

线性代数

Linear Algebra

刘鹏

复旦大学通信科学与工程系

光华楼东主楼1109 Tel: 65100226
pliu@fudan.edu.cn

答疑： 假设 n 阶方阵 A 满足： $(A + aE)(A + bE) = 0$ ， 其中 $a \neq b$ ，

证明： (1) $r(A + aE) + r(A + bE) = n$ ；

(2) 方阵 A 定相似于一对角阵。

$$\begin{aligned} \text{解：(1)} \quad r(A + aE) + r(A + bE) &= r \begin{pmatrix} A + aE & O \\ O & A + bE \end{pmatrix} \\ &= r \begin{pmatrix} A + aE & (b - a)E \\ O & A + bE \end{pmatrix} = r \begin{pmatrix} A + aE & E \\ O & \frac{A + bE}{(b - a)} \end{pmatrix} \\ &= r \begin{pmatrix} A + aE & E \\ O & A + bE \end{pmatrix} = r \begin{pmatrix} O & E \\ -(A + aE)(A + bE) & A + bE \end{pmatrix} \\ &= r \begin{pmatrix} O & E \\ (A + aE)(A + bE) & -(A + bE) \end{pmatrix} = r \begin{pmatrix} O & E \\ O & O \end{pmatrix} = n \end{aligned}$$

➤ (2) 与矩阵的特征值、对角化有关~

答疑:

假设 n 阶方阵 A 满足: $(A + aE)(A + bE) = 0$, 其中 $a \neq b$,

证明: (1) $r(A + aE) + r(A + bE) = n$

证2: 不等式 $n = r(E) = r[(a - b)E] = r(aE - bE)$

$$= r(A + aE - bE - A) \leq r(A + aE) + r(A + bE)$$

$$\text{即: } r(A + aE) + r(A + bE) \geq n \quad (\text{I})$$

- 对 n 阶线性方程组 $(A + aE)X = 0$,
设 $\text{rank}(A + aE) = r$
- 则, 其基础解系的秩为 $(n-r)$,
故 $\text{rank}(A + bE) \leq (n-r)$
- 故 $\text{rank}(A + aE) + \text{rank}(A + bE) \leq n \quad (\text{II})$
- 由 (I) 和 (II) 得证。

§ 5.2 线性变换的矩阵

一、线性变换的矩阵表示

☑ 定义 5.3: 设 $\varepsilon_1, \varepsilon_2, \dots, \varepsilon_n$ 是线性空间 V 的一个基, T 是 V 的一个线性变换, **基的像** 可以表示为:

$$\begin{aligned} T(\varepsilon_1, \varepsilon_2, \dots, \varepsilon_n) &= [T(\varepsilon_1), T(\varepsilon_2), \dots, T(\varepsilon_n)] \\ &= [\varepsilon_1, \varepsilon_2, \dots, \varepsilon_n] \begin{bmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \cdots & a_{2n} \\ \cdots & \cdots & \cdots & \cdots \\ a_{n1} & a_{n2} & \cdots & a_{nn} \end{bmatrix} = [\varepsilon_1, \varepsilon_2, \dots, \varepsilon_n] A \end{aligned}$$

A 称为 **T** 在基 $\varepsilon_1, \varepsilon_2, \dots, \varepsilon_n$ 下的矩阵.

☑ 定理 5.1: 设 $\varepsilon_1, \varepsilon_2, \dots, \varepsilon_n$ 是线性空间 V 的一个基, 对于 V 中任意 n 个向量 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n$, 总有唯一的线性变换 T , 使得:

$$T(\varepsilon_i) = \alpha_i \quad (i=1, 2, \dots, n)$$

☑ 定理 5.3: 设在基 $\varepsilon_1, \varepsilon_2, \dots, \varepsilon_n$ 下线性变换 T 的矩阵为 A , 向量 ξ 的坐标为 $X = [x_1, x_2, \dots, x_n]^T$, $T(\xi)$ 的坐标为 $Y = [y_1, y_2, \dots, y_n]^T$, 则有

$$Y = AX$$

➤ 另一种定义 T 的矩阵的方式.

向量坐标与其
像坐标的关系

☑ 定理 5.2: 设 $\varepsilon_1, \varepsilon_2, \dots, \varepsilon_n$ 是线性空间 V 的一个基, 线性变换 T_1, T_2 在此基下的矩阵分别为 A, B , 则

(1) 线性变换的和对应于矩阵的和, 即

$$T_1 + T_2 \leftrightarrow A + B$$

(2) 线性变换的数量乘积对应于矩阵的数量乘积, 即

$$kT_1 \leftrightarrow kA$$

(3) 线性变换的乘积对应于矩阵的乘积, 即

$$T_1 T_2 \leftrightarrow AB$$

(4) 可逆线性变换对应于可逆矩阵, 且逆变换对应于逆矩阵.

二、线性变换在不同基下的矩阵间的关系

☑ 定义 5.4: 对于 n 阶矩阵 A 和 B , 若存在一个 n 阶满秩矩阵 P , 使得 $P^{-1}AP=B$

则称 A 相似于 B . 记为 $A \sim B$

☑ 定理 5.4: n 维线性空间 V 中, 设线性变换 T 在两个基 $\varepsilon_1, \varepsilon_2, \dots, \varepsilon_n$ 和 $\eta_1, \eta_2, \dots, \eta_n$ 下的矩阵分别是 A 和 B ,

从 $\varepsilon_1, \varepsilon_2, \dots, \varepsilon_n$ 到 $\eta_1, \eta_2, \dots, \eta_n$ 的过渡矩阵为 M , 则

$$B=M^{-1}AM$$

二、线性变换在不同基下的矩阵间的关系

所以定理 5.4也可表述为：同一个线性变换，在不同的基下的矩阵是相似的.

☑ 定理 5.5：两个 n 阶相似方阵可以看作同一个线性变换在不同基下的矩阵.

- 相似矩阵的重要意义在于简化对矩阵的各种运算，先通过相似变换，将矩阵变成与之相似的对角矩阵，再用对角矩阵进行运算.

§ 5.3 特征值与特征向量

一、特征值与特征向量的概念

定义 5.5: 设 T 是数域 P 上线性空间 V 中的一个线性变换, 对于数域 P 上一个数 λ_0 , 如果存在一个非零向量 ξ , 使得 $T(\xi) = \lambda_0 \xi$

则称 λ_0 为 T 的一个特征值(eigenvalue, characteristic value), 而称 ξ 为属于特征值 λ_0 的一个特征向量(eigenvector, characteristic vector).

- 几何解释: 经过线性变换后, 特征向量方向不变.
- “特征”来自德语eigen, 由希尔伯特在1904年首先在此意义下使用.

- 最简单的线性变换 T 就是数乘变换——
 T 对非零向量的作用是等比例放大

矩阵 T 与向量相乘，原向量一般会发生旋转、伸缩...
如果 T 使某些向量只发生伸缩，不产生旋转——

- 特征值就是这个数乘变换的变换比，
- 对应的非零向量就是特征向量，
- 进一步，如果能把线性空间分解成与特征向量相关的子空间的直和，
- 那么，对原线性空间的研究转化成对特征向量子空间的研究——简化、方便.

- 力、波动、场等物理量的分解都用到特征值和特征向量(函数)的概念：特征值—振动的自然频率，特征向量—振动的模态。
- 线性系统A对于某些输入x，其输出y恰巧是输入x的 λ 倍，即 $y = \lambda x$ ；对某些输入，其输出与输入就不存在这种按比例放大的关系。
- 所以，给定一个线性系统A，到底对哪些输入，能使其输出按比例放大，放大倍数等于多少？这显然是控制论中感兴趣的问题 $\Rightarrow Lx = \lambda x$

➤ 驻波、弦振动：



特征值：频率；特征函数：驻波对应的三角函数

➤ 对应的线性变换：微分算子

➤ 类似的，振动频率、光谱、功率谱、能级等等都包含特征值概念.

➤ 例如，对变换 $A = \begin{pmatrix} 2 & 1 \\ 3 & 4 \end{pmatrix}$ ，若输入 $x = \begin{pmatrix} 1 \\ 3 \end{pmatrix}$

➤ 像 $y = Ax = \begin{pmatrix} 2 & 1 \\ 3 & 4 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 \\ 3 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 5 \\ 15 \end{pmatrix} = 5 \begin{pmatrix} 1 \\ 3 \end{pmatrix} = 5x$

➤ 若输入 $x = \begin{pmatrix} 2 \\ 5 \end{pmatrix}$ ，则

$$y = Ax = \begin{pmatrix} 2 & 1 \\ 3 & 4 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 2 \\ 5 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 9 \\ 26 \end{pmatrix} \neq \lambda x$$

➤ 一个特征向量只能属于一个特征值. 因为, 若有一个非零向量 ξ 属于两个特征值 λ_1 , λ_2 , 则有

$$T(\xi) = \lambda_1 \xi, \quad T(\xi) = \lambda_2 \xi$$

$$\text{即 } \lambda_1 \xi = \lambda_2 \xi, \quad (\lambda_1 - \lambda_2) \xi = 0$$

➤ 即 λ_1 “统领”的特征向量全体 与 λ_2 “统领”的特征向量全体 无交集.

— 属于特征值 λ_i 的子空间?

如果 λ_0 为 T 的一个特征值，则有如下事实：

- (1) 如果 ξ_1, ξ_2 是 T 的属于特征值 λ_0 的两个特征向量，则当 $\xi_1 + \xi_2 \neq 0$ 时，
 $\xi_1 + \xi_2$ 也是 T 的属于特征值 λ_0 的特征向量，因为

$$\begin{aligned} T(\xi_1 + \xi_2) &= T(\xi_1) + T(\xi_2) \\ &= \lambda_0 \xi_1 + \lambda_0 \xi_2 = \lambda_0 (\xi_1 + \xi_2) \end{aligned}$$

- (2) 如果 ξ 是 T 的属于特征值 λ_0 的特征向量，则 ξ 的任何一个非零倍数 $k\xi$ 也是 T 的属于特征值 λ_0 的特征向量，因为

$$T(k\xi) = kT(\xi) = k\lambda_0\xi = \lambda_0 k\xi$$

这两点说明：若把 T 的属于特征值 λ_0 的全部特征向量和零向量组成 V 的一个子集，

➤ 则该子集对加法和数乘封闭，即构成 V 的一个子空间，记为

$$V_{\lambda_0} = \{\xi | T(\xi) = \lambda_0 \xi, \xi \in V\}$$

☑ 定义 5.6： V_{λ_0} 称为线性变换 T 的属于特征值 λ_0 的特征子空间。

➤ T 的属于特征值 λ_0 的特征向量有无穷多个，可以用 V_{λ_0} 的基线性表示。所以只要求出一个基就可以代表全体了。

二、特征值与特征向量的求法

- 由特征值、特征向量的定义，方程两边都有未知数：

$$T(\xi) = \lambda_0 \xi, \quad \xi \neq 0$$

- 因此，无法直接求解...

- 设 $\varepsilon_1, \varepsilon_2, \dots, \varepsilon_n$ 是数域 P 上线性空间 V 的一个基，线性变换 T 在这个基下的矩阵是 $A=[a_{ij}]_{n \times n}$

- 设 λ_0 为 T 的特征值，属于特征值 λ_0 的特征向量 ξ 在这个基下的坐标为

$$X = [x_1, x_2, \dots, x_n]^T$$

➤ 则 $T(\xi)$ 的坐标为 AX (定理5.3).

由定义: $T(\xi) = \lambda_0 \xi, \quad \xi \neq 0$

➤ 因此, 它们的坐标之间满足关系式

$$AX = \lambda_0 X, \quad X \neq 0$$

$$\text{即 } [\lambda_0 E - A]X = 0$$

➤ 这说明特征向量 ξ 的坐标 X 满足齐次线性方程组

$$[\lambda_0 E - A]X = 0$$

$$\text{即 } \begin{cases} (\lambda_0 - a_{11})x_1 - a_{12}x_2 - \cdots - a_{1n}x_n = 0 \\ -a_{21}x_1 - (\lambda_0 - a_{22})x_2 - \cdots - a_{2n}x_n = 0 \\ \quad \quad \quad \cdots \quad \quad \quad \cdots \quad \quad \quad \cdots \\ -a_{n1}x_1 - a_{n2}x_2 - \cdots - (\lambda_0 - a_{nn})x_n = 0 \end{cases} \quad (3.1)$$

➤ 由齐次线性方程组有非零解的充要条件，可得

$$|\lambda_0 E - A| = \begin{vmatrix} \lambda_0 - a_{11} & -a_{12} & \cdots & -a_{1n} \\ -a_{21} & \lambda_0 - a_{22} & \cdots & -a_{2n} \\ \cdots & \cdots & \cdots & \cdots \\ -a_{n1} & -a_{n2} & \cdots & \lambda_0 - a_{nn} \end{vmatrix} = 0 \quad (3.2)$$

➤ 因此要求出特征值 λ_0 ，以及属于特征值 λ_0 的特征向量 ξ 在基 $\varepsilon_1, \varepsilon_2, \dots, \varepsilon_n$ 下的坐标 X ，必须求解特征多项式和特征方程组。

定义 5.7: 设 A 是数域 P 上一个 n 阶矩阵, λ 是一个未知量, 矩阵 $\lambda E - A$ 的行列式

$$|\lambda E - A| = \begin{vmatrix} \lambda - a_{11} & -a_{12} & \cdots & -a_{1n} \\ -a_{21} & \lambda - a_{22} & \cdots & -a_{2n} \\ \cdots & \cdots & \cdots & \cdots \\ -a_{n1} & -a_{n2} & \cdots & \lambda - a_{nn} \end{vmatrix} = 0$$

称为 A 的特征多项式(characteristic polynomial), 记为

$$f(\lambda) = |\lambda E - A|$$

$f(\lambda) = 0$ 的根称为 A 的特征根, 特征多项式的根记为 A 的特征值, 记为 λ_0

➤ 如果对重根也计数，特征多项式将恰有 n 个根，因此 A 将有 n 个特征值 $\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_n$

➤ 将这 n 个特征值代入线性方程组

$$[\lambda_i E - A]X = 0$$

➤ 得到的非零解称为 A 的属于特征值 λ_i 的特征向量，简称 A 的特征向量.

➤ 为了方便，我们把 $[\lambda E - A]X = 0$

称为 A 的特征方程组(characteristic equations).

☑ 求矩阵特征值与特征向量的步骤:

1. 计算A的特征多项式 $\det(\lambda E - A)$;
2. 求特征方程 $\det(\lambda E - A) = 0$ 的全部根 $\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_n$, 即A的全部特征值 ;
3. 对于特征值 λ_i , 求齐次方程组
$$(\lambda_i E - A) X = 0$$
非零解即对应于 λ_i 的特征向量.

例：求矩阵 A 的特征值与特征向量：

$$A = \begin{bmatrix} -1 & 1 & 0 \\ -4 & 3 & 0 \\ 1 & 0 & 2 \end{bmatrix}$$

解：先由特征多项式求特征值：

$$f(\lambda) = |\lambda E - A| = \begin{vmatrix} \lambda + 1 & -1 & 0 \\ 4 & \lambda - 3 & 0 \\ -1 & 0 & \lambda - 2 \end{vmatrix} = (\lambda - 2)(\lambda - 1)^2$$

∴ A 的特征值为 $\lambda_1 = 2$, $\lambda_2 = \lambda_3 = 1$

➤ 将 $\lambda_1 = 2$ 代入特征方程组 $[\lambda_i E - A]X = 0$

得: $\begin{bmatrix} 3 & -1 & 0 \\ 4 & -1 & 0 \\ -1 & 0 & 0 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{bmatrix} = 0 \quad \blacktriangleright \quad \text{它的基础解系是}$ $\begin{bmatrix} 0 \\ 0 \\ 1 \end{bmatrix}$

\blacktriangleright 因此属于 $\lambda_1 = 2$ 的特征向量是 $X_1 = \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \\ 1 \end{bmatrix}$

\blacktriangleright 属于 $\lambda_1 = 2$ 的全部特征向量是 $k_1 X_1$ ($k_1 \neq 0$).

\blacktriangleright 将 $\lambda_2 = \lambda_3 = 1$ 代入特征方程组, 得

$\begin{bmatrix} 2 & -1 & 0 \\ 4 & -2 & 0 \\ -1 & 0 & -1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{bmatrix} = 0 \quad \blacktriangleright \quad \text{它的基础解系是}$ $\begin{bmatrix} 1 \\ 2 \\ -1 \end{bmatrix}$

➤ 因此属于 $\lambda_2 = \lambda_3 = 1$ 的特征向量是 $X_2 = \begin{bmatrix} 1 \\ 2 \\ -1 \end{bmatrix}$

➤ 属于 $\lambda_2 = \lambda_3 = 1$ 的全部特征向量是 $k_2 X_2$ ($k_2 \neq 0$).

➤ 综上所述，线性空间中取定基后：

向量与它的坐标一一对应；

线性变换 T 与它的矩阵 A 也是一一对应的.

➤ 因此， A 的特征值就是线性变换 T 的特征值；
 A 的特征向量就是 T 的特征向量在此基下的坐标.

➤ 因此，求线性变换 T 的特征值与特征向量可用如下方法.

例：在三维线性空间V中，线性变换T在基 $\varepsilon_1, \varepsilon_2, \varepsilon_3$ 下的矩阵是：

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

求线性变换T的特征值与特征向量.

解：先求矩阵A的特征值与特征向量：

$$f(\lambda) = |\lambda E - A| = \begin{vmatrix} \lambda - 1 & -2 & -2 \\ -2 & \lambda - 1 & -2 \\ -2 & -2 & \lambda - 1 \end{vmatrix} = (\lambda + 1)^2 (\lambda - 5)$$

∴ A 的特征值为 $\lambda_1 = \lambda_2 = -1, \lambda_3 = 5$

➤ 它们也是线性变换T的特征值

- 将 $\lambda_1 = \lambda_2 = -1$ 代入特征方程组，得到属于特征值 -1 的两个线性无关的特征向量是

$$X_1 = \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \\ -1 \end{bmatrix}, X_2 = \begin{bmatrix} 0 \\ 1 \\ -1 \end{bmatrix}$$

- 同理，可求得属于 $\lambda_3 = 5$ 的特征向量是 $X_3 = \begin{bmatrix} 1 \\ 1 \\ 1 \end{bmatrix}$
- 于是 T 属于特征值 -1 的线性无关的特征向量是

$$\xi_1 = [\varepsilon_1, \varepsilon_2, \varepsilon_3] X_1 = \varepsilon_1 - \varepsilon_3; \quad \xi_2 = \varepsilon_2 - \varepsilon_3$$

- 属于 -1 的全部特征向量就是 $k_1 \xi_1 + k_2 \xi_2$
- 属于特征值 5 的线性无关的特征向量是 $\xi_3 = \varepsilon_1 + \varepsilon_2 + \varepsilon_3$
- 属于特征值 5 的全部特征向量是 $k_3 \xi_3$ ($k_3 \neq 0$).

☑ 定理 5.6: 相似矩阵有相同的特征多项式.

证明: 设 $A \sim B$, 即对矩阵 A, B , 存在可逆矩阵 P , 使得

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

$$\begin{aligned}\text{于是 } |\lambda E - B| &= |\lambda E - P^{-1}AP| \\ &= |P^{-1}(\lambda E)P - P^{-1}AP| = |P^{-1}(\lambda E - A)P| \\ &= |P^{-1}| |(\lambda E - A)| |P| = |(\lambda E - A)|\end{aligned}$$

- 因此, 线性变换的特征值与基的选择无关, 由线性变换本身决定.
- 线性变换的特征向量也与基的选择无关?

☑ 定理 5.4: n 维线性空间 V 中, 设线性变换 T 在基(I)和 基(II) 下的矩阵分别是 A 和 B , 从基(I)到基(II)的过渡矩阵为 M , 则

$$B=M^{-1}AM$$

➤ 设 X 是矩阵 A 属于特征值 λ 的特征向量, 由于

$$\begin{aligned} B(M^{-1}X) &= M^{-1}AM(M^{-1}X) \\ &= M^{-1}AX = \lambda(M^{-1}X) \end{aligned}$$

➤ 可知非零向量 $M^{-1}X$ 是矩阵 B 属于特征值 λ 的特征向量.

➤ 而 $M^{-1}X$ 与 X 正是同一特征向量在不同基下的坐标.

➤ 所以, 特征向量也仅由线性变换所决定.

❖ 布置习题 P 226:

15. 17.

19. (2) 、 (4) 、 (5)

20. 23

三、特征多项式的基本性质

➤ 由特征多项式的展开式

$$f(\lambda) = |\lambda E - A| = \begin{vmatrix} \lambda - a_{11} & -a_{12} & \cdots & -a_{1n} \\ -a_{21} & \lambda - a_{22} & \cdots & -a_{2n} \\ \cdots & \cdots & \cdots & \cdots \\ -a_{n1} & -a_{n2} & \cdots & \lambda - a_{nn} \end{vmatrix}$$
$$= \lambda^n - (a_{11} + a_{22} + \cdots + a_{nn})\lambda^{n-1} + \cdots + (-1)^n |A|$$

- 展开式中必有一项是主对角线元素连乘 \Rightarrow λ^n 与 λ^{n-1} 的系数只能由前者产生.
- 其余项至多包含 **n-2** 个对角线元素，所含 λ 的幂次至多为 **n-2**.

$$f(\lambda) = \lambda^n - (a_{11} + a_{22} + \cdots + a_{nn})\lambda^{n-1} + \cdots + (-1)^n |A|$$

☑ 这说明:

(1) $f(\lambda)$ 是 λ 的首项系数为 1 的 n 次多项式;

(2) $f(\lambda)$ 的 λ^{n-1} 项的系数为 $-(a_{11} + a_{22} + \cdots + a_{nn})$

➤ 括号中为矩阵 A 的 迹 (trace),
即 A 的主对角线元素之和, 记为:

$$t_r(A) = a_{11} + a_{22} + \cdots + a_{nn}$$

(3) $f(\lambda)$ 的常数项为 $(-1)^n |A|$ $f(0) = \begin{vmatrix} -a_{11} & -a_{12} & \cdots & -a_{1n} \\ -a_{21} & -a_{22} & \cdots & -a_{2n} \\ \cdots & \cdots & \cdots & \cdots \\ -a_{n1} & -a_{n2} & \cdots & -a_{nn} \end{vmatrix} = (-1)^n |A|$

(4) $f(\lambda)$ 的其它项不具备代表性, 一般不研究它们.

$$f(\lambda) = \lambda^n - (a_{11} + a_{22} + \cdots + a_{nn})\lambda^{n-1} + \cdots + (-1)^n |A| \quad (*)$$

➤ 我们知道， n 次多项式在复数域内恰有 n 个根.

➤ 设这 n 个根为： $\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_n$.

$$\begin{aligned} \text{则: } f(\lambda) &= (\lambda - \lambda_1)(\lambda - \lambda_2) \cdots (\lambda - \lambda_n) \\ &= \lambda^n - (\lambda_1 + \lambda_2 + \cdots + \lambda_n)\lambda^{n-1} + \cdots + (-1)^n \lambda_1 \lambda_2 \cdots \lambda_n. \end{aligned}$$

比较(*)式可得： (1) $\lambda_1 + \lambda_2 + \cdots + \lambda_n = \text{tr}(A)$

$$(2) \quad \lambda_1 \lambda_2 \cdots \lambda_n = |A|$$

➤ 即：(1) 矩阵的迹是其全体特征值的和（按代数重数计算）.

➤ (2) 矩阵的行列式等于其全体特征根的乘积.

验证: $A = \begin{bmatrix} 5 & -18 \\ 1 & -1 \end{bmatrix}$

$$|A| = -5 + 18 = 13$$

$$\text{tr}(A) = 5 - 1 = 4$$

$$f(\lambda) = \lambda^n - (a_{11} + a_{22} + \cdots + a_{nn})\lambda^{n-1} + \cdots + (-1)^n |A|$$

$$= \lambda^n - t_r(A)\lambda^{n-1} + \cdots + (-1)^n |A|$$

$$= \lambda^2 - 4\lambda + 13$$

由定义: $f(\lambda) = |\lambda E - A| = \begin{vmatrix} \lambda - 5 & 18 \\ -1 & \lambda + 1 \end{vmatrix} = \lambda^2 - 4\lambda + 13$

定理 5.7 (哈密顿-凯莱定理): 设 A 是数域 P 上一个 n 阶方阵, $f(\lambda) = |\lambda E - A|$ 是 A 的特征多项式, 则

$$f(A) = A^n - (a_{11} + a_{22} + \cdots + a_{nn})A^{n-1} + \cdots + (-1)^n |A|E = 0$$

➤ 即: A 是自身矩阵特征多项式的根.

证明: 设 $B(\lambda)$ 是 $\lambda E - A$ 的伴随矩阵, 由伴随矩阵的性质

$$C^{-1} = \frac{C^*}{|C|} \quad C^* C = |C| E$$

$$B(\lambda)(\lambda E - A) = |\lambda E - A|E = f(\lambda)E$$

- 因为 $B(\lambda)$ 的元素是 $|\lambda E - A|$ 的各元素的代数余子式, 所以它们都是 λ 的多项式, 且其次数不超过 $n-1$ 次.
- 由矩阵运算的性质知, $B(\lambda)$ 可写成

$$B(\lambda) = \lambda^{n-1} B_0 + \lambda^{n-2} B_1 + \cdots + B_{n-1}$$

$$B(\lambda) = \lambda^{n-1} B_0 + \lambda^{n-2} B_1 + \cdots + B_{n-1}$$

其中 $B_0, B_1, \cdots, B_{n-1}$ 是 n 阶数字矩阵 .

设: $f(\lambda) = \lambda^n + a_1 \lambda^{n-1} + \cdots + a_{n-1} \lambda + a_n$, 则

$$f(\lambda)E = \lambda^n E + a_1 \lambda^{n-1} E + \cdots + a_{n-1} \lambda E + a_n E \quad (3.3)$$

$$\text{又因: } B(\lambda)(\lambda E - A) = |\lambda E - A|E = f(\lambda)E$$

$$\begin{aligned} B(\lambda)(\lambda E - A) &= (\lambda^{n-1} B_0 + \lambda^{n-2} B_1 + \cdots + B_{n-1})(\lambda E - A) \\ &= \lambda^n B_0 + \lambda^{n-1} (B_1 - B_0 A) + \lambda^{n-2} (B_2 - B_1 A) + \\ &\quad \cdots + \lambda (B_{n-1} - B_{n-2} A) - B_{n-1} A \quad (3.4) \end{aligned}$$

$$\text{即: } (3.3) = (3.4)$$

$$\text{即: } f(\lambda)E = \lambda^n E + a_1 \lambda^{n-1} E + \cdots + a_{n-1} \lambda E + a_n E \quad (3.3)$$

$$= \lambda^n B_0 + \lambda^{n-1} (B_1 - B_0 A) + \lambda^{n-2} (B_2 - B_1 A) + \cdots + \lambda (B_{n-1} - B_{n-2} A) - B_{n-1} A \quad (3.4)$$

$$\text{故: } \left\{ \begin{array}{l} B_0 = E \\ B_1 - B_0 A = a_1 E \\ B_2 - B_1 A = a_2 E \\ \dots\dots\dots \\ B_{n-1} - B_{n-2} A = a_{n-1} E \\ -B_{n-1} A = a_n E \end{array} \right. \left\{ \begin{array}{l} B_0 A^n = E A^n = A^n \\ B_1 A^{n-1} - B_0 A^n = a_1 E A^{n-1} = a_1 A^{n-1} \\ B_2 A^{n-2} - B_1 A^{n-1} = a_2 E A^{n-2} = a_2 A^{n-2} \\ \dots\dots\dots \\ B_{n-1} A - B_{n-2} A^2 = a_{n-1} E A = a_{n-1} A \\ -B_{n-1} A = a_n E \end{array} \right. \quad (3.6)$$

因此有: $f(A) = (3.6)\text{右端矩阵之和} = 0$

☑ 由哈密顿-凯莱定理, 对于 n 阶方阵 A , 当 $k \geq n$ 时, 可以降幂, 将 A^k 用 A 的小于 n 的幂次表示

⇒ 简化矩阵多项式的运算.

➤ 因为 $f(\lambda)$ 是方阵 A 的化零多项式 (annihilator).

例 计算矩阵 A 的多项式: $g(A) = 2A^8 - 3A^5 + A^4 + A^2 - 4E$

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

解: 先求特征多项式:

$$f(\lambda) = |\lambda E - A| = \begin{vmatrix} \lambda - 1 & 0 & -2 \\ 0 & \lambda + 1 & -1 \\ 0 & -1 & \lambda \end{vmatrix} = \lambda^3 - 2\lambda + 1$$

$$g(A) = 2A^8 - 3A^5 + A^4 + A^2 - 4E$$

$$f(\lambda) = \lambda^3 - 2\lambda + 1$$

$$\text{令: } g(\lambda) = 2\lambda^8 - 3\lambda^5 + \lambda^4 + \lambda^2 - 4$$

$$\text{则: } g(\lambda) = f(\lambda)(2\lambda^5 + 4\lambda^3 - 5\lambda^2 + 9\lambda - 14) + (24\lambda^2 - 37\lambda + 10)$$

$$g(A) = f(A)(2A^5 + 4A^3 - 5A^2 + 9A - 14E) + (24A^2 - 37A + 10E)$$

➤ 由于 $f(A) = 0$, 所以

$$g(A) = (24A^2 - 37A + 10E) = \begin{bmatrix} -3 & 48 & -26 \\ 0 & 95 & -61 \\ 0 & -61 & 34 \end{bmatrix}$$

➤ 故又称 $f(\lambda)$ 是方阵 A 的化零多项式.