

# 第一章 空间与形式

§1 线性空间

§2 线性映射

§3 商空间与自然的线性映射

§4 基底与维数

§5 坐标变换和线性映射的矩阵表示

§6 对偶空间

§7 双线性型

§8 二次型(quadratic forms)

§9 实二次型

在本节中  $V$  是  $\mathbb{R}$  上有限维线性空间.

§9.1 惯性定理

定理 9.1 惯性定理(见上次讲义)

定义 9.2 二次型的签名(见上次讲义)

推论 9.3 矩阵版的惯性定理(见上次讲义)

定义 9.4 矩阵的签名(见上次讲义)

推论 9.5 实对称矩阵合同的判定法则(见上次讲义)

例 9.6 设

$$\begin{aligned} q : M_n(\mathbb{R}) &\longrightarrow \mathbb{R} \\ A &\mapsto \text{tr}(A^2). \end{aligned}$$

证明  $q$  是二次型并求其签名.

证明. 设  $A = (a_{i,j})$ . 则

$$q(A) = \text{tr}(A^2) = \sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^n a_{i,j}a_{j,i} = \sum_{i=1}^n a_{i,i}^2 + \sum_{1 \leq i < j \leq n} 2a_{i,j}a_{j,i}.$$

于是  $q$  是二次型. 考虑可逆坐标变换

$$z_{i,i} = a_{i,i}, \quad i = 1, 2, \dots, n, \quad \text{和} \quad a_{i,j} = z_{i,j} + z_{j,i}, \quad a_{j,i} = z_{i,j} - z_{j,i}, \quad i, j \in \{1, 2, \dots, n\}, i \neq j.$$

则

$$q = \sum_{i=1}^n z_{i,i}^2 + \sum_{1 \leq i < j \leq n} 2(z_{i,j}^2 - z_{j,i}^2).$$

于是  $q$  的正惯性指数是  $n(n+1)/2$  而负惯性指数是  $n(n-1)/2$ . 从而  $q$  的签名为

$$\left( \frac{n(n+1)}{2}, \frac{n(n-1)}{2} \right)$$

## §9.2 (半) 正定二次型

**定义 9.7** 设  $q$  是  $V$  上的二次型.

- (i) 如果对于任意  $\mathbf{x} \in V$ ,  $q(\mathbf{x}) \geq 0$ , 则称  $q$  是半正定的 (*semi-positive definite*);
- (ii) 如果对于任意  $\mathbf{x} \in V \setminus \{\mathbf{0}\}$ ,  $q(\mathbf{x}) > 0$ , 则称  $q$  是正定的 (*positive definite*);
- (iii) 如果对于任意  $\mathbf{x} \in V$ ,  $q(\mathbf{x}) \leq 0$ , 则称  $q$  是半负定的 (*semi-negative definite*);
- (iv) 如果对于任意  $\mathbf{x} \in V \setminus \{\mathbf{0}\}$ ,  $q(\mathbf{x}) < 0$ , 则称  $q$  是负定的 (*negative definite*);
- (v) 如果  $q$  既不是半正定也不是半负定的, 则称  $q$  是不定的 (*indefinite*).

设  $A \in \text{SM}_n(\mathbb{R})$ ,  $q_A$  是  $\mathbb{R}^n$  上在标准基下矩阵为  $A$  的二次型. 如果  $q_A$  是半正定(正定的, 半负定的, 负定的, 不定的), 则称  $A$  是半正定(正定的, 半负定的, 负定的, 不定的).

**命题 9.8** 设  $\dim(V) = n$  且  $q$  是  $V$  上的二次型. 它的签名是  $(k, \ell)$ .

- (i)  $q$  是半正定的当且仅当  $\ell = 0$ ;
- (ii)  $q$  是正定的当且仅当  $k = n$ ;
- (iii)  $q$  是半负定的当且仅当  $k = 0$ ;
- (iv)  $q$  是负定的当且仅当  $\ell = n$ ;
- (v)  $q$  是不定的当且仅当  $k > 0$  且  $\ell > 0$ .

证明. 设  $q$  在规范基  $\mathbf{e}_1, \dots, \mathbf{e}_n$  下的规范型是

$$q(\mathbf{x}) = x_1^2 + \cdots + x_k^2 - x_{k+1}^2 - \cdots - x_{k+\ell}^2,$$

其中  $\mathbf{x} = x_1\mathbf{e}_1 + \cdots + x_n\mathbf{e}_n$  是  $V$  中的任意向量.

- (i) 若  $\ell = 0$ , 则  $q(\mathbf{x}) = x_1^2 + \cdots + x_k^2 \geq 0$ . 即  $q$  半正定. 反之, 假设  $\ell > 0$ . 令  $\mathbf{x} = \mathbf{e}_{k+1}$ . 则  $q(\mathbf{x}) = -1 < 0$ . 矛盾. 故  $\ell = 0$ .
- (ii) 若  $k = n$ , 则  $q(\mathbf{x}) = x_1^2 + \cdots + x_n^2$ . 于是, 当  $\mathbf{x} \neq \mathbf{0}$  时,  $q(\mathbf{x}) > 0$ , 即  $q$  正定. 反之, 假设  $k < n$ . 令  $\mathbf{x} = \mathbf{e}_n$ . 则  $q(\mathbf{e}_n) = 0$ . 于是  $q$  不是正定的. 矛盾.
- (iii) 与 (i) 类似.
- (iv) 与 (ii) 类似.
- (v) 排除 (i), (iii) 情形即可.  $\square$

**注解 9.9** 半正定, 正定, 半负定, 负定和不定二次型分别有下列规范型

$$x_1^2 + \cdots + x_k^2, \quad x_1^2 + \cdots + x_n^2, \quad -x_1^2 - \cdots - x_\ell^2, \quad -x_1^2 - \cdots - x_n^2,$$

和

$$x_1^2 + \cdots + x_k^2 - x_{k+1}^2 - \cdots - x_{k+\ell}^2,$$

在最后的规范型中  $k > 0, \ell > 0$ .

类似地, 我们有

**命题 9.10** 设  $A \in \text{SM}_n(\mathbb{R})$ . 它的签名是  $(k, \ell)$ .

- (i)  $A$  是半正定的当且仅当  $\ell = 0$ ;
- (ii)  $A$  是正定的当且仅当  $k = n$ ;
- (iii)  $A$  是半负定的当且仅当  $k = 0$ ;
- (iv)  $A$  是负定的当且仅当  $\ell = n$ ;
- (v)  $A$  是不定的当且仅当  $k > 0$  且  $\ell > 0$ .

**例 9.11** 证明  $(a) \in M_1(\mathbb{R})$  是正定的当且仅当  $a > 0$ . 判定

$$A = \begin{pmatrix} 1 & 2 \\ 2 & 1 \end{pmatrix}$$

是不是正定的.

证明. 矩阵  $(a)$  对应  $\mathbb{R}$  上的二次型  $q(x) = ax^2$ . 而  $q$  正定当且仅当  $a > 0$ .

利用行列相伴变换或 *Jacobi* 公式可得

$$A \sim_c \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & -3 \end{pmatrix} \implies A \text{ 的签名是 } (1, 1).$$

于是  $A$  是不定的.

**例 9.12** 设  $p, q \in \mathcal{Q}(V)$  是半正定的. 证明  $p + q$  也是半正定的; 若上述  $p, q$  中还有一个是正定的, 则  $p + q$  也是正定的.

证明. 设  $p, q$  是半正定的. 则对任意的  $\mathbf{x} \in V$ ,  $p(\mathbf{x}) \geq 0$ ,  $q(\mathbf{x}) \geq 0$ . 于是

$$(p + q)(\mathbf{x}) = p(\mathbf{x}) + q(\mathbf{x}) \geq 0.$$

再设  $p$  是正定的. 则对于任意的  $\mathbf{x} \in V \setminus \{\mathbf{0}\}$ ,  $p(\mathbf{x}) > 0$ . 于是

$$(p + q)(\mathbf{x}) = p(\mathbf{x}) + q(\mathbf{x}) > 0. \quad \square$$

类似地可证明下列结论.

**注解 9.13** 设  $A, B \in \text{SM}_n(\mathbb{R})$  是半正定的, 则  $A + B$  也是半正定的; 进一步设  $A, B$  中还有一个是正定的, 则  $A + B$  也是正定的.

设  $q \in \mathcal{Q}(V)$ . 定义

$$C_q = \{\mathbf{v} \in V \mid q(\mathbf{v}) = 0\}.$$

称  $C_q$  为  $q$  确定的锥面(cone).

**例 9.14** 设  $q \in \mathcal{Q}(V)$ . 证明  $C_q$  是  $V$  的子空间当且仅当  $q$  是半正定或半负定的.

证明. 设  $q$  的签名是  $(k, \ell)$ .

设  $C_q$  是  $V$  中的子空间. 如果  $k > 0$  且  $\ell > 0$ . 根据惯性定理  $q$  在  $V$  的某组基  $\mathbf{e}_1, \dots, \mathbf{e}_k, \mathbf{e}_{k+1}, \dots, \mathbf{e}_n$  下的规范型是  $q(\mathbf{x}) = x_1^2 + \dots + x_k^2 - x_{k+1}^2 - \dots - x_{k+\ell}^2$ , 其中  $\mathbf{x} = x_1\mathbf{e}_1 + \dots + x_k\mathbf{e}_k + x_{k+1}\mathbf{e}_{k+1} + \dots + x_n\mathbf{e}_n$ . 于是  $q(\mathbf{e}_k + \mathbf{e}_{k+1}) = 1 - 1 = 0$  且  $q(\mathbf{e}_k - \mathbf{e}_{k+1}) = 0$ . 由此可知

$$\mathbf{e}_k + \mathbf{e}_{k+1}, \mathbf{e}_k - \mathbf{e}_{k+1} \in C_q \implies 2\mathbf{e}_k \in C_q \implies q(2\mathbf{e}_k) = 0 \implies 4 = 0.$$

矛盾. 于是  $k = 0$  或  $\ell = 0$ . 即  $q$  是半负定或半正定的.

反之, 不妨设  $q$  是半正定的. 根据惯性定理  $q$  在  $V$  的某组基  $\mathbf{e}_1, \dots, \mathbf{e}_k, \mathbf{e}_{k+1}, \dots, \mathbf{e}_n$  下的规范型是  $q(\mathbf{x}) = x_1^2 + \dots + x_k^2$ . 设  $U = \langle \mathbf{e}_{k+1}, \dots, \mathbf{e}_n \rangle$ . 则  $U \subset C_q$ . 设  $\mathbf{v} = v_1\mathbf{e}_1 + \dots + v_n\mathbf{e}_n \in C_q$ . 则

$$q(\mathbf{v}) = v_1^2 + \dots + v_k^2 = 0.$$

因为  $v_1, \dots, v_k \in \mathbb{R}$ , 所以  $v_1 = \dots = v_k = 0$ . 于是  $\mathbf{v} = v_{k+1}\mathbf{e}_{k+1} + \dots + v_n\mathbf{e}_n \in U$ , 即  $C_q \subset U$ . 综上所述,  $U = C_q$ .  $\square$

### §9.3 (半) 正定矩阵的等价条件

实数域的一个基本性质是：设  $x_1, \dots, x_n \in \mathbb{R}$ . 则

$$x_1^2 + \dots + x_n^2 \geq 0; \quad x_1^2 + \dots + x_n^2 = 0 \implies x_1 = \dots = x_n = 0.$$

这个性质的矩阵版如下：设

$$\mathbf{x} = \begin{pmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix} \in \mathbb{R}^n, \quad \mathbf{x}^t \mathbf{x} \geq 0; \quad \mathbf{x}^t \mathbf{x} = 0 \implies \mathbf{x} = \mathbf{0}.$$

**引理 9.15** 设  $A \in \mathbb{R}^{m \times n}$ . 则  $A^t A \in \text{SM}_n(\mathbb{R})$ , 半正定且  $\text{rank}(A^t A) = \text{rank}(A)$ .

**证明.** 我们计算  $(A^t A)^t = A^t (A^t)^t = A^t A$ . 于是  $A^t A \in \text{SM}_n(\mathbb{R})$ .

设  $\mathbf{x} = (x_1, \dots, x_n)^t \in \mathbb{R}^n$ ,  $\mathbf{y} = A\mathbf{x} \in \mathbb{R}^m$ . 则  $\mathbf{x}^t (A^t A) \mathbf{x} = \mathbf{y}^t \mathbf{y} \geq 0$ .  $A^t A$  半正定.

设  $U, V$  是分别是以  $A$  和  $A^t A$  为系数的齐次线性方程组的解空间. 则  $U \subset V$ . 反之, 设  $\mathbf{x} \in V$ . 则  $A^t A \mathbf{x} = \mathbf{0}_n \in \mathbb{R}^n$ . 于是  $\mathbf{y}^t \mathbf{y} = 0$ . 由此得出  $\mathbf{y} = \mathbf{0}_m \in \mathbb{R}^m$ , 即  $\mathbf{x} \in U$ . 于是  $U = V$ . 特别地,  $\dim(U) = \dim(V)$ . 由方程组版的对偶定理,  $\text{rank}(A) = \text{rank}(A^t A)$ .  $\square$

**定理 9.16** 设  $A \in \text{SM}_n(\mathbb{R})$ . 则

(i)  $A$  半正定当且仅当存在  $B \in \text{M}_n(\mathbb{R})$  使得  $A = B^t B$ .

(ii)  $A$  正定当且仅当存在  $B \in \text{GL}_n(\mathbb{R})$  使得  $A = B^t B$ .

**证明.** (i) 设  $A$  半正定. 则由矩阵版的惯性定理存在  $P \in \text{GL}_n(\mathbb{R})$  使得

$$P^t A P = \begin{pmatrix} E_r & O \\ O & O \end{pmatrix},$$

其中  $r = \text{rank}(A)$ , 也是  $A$  的正惯性指数. 于是

$$A = (P^{-1})^t \begin{pmatrix} E_r & O \\ O & O \end{pmatrix} P^{-1} = (P^{-1})^t \begin{pmatrix} E_r & O \\ O & O \end{pmatrix} \underbrace{\begin{pmatrix} E_r & O \\ O & O \end{pmatrix}}_B P^{-1} = B^t B.$$

反之, 根据引理 9.15,  $A = B^t B$  是半正定的.

(ii) 设  $A$  正定. 则由矩阵版的惯性定理存在  $P \in \text{GL}_n(\mathbb{R})$  使得

$$P^t A P = E_n.$$

于是,  $A = (P^{-1})^t P^{-1}$ . 反之, 根据引理 9.15,  $A = B^t B$  是半正定的. 因为  $B$  可逆, 所以  $A$  满秩. 于是,  $A$  的正惯性指数等于  $n$ .  $\square$

**例 9.17** 设  $A$  是正定矩阵. 证明  $\det(A) > 0$  且  $A^{-1}$  也正定.

证明. 由上述定理 (ii),  $A = P^t P$ , 其中  $P \in \mathrm{GL}_n(\mathbb{R})$ . 则  $\det(A) = \det(P)^2 > 0$ , 且

$$A^{-1} = (P^t P)^{-1} = P^{-1} (P^t)^{-1} = P^{-1} (P^{-1})^t.$$

再由上述定理 (ii),  $A^{-1}$  正定.  $\square$

**定理 9.18** 设  $A \in \mathrm{SM}_n(\mathbb{R})$ . 设  $\Delta_k$  是  $A$  的  $k$  阶顺序主子式,  $k = 1, 2, \dots, n$ . 则下列命题等价.

- (i)  $A$  正定;
- (ii)  $A$  的任何  $k$  阶主子式都大于零;
- (iii)  $\Delta_1 > 0, \dots, \Delta_n > 0$ .

证明. (i)  $\implies$  (ii) 设  $B$  是由  $A$  中第  $i_1, \dots, i_k$  行 和  $i_1, \dots, i_k$  列构成的子矩阵. 其中  $1 \leq i_1 < \dots < i_k \leq n$ . 令  $\mathbf{x} \in \mathbb{R}^n$ , 对任意  $j \in \{1, 2, \dots, n\} \setminus \{i_1, i_2, \dots, i_k\}$ , 第  $j$  个坐标等于零, 第  $i_\ell$  个坐标等于  $x_{i_\ell}$ ,  $\ell = 1, 2, \dots, k$ . 再令  $\mathbf{y} = (x_{i_1}, \dots, x_{i_k})^t$ . 假设  $\mathbf{y} \neq \mathbf{0}_k$ . 则  $\mathbf{x} \neq \mathbf{0}_n$ . 于是

$$0 < \mathbf{x}^t A \mathbf{x} = \mathbf{y}^t B \mathbf{y}.$$

由  $\mathbf{y}$  的任意性可知,  $B$  正定. 根据上例,  $\det(B) > 0$ .

(ii)  $\implies$  (iii) 显然.

(iii)  $\implies$  (i) 由 Jacobi 公式,

$$A \sim_c \mathrm{diag} \left( \frac{\Delta_1}{\Delta_0}, \frac{\Delta_2}{\Delta_1}, \dots, \frac{\Delta_n}{\Delta_{n-1}} \right),$$

其中  $\Delta_0 = 1$ . 于是  $A$  合同于一个对角矩阵, 其对角线上的元素都是正实数. 于是  $A$  的正惯性指数等于  $n$ .  $\square$

**例 9.19** 设

$$A = \begin{pmatrix} \lambda & -1 & 1 \\ -1 & \lambda & -1 \\ 1 & -1 & \lambda \end{pmatrix}$$

问  $\lambda$  为何值时  $A$  是正定的,  $A$  是负定的?

解.  $A$  的三个主子式分别是

$$\Delta_1 = \lambda, \quad \Delta_2 = \det \begin{pmatrix} \lambda & -1 \\ -1 & \lambda \end{pmatrix} = \lambda^2 - 1, \quad \Delta_3 = \det(A) = (\lambda - 1)^2(\lambda + 2).$$

$A$  正定当且仅当  $\Delta_1 > 0, \Delta_2 > 0$  且  $\Delta_3 >$ . 即  $\lambda > 1$ .

$A$  负定当且仅当  $-A$  正定. 而  $-A$  的三个主子式是

$$\Omega_1 = -\lambda, \quad \Omega_2 = \lambda^2 - 1, \quad \Omega_3 = \det(A) = -(\lambda - 1)^2(\lambda + 2).$$

$A$  负定当且仅当  $\Omega_1 > 0, \Omega_2 > 0$  且  $\Omega_3 > 0$ . 即  $\lambda < -2$ .

**例 9.20** 设  $A \in \text{SM}_n(\mathbb{R})$  正定. 证明  $\det(A)$  不大于  $A$  的对角线上元素之积.

证明. 设  $A = (a_{i,j})$ . 对  $n$  归纳. 当  $n = 1$  时,  $A = (a_{1,1})$ . 于是  $\det(A) = a_{1,1}$ . 结论成立.

设  $n > 1$  且  $n-1$  时结论成立. 把  $A$  分块为

$$A = \begin{pmatrix} A_{n-1} & \mathbf{v} \\ \mathbf{v}^t & a_{n,n} \end{pmatrix}.$$

由定理 9.18 (i)  $\Rightarrow$  (ii) 的证明可知,  $A_{n-1}$  正定. 于是  $\det(A_{n-1}) \leq a_{1,1} \cdots a_{n-1,n-1}$ . 令

$$P = \begin{pmatrix} E_{n-1} & -A_{n-1}^{-1}\mathbf{v} \\ O_{1 \times (n-1)} & 1 \end{pmatrix}.$$

则

$$P^t AP = \begin{pmatrix} A_{n-1} & O_{(n-1) \times 1} \\ O_{1 \times (n-1)} & a_{n,n} - \underbrace{\mathbf{v}^t A_{n-1}^{-1} \mathbf{v}}_{\alpha} \end{pmatrix}.$$

因为  $\det(P) = 1$ , 所以上式两边取行列式得

$$\det(A) = \det(A_{n-1})(a_{n,n} - \alpha).$$

因为  $A_{n-1}$  正定, 所以  $A_{n-1}^{-1}$  正定(见例 9.17). 于是  $\alpha \geq 0$ . 由上式和归纳假设得

$$\det(A) = a_{1,1} \cdots a_{n-1,n-1} a_{n,n}. \quad \square$$

**例 9.21 (Hadamard 不等式)** 设  $A \in \text{M}_n(\mathbb{R})$ . 证明:

$$|\det(A)| \leq \sqrt{\prod_{i=1}^n \sum_{j=1}^n a_{i,j}^2} \quad \text{和} \quad |\det(A)| \leq \sqrt{\prod_{i=1}^n \sum_{j=1}^n a_{j,i}^2}.$$

证明. 不妨设  $A \in \text{GL}_n(\mathbb{R})$ . 令  $M = A^t A$ . 由定理 9.16 (ii) 可知  $M$  正定. 设  $M = (m_{i,j})$ .

则由上例得到

$$\det(M) \leq m_{1,1} \cdots m_{n,n}.$$

注意到

$$m_{i,i} = \sum_{j=1}^n a_{j,i}^2.$$

所以

$$\det(A)^2 = \det(M) \leq \prod_{i=1}^n m_{i,i} = \prod_{i=1}^n \sum_{j=1}^n a_{j,i}^2.$$

由此证明了第二个不等式. 令  $M = AA^t$ . 我们可以证明第一个不等式.  $\square$

## §10 二次曲线和曲面的仿射分类(补充内容)

### §10.1 仿射变换

在本小节中,  $F$  是任意的域,  $V$  是域  $F$  上的线性空间.

**定义 10.1** 设  $\phi: V \rightarrow V$  是线性(自)同构,  $\mathbf{v} \in V$  是一个固定的向量. 映射

$$\begin{aligned}\rho: & V \longrightarrow V \\ & \mathbf{x} \mapsto \phi(\mathbf{x}) + \mathbf{v}\end{aligned}$$

称为  $V$  上一个由  $\phi$  和  $\mathbf{v}$  定义的仿射变换 (*affine transformation*), 其中  $\mathbf{v}$  称为  $\rho$  的平移向量.

当  $\phi$  是恒同映射时,  $\rho$  称为平移变换 (translation).

**命题 10.2** (i) 设  $\rho_1, \rho_2$  是  $V$  上两个仿射变换. 则  $\rho_2 \circ \rho_1$  也是仿射变换.

(ii) 仿射变换可逆, 且其逆也是仿射变换.

**证明.** (i) 设  $\rho_i$  由线性同构  $\phi_i$  和平移向量  $\mathbf{v}_i$  定义,  $i = 1, 2$ . 再设  $\mathbf{x} \in V$ . 则

$$\rho_2 \circ \rho_1(\mathbf{x}) = \rho_2(\phi_1(\mathbf{x}) + \mathbf{v}_1) = \phi_2(\phi_1(\mathbf{x}) + \mathbf{v}_1) + \mathbf{v}_2 = \phi_2 \circ \phi_1(\mathbf{x}) + \phi_2(\mathbf{v}_1) + \mathbf{v}_2.$$

于是  $\rho_2 \circ \rho_1$  是由线性同构  $\phi_2 \circ \phi_1$  和平移向量  $\phi_2(\mathbf{v}_1) + \mathbf{v}_2$  定义的仿射变换.

(ii) 设  $\rho$  是由线性同构  $\phi$  和平移向量  $\mathbf{v}$  定义的仿射变换. 根据 (i) 的证明, 我们令  $\sigma$  是由  $\phi^{-1}$  和  $-\phi^{-1}(\mathbf{v})$  定义的仿射变换. 对任意的  $\mathbf{x} \in V$ ,

$$\sigma \circ \rho(\mathbf{x}) = \sigma(\phi(\mathbf{x}) + \mathbf{v}) = \phi^{-1}(\phi(\mathbf{x}) + \mathbf{v}) - \phi^{-1}(\mathbf{v}) = \mathbf{x} + \phi^{-1}(\mathbf{v}) - \phi^{-1}(\mathbf{v}) = \mathbf{x}.$$

类似地,

$$\rho \circ \sigma(\mathbf{x}) = \rho(\phi^{-1}(\mathbf{x}) - \phi^{-1}(\mathbf{v})) = \phi(\phi^{-1}(\mathbf{x}) - \phi^{-1}(\mathbf{v})) + \mathbf{v} = \mathbf{x} - \mathbf{v} + \mathbf{v} = \mathbf{x}.$$

于是  $\rho^{-1} = \sigma$ .  $\square$

**注解 10.3** 上述命题说明  $V$  上的所有仿射变换关于  $\circ$  构成群.

**例 10.4** 在这个例子中我们研究  $\mathbb{R}^n$  上的仿射变换. 在标准基下  $\mathbb{R}^n$  中每个向量是由  $n$  个坐标的列向量, 每个线性同构对应一个唯一的可逆矩阵. 于是仿射变换  $\rho$  可以具体的表示为

$$\rho : \quad \mathbb{R}^n \quad \longrightarrow \quad \mathbb{R}^n$$

$$\begin{pmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix} \mapsto A \begin{pmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix} + \begin{pmatrix} v_1 \\ \vdots \\ v_n \end{pmatrix}$$

其中  $A \in \mathrm{GL}_n(\mathbb{R})$ ,  $v_1, \dots, v_n$  是固定的实数.

考虑函数  $f(x_1, \dots, x_n) : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$ . 在微积分中我们经常做变量替换把  $f$  变为另一种形式. 变量替换是一个从  $\mathbb{R}^n$  到  $\mathbb{R}^n$  的可逆映射

$$T : \quad \mathbb{R}^n \quad \longrightarrow \quad \mathbb{R}^n$$

$$\begin{pmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix} \mapsto \begin{pmatrix} y_1(x_1, \dots, x_n) \\ \vdots \\ y_n(x_1, \dots, x_n) \end{pmatrix}.$$

仿射变换是一种特殊的变量替换. 利用变量替换化简函数可以用下列交换图直观地表示

$$\begin{array}{ccc} \mathbb{R}^n & \xrightarrow{T} & \mathbb{R}^n \\ & \searrow g & \downarrow f \\ & & \mathbb{R}, \end{array}$$

其中  $g = f \circ T(x_1, \dots, x_n) = f(y_1(x_1, \dots, x_n), \dots, y_n(x_1, \dots, x_n))$ . 我们对函数  $g$  的知识可以同构  $f = g \circ T^{-1}$  转换到成关于  $f$  的知识. 当然我们可能需要经过多次变换才能达到目的. 此时交换图表示为

$$\begin{array}{ccc} \mathbb{R}^n & \xrightarrow{T_1 \circ \dots \circ T_k} & \mathbb{R}^n \\ & \searrow g & \downarrow f \\ & & \mathbb{R}. \end{array}$$

**引理 10.5** 设  $p \in \mathbb{R}[x_1, \dots, x_n]$  的次数等于 2, 其齐 2 次部分记为  $h_2$ . 把  $p$  看成从  $\mathbb{R}^n$  到  $\mathbb{R}$  的函数,  $h_2$  看成相应的二次型. 则存在  $\mathbb{R}^n$  上的仿射变换  $\rho$  使得

$$p \circ \rho : \quad \mathbb{R}^n \quad \longrightarrow \quad \mathbb{R}$$

$$\mathbf{x} = \begin{pmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix} \mapsto x_1^2 + \dots + x_k^2 - x_{k+1}^2 - \dots - x_{k+\ell}^2 - \lambda x_{s+t+1} - \mu,$$

其中  $(k, \ell)$  是  $h_2$  的签名,  $\lambda \in \{0, 1\}$  且  $\mu \in \mathbb{R}$ .

证明. 设  $p = h_2 + h_1 + h_0$  是  $p$  的加法分解. 则

$$p(\mathbf{x}) = \mathbf{x}^t A \mathbf{x} + h_1(\mathbf{x}) + h_0,$$

其中  $A \in \text{SM}_n(\mathbb{R})$ . 由惯性定理(矩阵版)可知, 存在  $P \in \text{GL}_n(\mathbb{R})$  使得

$$P^t A P = \begin{pmatrix} E_k & O & O \\ O & -E_\ell & O \\ O & O & O \end{pmatrix} \quad (1)$$

. 设  $\rho_1 : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^n$  由公式  $\rho_1(\mathbf{x}) = P\mathbf{x}$  给出. 则

$$p \circ \rho_1(\mathbf{x}) = \mathbf{x}^t P^t A P \mathbf{x} + h_1(P\mathbf{x}) + h_0 \stackrel{(1)}{=} x_1^2 + \cdots + x_k^2 - x_{k+1}^2 - \cdots - x_{k+\ell}^2 + 2\alpha_1 x_1 + \cdots + 2\alpha_n x_n + h_0,$$

其中  $\alpha_1, \dots, \alpha_n \in \mathbb{R}$ . (证明未完, 下周继续)