

问题: 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  $\lambda_i$  的代数重数, 满足

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

- (2) 对于每个特征值  $\lambda_i$ , 求解齐次方程组  $(\lambda_i \mathbf{I} - \mathbf{A})\mathbf{x} = \mathbf{0}$ . 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  $\lambda_i$  的几何重数). 则  $\mathbf{A}$  的属于  $\lambda_i$  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 6.3.10. 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.

证明. (1) 求解特征多项式

$$|\lambda \mathbf{I} - \mathbf{A}| = \begin{vmatrix} \lambda - 1 & -2 & -2 \\ -2 & \lambda - 1 & -2 \\ -2 & -2 & \lambda - 1 \end{vmatrix} = \lambda^3 - 3\lambda^2 - 9\lambda - 5 = (\lambda - 5)(\lambda + 1)^2.$$

故矩阵  $\mathbf{A}$  的特征值为  $\lambda_1 = 5$  和  $\lambda_2 = -1$  (两重).

- (2) 对于  $\lambda_1 = 5$ ,

$$\lambda_1 \mathbf{I} - \mathbf{A} = \begin{pmatrix} 4 & -2 & -2 \\ -2 & 4 & -2 \\ -2 & -2 & 4 \end{pmatrix} \xrightarrow{\text{初等行变换}} \begin{pmatrix} 1 & 0 & -1 \\ 0 & 1 & -1 \\ 0 & 0 & 0 \end{pmatrix}.$$

解相应的方程组, 我们可以以  $x_3$  为自由元, 解得  $x_1 = x_2 = x_3$ . 这说明解空间有基础解系  $(1, 1, 1)^T$ .

- (3) 对于  $\lambda_2 = -1$ ,

$$\lambda_2 \mathbf{I} - \mathbf{A} = \begin{pmatrix} -2 & -2 & -2 \\ -2 & -2 & -2 \\ -2 & -2 & -2 \end{pmatrix} \xrightarrow{\text{初等行变换}} \begin{pmatrix} 1 & 1 & 1 \\ 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 \end{pmatrix}.$$

正确计算简单的三阶方阵的特征多项式, 并将其分解因式, 是非常重要的

我们以  $x_2, x_3$  为自由元, 解得  $x_1 = -x_2 - x_3$ . 即

$$\begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} -x_2 - x_3 \\ x_2 \\ x_3 \end{pmatrix} = x_2 \begin{pmatrix} -1 \\ 1 \\ 0 \end{pmatrix} + x_3 \begin{pmatrix} -1 \\ 0 \\ 1 \end{pmatrix}.$$

从而解空间有基础解系  $(-1, 1, 0)^\top, (-1, 0, 1)^\top$ .

综上,  $\mathbf{A}$  有两个特征值  $\lambda_1 = 5$  和  $\lambda_2 = -1$ . 属于  $\lambda_1 = 5$  的特征向量为  $c_1(1, 1, 1)^\top$ , 其中  $c_1 \neq 0$ . 属于  $\lambda_2 = -1$  的特征向量为  $c_2(-1, 1, 0)^\top + c_3(-1, 0, 1)^\top$ , 其中  $c_2, c_3$  不全为 0.  $\square$

**例 6.3.11.** 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  $\mathbf{A}$ .

解. 由定义,  $\mathbf{A}\xi_1 = \xi_1$ ,  $\mathbf{A}\xi_2 = \xi_2$ ,  $\mathbf{A}\xi_3 = 2\xi_3$ . 将这些由矩阵表示, 我们得到

$$\mathbf{A} \underbrace{(\xi_1, \xi_2, \xi_3)}_T = (\xi_1, \xi_2, \xi_3) \underbrace{\begin{pmatrix} 1 & & \\ & 1 & \\ & & 2 \end{pmatrix}}_D,$$

可以验证, 我们有  $\det(\mathbf{T}) \neq 0$ , 这说明  $\mathbf{T}$  可逆, 从而有

$$\begin{aligned} \mathbf{A} &= \mathbf{T} \mathbf{D} \mathbf{T}^{-1} \\ &= \begin{pmatrix} 1 & 1 & 2 \\ 2 & 1 & 0 \\ 1 & 0 & -1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 & & \\ & 1 & \\ & & 2 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 & 1 & 2 \\ 2 & 1 & 0 \\ 1 & 0 & -1 \end{pmatrix}^{-1} \\ &= \begin{pmatrix} 1 & 1 & 2 \\ 2 & 1 & 0 \\ 1 & 0 & -1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 & & \\ & 1 & \\ & & 2 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 & -1 & 2 \\ -2 & 3 & -4 \\ 1 & -1 & 1 \end{pmatrix} \\ &= \begin{pmatrix} 3 & -2 & 2 \\ 0 & 1 & 0 \\ -1 & 1 & 0 \end{pmatrix}. \end{aligned}$$

$\square$

**注 6.3.12.** 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.

事实上, 若  $\lambda$  是某个  $n$  阶实方阵  $A$  的复特征值,  $x \in \mathbb{C}^n$  是对应的一个特征向量, 则

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

由于  $\bar{x} \neq 0$ , 这说明  $\bar{x}$  是实矩阵  $A$  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  $x \neq \bar{x}$ , 从而  $x$  不是实向量. 为此, 我们用反证法. 假设  $x = \bar{x}$ , 则我们会得到

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

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

另一方面, 如果实矩阵  $A$  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.

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

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

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

**例 6.3.13.** 设  $\lambda$  为  $n$  阶方阵  $A$  的一个特征值,  $x$  为对应的一个特征向量, 则

教材例题  
6.3.3

- (1)  $\lambda^k$  是  $A^k$  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  $f(A)$  的特征值;
- (2)  $\lambda$  为  $A^T$  的特征值;
- (3) 若  $\lambda \neq 0$ , 则  $\frac{\det(A)}{\lambda}$  为  $A$  的伴随矩阵  $A^*$  的特征值;
- (4) 若  $A$  为实方阵且满足  $AA^T = I$  (即  $A$  为正交矩阵), 则  $|\lambda| = 1$ . (此时  $\lambda \in \mathbb{C}$ )

证明. (1) 可以推出,

$$A^k x = A^{k-1}(Ax) = A^{k-1}(\lambda x) = \lambda A^{k-1}x = \dots = \lambda^k x,$$

以及  $f(A)x = f(\lambda)x$ . 从而  $x$  是  $A^k$  关于特征值  $\lambda^k$  的一个特征向量, 也是  $f(A)$  关于特征值  $f(\lambda)$  的一个特征值.

(2) 此时  $\det(\lambda \mathbf{I} - \mathbf{A}) = 0$ , 但是转置运算不改变方阵的行列式, 从而  $\det(\lambda \mathbf{I} - \mathbf{A}^T) = 0$ . 这说明  $\lambda$  也是  $\mathbf{A}^T$  的特征值.

(3) 我们有  $\mathbf{A}^* \mathbf{A} = \det(\mathbf{A}) \mathbf{I}$ , 从而可以推出  $\mathbf{A}^* \mathbf{A} \mathbf{x} = \det(\mathbf{A}) \mathbf{x}$ . 可是  $\mathbf{A}^* \mathbf{A} \mathbf{x} = \mathbf{A}^*(\lambda \mathbf{x}) = \lambda \mathbf{A}^* \mathbf{x}$ , 这说明  $\mathbf{A}^* \mathbf{x} = \frac{\det(\mathbf{A})}{\lambda} \mathbf{x}$ , 从而  $\mathbf{x}$  是  $\mathbf{A}^*$  的属于  $\frac{\det(\mathbf{A})}{\lambda}$  的特征向量.

(4) 由于  $\mathbf{A} \mathbf{x} = \lambda \mathbf{x}$ , 取转置运算和复共轭后, 我们有  $\bar{\mathbf{x}}^T \mathbf{A}^T = \bar{\lambda} \bar{\mathbf{x}}^T$ , 再分别右乘等式  $\mathbf{A} \mathbf{x} = \lambda \mathbf{x}$  的两边, 我们有  $\bar{\mathbf{x}}^T \mathbf{A}^T \mathbf{A} \mathbf{x} = \lambda \bar{\lambda} \bar{\mathbf{x}}^T \mathbf{x}$ , 即  $\|\mathbf{x}\|^2 = |\lambda|^2 \cdot \|\mathbf{x}\|^2$ . 由于  $0 \neq \|\mathbf{x}\| \in \mathbb{C}$ , 我们推出  $|\lambda| = 1$ .  $\square$

**注 6.3.14.** (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  $\mathbf{A} \mathbf{x} = s \mathbf{x}$ . 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 6.3.15.** 若  $\mathbf{A} = \mathbf{T}^{-1} \mathbf{B} \mathbf{T}$ , 则  $p_{\mathbf{A}}(\lambda) = p_{\mathbf{B}}(\lambda)$ , 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.

证明. 直接计算, 有

$$p_{\mathbf{A}}(\lambda) = \det(\lambda \mathbf{I} - \mathbf{A}) = \det(\lambda \mathbf{I} - \mathbf{T}^{-1} \mathbf{B} \mathbf{T}) = \det(\mathbf{T}^{-1}(\lambda \mathbf{I} - \mathbf{B}) \mathbf{T}) = \det(\lambda \mathbf{I} - \mathbf{B}) = p_{\mathbf{B}}(\lambda). \quad \square$$

**注 6.3.16.** 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  $\mathbf{B} = \mathbf{T}^{-1} \mathbf{A} \mathbf{T}$ , 则  $\mathbf{A} \mathbf{x} = \lambda \mathbf{x}$  当且仅当  $\mathbf{T} \mathbf{B} \mathbf{T}^{-1} \mathbf{x} = \lambda \mathbf{x}$ , 当且仅当  $\mathbf{B}(\mathbf{T}^{-1} \mathbf{x}) = \lambda(\mathbf{T}^{-1} \mathbf{x})$ . 这说明  $\mathbf{x}$  是  $\mathbf{A}$  的属于  $\lambda$  的特征向量, 当且仅当  $\mathbf{T}^{-1} \mathbf{x}$  是  $\mathbf{B}$  的属于  $\lambda$  的特征向量.

**命题 6.3.17.** 设  $\mathbf{A}, \mathbf{B}$  为同阶方阵, 则  $\mathbf{AB}$  和  $\mathbf{BA}$  具有相同的特征多项式.

证明. 我们只需说明  $\det(\lambda \mathbf{I} - \mathbf{AB}) = \det(\lambda \mathbf{I} - \mathbf{BA})$ . 当  $\lambda = 0$  时, 这等价于证明  $\det(-\mathbf{AB}) = \det(-\mathbf{BA})$ , 而这是显然的. 当  $\lambda \neq 0$  时, 我们将教材第四章习题 #25 用于  $\frac{1}{\lambda} \mathbf{A}$  和  $\mathbf{B}$ , 从而有  $\det(\mathbf{I} - \frac{1}{\lambda} \mathbf{AB}) = \det(\mathbf{I} - \frac{1}{\lambda} \mathbf{BA})$ . 对其稍加变形即可.  $\square$

**注 6.3.18.** 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.

我们下面开始具体研究复方阵的特征多项式. 设  $\mathbf{A} = (a_{ij}) \in \mathbb{C}^{n \times n}$ , 则

$$p_{\mathbf{A}}(\lambda) = \det(\lambda \mathbf{I} - \mathbf{A}) = \begin{vmatrix} \lambda - a_{11} & -a_{12} & \cdots & -a_{1n} \\ -a_{21} & \lambda - a_{22} & \cdots & -a_{2n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ -a_{n1} & \cdots & -a_{n,n-1} & \lambda - a_{nn} \end{vmatrix}.$$

很明显,  $p_{\mathbf{A}}(\lambda)$  是关于  $\lambda$  的多项式. 由于  $\lambda$  仅出现在主对角线上, 不难看出  $p_{\mathbf{A}}(\lambda)$  是关于  $\lambda$  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,

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

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  $|\mathbf{A}(\begin{smallmatrix} i_1 & i_2 & \cdots & i_k \\ i_1 & i_2 & \cdots & i_k \end{smallmatrix})|$  的  $k$  阶主子式称为行列式  $|\mathbf{A}|$  的  $k$  阶主子式, 其中  $1 \leq i_1 < i_2 < \cdots < i_k \leq n$ . 在注 6.3.19 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

$$\det(\mathbf{A}) = \lambda_1 \cdots \lambda_n, \quad (6.2)$$

以及

$$\operatorname{tr}(\mathbf{A}) = \sum_{i=1}^n a_{ii} = \sum_{i=1}^n \lambda_i. \quad (6.3)$$

**注 6.3.19.** 这儿, 我们证明:  $(-1)^k \sigma_k$  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  $p_A(\lambda) = \det(\lambda \mathbf{e}_1 - \alpha_1, \lambda \mathbf{e}_2 - \alpha_2, \dots, \lambda \mathbf{e}_n - \alpha_n)$ . 由行列式函数的多重线性性, 该式等于

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

其中, 若设  $\{i_{k+1} < i_{k+2} < \cdots < i_n\}$  为  $\{i_1 < i_2 < \cdots < i_k\}$  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,

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

从而完成了证明.

**习题 6.3.20.** 设  $\mathbf{A} = (a_{ij})_{3 \times 3}$ . 若  $\mathbf{A}$  的特征多项式为  $|\lambda \mathbf{I}_3 - \mathbf{A}| = \lambda^3 + \sigma_1 \lambda^2 + \sigma_2 \lambda + \sigma_3$ , 直接验证  $\sigma_2$  是  $\mathbf{A}$  的所有 2 阶主子式的和.

由公式 (6.2) 出发, 我们立刻得到

**推论 6.3.21.**  $n$  阶方阵可逆当且仅当零不是它的特征值.

**例 6.3.22.** 学生课堂上自学教材 P174-175 的例 6.3.4, 6.3.5.

**例 6.3.23.** 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,  $|\mathbf{B}| = 6 \cdot 20 \cdot 50 = 6000$ ,  $\operatorname{tr}(\mathbf{B}) = 6 + 20 + 50 = 76$ .

**习题 6.3.24.** 证明: 若  $\mathbf{A}^{2021} = \mathbf{O}$ , 则  $\det(\mathbf{I} - 1958\mathbf{A}) = 1$ .

**例 6.3.25.** 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.

解. 设  $\lambda_{1,2} = 1$ ,  $\lambda_3 = -2$ , 则  $\lambda_1 + \lambda_2 + \lambda_3 + \lambda_4 = \operatorname{tr}(\mathbf{A}) = a_{11} + a_{22} + a_{33} + a_{44}$ . 故,  $\lambda_4 = a_{11} + a_{22} + a_{33} + a_{44}$ . 这说明

$$p_A(\lambda) = (\lambda - 1)^2(\lambda + 2)(\lambda - (a_{11} + a_{22} + a_{33} + a_{44})). \quad \square$$

## 线性变换的特征值与特征向量

**定义 6.3.26.** 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  $\boldsymbol{x} \in V$ , 满足  $\mathcal{A}(\boldsymbol{x}) = \lambda\boldsymbol{x}$ , 则称  $\lambda$  为  $\mathcal{A}$  的一个特征值, 并称  $\boldsymbol{x}$  为属于  $\lambda$  的一个特征向量.

类似地, 我们可以考察集合  $V_{\mathcal{A}}(\lambda) := \{\boldsymbol{x} \in V \mid \mathcal{A}(\boldsymbol{x}) = \lambda\boldsymbol{x}\}$ . 由于  $\mathcal{A}$  为线性变换,  $\mathbf{0} \in V_{\lambda}$ , 从而该集合非空. 容易用定义验证,  $V_{\mathcal{A}}(\lambda)$  对于向量的加法与数乘运算封闭, 从而构成  $V$  的一个子空间. 由定义 6.3.26 知,  $\lambda$  是  $\mathcal{A}$  的一个特征值当且仅当  $V_{\mathcal{A}}(\lambda)$  存在非零向量. 若该条件满足, 我们称  $V_{\mathcal{A}}(\lambda)$  为属于  $\lambda$  的特征子空间. 一个向量是属于  $\lambda$  的特征向量当且仅当它是  $V_{\mathcal{A}}(\lambda)$  中的一个非零向量.

**例 6.3.27.** 若  $\mathcal{A}$  为恒等变换, 则  $\mathcal{A}$  仅有特征值 1, 特征子空间  $V_{\mathcal{A}}(1) = V$  为全空间, 即,  $V$  中任意的非零向量都是属于 1 的特征向量.

**注 6.3.28.** 线性变换的特征值与特征向量的求解问题, 一般都是利用下面的命题 6.3.29, 化成在某组基下的矩阵的相应问题的求解. 关于这方面具体的例子, 见教材 P175 的例 6.3.6. 学生课后自习.

**命题 6.3.29.** 若  $\mathcal{A}$  是  $n$  维线性空间  $V$  上的一个线性变换, 在基  $\alpha_1, \dots, \alpha_n$  下的矩阵为  $A$ . 那么, 我们有以下几条.

教材命题  
6.3.1

(1)  $A$  与  $\mathcal{A}$  具有相同的特征值.

(2) 设  $\lambda$  是  $\mathcal{A}$  的一个特征值, 则  $\boldsymbol{x}$  是  $\mathcal{A}$  的关于  $\lambda$  的特征向量的充要条件是  $\boldsymbol{x}$  在基  $\alpha_1, \dots, \alpha_n$  下的坐标列向量  $X$  是  $A$  关于  $\lambda$  的特征向量. 从而,

$$V_{\mathcal{A}}(\lambda) = \{\boldsymbol{x} \in V \mid \boldsymbol{x} \text{ 在基 } \alpha_1, \dots, \alpha_n \text{ 下的坐标 } X \text{ 属于 } V_A(\lambda)\}.$$

特别地,  $\mathcal{A}$  至多有  $n$  个不同的特征值.

证明. 设  $\lambda \in F$ ,  $\boldsymbol{x} \in V$  在  $\alpha_1, \dots, \alpha_n$  下的坐标为  $X = (x_1, \dots, x_n)^T$ , 即,  $\boldsymbol{x} = (\alpha_1, \dots, \alpha_n)X = \sum_i x_i \alpha_i$ . 此时, 我们有

$$\mathcal{A}(\boldsymbol{x}) = \mathcal{A}\left(\sum_i x_i \alpha_i\right) = \sum_i x_i \mathcal{A}(\alpha_i) = (\mathcal{A}(\alpha_1), \dots, \mathcal{A}(\alpha_n))X = (\alpha_1, \dots, \alpha_n)AX,$$

以及

$$\lambda\boldsymbol{x} = \lambda((\alpha_1, \dots, \alpha_n)X) = (\alpha_1, \dots, \alpha_n)\lambda X.$$

由坐标表示的唯一性可知  $AX = \lambda X$  的充要条件是  $\mathcal{A}(\boldsymbol{x}) = \lambda\boldsymbol{x}$ . 另一方面,  $\boldsymbol{x}$  是零向量当且仅当  $X$  是零向量. 从而, 命题的各条容易验证.  $\square$

请先自行认真阅读教材上 P175 的例 6.3.6, 然后完成下面习题.

**习题 6.3.30.** 设  $A = \begin{pmatrix} 1 & 2 \\ 0 & 4 \end{pmatrix}$ ,  $V = F^{2 \times 2}$  为线性空间, 定义  $V$  上的线性变换  $\mathcal{A}: M \mapsto AM$ ,  $M \in V$ .

(1) 求  $\mathcal{A}$  的特征值和特征向量.

(2) 求  $\mathcal{A}$  在基  $\begin{pmatrix} 1 & 1 \\ 1 & 1 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} -1 & 1 \\ 1 & -1 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} 1 & -1 \\ 1 & -1 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} 1 & 1 \\ -1 & -1 \end{pmatrix}$  下的矩阵.

**习题 6.3.31.** 在以下题目中, 设  $A$  是线性变换  $\mathcal{A}$  在自然基下的矩阵. 不写出  $A$ , 直接描述 (求出)  $A$  的特征值与特征子空间.

(1)  $\mathcal{A}$  是  $\mathbb{R}^2$  的相对于某条过原点的直线的反射变换 (镜像映射).

(2)  $\mathcal{A}$  是  $\mathbb{R}^3$  的相对于某条过原点的直线的旋转变换.

**例 6.3.32.** 对于实数域上的线性空间  $\mathbb{R}^{n \times n}$  上的线性变换  $\mathcal{A}: A \mapsto A^T$ , 讨论其特征值和特征向量.

解. 设  $X = (x_{ij})$  是  $\mathcal{A}$  属于特征值  $\lambda \in \mathbb{R}$  的一个特征向量, 从而  $X \neq O$ , 且  $X^T = \lambda X$ , 即  $x_{ij} = \lambda x_{ji}$  对任意的  $1 \leq i, j \leq n$  都成立. 由于  $X \neq O$ , 存在  $x_{ij} \neq 0$ . 由于  $x_{ij} = \lambda x_{ji}$  且  $x_{ji} = \lambda x_{ij}$ , 故  $x_{ij} = \lambda^2 x_{ij}$ . 这说明  $\lambda^2 = 1$ , 即  $\lambda = \pm 1$ . 若  $\lambda = 1$ , 则  $X^T = X$ , 即  $X$  为非零的对称矩阵. 若  $\lambda = -1$ , 则  $X^T = -X$ , 即  $X$  为非零的反对称矩阵.  $\square$

**定义 6.3.33.** 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  $A$ . 在命题 6.3.29 中我们已经见到了  $A$  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:

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

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  $A$ ) 的选取.

**习题 6.3.34.** 设  $A$  是  $V = F^{n \times n}$  中取定的矩阵, 并据此定义  $V$  到自身的映射  $\ell_A: V \rightarrow V$ ,  $X \mapsto AX$ , 以及  $r_A: V \rightarrow V$ ,  $X \mapsto XA$ . 不难看出,  $\ell_A$  和  $r_A$  都是  $V$  上的线性变换. 证明:  $\text{tr}(\ell_A) = \text{tr}(r_A) = n \text{tr}(A)$ .



**定义 6.3.35.** 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 6.3.36.** 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  $A$ . 则由定理 6.2.7 容易验证,  $A$  可对角化当且仅当  $\mathcal{A}$  可对角化.

## 6.4 矩阵的相似对角化

首先我们需要指出, 并不是所有的方阵都可以相似对角化.

**例 6.4.1.** 考察矩阵  $A = \begin{pmatrix} 2 & 1 & 0 \\ 0 & 2 & 1 \\ 0 & 0 & 2 \end{pmatrix}$ . 由于该矩阵为上三角矩阵, 在例 6.3.8 中我们已

经看到,  $A$  的特征值为  $2, 2, 2$ , 故若  $B$  与  $A$  相似, 则  $B$  的特征值也同样地为  $2, 2, 2$ . 注意:  $B$  不能为对角阵, 否则  $B$  必为  $2I_3$ . 但是  $2I_3$  的相似等价类中仅有一个元素  $2I_3$ , 并不包含  $A$ . 故  $A$  与  $2I_3$  并不相似等价, 即,  $A$  不可对角化.