

4.

$$(ii) \Delta(1, x, x^2) = (1, x, x^2) \begin{matrix} \overbrace{\begin{pmatrix} 0 & 1 & 1 \\ 0 & 0 & 2 \\ 0 & 0 & 0 \end{pmatrix}}^A \end{matrix} \quad \begin{matrix} \text{char}(F) \neq 2, \text{rank}(A) = 2 \\ \text{char}(F) = 2, \text{rank}(A) = 1 \end{matrix}$$

(iii) 证: $1 \in \ker(\Delta) \cap \text{im}(\Delta)$, 且 $\dim(\ker \Delta) + \dim(\text{im} \Delta) = \dim(F[x]^{(3)}) = 3$

从而 $\ker(\Delta) + \text{im}(\Delta)$ 不是直和.

5. (i) 设 ϕ 是单射, 则 $V \cong \text{im}(\phi)$ 线性同构, 故 $\dim(V) = \dim(\text{im}(\phi))$.

$$\text{im}(\phi) \subset W \Rightarrow \dim(\text{im}(\phi)) \leq \dim(W)$$

$$\Rightarrow \dim(V) \leq \dim(W).$$

(ii) 设 ϕ 是满射, 则 $\text{im}(\phi) = W$. 故 $\dim(\text{im}(\phi)) = \dim(W)$.

$$\dim(\ker(\phi)) + \dim(W) = \dim V \Rightarrow \dim W \leq \dim V$$

(iii) \Rightarrow "设 $\dim(V) = \dim(W)$. 若 ϕ 是单射, 则 $V \cong \text{im}(\phi)$. 故 $\dim(\text{im}(\phi)) = \dim(V)$

$$\Rightarrow \dim(\text{im}(\phi)) = \dim(W).$$

$\Rightarrow \phi$ 是满射.

" \Leftarrow " 设 ϕ 是满射, 则 $\dim(\text{im}(\phi)) = \dim(W)$. 由 $\dim(\ker(\phi)) + \dim W = \dim V$

$$\Rightarrow \dim(\ker(\phi)) = 0.$$

$\Rightarrow \phi$ 是单射.

6. (i) pf: 设 $\vec{e}_1, \dots, \vec{e}_d$ 是 U 的一组基, 将其扩充成 V 的一组基 $\vec{e}_1, \dots, \vec{e}_d, \vec{e}_{d+1}, \dots, \vec{e}_n$

由线性映射基本定理 II, 存在 $A \in \mathcal{L}(V)$ 满足 $A(\vec{e}_i) = \vec{e}_i, \dots, A(\vec{e}_d) = \vec{e}_d, A(\vec{e}_{d+1}) = \vec{0}, \dots, A(\vec{e}_n) = \vec{0}$.

$$\Rightarrow \text{im}(A) = U.$$

(ii) 再设 $\vec{e}_1, \dots, \vec{e}_r$ 是 W 的一组基, 由 $V = U \oplus W$,

故 $\vec{e}_1, \dots, \vec{e}_d, \vec{e}_1, \dots, \vec{e}_r$ 是 V 的一组基.

由线性映射基本定理 II, 存在 $B \in \mathcal{L}(V)$ 满足

$$B(\vec{e}_i) = \dots = B(\vec{e}_d) = \vec{0}, B(\vec{e}_1) = \vec{e}_1, \dots, B(\vec{e}_r) = \vec{e}_r \quad \textcircled{1}$$

由(i)可知, $\text{im}(B) = W$

$U \subset \ker(B)$. 设 $\vec{x} \in \ker(B)$. 令

$$\vec{x} = \alpha_1 \vec{e}_1 + \dots + \alpha_d \vec{e}_d + \beta_1 \vec{e}_1 + \dots + \beta_r \vec{e}_r$$

其中 $\alpha_1, \dots, \alpha_d, \beta_1, \dots, \beta_r \in F$

$$B(\vec{x}) = \beta_1 B(\vec{e}_1) + \dots + \beta_r B(\vec{e}_r) = \vec{0}.$$

$$= \beta_1 \vec{e}_1 + \dots + \beta_r \vec{e}_r = \vec{0}.$$

$$\Rightarrow \beta_1 = \dots = \beta_r = 0$$

$$\Rightarrow \vec{x} \in U$$

$$\Rightarrow W = \ker(B).$$

7. 证: " \Leftarrow " $\exists B \in \mathbb{R}^{m \times n}$, s.t. $A = B^t B$. 对 $\forall \vec{x} \in \mathbb{R}^n$,
 $\vec{x}^t A \vec{x} = \vec{x}^t (B^t B) \vec{x} = (B \vec{x})^t B \vec{x} \geq 0$
 $\Rightarrow A$ 半正定.

" \Rightarrow " A 半正定, 故 \exists 可逆矩阵 P , s.t.
 $B = P^t \begin{pmatrix} E_r & 0 \\ 0 & 0 \end{pmatrix} P = P^t \begin{pmatrix} E_r \\ 0 \end{pmatrix} (E_r \ 0) P$
 令 $B = (E_r \ 0) P$, 则 $\text{rank}(B) = r$ 且 $A = B^t B$.

8. (i) \Rightarrow (ii) m 是 q 的正惯性指数, 则 q 在 V 的基 $\epsilon_1, \dots, \epsilon_n$ 下的规范型是
 $q(\vec{x}) = x_1^2 + \dots + x_m^2 - x_{m+1}^2 - \dots - x_n^2$

若 $m > n$, 则存在非零向量 $\vec{u} \in \langle \epsilon_1, \dots, \epsilon_m \rangle \cap U$, 则有
 $q(\vec{u}) > 0$ 和 $q(\vec{u}) = 0$
 矛盾. 同理 $m < n$, 则 q 的负惯性指数 $\geq n - m > n$, 则存在非零向量
 $\vec{u} \in \langle \epsilon_{m+1}, \dots, \epsilon_n \rangle \cap U$.
 则有 $q(\vec{u}) < 0$ 和 $q(\vec{u}) = 0$, 矛盾. 于是, $m = n$.

$q(\vec{x}) = x_1^2 + \dots + x_n^2 - x_{n+1}^2 - \dots - x_n^2$
 (ii) \Rightarrow (iii) 由 (ii) 可知, q 有规范型
 $q(\vec{x}) = x_1^2 + \dots + x_n^2 - x_{n+1}^2 - \dots - x_n^2$

于是,
 $q(\vec{x}) = (x_1 + x_{n+1})(x_1 - x_{n+1}) + (x_2 + x_{n+2})(x_2 - x_{n+2}) + \dots + (x_n + x_n)(x_n - x_n)$

$$\left. \begin{aligned} y_1 &= x_1 + x_{n+1} \\ y_2 &= x_1 - x_{n+1} \\ y_3 &= x_2 + x_{n+2} \\ y_4 &= x_2 - x_{n+2} \\ &\vdots \\ y_{2n-1} &= x_n + x_n \\ y_{2n} &= x_n - x_n \end{aligned} \right\}$$

$\Rightarrow q$ 在 V 的基 $\vec{\delta}_1, \dots, \vec{\delta}_{2n}$ 下的规范型是
 $y_1 y_2 + y_3 y_4 + \dots + y_{2n-1} y_{2n}$.
 (iii) \Rightarrow (iv) 设 $\vec{\delta}_1, \dots, \vec{\delta}_{2n}$ 是 V 的一组基, 对 $\forall \vec{y} = \sum_{j=1}^{2n} y_j \vec{\delta}_j$

$q(\vec{y}) = y_1 y_2 + y_3 y_4 + \dots + y_{2n-1} y_{2n}$.
 令 $U = \langle \vec{\delta}_1, \vec{\delta}_3, \dots, \vec{\delta}_{2n-1} \rangle$, 则 $\dim(U) = n$, 且
 $y \in U \Leftrightarrow y_2 = y_4 = \dots = y_{2n} = 0$
 \Rightarrow 对 $\forall y \in U$,
 $q(\vec{y}) = 0$. \textcircled{D}

特征向量和特征多项式

Def 设 $A \in \mathcal{L}(V)$, $\vec{v} \in V \setminus \{0\}$, 如果 $\langle \vec{v} \rangle$ 是 A -子空间, 则称 \vec{v} 是 A 的一个特征向量, 等价刻画

① $A\vec{v} \in \langle \vec{v} \rangle$

② $\exists \lambda \in F, \text{ s.t. } A\vec{v} = \lambda\vec{v}$

特征子空间, $V^\lambda = \{ \vec{x} \in V \mid A(\vec{x}) = \lambda\vec{x} \}$

Def. 设 $A \in \mathcal{L}(V)$, $\vec{e}_1, \dots, \vec{e}_n$ 是 V 的一组基, A 在该基下矩阵为 A . 则

$\det(tE - A)$ 称为 A 的特征多项式

注: 若 $\vec{e}_1, \dots, \vec{e}_n$ 是 V 的另一组基, $(\vec{e}'_1, \dots, \vec{e}'_n) = (\vec{e}_1, \dots, \vec{e}_n)P, P \in GL_n(F)$

$B = P^{-1}AP$

$\det(tE - B) = \det(tE - P^{-1}AP) = \det(P^{-1}(tE - A)P) = \det(tE - A)$

$\text{Spec}_F(A) = \{ \chi_A(t) \text{ 在 } F \text{ 中 的所有根 } \}$, 称为 A 在 F 中的谱

例) $A = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 1 \\ 0 & 1 & 0 \\ -1 & 0 & 1 \end{pmatrix} \in M_3(\mathbb{R})$ 计算 A 的所有复特征根和复特征向量

解: ① 计算特征多项式 $\chi_A(t) = \begin{vmatrix} t-1 & 0 & -1 \\ 0 & t-1 & 0 \\ 1 & 0 & t-1 \end{vmatrix} = (t-1)(t^2 - 2t + 2)$

$\text{Spec}_{\mathbb{C}} A = \{ 1, 1+i\sqrt{1}, 1-i\sqrt{1} \}$

$V^1 = \{ (0, c, 0)^t \mid c \in \mathbb{R} \}$, A 的实特征向量是 $(0, c, 0)^t$, 非 $c \neq 0$. 它对应的特征值是 1.

V^1 是方程组 $\begin{pmatrix} 0 & 0 & -1 \\ 0 & 0 & 0 \\ 1 & 0 & 0 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix}$ 的解空间.

特征子空间 $V^{1+i\sqrt{1}}$ 是方程组

$\begin{pmatrix} \sqrt{1} & 0 & -1 \\ 0 & \sqrt{1} & 0 \\ 1 & 0 & \sqrt{1} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix}$

的解空间, 于是, $V^{1+i\sqrt{1}} = \{ c(1, 0, \sqrt{1})^t \mid c \in \mathbb{C} \}$, 类似地, $V^{1-i\sqrt{1}} = \{ c(1, 0, -\sqrt{1})^t \mid c \in \mathbb{C} \}$

即为 A 的特征向量

例) 计算 A 的实特征根和实特征向量.

$\chi_A(t) = \det(tE - A) = (t-1)(t^2 - 2t + 2)$

$t=1$, 实特征向量是 $(0, c, 0)^t$, 其中 $c \neq 0$.

例 设 $A \in \mathcal{L}(V)$, $\alpha, \beta \in \text{spec}_F(A)$ 且 $\alpha \neq \beta$, 设 $\vec{u} \in V^\alpha, \vec{v} \in V^\beta$ 是两个非零向量.
证明: $\vec{u} + \vec{v}$ 不是 A 的特征向量.

Pf: 假设 $\vec{u} + \vec{v}$ 是 A 的特征向量, 则 $\exists \lambda \in F, \text{ s.t. } A(\vec{u} + \vec{v}) = \lambda(\vec{u} + \vec{v})$

$$A(\vec{u} + \vec{v}) = A\vec{u} + A\vec{v} = \alpha\vec{u} + \beta\vec{v}, \alpha, \beta \in F.$$

$$\Rightarrow (\lambda - \alpha)\vec{u} + (\lambda - \beta)\vec{v} = \vec{0}$$

由 $\alpha \neq \beta$, 不妨假设 $\lambda - \alpha \neq 0$

$$\Rightarrow \vec{u} = -\frac{\lambda - \beta}{\lambda - \alpha} \vec{v} \in V^\beta$$

$$\Rightarrow A\vec{u} = \beta\vec{u}$$

$$\Rightarrow (\alpha - \beta)\vec{u} = \vec{0}$$

$$\Rightarrow \alpha = \beta \rightarrow \leftarrow$$

$\Rightarrow \vec{u} + \vec{v}$ 不是 A 的特征向量.

法二: 引理: 设 $A \in \mathcal{L}(V)$, $\lambda_1, \dots, \lambda_k \in \text{spec}_F(A)$ 两两不同, 则 $V^{\lambda_1} + \dots + V^{\lambda_k}$ 直和

Pf: 设 $\vec{u} + \vec{v} \in V^\lambda$, 则 $\lambda \in F$

$$\textcircled{1} \lambda = \alpha, \Rightarrow \vec{v} \in V^\alpha, \Rightarrow \vec{v} \in V^\alpha \cap V^\beta = \{\vec{0}\} \rightarrow \leftarrow$$

$$\textcircled{2} \lambda = \beta, \text{ 同理可得 } \rightarrow \leftarrow$$

$$\textcircled{3} \lambda \neq \alpha, \beta, V^\alpha + V^\beta \text{ 是直和 } \Rightarrow V^\alpha \cap (V^\alpha + V^\beta) = \{\vec{0}\}$$

$$\begin{aligned} \vec{u} + \vec{v} \in (V^\alpha + V^\beta) \cap V^\lambda &\Rightarrow \vec{u} + \vec{v} = \vec{0} \\ \Rightarrow \vec{u} = -\vec{v} \in V^\alpha \cap V^\beta &\rightarrow \leftarrow \\ \Rightarrow \vec{u} = \vec{v} = \vec{0} \end{aligned}$$

注意: 特征向量不是相似不变量.

解: 设 $A = \begin{pmatrix} 0 & 1 \\ 1 & 0 \end{pmatrix} \in M_2(\mathbb{R})$.

计算得 $\lambda_A = \pm 1$. 故 $\text{spec}_\mathbb{R}(A) = \{1, -1\}$. 于是 $V^1 = \langle (1, 0)^t \rangle$ 和 $V^{-1} = \langle (1, -1)^t \rangle$.

设 $P = \begin{pmatrix} 1 & 1 \\ 0 & -1 \end{pmatrix}$. 则 $P^{-1} = \frac{1}{2} \begin{pmatrix} 1 & 1 \\ 0 & -1 \end{pmatrix}$, 从而 $P^{-1}AP = \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & -1 \end{pmatrix}$.

但 A 的特征向量 $(1, 0)^t$ 不是 B 的特征向量.

(10)

可对角化

Def 设 $A \in \mathcal{L}(V)$. 如果 A 在 V 的某组基下取到的矩阵是对角矩阵, 则称 A 是可对角化的.
 若 $A \in M_n(F)$ 相似于一个对角矩阵, 则称 A 是可对角化的.

Thm. (可对角化判别法 I) 设 $n = \dim(V)$ 和 $A \in \mathcal{L}(V)$, 则 A 可对角化当且仅当 A 有 n 个线性无关的特征向量.

推论 如果 χ_A 在 F 中有 n 个不同的根, 则 A 是可对角化的.

如何找对角: 令 $P = (\vec{v}_1, \dots, \vec{v}_n)$, 则 $P^{-1}AP$ 是对角矩阵.

(可对角化判别法 II) 设 $A \in \mathcal{L}(V)$ 且 $\text{spec}_F(A) = \{\lambda_1, \dots, \lambda_k\}$. A 可对角化 $\Leftrightarrow V = V^{\lambda_1} + \dots + V^{\lambda_k}$

(可对角化判别法 III) 设 $A \in M_n(F)$ 且 $\text{spec}_F(A) = \{\lambda_1, \dots, \lambda_k\}$. 则 A 可对角化当且仅当
 法 III) $\dim(V^{\lambda_1}) + \dots + \dim(V^{\lambda_k}) = n$.

Def $A \in \mathcal{L}(V)$, $\lambda \in \text{spec}_F(A)$. 特征根 λ 在 $\chi_A(t)$ 中的重数称为 λ 的代数重数,
 $\dim(V^\lambda) = \lambda$ 的几何重数.

(可对角化判别法 IV) 设 $A \in \mathcal{L}(V)$. 则 A 可对角化 \Leftrightarrow 以下两个条件成立.

(i) $\chi_A(t)$ 在 $F[t]$ 中可以分解为一次因子之积

(ii) $\forall \lambda \in \text{spec}_F(A)$, λ 的几何重数 = 代数重数

例) $A = \begin{pmatrix} -1 & 3 & -1 \\ -3 & 5 & -1 \\ -3 & 3 & 1 \end{pmatrix}$,

$$\chi_A(t) = \det(tE - A) = \begin{vmatrix} t+1 & -1 & 1 \\ 3 & t-5 & 1 \\ 3 & -3 & t-1 \end{vmatrix} = (t-2)^2(t-1)$$

$\Rightarrow t_1=1, t_2=2$

由于 1 在 $\chi_A(t)$ 中代数重数为 1, 故 $\dim(V^1) = 1$

$$t_2E - A = \begin{pmatrix} 3 & -1 & 1 \\ 3 & -3 & 1 \\ 3 & -3 & 1 \end{pmatrix} \rightarrow \begin{pmatrix} 3 & -3 & 1 \\ 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 \end{pmatrix}$$

$\Rightarrow \dim V^2 = 3 - 1 = 2$

$\Rightarrow \dim V^1 + \dim V^2 = 1 + 2 = 3 = \dim V$

$\Rightarrow A$ 可对角化

\Rightarrow 或利用 $[V$

$\chi_A(t)$ 可分解为一次因子之积

且对 $\forall \lambda \in \text{spec}_F(A)$,

几何重数 = 代数重数,
 故 A 可对角化.

\Rightarrow 注: 此处 A 可对角化, 但 A 没有 3 个不同的特征值.