

### 引理 1

如果  $n$  阶实矩阵  $\mathbf{A}$  的特征多项式的复根都是实数, 那么  $\mathbf{A}$  一定可以正交相似上三角化, 即存在正交矩阵  $\mathbf{Q}$  使得  $\mathbf{Q}^{-1}\mathbf{A}\mathbf{Q}$  为上三角阵.

### 推论 2

如果  $n$  阶实矩阵  $\mathbf{A}$  的特征多项式的复根都是实数, 且  $\mathbf{A}^{\mathrm{T}}\mathbf{A} = \mathbf{A}\mathbf{A}^{\mathrm{T}}$ , 那么  $\mathbf{A}$  是一个对称阵.

这个技巧还可以用来证明: 实对称阵一定正交相似于对角阵. 注意, 用正交阵做相似变换等同于用其做相合变换.

### 定理 3

对于  $n$  阶实对称方阵  $\mathbf{A}$ , 总存在同阶正交阵  $\mathbf{T}$  使得  $\mathbf{T}^{-1}\mathbf{A}\mathbf{T}$  为对角阵.

### 例 4

如果实对称阵  $\mathbf{A}$  是幂零矩阵, 证明:  $\mathbf{A} = \mathbf{O}$ .

## 注 5

下面给出定理 3 中的正交矩阵  $\mathbf{T}$  计算步骤.

- ① 求出实对称矩阵  $\mathbf{A}$  的特征多项式

$$p_{\mathbf{A}}(\lambda) = \det(\lambda \mathbf{I}_n - \mathbf{A}) = (\lambda - \lambda_1)^{n_1} \cdots (\lambda - \lambda_s)^{n_s},$$

其中当  $i \neq j$  时, 特征值  $\lambda_i \neq \lambda_j$ , 而  $n_i$  为  $\lambda_i$  的代数重数.

- ② 由于  $\mathbf{A}$  可相似对角化,  $\lambda_i$  的代数重数  $n_i$  等于它的几何重数  $m_i$ . 这说明特征子空间  $V_{\mathbf{A}}(\lambda_i)$  存在一组基  $\mathbf{x}_{i,1}, \mathbf{x}_{i,2}, \dots, \mathbf{x}_{i,n_i}$ . 利用 *Gram-Schmidt* 正交化过程, 不妨假定  $\mathbf{x}_{i,1}, \mathbf{x}_{i,2}, \dots, \mathbf{x}_{i,n_i}$  是一个标准正交向量组.

- ③ 由于  $\mathbf{A}$  的不同特征值之间的特征向量是相互正交, 我们得到了  $\mathbb{R}^n$  的一组标准正交基

$$\{\mathbf{x}_{i,j} \mid 1 \leq i \leq s, 1 \leq j \leq n_i\}.$$

将这些列向量有序排列得到矩阵

$$\mathbf{T} = (\mathbf{x}_{1,1}, \mathbf{x}_{1,2}, \dots, \mathbf{x}_{1,n_1}, \mathbf{x}_{2,1}, \mathbf{x}_{2,2}, \dots, \mathbf{x}_{2,n_2}, \dots, \mathbf{x}_{s,1}, \mathbf{x}_{s,2}, \dots, \mathbf{x}_{s,n_s}),$$

则  $\mathbf{T}$  是一个正交矩阵, 满足

$$\mathbf{T}^{-1} \mathbf{A} \mathbf{T} = \text{diag}(\lambda_1, \lambda_1, \dots, \lambda_1, \lambda_2, \lambda_2, \dots, \lambda_2, \dots, \lambda_s, \lambda_s, \dots, \lambda_s).$$

### 例 6

考虑对称阵  $\mathbf{A} = \begin{pmatrix} 1 & 2 & 2 \\ 2 & 1 & 2 \\ 2 & 2 & 1 \end{pmatrix}$ .

### 例 7

设  $\mathbf{A}$  与  $\mathbf{B}$  都是  $n$  阶的实对称方阵. 证明:  $\mathbf{AB} = \mathbf{BA}$  的充要条件是存在正交方阵  $\mathbf{P}$  使得  $\mathbf{P}^{-1}\mathbf{AP}$  与  $\mathbf{P}^{-1}\mathbf{BP}$  同时为对角阵.

# 第八章 实二次型

教材的 §2.2.5 简要地介绍了三维欧氏空间中的二次曲面. 由二次多项式定义, 我们有

$$a_1x^2 + a_2xy + a_3xz + a_4y^2 + a_5yz + a_6z^2 + a_7x + a_8y + a_9z + a_{10} = 0.$$

其中,

$$a_1x^2 + a_2xy + a_3xz + a_4y^2 + a_5yz + a_6z^2$$

为二次项, 不为零,

$$a_7x + a_8y + a_9z$$

为一次项、线性项, 而  $a_{10}$  为常数项.

通过适当的坐标变换 (正交变换 + 平移变换; 这两种变换都能保持向量之间的距离不变, 其中正交变换是线性变换, 而平移变换一般不是线性变换), 可以把二次曲面 (quadratic surface) 归结成几种标准曲面:

- ① 椭球面, 单叶双曲面, 双叶双曲面, 二次锥面, 椭圆柱面, 双曲柱面; (它们没有线性项)
- ② 椭圆抛物面, 双曲抛物面, 抛物柱面. (它们有线性项)

其中, 柱面型二次曲面是退化的二次曲面. 各位同学需要自行阅读教材的 §2.2.5 中的相关内容, 做到能将各类二次曲面与其标准方程熟练对应.



在这一章里, 我们将系统学习如何将二次多项式化成标准形. 特别地,

- ① 我们在多元 ( $n$  维) 中考虑;
- ② 我们研究什么是“标准”的.

# 二次型的矩阵表示

## 定义 8

关于  $n$  个变量  $x_1, \dots, x_n$  的二次齐次多项式

$$Q(x_1, \dots, x_n) = \sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^n a_{ij} x_i x_j,$$

其中  $a_{ij} = a_{ji}$ , 称为  $x_1, \dots, x_n$  的二次型 (quadratic form) 或二次形式. 当所有  $a_{ij}$  都是实数、复数或者整数时,  $Q$  称为实二次型、复二次型或者整二次型. 在本书里, 我们只考虑实二次型.

## 例 9

研究二次型

$$Q(x_1, x_2, x_3) = 3x_1^2 + x_2^2 - x_3^2 + 2x_1x_2 - x_1x_3 + 4x_2x_3.$$

一般地, 实二次型可以表示成为

$$Q(x_1, \dots, x_n) = \mathbf{X}^T \mathbf{A} \mathbf{X},$$

其中  $\mathbf{X} = (x_1, \dots, x_n)^T$ ,  $\mathbf{A} = (a_{ij})_{n \times n}$ . 由于  $a_{ij} = a_{ji}$ , 矩阵  $\mathbf{A}$  是实对称阵.

在刚刚的例子中, 我们有

$$\mathbf{A} = \begin{pmatrix} 3 & 1 & -1/2 \\ 1 & 1 & 2 \\ -1/2 & 2 & -1 \end{pmatrix}.$$

这样的矩阵  $\mathbf{A}$  称为二次型  $Q$  的矩阵.

## 课堂练习

写出以

$$\begin{pmatrix} 1 & -1 & 0 \\ -1 & 0 & \frac{1}{4} \\ 0 & \frac{1}{4} & -1 \end{pmatrix}$$

为矩阵的关于  $x_1, x_2, x_3$  的二次型.

## 注 10

若将上面的二次型  $Q$  视为关于  $x_1, \dots, x_n \in \mathbb{R}^n$  的函数, 则相应的矩阵  $\mathbf{A}$  中的元素也可以由该函数的特殊取值表示出来. 例如, 不妨设  $n=3$ , 那么,  $a_{11} = Q(1, 0, 0)$ ,  $a_{22} = Q(0, 1, 0)$ , 而  $a_{12} = a_{21} = \frac{1}{2} (Q(1, 1, 0) - Q(1, 0, 0) - Q(0, 1, 0))$ .

如果把  $\mathbf{X} = (x_1, \dots, x_n)^T$  看成  $n$  维线性空间  $V$  中的向量  $\gamma$  在某组基  $\alpha_1, \dots, \alpha_n$  下的坐标, 那么二次型  $Q$  可以看成关于向量  $\gamma$  的函数, 从而记作

$$Q(\gamma) := \mathbf{X}^T \mathbf{A} \mathbf{X}.$$

此时,  $\mathbf{A}$  也称为二次型  $Q$  在基  $\alpha_1, \dots, \alpha_n$  下的矩阵.

同一个向量  $\gamma$  在不同基下的坐标可能不同. 接下来, 我们考察二次型  $Q$  在不同基下的矩阵的变换公式.

设  $\alpha_1, \dots, \alpha_n$  与  $\beta_1, \dots, \beta_n$  为  $\mathbb{R}^n$  的两组基. 设  $\gamma \in \mathbb{R}^n$  在这两组基下的坐标分别为  $\mathbf{X}$  和  $\mathbf{Y}$ , 即

$$\gamma = (\alpha_1, \dots, \alpha_n)\mathbf{X} = (\beta_1, \dots, \beta_n)\mathbf{Y}.$$

设  $\alpha_1, \dots, \alpha_n$  到  $\beta_1, \dots, \beta_n$  的过渡矩阵为  $\mathbf{P}$ , 即

$$(\beta_1, \dots, \beta_n) = (\alpha_1, \dots, \alpha_n)\mathbf{P}.$$

则坐标之间有变换公式

$$\mathbf{Y} = \mathbf{P}^{-1}\mathbf{X}, \quad \text{或等价地,} \quad \mathbf{X} = \mathbf{P}\mathbf{Y}.$$

设二次型  $Q$  在  $\alpha_1, \dots, \alpha_n$  和  $\beta_1, \dots, \beta_n$  下的矩阵分别为  $\mathbf{A}$  和  $\mathbf{B}$ . 此时,

$$Q(\gamma) = \mathbf{Y}^T \mathbf{B} \mathbf{Y} = \mathbf{X}^T \mathbf{A} \mathbf{X} = (\mathbf{P}\mathbf{Y})^T \mathbf{A} (\mathbf{P}\mathbf{Y}) = \mathbf{Y}^T (\mathbf{P}^T \mathbf{A} \mathbf{P}) \mathbf{Y}.$$

故  $\mathbf{B} = \mathbf{P}^T \mathbf{A} \mathbf{P}$  (为什么?). 这说明二次型  $Q$  在不同基下的矩阵是相合的.

- ① 相合关系是一种等价关系, 可以保持二次型  $Q$  的矩阵的秩不变, 因此, 二次型  $Q$  在任意一组基下的矩阵  $A$  的秩也被称为二次型  $Q$  的秩.
- ② 对于可逆方阵  $P$ , 我们称坐标变换

$$X = PY$$

给出了一个可逆的或者满秩的线性变换. 请注意, 这只是坐标的一个保数乘保加法的变换操作, 并不是我们之前提到的线性空间到自身的线性变换.

### 例 11

考虑二元的二次型

$$Q(\gamma) = 3x_1^2 - 4x_1x_2 - 4x_2^2 = (x_1, x_2) \begin{pmatrix} 3 & -2 \\ -2 & -4 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \end{pmatrix}.$$

并采用可逆的线性变换  $\mathbf{X} = \mathbf{PY}$ , 其中  $\mathbf{P} = \begin{pmatrix} 1 & 1 \\ 0 & 1 \end{pmatrix}$ .



## 二次型的标准形

### 定义 12

假定二次型  $Q(x_1, \dots, x_n) = \mathbf{X}^T \mathbf{A} \mathbf{X}$  通过某个坐标的可逆线性变换  $\mathbf{X} = \mathbf{P} \mathbf{Y}$  化为不含混合项 (交叉项) 的形式:

$$Q(x_1, \dots, x_n)|_{\mathbf{X}=\mathbf{P}\mathbf{Y}} := \mathbf{Y}^T (\mathbf{P}^T \mathbf{A} \mathbf{P}) \mathbf{Y} = \mu_1 y_1^2 + \mu_2 y_2^2 + \cdots + \mu_n y_n^2,$$

即

$$\mathbf{P}^T \mathbf{A} \mathbf{P} = \text{diag}(\mu_1, \mu_2, \dots, \mu_n).$$

我们称该形式为二次型  $Q$  的标准形 (canonical form).

### 注 13

标准形显然不唯一. 例如

$$Q(x_1, x_2) = 2x_1^2 + 3x_2^2 = y_1^2 + y_2^2,$$

其中  $y_1 = \sqrt{2}x_1$ ,  $y_2 = \sqrt{3}x_2$ .