Chapter 8

特征值和特征向量

在上一章中, 我们介绍了多项式对应的伴阵, 那么, 如何由伴阵恢复多项式呢?

假设多项式
$$p(x) = x^2 + ax + b$$
, 则其伴阵为 $C[p(x)] = \begin{pmatrix} 0 & -b \\ 1 & -a \end{pmatrix}$,

$$\det(xI - C[p(x)]) = \begin{vmatrix} x & b \\ -1 & x+a \end{vmatrix} = x^2 + ax + b$$
即恢复多项式.

同理, 对循环不变子空间 $\langle\langle v_{ij}\rangle\rangle$, 设其极小多项式为 $p_i^{e_{ij}}(x)$, 伴阵为 $C[p_i^{e_{ij}}(x)]$, 有 $\det(xI-C[p_i^{e_{ij}}])=p_i^{e_{ij}}(x)$, 由定理 ??, 线性算子 τ 的表示即为这些伴阵的直和, 故有

定义 8.1 特征多项式: $\det(xI - [\tau]_{\mathcal{B}}) = \prod_{i,j} p_i^{e_{ij}}(x) \equiv C_{\tau}(x)$, 称为 τ 的特征多项式.

定理 8.1 (课本第3 版引理7.17, 定理7.18): 特征多项式在相似操作下不变, 或线性算子的特征多项式唯一, 与线性算子的表示无关.

证: 设线性算子 τ 在定序基 \mathcal{B} 和 \mathcal{B}' 下的表示分别为 $[\tau]_{\mathcal{B}}$ 和 $[\tau]_{\mathcal{B}'}$,

在 F[x] 中, 任一一次多项式 x-r 都是不可约的.

在 $\mathbb{R}[x]$ 中, 有实根 \iff 可约.

:: 实系数多项式的复根的共轭亦为该多项式的根, :: 实系数多项式的复根总是成对出现 1 , 故 $\mathbb{R}[x]$ 中的不可约多项式阶数 ≤ 2 .

证: 当多项式阶数 > 2, 若阶数为奇数, 则多项式的根两两配对后必留下一个根, 该根必不为复数而为实数 \Longrightarrow 可约; 若阶数为偶数, 以 4 阶为例, 假设多项式不可约, 设复根分别为 $z_1, \bar{z_1}, z_2, \bar{z_2}$, 则多项式可写为 $(x-z_1)(x-\bar{z_1})(x-z_2)(x-\bar{z_2}) = (x-(z_1+\bar{z_1})x+z_1\bar{z_1})(x-(z_2+\bar{z_2})x+z_2\bar{z_2})$.

证:
$$0 \neq f(x) \in \mathbb{R}[x]$$
, 若 $z \in \mathbb{C}$, s.t. $f(z) = 0$, 即 $z^n + a_{n-1}z^{n-1} + \dots + a_1z + a_0 = 0$ $\Longrightarrow \overline{f(z)} = \overline{z}^n + a_{n-1}\overline{z}^{n-1} + \dots + a_1\overline{z} + a_0 = f(\overline{z}) = 0$, 故得证.

 $(z_1 + \bar{z}_1), z_1\bar{z}_1, (z_2 + \bar{z}_2), z_2\bar{z}_2 \in \mathbb{R}, \therefore (x - (z_1 + \bar{z}_1)x + z_1\bar{z}_1), (x - (z_2 + \bar{z}_2)x + z_2\bar{z}_2) \in \mathbb{R}[x] \Longrightarrow$ 多项式可约, 故假设错误, 阶数 > 2 的偶数阶实系数多项式必可约.

例 8.1:
$$x^2 + 1 = (x + i)(x - i)$$
 无实根不可约.

 $\mathbb{Q}[x]$ 中的不可约多项式可以是任意次.

可用 **Eisenstein 方法** 判别 $\mathbb{Q}[x]$ 中的多项式的可约性: $\forall f(x) = a_0 + a_1 x + \cdots + a_n x^n$, 其中 $a_i \in \mathbb{Z}$, 若 \exists 素数 p, s.t. $p \nmid a_n, p \mid a_i \mid_{i=0,\dots,i=n-1}, p^2 \nmid a_0, \text{则 } f(x)$ 在 $\mathbb{Q}[x]$ 中不可约.

定义 8.2 <u>特征值和特征向量</u>: $\tau \in \mathcal{L}(V)$, $\lambda \in F$, 若 $\exists 0 \neq v \in V$, s.t. $\tau(v) = \lambda v$, 则称 λ 为 τ 的**特征值**, v 为 τ 的**特征向量**.

定义 8.3: $\mathcal{E}_{\lambda} \equiv \{ 特征值 \lambda 对应的特征向量 \} = \{ v \in V \mid \tau(v) = \lambda v \}.$

 \mathcal{E}_{λ} 是 V 的子空间.

证: $\forall u, v \in \mathcal{E}_{\lambda}, \forall r, t \in F, \tau(ru+tv) = r\tau(u) + t\tau(v) = r(\lambda v) + t(\lambda v) = \lambda(ru) + \lambda(tv) = \lambda(ru+tv) \Longrightarrow ra+tv \in \mathcal{E}_{\lambda},$ 故得证.

定义 8.4 特征谱: $spec(\tau) \equiv \{\tau \text{ 的特征值}\}.$

(1) $\tau(v) = \lambda v \iff \tau(v) - \lambda v = 0$

 $\iff (\tau - \lambda)(v) = 0$

 $\iff v \in \ker(\tau - \lambda)$

 $(:: v \neq 0)$

 $\iff \ker(\tau - \lambda) \neq \emptyset$

 $\iff (\tau - \lambda) \stackrel{\text{!}}{=} \stackrel{\text{!}}{=}$

 $\iff (\tau - \lambda)$ 是退化的.

(也有教材将 $\tau - \lambda$ 退化作为特征值的定义.)

(2) $v \neq 0$ 是 λ 对应的特征向量, $\tau(v) = \lambda v \iff (\tau - \lambda)(v) = 0$.

若 $f(x) = x - \lambda$, 则 $f(\tau)(v) = 0$, 即 f(x) 零化 $v \Longrightarrow f(x) \in \operatorname{ann}(v)$.

 $\therefore \operatorname{ann}(V) = \langle m_{\tau}(x) \rangle, \ \therefore \ \forall u \in V, \ m_{\tau}(x)u = 0 \Longrightarrow m_{\tau}(x)v = 0 \Longrightarrow m_{\tau}(x) \in \operatorname{ann}(v) = \langle x - \lambda \rangle \Longrightarrow (x - \lambda) \mid m_{\tau}(x).$

设 $m_{\tau}(x) = (x - \lambda)q(x)$, 其中 $q(x) \in F[x]$, 故特征值为极小多项式的根.

定理 8.2 (课本定理8.3): (1) $\operatorname{spec}(\tau)$ 是 $m_{\tau}(x)$ 或 $C_{\tau}(x)$ 的根的集合.

- (2) 矩阵的特征值在相似操作下不变, 即相似矩阵具有相同的特征值.
- (3) \mathcal{E}_{λ} 是 $(\lambda I A)x = 0$ 的解空间.

定理 8.3 (课本定理8.4): $\tau \in \mathcal{L}(V)$, $\lambda_1, \dots, \lambda_k$ 是 τ 的特征值且互不相等, 则

- (1) 取 $0 \neq v_i \in \mathcal{E}_{\lambda_i}$, 则 $\{v_1, \dots, v_k\}$ 线性无关;
- (2) 若 $i \neq j$, $\mathcal{E}_{\lambda_i} \cap \mathcal{E}_{\lambda_i} = \{0\}$.
- 证: (1) 若 $\sum_{i=1}^{k} r_i v_i = 0$, 则 $0 = \tau(0) = \tau\left(\sum_{i=1}^{k} r_i v_i\right) = \sum_{i=1}^{k} r_i \tau(v_i) = \sum_{i=1}^{k} r_i \lambda_i v_i$, 即 $r_1 \lambda_1 v_1 + \dots + r_k \lambda_k v_k = 0$, 又有 $\lambda_k\left(\sum_{i=1}^{k} r_i v_i\right) = 0$, 即 $r_1 \lambda_k v_1 + r_2 \lambda_k v_2 + \dots + r_k \lambda_k v_k = 0$. 以上两式相减消去 v_k 项得, $r(\lambda_1 \lambda_k)v_1 + r_2(\lambda_2 \lambda_k)v_2 + \dots + r_{k-1}(\lambda_{k-1} \lambda_k)v_{k-1} = 0$. 将 τ 作用于上式得, $\tau\left[r(\lambda_1 \lambda_k)v_1 + r_2(\lambda_2 \lambda_k)v_2 + \dots + r_{k-1}(\lambda_{k-1} \lambda_k)v_{k-1}\right] = r_1(\lambda_1 \lambda_k)\lambda_1 v_1 + r_2(\lambda_2 \lambda_k)\lambda_2 v_2 + \dots + r_{k-1}(\lambda_{k-1} \lambda_k)v_{k-1} = \tau(0) = 0$. 消去 v_k , 项得 λ_k , $\left[r(\lambda_1 \lambda_k)v_1 + r_2(\lambda_2 \lambda_k)v_2 + \dots + r_{k-1}(\lambda_{k-1} \lambda_k)v_{k-1}\right] = r_1(\lambda_1 \lambda_k)v_1 + r_2(\lambda_2 \lambda_k)v_2 + \dots + r_{k-1}(\lambda_{k-1} \lambda_k)v_{k-1}\right] = r_1(\lambda_1 \lambda_k)v_1 + r_2(\lambda_2 \lambda_k)v_2 + \dots + r_{k-1}(\lambda_{k-1} \lambda_k)v_{k-1}\right] = r_1(\lambda_1 \lambda_k)v_1 + r_2(\lambda_2 \lambda_k)v_2 + \dots + r_{k-1}(\lambda_{k-1} \lambda_k)v_{k-1}\right] = r_1(\lambda_1 \lambda_k)v_1 + r_2(\lambda_2 \lambda_k)v_2 + \dots + r_{k-1}(\lambda_{k-1} \lambda_k)v_{k-1}\right] = r_1(\lambda_1 \lambda_k)v_1 + r_2(\lambda_2 \lambda_k)v_2 + \dots + r_{k-1}(\lambda_{k-1} \lambda_k)v_{k-1}\right] = r_1(\lambda_1 \lambda_k)v_1 + r_2(\lambda_2 \lambda_k)v_2 + \dots + r_{k-1}(\lambda_{k-1} \lambda_k)v_{k-1}\right] = r_1(\lambda_1 \lambda_k)v_1 + r_2(\lambda_2 \lambda_k)v_2 + \dots + r_{k-1}(\lambda_{k-1} \lambda_k)v_{k-1}\right] = r_1(\lambda_1 \lambda_k)v_1 + r_2(\lambda_2 \lambda_k)v_2 + \dots + r_{k-1}(\lambda_k \lambda_k)v_1 + \dots + r_{k-1}(\lambda_k -$

消去 v_{k-1} 项得, $\lambda_{k-1} [r(\lambda_1 - \lambda_k)v_1 + r_2(\lambda_2 - \lambda_k)v_2 + \dots + r_{k-1}(\lambda_{k-1} - \lambda_k)v_{k-1}] - \tau [r(\lambda_1 - \lambda_k)v_1 + r_2(\lambda_2 - \lambda_k)v_2 + \dots + r_1(\lambda_k - \lambda_1)(\lambda_{k-1} - \lambda_1)v_1 + r_2(\lambda_k - \lambda_2)(\lambda_{k-1} - \lambda_2)v_2 + \dots + r_{k-1}(\lambda_k - \lambda_{k-2})(\lambda_{k-1} - \lambda_{k-2})v_{k-2} = 0.$

重复以上操作 k-1 次得, $r_1(\lambda_2-\lambda_1)\cdots(\lambda_k-\lambda_1)v_1=0$.

 $\therefore \lambda_1, \cdots, \lambda_k$ 互不相等且 $v_1 \neq 0, \therefore r_1 = 0$.

同理可得 $r_1 = \cdots = r_k = 0$, 故 $\{v_1, \cdots, v_k\}$ 线性无关.

(2) 取 $u \in \mathcal{E}_{\lambda_i} \cap \mathcal{E}_{\lambda_j} \Longrightarrow u \in \mathcal{E}_{\lambda_i} \Longrightarrow \tau(u) = \lambda_i u,$ 且 $u \in \mathcal{E}_{\lambda_j} \Longrightarrow \tau(u) = \lambda_j u.$ 以上两式相减得, $0 = \tau(u) - \tau(u) = \lambda_i u - \lambda_j u = (\lambda_i - \lambda_j) u.$ 又 $:: \lambda_i \neq \lambda_j, :: u = 0 \Longrightarrow \mathcal{E}_{\lambda_i} \cap \mathcal{E}_{\lambda_j} = \{0\}.$

若 $\tau \in \mathcal{L}(V)$, $p(x) \in F[x]$, 则 $p(\tau) \in \mathcal{L}(V)$, 那么 $p(\tau)$ 与 τ 的特征值有何关系?

定理 8.4 <u>特征谱映射定理(课本第3 版定理8.3)</u>: F 为代数闭域 a , $p(x) \in F[x]$, 则 $\operatorname{spec}(p(\tau)) = p(\operatorname{spec}(\tau)) \equiv \{p(\lambda) \mid \lambda \in \operatorname{spec}(\tau)\}.$

^a即 F[x] 中不可约多项式阶数 = 1.

证: 先证 $p(\operatorname{spec}(\tau)) \subseteq \operatorname{spec}(p(\tau))$: $\forall v \in \operatorname{spec}(\tau), \, \tau(v) = \lambda v \Longrightarrow \tau^k(v) = \lambda^k v$.

设 $p(x) = x^d + a_{d-1}x^{d-1} + \dots + a_1x + a_0$, 则 $p(\tau) = \tau^d + a_{d-1}\tau^{d-1} + \dots + a_1\tau + a_0$.

 $p(\tau)(v) = \tau^{d}(v) + a_{d-1}\tau^{d-1}(v) + \dots + a_{1}\tau(v) + a_{0} = \lambda^{d}v + a_{d-1}\lambda^{d-1}v + \dots + a_{1}\lambda v + a_{0} = (\lambda^{d} + a_{d-1}\lambda^{d-1} + \dots + a_{1}\lambda + a_{0})v = p(\lambda)v$

 $\Longrightarrow p(\lambda)$ 是 $p(\tau)$ 的特征值, 即 $p(\lambda) \in \operatorname{spec}(p(\tau))$, 故 $p(\operatorname{spec}(\tau)) \subseteq \operatorname{spec}(p(\tau))$.

再证 $\operatorname{spec}(p(\tau)) \subseteq p(\operatorname{spec}(\tau))$: $\forall \lambda \in \operatorname{spec}(p(t)), 0 \neq v \in \mathcal{E}_{\lambda}$, 即 $p(\tau)(v) = \lambda v \Longrightarrow (p(\tau) - \lambda)(v) = 0$.

 $f(x) = p(x) - \lambda$, 则 $f(\tau)(v) = 0$.

 $\therefore \lambda \in F, \therefore f(x) \in F[x].$

:: F[x] 是代数封闭的, :: f(x) 可写为 $f(x) = (x - r_1) \cdots (x - r_m)$, 其中 $r_i \in F$, 或有重复

 $\implies (\tau - r_1) \cdots (\tau - r_m)(v) = 0, \ \sharp \vdash r_i \in \operatorname{spec}(\tau),$

其中必 $\exists r_i$, s.t. $(\tau - r_i) \cdots (\tau - r_m)(v) = 0 \Longrightarrow p(r_i) - \lambda = 0 \Longrightarrow p(r_i) = \lambda$

 $\Longrightarrow \lambda \in p(\operatorname{spec}(\tau)), \text{ it } \operatorname{spec}(p(\tau)) \subseteq p(\operatorname{spec}(\tau)).$

综上, 得证.

定义 8.5 约当标准型: F 为代数闭域, V 为 F 上的向量空间, $\dim V < \infty$, $\tau \in \mathcal{L}(V)$, 则 V 的最小多项式 $m_{\tau}(x) = (x - \lambda_1)^{e_1} \cdots (x - \lambda_m)^{e_m},$

此时 $V = \bigoplus_{i=1}^{m} V_i$, 其中 $\operatorname{ann}(V_i) = \langle (x - \lambda_i)^{e_i} \rangle$,

 $V_i = \bigoplus_{j=1}^{t_i} \langle \langle v_{ij} \rangle \rangle$, $\not\exists \vdash \operatorname{ann}(v_{ij}) = \langle (x - \lambda_i)^{e_{ij}} \rangle$, $e_i = e_{i1} \ge \cdots \ge e_{it_i}$, $\dim \langle \langle v_{ij} \rangle \rangle = \deg(x - \lambda_i)^{e_{ij}} = e_{ij}$, 则定序基 $\mathcal{B}'_{ij} = \{v_{ij}, (\tau - \lambda_i)(v_{ij}), \cdots, (\tau - \lambda_i)^{e_{ij}-1}(v_{ij})\}$ 为 $\langle\langle v_{ij}\rangle\rangle$ 下, 线性算子 τ 在 $\langle\langle v_{ij}\rangle\rangle$ 中可表为 $[\tau]_{\mathcal{B}'_{ij}} = \{v_{ij}, (\tau - \lambda_i)(v_{ij}), \cdots, (\tau - \lambda_i)^{e_{ij}-1}(v_{ij})\}$ $([\tau(b_1)]_{\mathcal{B}'_{i,i}} \cdots [\tau(b_m)]_{\mathcal{B}'_{i,i}}),$

其中
$$[\tau(b_1)]_{\mathcal{B}'_{ij}} = [\tau(v_{ij})]_{\mathcal{B}'_{ij}} = [(\tau - \lambda_i + \lambda_i)(v_{ij})]_{\mathcal{B}'_{ij}} = [(\tau - \lambda_i)(v_{ij}) + \lambda_i(v_{ij})]_{\mathcal{B}'_{ij}} = \begin{pmatrix} \lambda_i \\ 1 \\ 0 \\ \vdots \\ 0 \end{pmatrix}, [\tau(b_2)]_{\mathcal{B}'_{ij}} = \begin{bmatrix} \lambda_i \\ 1 \\ 0 \\ \vdots \\ 0 \end{bmatrix}$$

$$[\tau(\tau - \lambda_i(v_{ij}))]_{\mathcal{B}'_{ij}} = [(\tau - \lambda_i + \lambda_i)((\tau - \lambda_i)(v_{ij}))]_{\mathcal{B}'_{ij}} = [(\tau - \lambda_i)^2(v_{ij}) + \lambda_i(\tau - \lambda_i)(v_{ij})]_{\mathcal{B}'_{ij}} = \begin{pmatrix} 0 \\ \lambda_i \\ 1 \\ 0 \\ \vdots \\ 0 \end{pmatrix}, \dots,$$

$$[\tau((\tau - \lambda_i)^{e_{ij}-1}(v_{ij}))] = [(\tau - \lambda_i + \lambda_i)((\tau - \lambda_{ij})^{e_{ij}-1}(v_{ij}))]_{\mathcal{B}'_{ij}} = [(\tau - \lambda_i)^{e_{ij}}(v_{ij}) + \lambda_i(\tau - \lambda_i)^{e_{ij}-1}(v_{ij})]_{\mathcal{B}'_{ij}} = [(\tau - \lambda_i)^{e_{ij}-1}(v_$$

$$[\tau((\tau - \lambda_i)^{e_{ij}-1}(v_{ij}))] = [(\tau - \lambda_i + \lambda_i)((\tau - \lambda_{ij})^{e_{ij}-1}(v_{ij}))]_{\mathcal{B}'_{ij}} = [(\tau - \lambda_i)^{e_{ij}}(v_{ij}) + \lambda_i(\tau - \lambda_i)^{e_{ij}-1}(v_{ij})]_{\mathcal{B}'_{ij}} = \begin{bmatrix} 0 \\ \vdots \\ 0 \\ \lambda_i \end{bmatrix},$$

从而
$$[\tau]_{\mathcal{B}'_{ij}} = \begin{pmatrix} \lambda_i & 0 & \cdots & \cdots & 0 & 0 \\ 1 & \lambda_i & \cdots & \cdots & 0 & 0 \\ 0 & 1 & \cdots & \cdots & 0 & 0 \\ \vdots & \vdots & \ddots & \ddots & \vdots & \vdots \\ 0 & 0 & \cdots & \cdots & \lambda_i & 0 \\ 0 & 0 & \cdots & \cdots & 1 & \lambda_i \end{pmatrix} \equiv g(\lambda_i, e_{ij}),$$
称为约当块,

$$[\tau]_{\mathcal{B}} = \begin{pmatrix} g(\lambda_1, e_{11}) & & & & & & \\ & \ddots & & & & & \\ & & g(\lambda_1, e_{1t_1}) & & & & & \\ & & & \ddots & & & \\ & & & g(\lambda_m, e_{m1}) & & & \\ & & & & \ddots & & \\ & & & & g(\lambda_m, e_{mt_m}) \end{pmatrix}$$

称为约当标准型.

a

 ${}^a\mathcal{B}_{ij} = \{v_{ij}, \tau(v_{ij}), \cdots, \tau^{e_{ij}-1}(v_{ij})\}$ 亦为 $\langle\langle v_{ij}\rangle\rangle$ 的一组基, $[\tau]_{\mathcal{B}=\cup_{ij}\mathcal{B}_{ij}}$ 为有理标准型.

 $\mathcal{B}'_{ij} = \{v_{ij}, (\tau - \lambda_i)(v_{ij}), \cdots, (\tau - \lambda_i)^{e_{ij}-1}(v_{ij})\}$ 为 $\langle\langle v_{ij}\rangle\rangle$ 的一组基.

证: 先证 \mathcal{B}'_{ij} 线性无关: 设 $l_0v + l_1(\tau - \lambda_i)(v) + \cdots + l_{m-1}(\tau - \lambda_i)^{m-1}(v) = 0$.

 $\Leftrightarrow h(x) = l_0 + l_1 x + \dots + l_{m-1} x^{m-1}, \ \text{if } h(x) v = 0 \Longrightarrow h(x) \in \operatorname{ann}(v_{ij}) = \langle (x - \lambda_i)^{e_{ij}} \rangle \Longrightarrow (x - \lambda_i)^{e_{ij}} \mid h(x).$

然而 : $\deg(x - \lambda_i)^{e_{ij}} = e_{ij} \ge \deg h(x) = e_{ij} - 1$, : $l_0 = l_1 = \cdots = l_{e_{ij}-1} = 0$, 故 \mathcal{B}'_{ij} 线性无关.

再证 \mathcal{B}'_{ij} 生成 $\langle\langle v_{ij}\rangle\rangle$: $\langle\langle v_{ij}\rangle\rangle = \{h(x)v \mid h(x) \in F[x]\} = \{h(\tau)(v) \mid h(x) \in F[x]\}.$

 $\forall h(\tau)(v) \in \langle \langle v_{ij} \rangle \rangle, \text{ } \vec{T} \text{ } \deg h(x) \leq e_{ij} - 1, \text{ } \underline{M} \text{ } h(\tau)v = (l_0 + l_1\tau + \dots + l_{e_{ij}-1}\tau^{e_{ij}-1})(v) = (l_0 + l_1((\tau - \lambda_i) + \lambda_i) + \dots + l_{e_{ij}-1}((\tau - \lambda_i) + \lambda_i)^{e_{ij}-1})(v), \text{ } \vec{\Pi} \text{ } \vec{B}'_{ij} \text{ } \vec{\xi}\vec{\pi},$

若 $\deg h(x) > e_{ij} - 1$, $h(x) = h((x - \lambda_i) + \lambda_i) = h'(x - \lambda_i) = q(x - \lambda_i)(x - \lambda_i)^{e_{ij} - 1} + r(x - \lambda_i)$, 其中 $q(x - \lambda_i)$ 为 商多项式, 余多项式 $r(x - \lambda_i) = 0$ 或 $\deg r(x) < \deg(x - \lambda_{ij})^{e_{ij} - 1} = e_{ij} - 1$

有理标准型的存在无需附加条件, 而约当标准型的存在是需要附加条件的: 仅当极小多项式能分解成一次多项式的乘积, 即 $m_{\tau}(x) = (x - \lambda_1)^{e_1} \cdots (x - \lambda_m)^{e_m}$ 时, 约当标准型才存在.

上面我们看到, $\tau((\tau - \lambda_i)^{e_{ij}-1}(v_{ij})) = \lambda(\tau - \lambda_i)^{e_{ij}}(v_{ij})$, 即 $(\tau - \lambda_i)^{e_{ij}-1}(v_{ij}) \in \mathcal{E}_{\lambda_i}$, 那么, 是否还有其他向量 $\in \mathcal{E}_{\lambda_i}$?

 $\{(\tau - \lambda_i)^{e_{ij}-1}(v_{ij}) \mid j = 1, \cdots, t_i\} \subseteq \mathcal{E}_{\lambda_i}, \therefore V_{p_i} = \bigoplus_{j=1}^{t_i} \langle \langle v_{ij} \rangle \rangle, \therefore \{(\tau - \lambda_i)^{e_{ij}-1}(v_{ij}) \mid j = 1, \cdots, t_i\}$ 线性无关.

定义 8.6 代数重数: 在 $\mathcal{C}_{\tau}(x)$ 中 λ_i 作为根的重数, 即 dim $V_{p_i} = \sum_{j=1}^{t_i} e_{ij}$.

定义 8.7 几何重数: $\dim \mathcal{E}_{\lambda_i} = t_i$.

定理 8.5 (课本定理8.5): 几何重数 $\dim V_{p_i} = \sum_{j=1}^{t_i} e_{ij} \ge$ 代数重数 $\dim \mathcal{E}_{\lambda_i} = t_i$

证: $e_i \ge e_{i1} \ge \cdots \ge e_{it_i} \ge 0$, 故得证.

几何重数 = 代数重数的特殊情况下, $[\tau]$ 的约当标准型何如?

若几何重数 = 代数重数, 即 $\dim V_{p_i} = \dim \mathcal{E}_{\lambda_i}$, 则 $e_{ij} = 1 \forall j \Longrightarrow m_{\tau}(\lambda) = (x - \lambda_1) \cdots (x - \lambda_m)$. 此时 $[\tau]_{\mathcal{B}'_{ij}} = (\lambda_i)$, $[\tau]_{\mathcal{B}'} = \operatorname{diag}(\lambda_1, \cdots, \lambda_m)$.

定理 8.6 (课本定理8.10, 8.11, 8.18): 下列叙述等价:

 τ 可对角化, 即 \exists 一组基 \mathcal{B} , s.t. $[\tau]_{\mathcal{B}}$ 为对角阵.

- (2) 几何重数 = 代数重数.
- (3) $m_{\tau}(x) = (x \lambda_1) \cdots (x \lambda_m), \lambda_i$ 互不相等.
- (4) $V_{p_i} = \mathcal{E}_{\lambda_i}, V = \mathcal{E}_{\lambda_1} \oplus \cdots \oplus \mathcal{E}_{\lambda_m}.$
- (5) 特征向量构成 V 的基.

8. 特征值和特征向量 8.1. 投影算子

(6) $\tau = \lambda_1 \rho_1 + \dots + \lambda_k \rho_k$, 其中 $\rho_1 + \dots + \rho_k = 1$ 为单位分解, $\operatorname{spec}(\tau) = \{\lambda_1, \dots, \lambda_k\}$, $\operatorname{Im} \rho_i = \mathcal{E}_{\lambda_i}$, $\operatorname{ker} \rho_i = \bigoplus_{j \neq i} \mathcal{E}_{\lambda_j}$.

8.1 投影算子

定义 8.8 <u>投影(算子)</u>: 向量空间 $V = S \oplus T$, 映射 $\rho_{ST} : V \to V$, $u_S + u_T \mapsto u_S$, 其中 $u_S \in S$, $u_T \in T$, 则 ρ_{ST} 称为在 S 上沿 T 的投影(算子).

 $\ker \rho_{ST} = T$, $\operatorname{Im} \rho_{ST} = S$, $V = \ker \rho_{ST} \oplus \operatorname{Im} \rho_{ST}$.

定理 8.7 (课本第3 版定理2.21): (1) $V = S \oplus T$, 则 $\rho_{ST} + \rho_{TS} = 1_V$ (V 上的恒等变换) 且 $\rho_{ST} \circ \rho_{TS} = \rho_{TS} \circ \rho_{ST} = 0_V$ (V 上的零变换).

- (2) $\sigma \in \mathcal{L}(V)$, 若 $V = \ker \sigma \oplus \operatorname{Im} \sigma$ 且 $\sigma \mid_{\operatorname{Im} \sigma} = 1 \mid_{\operatorname{Im} \sigma}$, 其中 $\mid_{\operatorname{Im} \sigma}$ 代表算子定义域为 $\operatorname{Im} \sigma$, 则 σ 是在 $\operatorname{Im} \sigma$ 上 沿 $\ker \sigma$ 的投影.
- - (2) $\forall v \in V$, $\because V = \ker \sigma \oplus \operatorname{Im} \sigma$, $\therefore v = v_{\ker} + v_{\operatorname{Im}}$, 其中 $v_{\ker} \in \ker \sigma$, $v_{\operatorname{Im}} \in \operatorname{Im} \sigma$ $\Longrightarrow \sigma(v) = \sigma(v_{\ker} + v_{\operatorname{Im}}) = \sigma(v_{\ker}) + \sigma(v_{\operatorname{Im}}) = \sigma(v_{\ker}) + 1(v_{\operatorname{Im}}) = 0 + v_{\operatorname{Im}} = v_{\operatorname{Im}}$, 故 σ 为 $\operatorname{Im} \sigma$ 上沿 $\operatorname{ker} \sigma$ 的投影.

定理 8.8 (课本定理第3 版2.22): $\rho \in \mathcal{L}(V)$ 为投影 $\iff \rho^2 = \rho$.

证: " \Longrightarrow ": $\forall v \in V, v = u_S + u_T$, 其中 $u_S \in S, u_T \in T$.

 $\rho(v) = u_S, \ \rho(\rho(v)) = \rho(u_S) = u_S \Longrightarrow \rho^2 = \rho.$

"=": 首先将 V 分解成 $V = \ker \rho \oplus \operatorname{Im} \rho$:

一方面, $\forall v \in \ker \rho \cap \operatorname{Im} \rho \Longrightarrow v \in \ker \rho \Longleftrightarrow \rho(v) = 0$,

 $\exists u \in \text{Im } \rho \iff \exists u \in V, \text{ s.t. } v = \rho(u)$

 $\iff 0 = \rho(v) = \rho(\rho(u)) = \rho^2(u) = \rho(u) = v \implies \ker \rho \cap \operatorname{Im} \rho = \{0\}.$

另一方面, $\forall v \in V$, $\rho(v) \in \text{Im } \rho$.

故 $V = \ker \rho \oplus \operatorname{Im} \rho$.

又 :: $\forall \rho(u) \in \text{Im } \rho$, $\rho(\rho(u)) = \rho^2(u) = \rho(u) \Longrightarrow \rho|_{\text{Im } \rho} = 1|_{\text{Im } \rho}$, :: 由定理 8.7, ρ 为在 $\text{Im } \rho$ 上沿 $\ker \rho$ 的投影. 综上, 得证.

定义 8.9 正交: $\rho, \sigma \in \mathcal{L}(V)$ 为投影, 若 $\rho \circ \sigma = \sigma \circ \rho = 0$, 则称 $\rho \vdash \sigma$ 正交, 记作 $\rho \perp \sigma$.

 $\rho \perp \sigma \iff \forall v \in V, \ \rho \circ \sigma(v) = \rho(\sigma(v)) = 0 \ \ \exists \ \sigma \circ \rho(v) = \sigma(\rho(v)) = 0 \iff \operatorname{Im} \sigma \subseteq \ker \rho \ \ \exists \ \operatorname{Im} \rho \subseteq \ker \sigma.$

6 / 7

8. 特征值和特征向量 8.1. 投影算子

定义 8.10 单位分解: $\rho_1 + \cdots + \rho_k = 1$, 其中 ρ_i 为投影且互相 \bot , 则称该式为单位分解.

定理 8.9 (课本第3 版定理2.25): (1) $\rho_1 + \cdots + \rho_k = 1$ 为单位分解, 则 $\operatorname{Im} \rho_1 \oplus \cdots \oplus \operatorname{Im} \rho_k = V$.

- (2) 若 $V = S_1 \oplus \cdots \oplus S_k$, 令 ρ_i 是在 S_i 上沿 $\sum_{i \neq i} S_j$ 的投影, 则 $\rho_1 + \cdots + \rho_k = 1$ 为单位分解.
- 证: (1) 先证 V 由 $\{\operatorname{Im} \rho_1, \dots, \operatorname{Im} \rho_k\}$ 生成: $\forall v \in V, v = 1(v) = (\rho_1 + \dots + \rho_k)(v) = \rho_1(v) + \dots + \rho_k(v),$ 其中 $\rho_i(v) \in \operatorname{Im} \rho_i$.

再证 $\operatorname{Im} \rho_i \cap (\bigcup_{j \neq i} \operatorname{Im} \rho_j) = \{0\}: \forall v \in \operatorname{Im} \rho_i \cap (\bigcup_{j \neq i} \operatorname{Im} \rho_j) \iff v \in \operatorname{Im} \rho_i \iff \rho_i(v) = v,$ 且 $\exists j \neq i, \text{ s.t. } v \in \operatorname{Im} \rho_j \iff \exists u \in V, \text{ s.t. } \rho_j(u) = v$ $\implies v = \rho_i(v) = \rho_i(\rho_j(u)) = \rho_i \circ \rho_j(u) = 0 \implies \operatorname{Im} \rho_i \cap \left(\sum_{j \neq i} \operatorname{Im} \rho_j\right) = \{0\}.$ 综上,得证.

(2) $\forall v \in V, \because V = S_1 \oplus \cdots \oplus S_k, \therefore v = v_1 + \cdots + v_k,$ 其中 $v_i = \rho_i(v) \in S_i$ $\implies v = \rho_1(v) + \cdots + \rho_k(v) = (\rho_1 + \cdots + \rho_k)(v) \Longrightarrow \rho_1 + \cdots + \rho_k = 1.$ $\forall v \in V, \ \rho_j(v) \in \text{Im } \rho_j = S_j \subseteq \sum_{j \neq i} S_i \Longrightarrow \rho_i \circ \rho_j(v) = \rho_i(\rho_j(v)) = 0,$ 其中 $i \neq j \Longrightarrow \rho_i \circ \rho_j = 0.$ 同理, $\rho_j \circ \rho_i = 0$, 故 $\rho_i = 0$, 故 $\rho_i = 0$, 故 $\rho_i + \cdots + 0$, 故 $\rho_i + \cdots + 0$, 故 $\rho_i = 0$.

若 $V = \mathcal{E}_{\lambda_1} \oplus \cdots \oplus \mathcal{E}_{\lambda_k}$, 令 ρ_i 为在 \mathcal{E}_{λ_i} 上沿 $\sum_{j \neq i} \mathcal{E}_{\lambda_i}$ 的投影, 则 $\rho_1 + \cdots + \rho_k = 1$ 是单位分解, $\rho_i|_{\mathcal{E}_{\lambda_i}} = 1|_{\mathcal{E}_{\lambda_i}} \Longrightarrow \forall v \in \mathcal{E}_{\lambda_i}$, $\tau(v) = \lambda_i v = \lambda \rho_i(v)$, 即在 \mathcal{E}_{λ_i} 上, $\tau|_{\mathcal{E}_{\lambda_i}} = \lambda \rho_i$, 从而引出定理 8.6 (6).