

示范班 线代, 2025.9.10 (b m q) 高等线性代数

回顾: 二次型与双线性型 (参考书: 张贤科 Chap 8)

域 $F = \mathbb{R}$ or \mathbb{C} . $F^{(n)}$: F 上 n 阶列向量空间

任何方阵 $A \in M(n \times n, F)$ 决定了函数:

$$b_A: F^{(n)} \times F^{(n)} \rightarrow F, (x, y) \mapsto b_A(x, y) := x^T A y$$

这是 $F^{(n)}$ 上一个双线性型, 即 b_A 关于 x, y 都是线性的:

$$b_A(\lambda_1 x_1 + \lambda_2 x_2, \mu_1 y_1 + \mu_2 y_2) = \sum_{i,j=1}^2 \lambda_i \mu_j b_A(x_i, y_j), \quad \forall x_i, y_j \in F^{(n)}, \lambda_i, \mu_j \in F$$

当 A 对称时 ($A = A^T$), b_A 也是对称的 (即 $b_A(x, y) = b_A(y, x)$)

A 称作 b_A 的 Gram 矩阵

一般地, 对任意 F 上 有限维 线性空间 V , 称 $b: V \times V \rightarrow F$

为双线性的, 若 $b(\sum \lambda_i x_i, \sum \mu_j y_j) = \sum \lambda_i \mu_j b(x_i, y_j)$

对称的, 若 $b(x, y) = b(y, x), \forall x, y \in V$.

设 $A \in M(n \times n, F)$ 对称. 设 $x = (x_1, \dots, x_n)^T \in F^{(n)}$

则 $Q(x) = x^T A x$ 称为 F 上 n 个变元 x_1, \dots, x_n

的二次型 (quadratic form), 也称为线性空间

$F^{(n)}$ 上的二次型

若 $A = (a_{ij})$, 则 $Q(x) = (x_1, \dots, x_n) \begin{pmatrix} a_{11} & \dots \\ \vdots & \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix}$

$$= \sum_{i,j} a_{ij} x_i x_j = \sum_{i=1}^n a_{ii} x_i^2 + 2 \sum_{i < j} a_{ij} x_i x_j.$$

所以 $Q(x)$ 本质上是关于 x_1, \dots, x_n 的二次多项式

反之, 任何一个 n 元二次多项式 $f(x_1, \dots, x_n) = \sum_{i,j} b_{ij} x_i x_j$

是一个来自于 $B = \begin{pmatrix} b_{11} & \frac{1}{2}b_{12} & \dots & \frac{1}{2}b_{1n} \\ & b_{22} & & \\ & & \ddots & \\ & & & b_{nn} \end{pmatrix}$ 的二次型.

对来自于一个 ^{对称} 方阵 A 的双线性型 $b: F^{(n)} \times F^{(n)} \rightarrow F$ 和

二次型 Q , 有关系:
$$\begin{cases} Q(x) = b(x, x) \\ b(x, y) = \frac{1}{2} (Q(x+y) - Q(x) - Q(y)) \end{cases}$$

所以 A, b, Q 中任一确定另外两个

Q 满足平行四边形法则: $Q(x+y) + Q(x-y) = 2(Q(x) + Q(y))$

内蕴定义: V finite dim'd v. sp / F , $Q: V \rightarrow F$ 称作一个

V 上二次型, 若 ① $Q(\lambda x) = \lambda^2 Q(x)$, $\forall \lambda \in F, x \in V$

② $b(x, y) := \frac{1}{2} (Q(x+y) - Q(x) - Q(y))$ 为 V 上一个对

称双线性.

此时称 b 为 Q 诱导的双线性型

$$Q(x_1, \dots, x_n) = (x_1, \dots, x_n)^T A \begin{pmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix} \quad \text{双线性型}$$

$P: n \times n$ 可逆阵 $\langle F$

$$\text{变量替换} \quad \begin{pmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix} = P \begin{pmatrix} \tilde{x}_1 \\ \vdots \\ \tilde{x}_n \end{pmatrix} \quad x = P \tilde{x}$$

$$(R) \quad Q(\tilde{x}_1, \dots, \tilde{x}_n) = (P \tilde{x})^T A (P \tilde{x}) = \tilde{x}^T \underbrace{P^T A P}_{\text{记}} \tilde{x}$$

定义: $B = P^T A P$, P 可逆, 则称 A 与 B 相合, $A \approx B$.

$$\text{例:} \quad Q(x) = ax_1^2 + 2bx_1x_2 + cx_2^2$$

$$Q(x) = a \underbrace{\left(x_1 + \frac{b}{a}x_2\right)^2}_{\tilde{x}_1} + \underbrace{\left(c - \frac{b^2}{a}\right)}_{\tilde{c}} x_2^2 = \tilde{x}^T \begin{pmatrix} a & 0 \\ 0 & c - \frac{b^2}{a} \end{pmatrix} \tilde{x}$$

$$\begin{pmatrix} \tilde{x}_1 \\ \tilde{x}_2 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 & \frac{b}{a} \\ 0 & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \end{pmatrix}$$

$$\begin{cases} x_1 = \tilde{x}_1 - \frac{b}{a}\tilde{x}_2 \\ x_2 = \tilde{x}_2 \end{cases} \quad P = \begin{pmatrix} 1 & -\frac{b}{a} \\ 0 & 1 \end{pmatrix} \quad \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \end{pmatrix} = P \begin{pmatrix} \tilde{x}_1 \\ \tilde{x}_2 \end{pmatrix}$$

$$Q = x^T \begin{pmatrix} a & b \\ b & c \end{pmatrix} x = \tilde{x}^T P^T \begin{pmatrix} a & b \\ b & c \end{pmatrix} P \tilde{x}$$

$$\Rightarrow \quad P^T \begin{pmatrix} a & b \\ b & c \end{pmatrix} P = \begin{pmatrix} a & 0 \\ 0 & c - \frac{b^2}{a} \end{pmatrix}$$

$$a > 0, \quad c - \frac{b^2}{a} > 0 \sim \begin{pmatrix} 1 & \\ & 1 \end{pmatrix}$$

$$= 0 \sim \begin{pmatrix} 1 & \\ & 0 \end{pmatrix}$$

$$< 0 \sim \begin{pmatrix} 1 & \\ & -1 \end{pmatrix}$$

更一般地, $Q(x) = Q(x_1, \dots, x_n) = x^T A x$

配方过程 \leadsto 可逆阵 R , s.t. $\begin{pmatrix} y_1 \\ \vdots \\ y_n \end{pmatrix} = R \begin{pmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix}$

s.t. $Q(x) = \lambda_1 y_1^2 + \dots + \lambda_n y_n^2$

于是 $x^T A x = Q(x) = y^T \begin{pmatrix} \lambda_1 & & \\ & \ddots & \\ & & \lambda_n \end{pmatrix} y = x^T R^T \begin{pmatrix} \lambda_1 & & \\ & \ddots & \\ & & \lambda_n \end{pmatrix} R x$

二次型与对称阵一一对应, 故这等于说

$$A = R^T \begin{pmatrix} \lambda_1 & & \\ & \ddots & \\ & & \lambda_n \end{pmatrix} R$$

$$\text{令 } P = R^{-1} \text{ 则 } \begin{pmatrix} \lambda_1 & & \\ & \ddots & \\ & & \lambda_n \end{pmatrix} = P^T A P.$$

所以把矩阵 A 相合对角化本质就是对应二次型的配方.

(Sylvester 惯性定理). 设 A 为 \mathbb{R} 上对称阵, 则存在 $P \in GL_n(\mathbb{R})$ s.t. $P^T A P = \begin{pmatrix} I_p & & \\ & -I_q & \\ & & 0 \end{pmatrix}$, 其中 p, q 不依赖于 P 的选择, 称为 A 的正, 负惯性指数, $p-q$ 称为 A 的符号差.

(特别地, \mathbb{R}^n 上二次型 Q 可经坐标变换变成

$$x_1^2 + \dots + x_p^2 - \overbrace{y_1^2 + \dots + y_q^2} - x_{p+1}^2 - \dots - x_{p+q}^2$$

对称双线性型可写作 $x_1 y_1 + \dots + x_p y_p - x_{p+1} y_{p+1} - \dots - x_{p+q} y_{p+q}$

证明：存在性：从配方角度看，设 $Q(x) = x^T A x = \sum_{1 \leq i, j \leq n} a_{ij} x_i x_j$

$$\textcircled{1} \text{ 若 } a_{11} \neq 0, \text{ 则 } Q = a_{11} x_1^2 + 2(a_{12} x_2 + \dots + a_{1n} x_n) x_1 + \dots$$

$$= a_{11} \left(x_1 + \frac{a_{12}}{a_{11}} x_2 + \dots + \frac{a_{1n}}{a_{11}} x_n \right)^2 + R(x_2, \dots, x_n)$$

其中 R 为关于 x_2, \dots, x_n 的 $n-1$ 次型.

从矩阵角度： $\begin{pmatrix} a_{11} & \dots & 0 \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & \dots & 0 \end{pmatrix} \xrightarrow{\text{初等变换}} \left(\begin{array}{c|ccc} a_{11} & 0 & \dots & 0 \\ \hline 0 & & & \\ \vdots & & & \\ 0 & & & \end{array} \right)$

严格地，设 $A = \begin{pmatrix} a_{11} & \alpha^T \\ \alpha & A_1 \end{pmatrix}$ ，则令 $P = \begin{pmatrix} 1 & -a_{11}^{-1} \alpha^T \\ & I_{n-1} \end{pmatrix}$

则 $P^T A P = \left(\begin{array}{c|c} a_{11} & 0 \\ \hline 0 & B \end{array} \right)$ $B = A_1 - a_{11}^{-1} \alpha \alpha^T$

$\textcircled{2}$ 若 $a_{11} = 0, a_{ij} \neq 0, j > 1$ ，则令 P_{ij} 为 $\begin{smallmatrix} I \\ \text{对换第 } 1, j \text{ 行} \end{smallmatrix}$ 得到
的初等矩阵，于是 $P_{ij}^T A P_{ij}$ 的第一行第一列非零

$\textcircled{3}$ 若对角线全为 0，设某个矩阵元非零

$\begin{pmatrix} 0 & & * \\ & \ddots & \\ * & & 0 \end{pmatrix}$ (i, j) 元素

两个初等变换将 a_{ii} 变非零

综上， $\exists P \in GL_n(F), P^T A P = \begin{pmatrix} 1 & \\ & B \end{pmatrix}$ 再对 n 归纳即可

唯一性：(With 消去定理)：设 $A_1 = \begin{pmatrix} R_1 & \\ & S_1 \end{pmatrix}, A_2 = \begin{pmatrix} R_2 & \\ & S_2 \end{pmatrix}$

为 F 上两个对称方阵，若在 F 上 $A_1 \simeq A_2, R_1 \simeq R_2$

则 $S_1 \simeq S_2$

应用 Witt 消去在 $F=\mathbb{R}$ 情形, 可推出惯性定理中唯一-

性: 假设 $\begin{pmatrix} I_p & \\ & -I_q \\ & & 0 \end{pmatrix} \simeq \begin{pmatrix} I_{p'} & \\ & -I_{q'} \\ & & 0 \end{pmatrix}$

秩相同 $\Rightarrow p+q = p'+q'$

若 $p > p'$, 则由 Witt 消去 $\Rightarrow \begin{pmatrix} I_{p-p'} & \\ & -I_q \end{pmatrix} \simeq -I_{q'}$

$\Rightarrow \exists Q$ 可逆, $\begin{pmatrix} I_{p-p'} & \\ & -I_q \end{pmatrix} = -Q Q^T$

但 $1 = (1, 0, \dots) \begin{pmatrix} I_{p-p'} & \\ & -I_q \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ \vdots \end{pmatrix} = -(1, 0, \dots) Q Q^T \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ \vdots \end{pmatrix} < 0$
矛盾!

Witt 消去定理 / F char $\neq 2$ 均成立

证明参见 张贤科 §8.2, 305 页

我们复习一个惯性定理的“内蕴”证明.

$b: V \times V \rightarrow F$ 对称双线性型

$\text{Null}(b) := \{v \in V \mid b(v, w) = 0, \forall w \in V\}$, 零空间
 $\text{Null}(V, b)$

$\text{Null} = 0 \iff b$ 非退化.

$V \twoheadrightarrow V/\text{Null}(b)$ 诱导 $\tilde{b}: V/\text{Null} \times V/\text{Null} \rightarrow F$ 非退化.

任取 $\text{Null}(V, b)$ 在 V 中补空间 W , 则

$(W, b|_W) \xrightarrow{\sim} (V/\text{Null}, \tilde{b})$ 同构

16

$$V = (W, b|_W) \oplus (W^\perp, 0)$$

对任 $W \subset V$, 定义 $W^\perp = \{v \in V \mid b(v, w) = 0\}$

引理: (V, b) 非退化, $W \subset V$, 则以下等价:

- ① $V = W \oplus W^\perp$ ② $b|_W$ 非退化 ③ $b|_{W^\perp}$ 非退化

平行四边形法则 \Rightarrow 若 $b \neq 0$, 则 $\exists v \in V, b(v, v) \neq 0$

$(\Leftrightarrow) b|_{Fv}$ 非退化 $\Leftrightarrow V = Fv \oplus (Fv)^\perp$.

定理 (相合对角化) (V, b) 非退化, 则 \exists 正交基, i.e.

v_1, \dots, v_n basis of V , $b(v_i, v_j) = 0, i \neq j$.

证: 前面从矩阵角度已证.

用更内蕴语言: ① 约化到非退化

② 平行四边形法则 $\Rightarrow \exists v, b(v, v) \neq 0$

③ $V = Fv \oplus (Fv)^\perp$. ④ 对 $(Fv)^\perp$ 归纳.

证 Sylvester 惯性定理: $(V, b) / \mathbb{R}, \exists$ basis B

$v_1, \dots, v_p, v_{p+1}, \dots, v_{p+q}, \dots, v_n$, s.t. Gram 阵

$$G_{b,B} = \begin{pmatrix} I_p & & \\ & -I_q & \\ & & 0 \end{pmatrix} \quad (\text{i.e. } B \text{ is 正交基, 且})$$

$$b(v_1, v_1) = \dots = b(v_p, v_p) = 1, \quad b(v_{p+1}, v_{p+1}) = \dots = -1, \quad b(v_{p+q+1}, v_{p+q+1}) = \dots = 0$$

唯一性: 引入正定性概念.

定义: (V, b) 正定, 若 $b(v, v) > 0, \forall v \neq 0$ 记作 $b > 0$

半正定 $\dots = \dots, b \geq 0$

负定, 半负定 \dots

正定, 负定 皆推出 b 非退化.

存在性定理 $\Rightarrow V = W_1 \oplus W_2 \oplus W_3, b|_{W_1} > 0, b|_{W_2} < 0, b|_{W_3} = 0$

若 $W \subset V, \dim W \geq p+1$, 则 $W \cap (W_2 \oplus W_3) \neq \{0\}$

$\Rightarrow \exists v \in W, v \neq 0, b(v, v) \leq 0$

所以 $p = \max \{ \dim W \mid W \subset V, b|_W > 0 \}$

$q = \max \{ \dim W \mid W \subset V, b|_W < 0 \}$

所以 p, q 由 (V, b) 唯一确定, 不依赖于正交基的选择.

下进一步探讨正定双线性型和正定矩阵, 然后

讨论内积.