & 1 \\ 0 & 2 \end{bmatrix}$$
, 其特征值为 $\lambda_1 = 2, \lambda_2 = 2$

$$\begin{pmatrix} \lambda_1 I - A \end{pmatrix} = \mathbf{0} \Rightarrow \begin{bmatrix} \mathbf{0} & -1 \\ \mathbf{0} & \mathbf{0} \end{bmatrix} x = \mathbf{0}, \quad x_1 = \begin{bmatrix} 1 \\ \mathbf{0} \end{bmatrix}$$

命题 5.2.5 上(下)三角矩阵的全部特征值就是其所有对角元素.

例 5.2.6 观察二阶上三角矩阵 $A=\begin{bmatrix}a_{11}&a_{12}\\&a_{22}\end{bmatrix}$. 显然, A 的特征多项式是 $(\lambda-a_{11})(\lambda-a_{22})$.

当 $a_{11} \neq a_{22}$ 时,A 的全部特征值是 a_{11}, a_{22} ,二者对应的特征子空间分别为

$$\mathcal{N}(a_{11}I_2 - A) = \mathrm{span}(\boldsymbol{e}_1), \quad \mathcal{N}(a_{22}I_2 - A) = \mathrm{span}((a_{11} - a_{22})\boldsymbol{e}_2 + k\boldsymbol{e}_1).$$

特别地,A 有两个线性无关的特征向量 e_1 , $(a_{22}-a_{11})e_2+a_{12}e_1$.

当 $a_{11}=a_{22}$ 时,A 的全部特征值是 a_{11} . 如果 $a_{12}=0$,则其对应的特征子空间为 $\mathcal{N}(a_{11}I_2-A)=\mathbb{R}^2$. 特别地,A 有两个线性无关的特征向量 e_1,e_2 .

如果 $a_{12} \neq 0$,则其对应的特征子空间为 $\mathcal{N}(a_{11}I_2 - A) = \operatorname{span}(\boldsymbol{e}_1)$. A 只有一个线性无关的特征向量 \boldsymbol{e}_1 .

可以看到,对对角矩阵和上三角矩阵,尽管特征值都是对角元素,但对角元素是否相等对特征子空间的影响很大.对角元素从不等到相等,对对角矩阵,特征子空间从两个一维子空间变成一个二维子空间;而对非对角的上三角矩阵,特征子空间从两个一维子空间变成一个一维子空间.



特征值的代数重数与几何重数

定义 5.2.10 (代数重数) 给定 n 阶方阵 A 及 A 的一个特征值 $\lambda_0 \in \mathbb{C}$,如果 λ_0 是特征多项式 $p_A(\lambda)$ 的 n_0 重根,则称 n_0 为 λ_0 作为 A 的特征值的代数重数(简称重数),称 λ_0 是 A 的一个 n_0 重特征值.

一个1重特征值,又称为单特征值.

定义 5.3.6 (几何重数) 给定 n 阶方阵 A 及其特征值 λ_0 ,称特征子空间 $\mathcal{N}(\lambda_0 I_n - A)$ 的维数为 λ_0 作为 A 的特征值的**几何重数**.

任意特征值的几何重数都不小于 1, 因此特征值至少对应一个特征向量.

命题 5.2.11 给定 n 阶实方阵 A,如果 λ_0 是它的一个非实数特征值,则 $\overline{\lambda}_0$ 也是它的特征值,且其代数重数和 λ_0 的代数重数相等. 进一步地,如果复向量 \boldsymbol{x}_0 是属于 λ_0 的特征向量,则 $\overline{\boldsymbol{x}}_0$ 是属于 $\overline{\lambda}_0$ 的特征向量.

证. 关于特征值的结论显然. 对特征向量,因为 $\overline{A} = A$,而共轭保持加法和乘法运算,因此 $Ax_0 = \lambda_0 x_0$ 当且仅当 $A\overline{x}_0 = \overline{\lambda}_0 \overline{x}_0$.

命题 5.2.12 给定 n 阶方阵 A, 其特征多项式具有如下形式:

$$p_A(\lambda) = \lambda^n - \operatorname{trace}(A)\lambda^{n-1} + \dots + (-1)^n \det(A),$$

其中 $trace(A) = a_{11} + a_{22} + \dots + a_{nn}$ 是方阵 A 的对角元素的和,称为方阵 A 的**迹**.

$$p_A(\lambda) := \det(\lambda I_n - A) = \begin{vmatrix} \lambda - a_{11} & -a_{12} & \cdots & -a_{1n} \\ -a_{21} & \lambda - a_{22} & \cdots & -a_{2n} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ -a_{m1} & -a_{m2} & \cdots & \lambda - a_{mn} \end{vmatrix}.$$

n 阶方阵有且只有 n 个特征值 (计重数). $\lambda_1 + \dots + \lambda_n = \operatorname{trace}(A), \quad \lambda_1 \dots \lambda_n = \det(A).$

多项式的零点与矩阵特征值

对任意首项系数为 1 的多项式

$$p(x) = c_0 + c_1 x + \dots + c_{n-1} x^{n-1} + x^n,$$

$$C_p = \begin{bmatrix} 0 & 1 & & & \\ & \ddots & \ddots & & \\ & & 0 & 1 \\ -c_0 & \cdots & -c_{n-2} & -c_{n-1} \end{bmatrix}, \quad C_p \text{ 的特征多项式是 } p(x)$$

矩阵 C_p 称为多项式 p(x) 的友矩阵. 因此在实践中,任意多项式的根的近似值,就可以通过求解其友矩阵的特征值来得到.

练习 5.2.2 构造符合要求的矩阵 A.

1. A 的特征多项式为 $\lambda^2 - 9\lambda + 20$,构造三个不同的 A.

2.
$$A = \begin{bmatrix} 0 & 1 \\ * & * \end{bmatrix}$$
, 且 A 的特征值为 4,7.

3.
$$A = \begin{bmatrix} 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \\ * & * & * \end{bmatrix}$$
,且 A 的特征值为 $1, 2, 3$.

作业(11月15日)

练习5.2

1(1, 3, 4), 3, 4, 5, 8, 9, 10, 12, 14, 16

11月22日提交