

回42: V 是歐氏空間

$A \in L(V)$.

如果 $A^* \in L(V)$ 滿足 $\forall \vec{x}, \vec{y} \in V$

$$(\langle A(\vec{x}) | \vec{y} \rangle) = (\vec{x} | A^* \vec{y})$$

則稱 A^* 是 A 的伴隨算子

命題: A^* 有唯一

如果 A 在 V 的一個單位

正交基底的矩陣是 A . 則

A^* 在同樣的基底下的矩陣

是 A^t .

定義: $A \in L(V)$ 正規

如果 $A A^* = A^* A$.

$A \in M_n(\mathbb{R})$. 分

$A A^t = A^t A$

則稱 A 是正規的

於是 A 是 A 在 V

的逆元.

于是当 A 是 V 中的矩阵
的某组单位正交基时有

则 \sqrt{A} 正交

$\Leftrightarrow A$ 正交

$$AA^* = \sqrt{A} \sqrt{A}$$

$$\Leftrightarrow AA^t = A^t A$$

例 对称. 即对称于正交矩阵
都是正交的

证: 设 $A \in SM_n(\mathbb{R})$

$$\text{则 } A^t = A \Rightarrow A^t A = A^2 = AA^t$$

设 $A \in SSM_n(\mathbb{R})$

$$A^t = -A \Rightarrow A^t A = -A^2 = AA^t$$

设 $A \in O_n(\mathbb{R})$

$$\text{则 } A^t A = E \Rightarrow AA^t = E$$

$$\Rightarrow A^t A = AA^t \quad \square$$

综上: 设 $A \in P(V)$

. . .

若有 $A^* = A$ 且 $\forall \vec{x}, \vec{y} \in V$
 $(A(\vec{x}) | \vec{y}) = (\vec{x} | A(\vec{y}))$

则称 A 为对称算子

若有 $A^* = -A$ 且 $\forall \vec{x}, \vec{y} \in V$
 $(A(\vec{x}) | \vec{y}) = -(\vec{x} | A(\vec{y}))$

则称 A 为反对称算子.

A (称) 对称

$\Leftrightarrow A$ (称) 反对称

其中 $A \in \mathcal{L}(V)$ 且

某组单位正交基下的矩阵.

命题: 设 $A \in \mathcal{L}(V)$

则下列断言等价

i) $\forall \vec{x}, \vec{y} \in V$

$(\vec{x} | \vec{y}) = (A(\vec{x}) | A(\vec{y}))$ (保内积)

ii) A 在 V 中某组单位正交基下
为矩阵形式

(iii) $\forall \vec{x} \in V, \| \vec{x} \| = \| A(\vec{x}) \|$ (保范)

(iv) $\forall \vec{x}, \vec{y} \in V, \| \vec{x} - \vec{y} \| = \| A(\vec{x}) - A(\vec{y}) \|$ (保距)

(v) $\forall \vec{x}, \vec{y} \in V, \| \vec{x} \| = \| A(\vec{x}) \|$ (保范)

(iv) $\forall \vec{x}, \vec{y} \in V$, $\|\vec{x} - \vec{y}\| = \|\sqrt{A(\vec{x})} - \sqrt{A(\vec{y})}\|$

$$\xrightarrow{\text{证:}} \text{ii} \Rightarrow \text{ii}$$

$\forall \vec{e}_1, \dots, \vec{e}_n \in V$ 有

单位正交基 $\forall i, j \in \{1, \dots, n\}$

$$(A(\vec{e}_i) | A(\vec{e}_j)) = (\vec{e}_i | \vec{e}_j) = \delta_{i,j}$$

$$\begin{array}{c} \| \\ (\vec{e}_1, \dots, \vec{e}_n) \vec{A}^{(i)} | (\vec{e}_1, \dots, \vec{e}_n) \vec{A}^{(j)} \\ \| \quad \leftarrow \\ (\vec{A}^{(i)})^t \vec{A}^{(j)} \end{array}$$

单位正交基

$$\Rightarrow (\vec{A}^{(i)})^t \vec{A}^{(j)} = \underline{\delta_{i,j}}$$

$$\Rightarrow A^t A = (\delta_{i,j})_{n \times n} = E$$

$\Rightarrow A$ 正交

$$(\text{ii}) \Rightarrow (\text{iii}) \quad \text{设 } \vec{x} = (\vec{e}_1, \dots, \vec{e}_n) \begin{pmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix}$$

$$A(\vec{x}) = (\vec{e}_1, \dots, \vec{e}_n) \underbrace{A}_{\text{正交}} \begin{pmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix}$$

$$\|A(\vec{x})\|^2 = (A(\vec{x}) | A(\vec{x}))$$

$$= \left(A \begin{pmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix} \right)^t \underbrace{A \begin{pmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix}}_{[\text{只看 } A^t A]}$$

$$= (x_1, \dots, x_n) \underbrace{A^t A}_{\text{正交}} \begin{pmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix}$$

$$= (x_1, \dots, x_n) E \begin{pmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix} = x_1^2 + \dots + x_n^2 = \|\vec{x}\|^2$$

\Rightarrow 假设

(iii) \Rightarrow (iv)

$$\|A(\vec{x}) - A(\vec{y})\| \\ = \|A(\vec{x} - \vec{y})\| = \|\vec{x} - \vec{y}\|$$

$$(iv) \Rightarrow (i) \quad \forall \vec{x}, \vec{y} \in V \\ \|\vec{x} - \vec{y}\|^2 = \|A(\vec{x}) - A(\vec{y})\|^2$$

$$\Rightarrow (\vec{x} - \vec{y} \mid \vec{x} - \vec{y}) = (A(\vec{x}) - A(\vec{y}) \mid A(\vec{x}) - A(\vec{y}))$$

$$\Rightarrow \|\vec{x}\|^2 + \|\vec{y}\|^2 - 2(\vec{x} \mid \vec{y}) \\ = \|A(\vec{x})\|^2 + \|A(\vec{y})\|^2 - 2(A(\vec{x}) \mid A(\vec{y}))$$

$$\Rightarrow \underbrace{\|\vec{x} - \vec{y}\|^2}_{= \|A(\vec{x}) - A(\vec{y})\|^2} + \underbrace{\|\vec{y} - \vec{0}\|^2}_{= \|A(\vec{y}) - A(\vec{0})\|^2} - 2(\vec{x} \mid \vec{y}) \\ - 2(A(\vec{y}) \mid A(\vec{0})) - 2(A(\vec{x}) \mid A(\vec{0}))$$

$$\Rightarrow (\vec{x} \mid \vec{y}) = (A(\vec{x}) \mid A(\vec{y}))$$

\Rightarrow 假设. \square

定义：满足上述性质的映射称

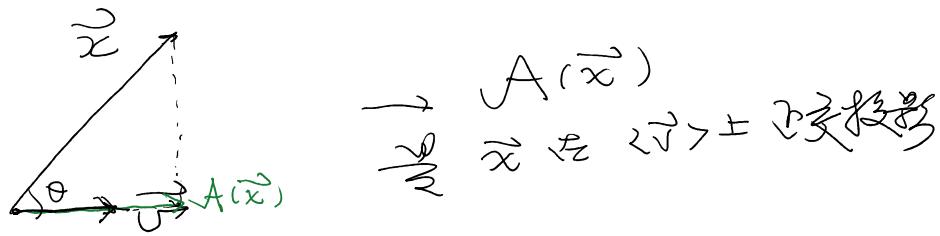
为算子称为正交算子.

例 设 $\vec{v} \in V$ 满足 $\vec{v} \cdot \vec{v} = 1$

$$A : V \rightarrow V \\ \vec{x} \mapsto (\vec{x} \mid \vec{v}) \cdot \vec{v}$$

问： A 是对称算子

\Rightarrow \vec{v}



$$A(\vec{x}) = (\|\vec{x}\| \|\vec{v}\| \cos \theta) \vec{v}$$

$$= (\|\vec{x}\| \cos \theta) \vec{v}$$

$\forall \vec{x}, \vec{y} \in V, \alpha, \beta \in \mathbb{R}$

$$\begin{aligned} A(\alpha \vec{x} + \beta \vec{y}) &= (\underbrace{\alpha \vec{x} + \beta \vec{y}}_{\text{线性组合}} | \vec{v}) \vec{v} \\ &= \alpha (\vec{x} | \vec{v}) \vec{v} + \beta (\vec{y} | \vec{v}) \vec{v} \\ &= \alpha A(\vec{x}) + \beta A(\vec{y}) \end{aligned}$$

得证 2885 48.

方法1 $(\vec{x} | A(\vec{y}))$

$$\begin{aligned} &= (\vec{x} | (\underbrace{\vec{y} | \vec{v}}_{\text{线性组合}}) \vec{v}) \vec{v} = (\underbrace{\vec{y} | \vec{v}}_{\text{线性组合}}) (\vec{x} | \vec{v}) \vec{v} \\ &= ((\vec{x} | \vec{v}) | \vec{y} | \vec{v}) \vec{v} \\ &\Rightarrow (\vec{x} | A(\vec{y})) = (A(\vec{x}) | \vec{y}) \end{aligned}$$

\Rightarrow A 2885

方法2 由单位正交基的性质可知

V 有一组单位正交基

$$\underbrace{\vec{v} = \vec{e}_1, \vec{e}_2, \dots, \vec{e}_n}_{\text{单位正交基}}$$

$$A(\vec{e}_1) = \underbrace{\langle \vec{v} | \vec{v} \rangle}_{\text{单位向量}} \vec{v} = \vec{v} = \vec{e}_1$$

$$\forall j \in \{2, 3, \dots, n\}$$

$$A(\vec{e}_j) = (\vec{e}_j | \vec{v}) \vec{v} = (\vec{e}_j | \vec{e}_1) \vec{e}_1 = \vec{0}$$

\forall $\vec{e}_1, \vec{e}_2, \dots, \vec{e}_n$ 为线性无关

$$\text{且 } A = \begin{pmatrix} 1 & 0 & \cdots & 0 \\ 0 & 0 & \cdots & 0 \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & 0 & \cdots & 0 \end{pmatrix}_{n \times n}$$

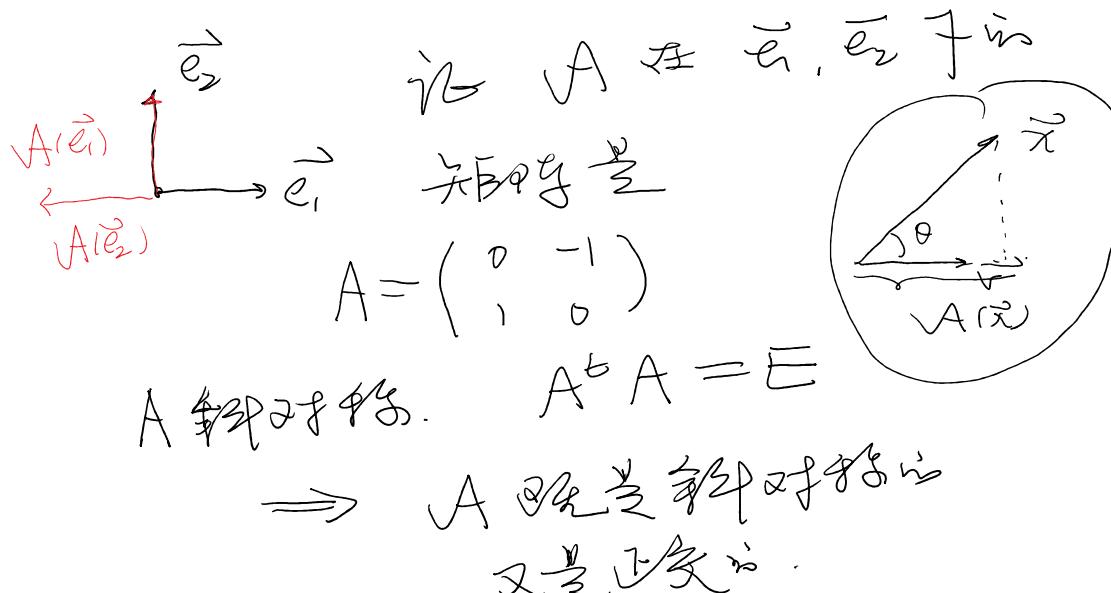
$\therefore A$ 对称 $\therefore A$ 对称 \square

例 设 \vec{e}_1, \vec{e}_2 是 \mathbb{R}^2 中标准基底向量 \vec{e}_1, \vec{e}_2 是标准基底向量 $A \in \mathbb{P}(\mathbb{R}^2)$ 由

$$A(\vec{e}_1) = \vec{e}_2$$

$$A(\vec{e}_2) = -\vec{e}_1$$

不成立. 因为 A 是反对称的
也是正交的



\Rightarrow \mathbb{R}^2 的不可分离空间分解

例题1 设 $A = \begin{pmatrix} B & C \\ 0 & D \end{pmatrix} \in M_n(\mathbb{R})$

其中 $B \in M_d(\mathbb{R})$. 且 $A^t A$ 正定

$$\forall i, j \quad C = O_{d \times (n-d)}$$

$$\text{证: } A^t A = \begin{pmatrix} B^t & O^t \\ C^t & D^t \end{pmatrix} \begin{pmatrix} B & C \\ O & D \end{pmatrix}$$

$$= \begin{pmatrix} B^t B & * \\ * & * \end{pmatrix}$$

$$A A^t = \begin{pmatrix} B & C \\ O & D \end{pmatrix} \begin{pmatrix} B^t & O^t \\ C^t & D^t \end{pmatrix}$$

$$= \begin{pmatrix} B B^t + C C^t & * \\ * & * \end{pmatrix}$$

$$\therefore A^t A = A A^t \quad \therefore B^t B = B B^t + C C^t$$

$$\underbrace{\text{tr}(B^t B)}_{\text{tr}(B B^t)} + \text{tr}(C C^t)$$

$$\Rightarrow \text{tr}(C C^t) = 0$$

$$\Rightarrow C = O.$$

$$\left\{ \begin{array}{l} C = (c_{i,j})_{d \times (n-d)} \\ \text{tr}(C C^t) = \sum_{i=1}^d \sum_{j=1}^{n-d} c_{i,j}^2 \\ \text{tr}(C C^t) = 0 \Rightarrow c_{i,j} = 0 \\ (\because c_{i,j} \in \mathbb{R}) \end{array} \right.$$

引理 2 设 $A \in \mathcal{L}(V)$ 正定,
 $\forall i, j \in V$ 是 A 的逆向

- (ii) W^\perp 也是 A -不变的
 (iii) $\sqrt{A}W$ 正交

证: ii) 设 $\vec{e}_1, \dots, \vec{e}_d$ 是 W 的正交基，把它们扩充为 V 的正交基 $\vec{e}_1, \dots, \vec{e}_d, \vec{e}_{d+1}, \dots, \vec{e}_n$.
 则 $\vec{e}_{d+1}, \dots, \vec{e}_n$ 是 W^\perp 的正交基。
 又 $\because V = W \oplus W^\perp$
 $\therefore W \subset A$ -不变的
 $\therefore \sqrt{A}$ 在 $\vec{e}_1, \dots, \vec{e}_d, \vec{e}_{d+1}, \dots, \vec{e}_n$ 上

由定理 2
 $A = \begin{pmatrix} B & C \\ 0 & D \end{pmatrix}$

其中 $B \in M_d(\mathbb{R})$.
 $\therefore \sqrt{A}$ 正交 $\therefore A$ 正交

由定理 1. $C = O_{d \times (n-d)}$

故 $\underbrace{A = \begin{pmatrix} B & C \\ 0 & D \end{pmatrix}}$

$\Rightarrow \forall j \in \{d+1, \dots, n\}. \quad A(\vec{e}_j) \in \langle \vec{e}_{d+1}, \dots, \vec{e}_n \rangle^\perp$
 $\Rightarrow W^\perp \subset A$ -不变的

$$(ii) A^t A = A A^t$$

$$\Rightarrow \underbrace{B^t B}_{\text{是 } A_W \text{ 在 } \vec{e}_i} = \underbrace{B B^t}_{\text{是 } A_W \text{ 在 } \vec{e}_i}$$

$\therefore B$ 是 A_W 在 \vec{e}_i , .. 由 \exists 为正定

且 B 正定

$\therefore A_W$ 是正定的

命題 设 $A \in P(V)$ 正定

$\lambda_1, \lambda_2 \in \text{spec}_{IR}(A)$, 且 $\lambda_1 \neq \lambda_2$

$$\text{则 } V^{\lambda_1} \perp V^{\lambda_2}$$

(即 $\forall \vec{x}_1 \in V^{\lambda_1}, \vec{x}_2 \in V^{\lambda_2}, \vec{x}_1 \perp \vec{x}_2$)

证: $\because V^{\lambda_1} \subset A$ -不变量

由引理 2. $V = V^{\lambda_1} \oplus (V^{\lambda_1})^\perp$

且 $\underbrace{(V^{\lambda_1})^\perp}_{W} \subset A$ -不变量

设 $\vec{v}_2 \in V^{\lambda_2}$. 由引理 3. $\vec{v}_2 \in W$

$$① - \underbrace{\vec{v}_2 = \vec{v}_1 + \vec{w}}_{\vec{v}_1 \in V^{\lambda_1}, \vec{w} \in W}, \quad \text{其中}$$

$$A(\vec{v}_2) = A(\vec{v}_1) + A(\vec{w})$$

$$② - \underbrace{\lambda_2 \vec{v}_2 = \lambda_1 \vec{v}_1 + \underbrace{A(\vec{w})}_{W}}_{\text{"}\lambda_2 \text{①-②}"}$$

$$\vec{v} = \underbrace{(\lambda_2 - \lambda_1) \vec{v}_1}_{\text{1}} + \underbrace{\lambda_2 \vec{w} - A(\vec{w})}_{\text{2}}$$

$$\overrightarrow{0} = \underbrace{(\lambda_2 - \lambda_1) \overrightarrow{v_1}}_{\text{V}^{\lambda_1}} + \underbrace{\lambda_2 \overrightarrow{w} - A(\overrightarrow{w})}_{W}$$

$$\because V = V^{\lambda_1} \oplus W \quad \therefore (\lambda_2 - \lambda_1) \overrightarrow{v_1} = \overrightarrow{0}$$

$$\lambda_2 \neq \lambda_1 \Rightarrow \overrightarrow{v_1} = \overrightarrow{0}$$

$$\therefore \overrightarrow{v_2} \in W \Rightarrow \overrightarrow{v_2} \perp V^{\lambda_1}$$

$$\Rightarrow V^{\lambda_2} \perp V^{\lambda_1} \quad \square$$

引理 3 设 $A \in \mathcal{L}(V)$. 则

V 有一维或二维不变子空间

且是 A 的不变子空间.

定理. (正规算子的不变子空间分布)

设 $A \in \mathcal{L}(V)$ 为 $n = \dim V$.

则 $V = U_1 \oplus \cdots \oplus U_s \oplus U_{2s+1} \oplus \cdots \oplus U_n$

其中 (i), U_1, \dots, U_s 是 A -不变子空间

且

(ii) U_{2s+1}, \dots, U_n 是 A -不变子空间

(iii) $U_1, \dots, U_s, U_{2s+1}, \dots, U_n$ 互不相交

证: 对 n 归纳

$n=1$, 设 $s=0$ 即

该结论对 n 的每一个子空间成立

$n > 1$

令 W 是维数最小的不可分子空间

由引理 3. $\dim W = 1 \Rightarrow \dim W = 2$

情形 1 $\dim W = 1$

$$V = W \oplus W^\perp \text{ 且 } \dim W^\perp = n-1$$

对 \sqrt{A}_{W^\perp} , W^\perp 同归为假设即可

情形 2 $\dim W = 2$

设 V 是维数 2 的. 即

设 $\dim V \geq 2$. 则

$$V = W \oplus W^\perp$$

$$\text{且 } \dim W^\perp = n-2$$

对 \sqrt{A}_{W^\perp} , W^\perp 同归为假设

即可. \square

§5.4 正规矩阵的特征值

设 $A \in M_n(\mathbb{R})$ 正规

$$\text{当 } n=1. A=(a) \quad a \in \mathbb{R}$$

引理 4. 设 $\dim V=2$, $A \in \mathcal{L}(V)$

正規, V 是 A 不可分的.

$\forall V \in \mathbb{V}$ 有且仅有两个特征基

A 在 \mathbb{R}^2

$$A = \begin{pmatrix} \alpha & -\beta \\ \beta & \alpha \end{pmatrix}, \text{ 其中 } \beta \neq 0$$

设 \vec{v}_1, \vec{v}_2 是 V 的一组特征基

A 在 \vec{v}_1, \vec{v}_2 下的矩阵是

$$A = \begin{pmatrix} a & b \\ c & d \end{pmatrix}$$

由 $AA^t = A^t A$ 有

$$\begin{cases} a^2 + c^2 = a^2 + b^2 \\ ab + cd = ac + bd \\ b^2 + d^2 = c^2 + d^2 \end{cases} \Rightarrow \begin{cases} c^2 = b^2 \\ ab + cd = ac + bd \end{cases}$$

情况 1 $c = b$

$$\chi_A = t^2 - (a+d)t^2 + ad - b^2$$

$$\Delta = (a+d)^2 - 4(ad - b^2) = (a-d)^2 + 4b^2 \geq 0$$

$\Rightarrow A$ 有实特征根

$\Rightarrow \exists \vec{v} \in V \setminus \{\vec{0}\}$ 为 A 的特征向量

$\Rightarrow \langle \vec{v} \rangle$ 为 A 不变的

$$V = \langle \vec{v} \rangle \oplus \underbrace{\langle \vec{v} \rangle^\perp}_{(\text{只可能})} \xrightarrow{A-\text{不变}}$$

$\Rightarrow V$ 为 A -不变的 \rightarrow L

情况 2 $b = -c \neq 0 \Rightarrow a = d$

$$A = \begin{pmatrix} a & -c \\ c & a \end{pmatrix} \quad c \neq 0$$

直接驗証 $A^t A = A A^t$

$\Rightarrow A$ 正規. \square

設 $\alpha, \beta \in \mathbb{R}, \beta \neq 0$

$$N(\alpha, \beta) = \begin{pmatrix} \alpha & -\beta \\ \beta & \alpha \end{pmatrix}$$

定理 設 $A \in \mathcal{L}(V)$ 正規

則 V 有一組基底

使得 A 在該基底下的矩陣

$$A = \begin{pmatrix} N(\alpha, \beta) & & & \\ & \ddots & & \\ & & N(\alpha_s, \beta_s) & \\ & & & \lambda_{2s+1} \\ & & & & \ddots \\ & & & & & \lambda_n \end{pmatrix}$$

其中 $\alpha_1, \dots, \alpha_s \in \mathbb{R}, \beta_1, \dots, \beta_s \in \mathbb{R} \setminus \{0\}$
 $\lambda_{2s+1}, \dots, \lambda_n \in \mathbb{R}$, ~~都非零~~

證明.

由 ~~正規~~ 不可分子空間分解

$$V = U_1 \oplus \dots \oplus U_s \oplus U_{2s+1} \oplus \dots \oplus U_n$$

其中

$\therefore U_1, \dots, U_s$ 是 A 的 A -不變子空間.

(iii) U_{2s+1}, \dots, U_n 是正交基
 (iii) 向量子空间的正交

设 $\vec{e}_{2s+1}, \vec{e}_n$ 是 U_i 的单位正交基
 $(i=1, 2, \dots, s)$

\vec{e}_j 是 U_j 中单位向量,
 $(j=2s+1, \dots, n)$

由(iii)

$\vec{e}_1, \vec{e}_2, \dots, \vec{e}_{2s+1}, \vec{e}_{2s}, \vec{e}_{2s+1}, \dots, \vec{e}_n$
 是 V 的单位正交基.

由引理4, 可设

$A U_i$ 在 $\vec{e}_{2s+1}, \vec{e}_n$ 上是常数
 $\stackrel{\text{是}}{=} N(\alpha_i, \beta_i), i=1, 2, \dots, s$

$A U_j$ 在 \vec{e}_j 上是常数 $\stackrel{\text{是}}{=} \lambda_j$
 $j=2s+1, \dots, n$

由直和分解可知

A 在 $\vec{e}_1, \dots, \vec{e}_n$ 上是常数

$\left(\begin{array}{c} N(\alpha_1, \beta_1) \\ N(\alpha_2, \beta_2) \\ \vdots \\ N(\alpha_s, \beta_s) \\ \lambda_{2s+1} \\ \lambda_{2s+2} \\ \vdots \\ \lambda_n \end{array} \right)$

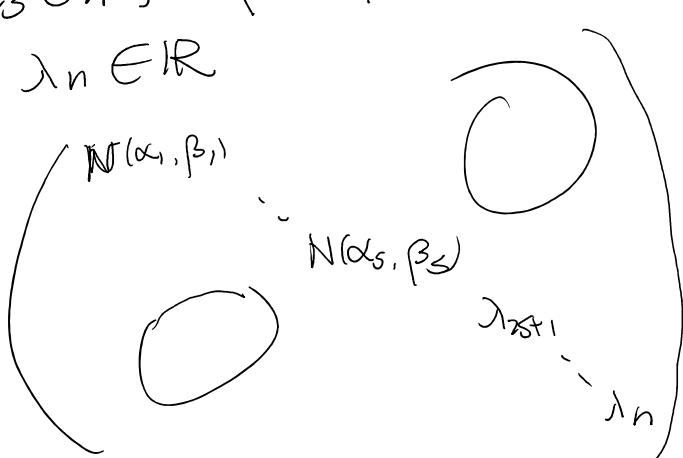
□

定理 设 $A \in M_n(\mathbb{R})$

则 $\exists \alpha_1, \dots, \alpha_s \in \mathbb{R}, \beta_1, \dots, \beta_s \in \mathbb{R} \setminus \{0\}$
 $\lambda_{s+1}, \dots, \lambda_n \in \mathbb{R}$

使得

$$\left(\begin{matrix} \alpha & * \\ * & \alpha \end{matrix} \right) A \sim_0$$



证：设 \mathbb{R}^n 是标准欧几里得空间
 e_1, \dots, e_n 是标准基

$$A = \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^n$$
$$\vec{x} = \begin{pmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix} \mapsto A \vec{x}$$

又 $|A| \neq 0 \Rightarrow A$ 可逆

由上述定理即可. \square