

1. Pf: 由  $\det(A) < 0$ , 可知  $A$  不是半正定, 故  $A$  是负定的或者鞍定或者不定。  
 假设对  $\forall \vec{x} \in \mathbb{R}^n$ ,  $\vec{x}^T A \vec{x} \geq 0$ , 则  $A$  是半正定的, 故此假设不成立,  
 从而  $\exists \vec{x} \in \mathbb{R}^n$ , 使得  $\vec{x}^T A \vec{x} < 0$

2. 解:  $\forall \vec{x} = (x_1, x_2, x_3)^T \in \mathbb{R}^3$ ,  $q(\vec{x}) \geq 0$ .

故  $q$  是半正定的.

$$\Leftrightarrow q(\vec{x}) = 0 \Leftrightarrow \begin{cases} x_1 + x_2 = 0 \\ x_1 - x_3 = 0 \\ 2x_1 + x_2 - x_3 = 0 \\ 3x_1 + x_2 - x_3 = 0 \end{cases} \Leftrightarrow A \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix}, \text{ 其中 } A = \begin{pmatrix} 1 & 1 & 0 \\ 1 & 0 & -1 \\ 2 & 1 & -1 \\ 3 & 1 & -2 \end{pmatrix}$$

$$A \xrightarrow[\text{变换}]{\text{初等}} \begin{pmatrix} 1 & 1 & 0 \\ 0 & -1 & -1 \\ 0 & 1 & -1 \\ 0 & -2 & -2 \end{pmatrix} \rightarrow \begin{pmatrix} 1 & 1 & 0 \\ 0 & 1 & 1 \\ 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 \end{pmatrix} \Rightarrow \text{rank}(A) = 2.$$

从而  $C_q$  的维数为 1.  
 而  $q$  的签名是  $(2, 0)$ . (原理借用第七周讲义 例 9.14. "≤")

3. Pf: 由于  $B \in \text{SU}_{n-1}(\mathbb{R})$  正定, 故  $\exists P \in GL_n(\mathbb{R})$ , s.t

$$P^T B P = E_{n-1}$$

$$\Leftrightarrow Q = \begin{pmatrix} E_{n-1} & -B^{-1}\vec{v} \\ 0 & 1 \end{pmatrix}, \quad \text{且 } Q^T \begin{pmatrix} B & \vec{v} \\ \vec{v}^T & a \end{pmatrix} Q = \begin{pmatrix} B & 0 \\ 0 & a - \vec{v}^T B^{-1} \vec{v} \end{pmatrix}$$

$$\text{再令 } C = \begin{pmatrix} P & \\ & 1 \end{pmatrix}, \quad C^T Q^T \begin{pmatrix} B & \vec{v} \\ \vec{v}^T & a \end{pmatrix} Q C = \begin{pmatrix} E_{n-1} & 0 \\ 0 & a - \vec{v}^T B^{-1} \vec{v} \end{pmatrix}$$

$$\Rightarrow A \sim_C \begin{pmatrix} E_{n-1} & 0 \\ 0 & a - \vec{v}^T B^{-1} \vec{v} \end{pmatrix}$$

$\underbrace{\quad}_{M}$

$$\text{rank}(A) = \text{rank}(M).$$

$$\Rightarrow |M| = a - \vec{v}^T B^{-1} \vec{v} = |A| = 0$$

$$\Rightarrow A \text{ 的秩为 } (n-1, 0)$$



# 唯一因式分解整环 (UFD)

Pf: 设  $A = (a_{ij})_{n \times n}$ ,  $A_k$  是  $A$  去掉第  $k$  行和第  $k$  列而成的矩阵,  $k=1, 2, \dots, n$ .  
 则  $E + \varepsilon A$  为  $k$  阶上三角矩阵.

$$\Delta_k(\varepsilon) = |E_k + \varepsilon A_k| = \begin{vmatrix} 1+\varepsilon a_{11} & \varepsilon a_{12} & \cdots & \varepsilon a_{1k} \\ \varepsilon a_{21} & 1+\varepsilon a_{22} & \cdots & \varepsilon a_{2k} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ \varepsilon a_{k1} & \varepsilon a_{k2} & \cdots & 1+\varepsilon a_{kk} \end{vmatrix} = C_{kk}\varepsilon^k + C_{k,k-1}\varepsilon^{k-1} + \cdots + C_{k,1}\varepsilon + 1$$

$\Delta_k(\varepsilon)$  是关于  $\varepsilon$  的多项式, 令  $\Delta_k(0) = 1$ .

由  $\Delta_k(\varepsilon)$  连续性可知,  $\exists \delta_k > 0$ , s.t.  $\forall \varepsilon \in (-\delta_k, \delta_k)$ ,  $\Delta_k(\varepsilon) > 0$ .

令  $\delta = \min \{\delta_1, \dots, \delta_n\}$ , 则  $\forall \varepsilon \in (-\delta, \delta)$  时,  $\Delta_k(\varepsilon) > 0$ ,  $k=1, 2, \dots, n$ .  
 $\Rightarrow \forall \varepsilon \in (-\delta, \delta)$  时,  $E + \varepsilon A$  为定.



唯一因数分解整环 (UFD)

- (i)  $a$  表示中  $D$  中每个非零非单位的元素  $a$  都满足下列两个条件  
(ii) 相伴意义下不可约分解性.

e.g.  $\mathbb{Z}$ .  $\forall n \in \mathbb{Z}$ ,  $n = \pm p_1^{i_1} p_2^{i_2} \dots p_m^{i_m}$ ,  $p_i$  为不同素数,  $i_k \in \mathbb{Z}^+$ ,  $n \in \mathbb{Z} \setminus \{0, \pm 1\}$ .

For  $f = u p_1^{i_1} p_2^{i_2} \dots p_m^{i_m}$ ,  $p_i$  为互素不可约多项式,  $i_k \in \mathbb{Z}^+$ ,  $u \in F^\times$ ,  $f \in F[x] \setminus F$

惟一素元  $\stackrel{\text{UFD}}{\Leftrightarrow}$  不可约元. (整环中, 素元  $\Rightarrow$  不可约元)

四元数环.

$$H = \left\{ \begin{pmatrix} u & v \\ -v & u \end{pmatrix} \mid u, v \in \mathbb{C} \right\}$$

性质  $(H, +, 0, \cdot, E)$  是  $M_2(\mathbb{C})$  中的非交换子环, 且  $H$  中的每个非零元在  $H$  中有可逆元 (证明见李老师第二周讲义 4.5)

抽象代数空间

设  $(V, +, \vec{0})$  为交换群,  $F$  域, 数乘:  $F \times V \rightarrow V$  满足

$$(\alpha, \vec{v}) \mapsto \alpha \vec{v}$$

①  $\forall \alpha, \beta \in F, \vec{v} \in V, (\alpha\beta)\vec{v} = \alpha(\beta\vec{v})$  (结合律)

则称  $V$  是域  $F$  上的线性空间

②  $\forall \vec{v} \in V, 1 \cdot \vec{v} = \vec{v}$ .

③  $\forall \alpha, \beta \in F, \vec{v} \in V, (\alpha + \beta)\vec{v} = \alpha \vec{v} + \beta \vec{v}$  分配律

④  $\forall \alpha \in F, \vec{u}, \vec{v} \in V, \alpha(\vec{u} + \vec{v}) = \alpha \vec{u} + \alpha \vec{v}$

例. 坐标空间, 向量空间, 代数空间, 映射空间

子空间  $W \subseteq V$ , 非空,  $W$  是  $V$  的子空间  $\Leftrightarrow \forall \alpha, \beta \in F, \vec{x}, \vec{y} \in W \Rightarrow \alpha \vec{x} + \beta \vec{y} \in W$

例:  $\phi: V_1 \rightarrow V_2$ ,  $\ker(\phi)$  是  $V_1$  的子空间,  $\text{Im}(\phi)$  是  $V_2$  的子空间.

$SM_n(F)$ ,  $SIM_n(F)$  是  $M_n(F)$  的子空间.

性质 ①  $V_1, V_2$  是  $V$  的子空间,  $V_1 \cap V_2, V_1 + V_2$  是  $V$  的子空间

$V_1 \cap V_2$  是  $V$  的子空间  $\Leftrightarrow V_1 \subseteq V_2 \wedge V_2 \subseteq V_1$

② 维数公式  $\dim(V_1 + V_2) = \dim(V_1) + \dim(V_2) - \dim(V_1 \cap V_2)$

1



扫描全能王 创建

多项式因式分解. ① (Eisenstein判别法) 设  $D$  是唯一因式分解整环,  $F$  是  $D$  的分式域

$$f = f_n X^n + f_{n-1} X^{n-1} + \dots + f_0$$

其中  $n > 0$ ,  $f_1, f_{n-1}, \dots, f_0 \in D$  且  $f_n \neq 0$ . 设  $P$  是  $D$  中不可约元,

$$P \nmid f_n, P \nmid f_{n-1}, \dots, P \nmid f_0, P \nmid f_0.$$

则  $f$  在  $F[X]$  中不可约.

证:  $f(x)$  可约  $\Leftrightarrow f(ax+b)$  可约.  $a \neq 0$ .

② (整根测试) 若  $R$  UFD,  $f \in R[X] \subset F[X]$ ,  $F = \text{Frac}(R)$ .

$x = \frac{p}{q}$  为  $f$  的根,  $\gcd(p, q) = 1$ ,  $p, q \in R$ .

若  $f = a_n X^n + \dots + a_0$ , 则  $q \mid a_n$ ,  $p \mid a_0$ .

③ (维特判别法)  $f \in \mathbb{Z}[X]$ , 若  $\deg f = \deg \bar{f}$ , 则  $f$  在  $\mathbb{Z}[x]$  中可约  $\Rightarrow f$  在  $\mathbb{Z}_p[x]$  中可约.

$$\phi: \mathbb{Z}[x] \rightarrow \mathbb{Z}_p[x]$$

$$a_0 + a_1 x + \dots + a_n x^n \mapsto \bar{a}_0 + \bar{a}_1 x + \dots + \bar{a}_n x^n.$$



子空间直和

$$V = V_1 + V_2 + \dots + V_k$$

$V$  是线性空间,  $V_1, \dots, V_k$  是  $V$  的子空间,  $V = V_1 \oplus \dots \oplus V_k \Leftrightarrow$  分解唯一

$$\Leftrightarrow V_i \cap (V_1 + \dots + V_{i-1} + V_{i+1} + \dots + V_k) = \{0\}$$

$$\Leftrightarrow \dim V = \dim V_1 + \dots + \dim V_k.$$

例 ①  $\vec{v}_1, \dots, \vec{v}_n$  是  $\mathbb{R}^n$  的一组基, 则  $\mathbb{R}^n = \langle \vec{v}_1 \rangle \oplus \dots \oplus \langle \vec{v}_n \rangle$

②  $\text{char}(F) \neq 2$ ,  $SM_n(F)$ ,  $SSM_n(F) = M_n(F)$

③  $V$  线性空间,  $V_1, \dots, V_k$  子空间, 如果  $V_1 + \dots + V_k$  是直和, 则对  $\forall i \in \{1, \dots, k\}$ ,  $V_1 + \dots + V_k$  也是直和.

④  $V$  线性空间,  $V_1, V_2, V_3, V_4$  子空间, 如果  $V = V_1 \oplus V_2$  且  $V_1 = V_3 \oplus V_4$ , 则

$$V = V_3 \oplus V_4 \oplus V_2$$

线性映射.

定义  $\phi: V \rightarrow W$ , 满足  $\forall \alpha, \beta \in F$ ,  $\vec{u}, \vec{v} \in V$ ,  $\phi(\alpha\vec{u} + \beta\vec{v}) = \alpha\phi(\vec{u}) + \beta\phi(\vec{v})$ .

性质  $\phi$  单  $\Leftrightarrow \ker(\phi) = \{\vec{0}_W\}$

$\phi$  满  $\Leftrightarrow \text{im } \phi = W$

线性同构 = 线性映射 + 双射.

线性空间  $\text{Hom}(F^n, F^m) \cong F^{m \times n}$ .

$\phi \mapsto A_\phi$  ( $\phi$  在标准基下的矩阵)

基变换与坐标变换

设  $\vec{e}_1, \dots, \vec{e}_n$  与  $\vec{e}'_1, \dots, \vec{e}'_n$  为  $V$  的两组基,

基变换  $\exists P \in GL_n(F)$ , s.t.  $(\vec{e}', \dots, \vec{e}') = (\vec{e}_1, \dots, \vec{e}_n)P$  过渡矩阵

坐标变换  $\forall \vec{v} \in V$ ,  $\vec{v} = \alpha_1 \vec{e}_1 + \dots + \alpha_n \vec{e}_n = \alpha'_1 \vec{e}'_1 + \dots + \alpha'_n \vec{e}'_n$ .

$$\text{if: } \vec{v} = (\vec{e}', \dots, \vec{e}') \begin{pmatrix} \alpha'_1 \\ \vdots \\ \alpha'_n \end{pmatrix} = (\vec{e}_1, \dots, \vec{e}_n)P \begin{pmatrix} \alpha_1 \\ \vdots \\ \alpha_n \end{pmatrix}$$

$$= (\vec{e}_1, \dots, \vec{e}_n) \begin{pmatrix} \alpha_1 \\ \vdots \\ \alpha_n \end{pmatrix} \Rightarrow P \begin{pmatrix} \alpha'_1 \\ \vdots \\ \alpha'_n \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \alpha_1 \\ \vdots \\ \alpha_n \end{pmatrix} \quad \begin{pmatrix} \alpha'_1 \\ \vdots \\ \alpha'_n \end{pmatrix} = P^{-1} \begin{pmatrix} \alpha_1 \\ \vdots \\ \alpha_n \end{pmatrix}$$



基础定理： $V$  有限维线性空间，如果  $S \subset V$  是线性无关集，那么  $V$  在其后  $T$ , s.t.  $S \subset T$ .

$V, W$  是域  $F$  上的有限维线性空间， $V \cong W \Leftrightarrow \dim(V) = \dim(W)$

当  $\dim_F(V) = n$ ,  $V \cong F^n$ . ① 证明

(利用线性映射基本定理Ⅱ) 设  $V$  的一组基是  $\vec{v}_1, \dots, \vec{v}_n$ ,  $W$  是  $F$  上的线性空间且  $\vec{w}_1, \dots, \vec{w}_n \in W$ , 则存在唯一的线性映射  $\phi: V \rightarrow W$  使得  $\phi(\vec{v}_i) = \vec{w}_i$ .

线性映射的矩阵表示

$\phi \in \text{Hom}(V, W), \exists ! A \in F^{n \times n}$ , s.t.  $\forall \vec{x} = x_1 \vec{e}_1 + \dots + x_n \vec{e}_n$ ,  $\phi(\vec{x})$  在  $\vec{e}_1, \dots, \vec{e}_m$  下的表示.

$\dim(V)=n, \dim(W)=m$ . 表示是  $\begin{pmatrix} y_1 \\ \vdots \\ y_m \end{pmatrix} = A \begin{pmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix}$

$\vec{e}_1, \dots, \vec{e}_n$  为  $V$  的一组基.

$\vec{e}_1, \dots, \vec{e}_m$  为  $W$  的一组基.

$A$  是  $\phi$  在其后  $\vec{e}_1, \dots, \vec{e}_n$  和  $\vec{e}_1, \dots, \vec{e}_m$  下的矩阵表示.

例:  $\phi: R[X]^{(n)} \rightarrow R[X]^{(n)} \xrightarrow{\frac{d}{dx}}$ ,  $\phi$  在  $1, X, \dots, X^{n-1}$  下的矩阵.

解:  $(\phi(1), \phi(X), \phi(X^2), \dots, \phi(X^{n-1})) = (1, X, X^2, \dots, X^{n-1}) \begin{pmatrix} 0 & 1 & 0 & \cdots & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 2 & \cdots & 0 & 0 \\ \vdots & \vdots & \ddots & \ddots & \vdots & \vdots \\ 0 & 0 & 0 & \cdots & n-1 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & \cdots & 0 & 0 \end{pmatrix}$

对偶思想.

任何一个  $n$  维线性空间线性同构于  $F^n$ , 从而  $V$  与子空间同构于  $F^n$  中的子空间, 进一步  $V$  线性同构于齐次方程组的解空间.

双线性型

定义:  $V$  是域  $F$  上的  $n$  维线性空间,  $f: V \times V \rightarrow F$   
 $(\vec{x}, \vec{y}) \mapsto f(\vec{x}, \vec{y})$

$\forall \alpha, \beta \in F, \vec{x}, \vec{y} \in V$ ,  $f(\alpha \vec{x} + \beta \vec{z}, \vec{y}) = \alpha f(\vec{x}, \vec{y}) + \beta f(\vec{z}, \vec{y})$   
 $f(\vec{x}, \alpha \vec{y} + \beta \vec{z}) = \alpha f(\vec{x}, \vec{y}) + \beta f(\vec{x}, \vec{z})$

定理:  $V$  一组基  $\vec{e}_1, \dots, \vec{e}_n$ ,  $f$  是  $V$  上的双线性型,  $\exists ! A \in M_n(F)$ , s.t.

$\forall \vec{x} = (\vec{e}_1, \dots, \vec{e}_n) \begin{pmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix}, \vec{y} = (\vec{e}_1, \dots, \vec{e}_n) \begin{pmatrix} y_1 \\ \vdots \\ y_n \end{pmatrix}$ ,  $f(\vec{x}, \vec{y}) = (x_1, \dots, x_n) A \begin{pmatrix} y_1 \\ \vdots \\ y_n \end{pmatrix}$   
 $(f(e_i, e_j))_{1 \leq i, j \leq n}$ .



扫描全能王 创建

注:  $f$  是  $V$  双线性型,  $f$  在  $V$  上两组基  $\vec{e}_1, \dots, \vec{e}_n$  和  $\vec{e}'_1, \dots, \vec{e}'_n$  下矩阵表示分别是  $A, B$  且  $(\vec{e}_1, \dots, \vec{e}_n) = (\vec{e}', \dots, \vec{e}') P$ ,  $P \in GL_n(F)$

$$\text{则 } B = P^t A P.$$

注: 双线性型在不同基底下的矩阵是合同的, 而此合同的矩阵的秩相同.

$$\text{rank}(f) := \text{rank}(A)$$

对称双线性型

定义  $\forall \vec{x}, \vec{y} \in V$ ,  $f(\vec{x}, \vec{y}) = f(\vec{y}, \vec{x})$ , 称  $f$  是对称的.

定理:  $\text{char}(F) \neq 2$ ,  $f \in L^2(V)$ , 则  $V$  中有一组基, 使得  $f$  在该基下矩阵是对角阵

矩阵语言:  $A \in SM_n(F)$ ,  $A$  合同于一个对角阵  $\begin{pmatrix} \lambda_1 & & \\ & \ddots & \\ & & \lambda_n \end{pmatrix}$

定理 (Jacobi 定理)  $\begin{cases} \text{如果 } A \text{ 的任意阶顺序主式 } \Delta_i \text{ 都非零, 则} \\ \text{存在 } A \sim \text{diag}\left(\frac{\Delta_1}{\Delta_0}, \frac{\Delta_2}{\Delta_1}, \dots, \frac{\Delta_n}{\Delta_{n-1}}\right) \end{cases}$

对称矩阵化对角方法:  $A \in SM_n(F)$ .

1. 降维法

2. 行列相伴变换.  $(A|E) \rightarrow (B|P)$ ,  $P$  满足  $P^t A P = B = \begin{pmatrix} \lambda_1 & & \\ & \ddots & \\ & & \lambda_n \end{pmatrix}$

要点:  $\begin{cases} \text{① 先看 } A \text{ 的对角线上元素, 对角 } \begin{cases} \text{全为 } 0, \text{ 则通过行列交换使 } a_{ii} \neq 0 \\ \text{不全为 } 0, \text{ 则同时通过行列交换位置使 } a_{ii} \neq 0. \end{cases} \\ \text{② 把第一行和第一列交叉位置 } a_{11} \text{ 以外的元素全化为 } 0, \text{ 然后以此类推.} \end{cases}$

注: 只讲下列变换 (对于矩阵  $P$ )

3. 配方法.  $f(x_1, \dots, x_n) = \sum_{i=1}^n a_{ii} x_i^2 + \sum_{1 \leq i < j \leq n} a_{ij} x_i x_j$

① 若  $\exists a_{ii} \neq 0$ , 令  $a_{ii} \neq 0$ , 则  $y_1 = x_1 + \sum_{j \neq i} \frac{a_{ij}}{a_{ii}} x_j$ ,

$$\begin{cases} y_1 = x_1 \\ \vdots \\ y_n = x_n \end{cases}$$

② 若  $\forall a_{ii} = 0$ ,  $\exists a_{ij} \neq 0$ , 不妨设  $a_{12} \neq 0$   $\therefore \begin{cases} x_1 = y_1 + y_2, \\ x_2 = y_1 - y_2, \\ x_i = y_i, \quad i=3, \dots, n. \end{cases}$  , 再做①步骤

注:  $P$  的所有列向量为  $g$  的规范基, 在该基下规范化型为  $\lambda_1 x_1^2 + \dots + \lambda_n x_n^2$ .



## 二次型

$V$  是  $F$  上有限维线性空间

定义  $q: V \rightarrow F$ , ①  $\forall \vec{v} \in V, q(\vec{v}) = q(-\vec{v})$   
 ②  $\forall \vec{x}, \vec{y} \in V, f(\vec{x}, \vec{y}) = \frac{1}{2}(q(\vec{x} + \vec{y}) - q(\vec{x}) - q(\vec{y}))$  是  $V$  上对称双  
 线性型,  $f$  称为  $q$  的配极.

2.  $Q(V), L^+(V), SM_n(F)$  是线性同构

$$\begin{aligned} Q(V) &\longleftrightarrow L^+(V) && \longleftrightarrow SM_n(F) \\ q &\mapsto f(\vec{x}, \vec{y}) = \frac{1}{2}(q(\vec{x} + \vec{y}) - q(\vec{x}) - q(\vec{y})) && \mapsto \text{Aff}(\vec{e}_i, \vec{e}_j))_{n \times n} \\ q(\vec{x}) + f(\vec{x}, \vec{x}) &\leftarrow f(\vec{x}, \vec{y}) = \vec{x}^t A \vec{y} && \leftarrow A = (a_{ij})_{n \times n}. \end{aligned}$$

$V$  是  $C$  上  $n$  维线性空间.

$$A \in SM_n(C), \text{rank}(A) = r, \exists A \sim_C \begin{pmatrix} E_r & 0 \\ 0 & 0 \end{pmatrix}$$

$$A \in SM_n(R), A \sim_R \begin{pmatrix} E_k & 0 & 0 \\ 0 & -E_l & 0 \\ 0 & 0 & 0 \end{pmatrix}, \text{签名}(k, l)$$

定 半正定:  $\forall \vec{x} \in V, q(\vec{x}) \geq 0 \Leftrightarrow l=0$

正定:  $\forall \vec{x} \in V \setminus \{0\}, q(\vec{x}) > 0 \Leftrightarrow k=n$ .

负定:  $\forall \vec{x} \in V \setminus \{0\}, q(\vec{x}) \leq 0 \Leftrightarrow k=0$

不定:  $\forall \vec{x} \in V \setminus \{0\}, q(\vec{x}) < 0 \Leftrightarrow l=n$

不定: 不是半定, 不是负定  $\Leftrightarrow k>0, l>0$

性质  $A \in SM_n(R)$ .

$q$  半正定  $\Leftrightarrow A$  半正定  $\Leftrightarrow l=0 \Leftrightarrow \exists B \in M_n(R), \text{s.t. } A=B^t B \Leftrightarrow \forall \vec{x} \in R^n \setminus \{0\}, \vec{x}^t A \vec{x} \geq 0$ .

$q$  正定  $\Leftrightarrow A$  正定  $\Leftrightarrow k=n \Leftrightarrow \exists P \in GL_n(R), \text{s.t. } A=P^t P \Leftrightarrow \forall \vec{x} \in R^n \setminus \{0\}, \vec{x}^t A \vec{x} > 0$   
 $\Leftrightarrow A$  为  $R$  上的非零正定  $\Leftrightarrow A$  的所有主子式  $> 0$ .

$q$  负定  $\Leftrightarrow \forall \vec{x} \in R^n \setminus \{0\}, \vec{x}^t A \vec{x} < 0 \Leftrightarrow (-1)^i \lambda_i > 0, i=1, 2, \dots, n$ .

注:  $A$  正定  $\Rightarrow \det(A) > 0$ ,  $A^i$  正定.,  $\det(A)$  不大于  $A$  对角线之和.



线性算子例子.

$V$  的一组基是  $v_1, v_2, V$  上的线性算子  $A$  由  $A(\vec{v}_1) = \vec{v}_1 - \vec{v}_2, A(\vec{v}_2) = 2\vec{v}_1 + \vec{v}_2$  给出

求  $\text{rank}(A)$ .

① 由  $\vec{w}_1 = \vec{v}_1 + \vec{v}_2, \vec{w}_2 = \vec{v}_1 - \vec{v}_2$  是  $V$  的一组基, 并求  $A$  在  $\vec{w}_1, \vec{w}_2$  下的矩阵.

解 ①  $A(\vec{v}_1, \vec{v}_2) = (\vec{v}_1, \vec{v}_2) \begin{pmatrix} 1 & 2 \\ -1 & 1 \end{pmatrix}$

$$\text{rank}(A) = 2 \Rightarrow \text{rank}(A) = 2.$$

②  $(\vec{w}_1, \vec{w}_2) = (\vec{v}_1, \vec{v}_2) \begin{pmatrix} 1 & 1 \\ 1 & -1 \end{pmatrix}$

由于  $B$  可逆, 故  $(\vec{w}_1, \vec{w}_2)$  是  $V$  的一组基.

$$A \text{ 在 } \vec{w}_1, \vec{w}_2 \text{ 下的矩阵为 } B^{-1}AB = \begin{pmatrix} \frac{1}{2} & \frac{1}{2} \\ \frac{1}{2} & -\frac{1}{2} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 & 2 \\ -1 & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 & 1 \\ 1 & -1 \end{pmatrix}.$$

$$= \begin{pmatrix} 0 & \frac{3}{2} \\ 1 & \frac{1}{2} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 & 1 \\ 1 & -1 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \frac{3}{2} & -\frac{3}{2} \\ \frac{3}{2} & \frac{1}{2} \end{pmatrix}$$



扫描全能王 创建