

第五章 相似矩阵及二次型

5.1 向量的内积、长度及正交性

定义1：设有n维向量

$$\vec{x} = \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_n \end{bmatrix}, \quad \vec{y} = \begin{bmatrix} y_1 \\ y_2 \\ \vdots \\ y_n \end{bmatrix}$$

令 $[\vec{x}, \vec{y}] = x_1 y_1 + x_2 y_2 + \dots + x_n y_n$, $[\vec{x}, \vec{y}]$ 称为向量 \vec{x} 与 \vec{y} 的内积。

内积是两个向量之间的一种运算，其结果是一个实数。

当 \vec{x} 与 \vec{y} 都是列向量时，有 $[\vec{x}, \vec{y}] = \vec{x}^T \vec{y}$.

内积的性质：($\vec{x}, \vec{y}, \vec{z}$ 为 n 维向量, λ 为实数)

i) $[\vec{x}, \vec{y}] = [\vec{y}, \vec{x}]$

ii) $[\lambda \vec{x}, \vec{y}] = \lambda [\vec{x}, \vec{y}]$

iii) $[\vec{x} + \vec{y}, \vec{z}] = [\vec{x}, \vec{z}] + [\vec{y}, \vec{z}]$

iv) 当 $\vec{x} = 0$ 时, $[\vec{x}, \vec{x}] = 0$; 当 $\vec{x} \neq 0$ 时, $[\vec{x}, \vec{x}] > 0$.

施瓦茨不等式: $[\vec{x}, \vec{y}]^2 \leq [\vec{x}, \vec{x}] [\vec{y}, \vec{y}]$

定义2: 令 $\|\vec{x}\| = \sqrt{[\vec{x}, \vec{x}]} = \sqrt{x_1^2 + x_2^2 + \dots + x_n^2}$, $\|\vec{x}\|$ 称为 n 维向量 \vec{x} 的长度(范数).

当 $\|\vec{x}\| = 1$ 时, 称 \vec{x} 为单位向量.

向量长度的性质:

i) 非负性: 当 $\vec{x} \neq 0$ 时, $\|\vec{x}\| > 0$; 当 $\vec{x} = 0$ 时, $\|\vec{x}\| = 0$.

ii) 齐次性: $\|\lambda \vec{x}\| = |\lambda| \|\vec{x}\|$

iii) 三角不等式: $\|\vec{x} + \vec{y}\| \leq \|\vec{x}\| + \|\vec{y}\|$.

证明 iii):

$$\begin{aligned} \|\vec{x} + \vec{y}\|^2 &= [\vec{x} + \vec{y}, \vec{x} + \vec{y}] = [\vec{x}, \vec{x} + \vec{y}] + [\vec{y}, \vec{x} + \vec{y}] \\ &= [\vec{x} + \vec{y}, \vec{x}] + [\vec{x} + \vec{y}, \vec{y}] = [\vec{x}, \vec{x}] + [\vec{y}, \vec{x}] + [\vec{x}, \vec{y}] + [\vec{y}, \vec{y}] \\ &= [\vec{x}, \vec{x}] + 2[\vec{x}, \vec{y}] + [\vec{y}, \vec{y}] \end{aligned}$$

由施瓦茨不等式, 得 $[\vec{x}, \vec{y}] \leq \sqrt{[\vec{x}, \vec{x}][\vec{y}, \vec{y}]}$

$$\text{则 } \|\vec{x} + \vec{y}\|^2 \leq [\vec{x}, \vec{x}] + 2\sqrt{[\vec{x}, \vec{x}][\vec{y}, \vec{y}]} + [\vec{y}, \vec{y}] \\ = \|\vec{x}\|^2 + 2\|\vec{x}\|\|\vec{y}\| + \|\vec{y}\|^2 = (\|\vec{x}\| + \|\vec{y}\|)^2$$

$$\therefore \|\vec{x} + \vec{y}\| \leq \|\vec{x}\| + \|\vec{y}\|$$

由施瓦茨不等式， $[\vec{x}, \vec{y}] \leq \|\vec{x}\|\|\vec{y}\|$ 则 $\left| \frac{[\vec{x}, \vec{y}]}{\|\vec{x}\|\|\vec{y}\|} \right| \leq 1$ (当 $\|\vec{x}\|\|\vec{y}\| \neq 0$ 时)

当 $\vec{x} \neq 0, \vec{y} \neq 0$ 时， $\arccos \frac{[\vec{x}, \vec{y}]}{\|\vec{x}\|\|\vec{y}\|} = \theta$ 称为 n 维向量 \vec{x} 与 \vec{y} 的夹角。

当 $[\vec{x}, \vec{y}] = 0$ 时，称向量 \vec{x} 与 \vec{y} 正交。

当 $\vec{x} = 0$ 时， \vec{x} 与任何向量都正交。

正交向量组是指一组两两正交的非零向量。

定理1：若 n 维向量 $\vec{a}_1, \vec{a}_2, \dots, \vec{a}_r$ 是一组两两正交的非零向量，则 $\vec{a}_1, \dots, \vec{a}_r$ 线性无关。

证明：设有 $\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_r$ 使 $\lambda_1 \vec{a}_1 + \lambda_2 \vec{a}_2 + \dots + \lambda_r \vec{a}_r = 0$

以 \vec{a}_1^T 左乘上式两端，得 $\lambda_1 \vec{a}_1^T \vec{a}_1 + \lambda_2 \vec{a}_1^T \vec{a}_2 + \dots + \lambda_r \vec{a}_1^T \vec{a}_r = 0$

$\because \vec{a}_1, \vec{a}_2, \dots, \vec{a}_r$ 是一组两两正交的非零向量。 $\therefore \lambda_1 \vec{a}_1^T \vec{a}_1 = 0$

又 $\because \vec{a}_1 \neq 0 \quad \therefore \vec{a}_1^T \vec{a}_1 = \|\vec{a}_1\|^2 \neq 0$ 则 $\lambda_1 = 0$

同理 $\lambda_2 = 0, \dots, \lambda_r = 0$

\therefore 向量组 $\vec{a}_1, \vec{a}_2, \dots, \vec{a}_r$ 线性无关。

例1. 已知 3 维向量空间 R^3 中两个向量

$$\vec{a}_1 = \begin{bmatrix} 1 \\ 1 \\ 1 \end{bmatrix}, \quad \vec{a}_2 = \begin{bmatrix} 1 \\ -2 \\ 1 \end{bmatrix}$$

正交，试求一个非零向量 \vec{a}_3 ，使 $\vec{a}_1, \vec{a}_2, \vec{a}_3$ 两两正交。

$$\text{解: } A = \begin{bmatrix} \vec{a}_1^T \\ \vec{a}_2^T \end{bmatrix} = \begin{pmatrix} 1 & 1 & 1 \\ 1 & -2 & 1 \end{pmatrix} \quad \text{设 } \vec{a}_3 = \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{bmatrix}.$$

$$\text{则 } \begin{pmatrix} 1 & 1 & 1 \\ 1 & -2 & 1 \end{pmatrix} \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{bmatrix} = \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \end{pmatrix}, \text{ 即 } Ax = 0$$

$$A \sim \begin{pmatrix} 1 & 1 & 1 \\ 0 & -3 & 0 \end{pmatrix} \sim \begin{pmatrix} 1 & 0 & 1 \\ 0 & 1 & 0 \end{pmatrix} \text{ 得 } \begin{cases} x_1 = -x_3 \\ x_2 = 0 \end{cases}$$

$$\text{基础解系 } \begin{bmatrix} -1 \\ 0 \\ 1 \end{bmatrix}. \quad \therefore \text{取 } \vec{a}_3 = \begin{bmatrix} -1 \\ 0 \\ 1 \end{bmatrix}$$

定义3. 设 n 维向量 $\hat{e}_1, \hat{e}_2, \dots, \hat{e}_r$ 是向量空间 V 的一个基, 如果 $\hat{e}_1, \dots, \hat{e}_r$ 两两正交, 且都是单位向量, 则称 $\hat{e}_1, \dots, \hat{e}_r$ 是 V 的一个规范正交基。

若 $\hat{e}_1, \dots, \hat{e}_r$ 是 V 的一个规范正交基, 那么 V 中任一向量 \vec{a} 能由 $\hat{e}_1, \dots, \hat{e}_r$ 线性表示。

设表示式为: $\vec{a} = \lambda_1 \hat{e}_1 + \lambda_2 \hat{e}_2 + \dots + \lambda_r \hat{e}_r$

用 \hat{e}_i^T 左乘上式两端, $\hat{e}_i^T \vec{a} = \lambda_i \hat{e}_i^T \hat{e}_i = \lambda_i$

即 $\lambda_i = \hat{e}_i^T \vec{a} = [\vec{a}, \hat{e}_i]$ 向量在规范正交基中的坐标计算公式。

设 $\vec{a}_1, \dots, \vec{a}_r$ 是向量空间 V 的一个基, 求 V 的一个规范正交基。这样一个问题, 称为把 $\vec{a}_1, \dots, \vec{a}_r$ 这个基规范正交化。

取 $\vec{b}_1 = \vec{a}_1$

$$\vec{b}_2 = \vec{a}_2 - \frac{[\vec{b}_1, \vec{a}_2]}{[\vec{b}_1, \vec{b}_1]} \vec{b}_1$$

$$\vec{b}_r = \vec{a}_r - \frac{[\vec{b}_1, \vec{a}_r]}{[\vec{b}_1, \vec{b}_1]} \vec{b}_1 - \frac{[\vec{b}_2, \vec{a}_r]}{[\vec{b}_2, \vec{b}_2]} \vec{b}_2 - \dots - \frac{[\vec{b}_{r-1}, \vec{a}_r]}{[\vec{b}_{r-1}, \vec{b}_{r-1}]} \vec{b}_{r-1}$$

$\vec{b}_1, \dots, \vec{b}_r$ 两两正交, 且 $\vec{b}_1, \dots, \vec{b}_r \neq \vec{a}_1, \dots, \vec{a}_r$ 等价。

再单位化, 即 $\hat{e}_1 = \frac{1}{\|\vec{b}_1\|} \vec{b}_1, \hat{e}_2 = \frac{1}{\|\vec{b}_2\|} \vec{b}_2, \dots, \hat{e}_r = \frac{1}{\|\vec{b}_r\|} \vec{b}_r$ 就是 V 的一个规范正交基。

上述从线性无关向量组 $\vec{a}_1, \dots, \vec{a}_r$ 导出正交向量组 $\vec{b}_1, \dots, \vec{b}_r$ 的过程称为施密特正交化过程。

例2. 设 $\vec{a}_1 = \begin{bmatrix} 1 \\ 2 \\ -1 \end{bmatrix}, \vec{a}_2 = \begin{bmatrix} -1 \\ 3 \\ 1 \end{bmatrix}, \vec{a}_3 = \begin{bmatrix} 4 \\ -1 \\ 0 \end{bmatrix}$, 试用施密特正交化过程把这组向量规范正交化。

解: 取 $\vec{b}_1 = \vec{a}_1$

$$\vec{b}_2 = \vec{a}_2 - \frac{[\vec{b}_1, \vec{a}_2]}{[\vec{b}_1, \vec{b}_1]} \vec{b}_1 = \begin{bmatrix} -1 \\ 3 \\ 1 \end{bmatrix} - \frac{4}{6} \begin{bmatrix} 1 \\ 2 \\ -1 \end{bmatrix} = \frac{5}{3} \begin{bmatrix} -1 \\ 1 \\ 1 \end{bmatrix}$$

$$\vec{b}_3 = \vec{a}_3 - \frac{[\vec{b}_1, \vec{a}_3]}{[\vec{b}_1, \vec{b}_1]} \vec{b}_1 - \frac{[\vec{b}_2, \vec{a}_3]}{[\vec{b}_2, \vec{b}_2]} \vec{b}_2 = \begin{bmatrix} 4 \\ -1 \\ 0 \end{bmatrix} - \frac{1}{3} \begin{bmatrix} 1 \\ 2 \\ -1 \end{bmatrix} + \frac{5}{3} \begin{bmatrix} -1 \\ 1 \\ 1 \end{bmatrix} = 2 \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \\ 1 \end{bmatrix}$$

再单位化, 得

$$\hat{e}_1 = \frac{\vec{b}_1}{\|\vec{b}_1\|} = \frac{1}{\sqrt{6}} \begin{bmatrix} 1 \\ 2 \\ -1 \end{bmatrix}, \hat{e}_2 = \frac{\vec{b}_2}{\|\vec{b}_2\|} = \frac{1}{\sqrt{3}} \begin{bmatrix} -1 \\ 1 \\ 1 \end{bmatrix}, \hat{e}_3 = \frac{\vec{b}_3}{\|\vec{b}_3\|} = \frac{1}{\sqrt{2}} \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \\ 1 \end{bmatrix}$$

例3. 已知 $\vec{a}_1 = \begin{bmatrix} 1 \\ 1 \end{bmatrix}$, 求一组非零向量 \vec{a}_2, \vec{a}_3 , 使 $\vec{a}_1, \vec{a}_2, \vec{a}_3$ 两两正交。

解: \vec{a}_2, \vec{a}_3 满足方程 $\vec{a}_1^T \vec{x} = 0$, 即 $x_1 + x_2 + x_3 = 0$

则它的基础解系为: $\vec{\xi}_1 = \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \\ -1 \end{bmatrix}, \vec{\xi}_2 = \begin{bmatrix} 0 \\ 1 \\ -1 \end{bmatrix}$

将它们正交化, 即

$$\vec{a}_2 = \vec{\xi}_1 = \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \\ -1 \end{bmatrix}, \vec{a}_3 = \vec{\xi}_2 - \frac{[\vec{\xi}_1, \vec{\xi}_2]}{[\vec{\xi}_1, \vec{\xi}_1]} \vec{\xi}_1 = \begin{bmatrix} 0 \\ 1 \\ -1 \end{bmatrix} - \frac{1}{2} \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \\ -1 \end{bmatrix} = \frac{1}{2} \begin{bmatrix} -1 \\ 2 \\ -1 \end{bmatrix}.$$

定义4: 如果 n 阶矩阵 A 满足 $A^T A = E$ (即 $A^{-1} = A^T$), 那么称 A 为正交矩阵, 简称正交阵。

设 $A = (\vec{a}_1, \vec{a}_2, \dots, \vec{a}_n)$ 则

$$A^T A = \begin{bmatrix} \vec{a}_1^T \\ \vec{a}_2^T \\ \vdots \\ \vec{a}_n^T \end{bmatrix} (\vec{a}_1, \vec{a}_2, \dots, \vec{a}_n) = \begin{bmatrix} \vec{a}_1^T \vec{a}_1 & \vec{a}_1^T \vec{a}_2 & \cdots & \vec{a}_1^T \vec{a}_n \\ \vec{a}_2^T \vec{a}_1 & \vec{a}_2^T \vec{a}_2 & \cdots & \vec{a}_2^T \vec{a}_n \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ \vec{a}_n^T \vec{a}_1 & \vec{a}_n^T \vec{a}_2 & \cdots & \vec{a}_n^T \vec{a}_n \end{bmatrix} = E$$

则 $(\vec{a}_i^T \vec{a}_j) = (\delta_{ij}) \quad (i, j = 1, 2, \dots, n)$

方阵 A 为正交阵的充分必要条件是 A 的列向量都是单位向量, 且两两正交。

$\because A^T A = E$ 与 $AA^T = E$ 等价. \therefore 上述结论对 A 的行向量也成立。

例4. 验证矩阵

$$P = \begin{bmatrix} \frac{1}{2} & -\frac{1}{2} & \frac{1}{2} & -\frac{1}{2} \\ \frac{1}{2} & -\frac{1}{2} & -\frac{1}{2} & \frac{1}{2} \\ \frac{1}{\sqrt{2}} & \frac{1}{\sqrt{2}} & 0 & 0 \\ 0 & 0 & \frac{1}{\sqrt{2}} & \frac{1}{\sqrt{2}} \end{bmatrix}$$

是正交阵。

证: $\because P$ 的每个列向量都是单位向量, 且两两正交。

$\therefore P$ 是正交阵。

正交矩阵的性质:

i) 若 A 为正交阵, 则 $A^{-1} = A^T$ 也是正交阵, 且 $|A| = 1$ 或 (-1) .

ii) 若 A 和 B 都是正交阵, 则 AB 也是正交阵。

定义5: 若 P 为正交矩阵, 则线性变换 $\vec{y} = P\vec{x}$ 称为正交变换。

设 $\vec{y} = P\vec{x}$ 为正交变换, 则 $\|\vec{y}\| = \sqrt{\vec{y}^T \vec{y}} = \sqrt{\vec{x}^T P^T P \vec{x}} = \sqrt{\vec{x}^T \vec{x}} = \|\vec{x}\|$.

说明经正交变换向量长度保持不变。

§2. 方阵的特征值与特征向量

定义1. 设 A 是 n 阶矩阵, 如果数 λ 和 n 维非零列向量 \vec{v} 使关系式

$$A\vec{v} = \lambda\vec{v} \quad (1)$$

成立, 那么, 这样的数 λ 称为方阵 A 的特征值, 非零向量 \vec{v} 称为 A 的对应于特征值 λ 的特征向量.

$$(1) \text{ 式可写为: } (A - \lambda E)\vec{v} = 0 \quad (2)$$

(2) 式是含 n 个未知数 n 个方程的齐次线性方程组.

该方程组有非零解的充分必要条件是系数行列式 $|A - \lambda E| = 0$. (3)

即

$$\begin{vmatrix} a_{11} - \lambda & a_{12} & \cdots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} - \lambda & \cdots & a_{2n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{n1} & a_{n2} & \cdots & a_{nn} - \lambda \end{vmatrix} = 0$$

(3) 式是以 λ 为未知数的一元 n 次方程, 称为方阵 A 的特征方程.

(3) 式左端 $|A - \lambda E|$ 是 λ 的 n 次多项式, 记为 $f(\lambda)$, 称为方阵 A 的特征多项式.

A 的特征值就是特征方程的解. n 阶矩阵 A 在复数范围内有 n 个特征值.

设 n 阶矩阵 $A = (a_{ij})$ 的特征值为 $\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_n$, 则

$$i) \lambda_1 + \lambda_2 + \cdots + \lambda_n = a_{11} + a_{22} + \cdots + a_{nn}$$

$$ii) \lambda_1 \lambda_2 \cdots \lambda_n = |A|.$$

设 $\lambda = \lambda_i$ 是方阵 A 的一个特征值, 则由方程

$$(A - \lambda_i E)\vec{v} = 0$$

可求得非零解 $\vec{v} = \vec{v}_i$, 则 \vec{v}_i 就是方阵 A 的对应于特征值 λ_i 的特征向量.

例1. 求矩阵 $A = \begin{pmatrix} 3 & -1 \\ -1 & 3 \end{pmatrix}$ 的特征值和特征向量.

解: A 的特征方程 $|A - \lambda E| = 0$.

$$|A - \lambda E| = \begin{vmatrix} 3-\lambda & -1 \\ -1 & 3-\lambda \end{vmatrix} = (3-\lambda)^2 - 1 = 8 - 6\lambda + \lambda^2 = (4-\lambda)(2-\lambda) = 0$$
$$\therefore A \text{ 的特征值 } \lambda_1 = 4, \lambda_2 = 2.$$

当 $\lambda_1 = 4$ 时, $(A - 4E)\vec{x} = 0$

$$\begin{bmatrix} 3-4 & -1 \\ -1 & 3-4 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \end{bmatrix} \quad \begin{cases} -x_1 - x_2 = 0 \\ -x_1 - x_2 = 0 \end{cases} \quad \text{得 } x_1 = -x_2$$

则对应的特征向量 $\vec{p}_1 = \begin{bmatrix} -1 \\ 1 \end{bmatrix}$

$k\vec{p}_1 (k \neq 0)$ 也是对应于 $\lambda_1 = 4$ 的特征向量。

当 $\lambda_2 = 2$ 时, $(A - 2E)\vec{x} = 0$

$$\begin{bmatrix} 3-2 & -1 \\ -1 & 3-2 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \end{bmatrix} \quad \begin{cases} x_1 - x_2 = 0 \\ -x_1 + x_2 = 0 \end{cases} \quad \text{得 } x_1 = x_2$$

则对应的特征向量 $\vec{p}_2 = \begin{bmatrix} 1 \\ 1 \end{bmatrix}$

$k\vec{p}_2 (k \neq 0)$ 也是对应于 $\lambda_2 = 2$ 的特征向量。

例2. 求矩阵 $A = \begin{bmatrix} -1 & 1 & 0 \\ -4 & 3 & 0 \\ 1 & 0 & 2 \end{bmatrix}$ 的特征值和特征向量。

解: A的特征方程 $|A - \lambda E| = 0$.

$$|A - \lambda E| = \begin{vmatrix} -1-\lambda & 1 & 0 \\ -4 & 3-\lambda & 0 \\ 1 & 0 & 2-\lambda \end{vmatrix} = (2-\lambda)(1-\lambda)^2 = 0$$

$\therefore A$ 的特征值 $\lambda_1 = 2, \lambda_2 = \lambda_3 = 1$.

当 $\lambda_1 = 2$ 时, 解方程 $(A - 2E)\vec{x} = 0$

$$A - 2E = \begin{bmatrix} -3 & 1 & 0 \\ -4 & 1 & 0 \\ 1 & 0 & 0 \end{bmatrix} \xrightarrow{r} \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 0 \end{bmatrix} \quad \begin{cases} x_1 = 0 \\ x_2 = 0 \end{cases}$$

得基础解系 $\vec{p}_1 = \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \\ 1 \end{bmatrix}$

$\therefore k\vec{p}_1 (k \neq 0)$ 是对应于 $\lambda_1 = 2$ 的全部特征向量。

当 $\lambda_2 = \lambda_3 = 1$ 时, 解方程 $(A - E)\vec{x} = 0$.

$$A - E = \begin{bmatrix} -2 & 1 & 0 \\ -4 & 2 & 0 \\ 1 & 0 & 1 \end{bmatrix} \xrightarrow{r} \begin{bmatrix} 1 & 0 & 1 \\ 0 & 1 & 2 \\ 0 & 0 & 0 \end{bmatrix} \quad \begin{cases} x_1 = -x_3 \\ x_2 = -2x_3 \end{cases}$$

得基础解系 $\vec{p}_2 = \begin{bmatrix} -1 \\ -2 \\ 1 \end{bmatrix}$

$\therefore k\vec{p}_2 (k \neq 0)$ 是对应于 $\lambda_2 = \lambda_3 = 1$ 的全部特征向量。

例3. 求矩阵 $A = \begin{bmatrix} -2 & 1 & 1 \\ 0 & 2 & 0 \\ -4 & 1 & 3 \end{bmatrix}$ 的特征值和特征向量。

$$\text{解: } |A - \lambda E| = \begin{vmatrix} -2-\lambda & 1 & 1 \\ 0 & 2-\lambda & 0 \\ -4 & 1 & 3-\lambda \end{vmatrix} = (2-\lambda) \begin{vmatrix} -2-\lambda & 1 \\ -4 & 3-\lambda \end{vmatrix} = -(1+\lambda)(\lambda-2)^2$$

$\therefore A$ 的特征值为 $\lambda_1 = -1, \lambda_2 = \lambda_3 = 2$.

当 $\lambda_1 = -1$ 时, 解方程 $(A+E)\vec{x} = 0$.

$$(A+E) = \begin{bmatrix} -1 & 1 & 1 \\ 0 & 3 & 0 \\ -4 & 1 & 4 \end{bmatrix} \xrightarrow{\sim} \begin{bmatrix} -1 & 1 & 1 \\ 0 & 3 & 0 \\ 0 & -3 & 0 \end{bmatrix} \xrightarrow{\sim} \begin{bmatrix} 1 & 0 & -1 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 0 \end{bmatrix}$$

$$\begin{cases} x_1 = x_3 \\ x_2 = 0 \end{cases} \quad \text{得基础解系 } \vec{P}_1 = \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \\ 1 \end{bmatrix}$$

$\therefore k\vec{P}_1 (k \neq 0)$ 是对应于 $\lambda_1 = -1$ 的全部特征向量.

当 $\lambda_2 = \lambda_3 = 2$ 时, 解方程 $(A-2E)\vec{x} = 0$.

$$A-2E = \begin{bmatrix} -4 & 1 & 1 \\ 0 & 0 & 0 \\ -4 & 1 & 1 \end{bmatrix} \xrightarrow{\sim} \begin{bmatrix} -4 & 1 & 1 \\ 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 \end{bmatrix} \quad -4x_1 + x_2 + x_3 = 0$$

$$\text{得基础解系 } \vec{P}_2 = \begin{bmatrix} 0 \\ 1 \\ -1 \end{bmatrix}, \vec{P}_3 = \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \\ 4 \end{bmatrix}$$

$\therefore k_2\vec{P}_2 + k_3\vec{P}_3 (k_2, k_3 \text{ 不同时为 } 0)$ 是对应于 $\lambda_2 = \lambda_3 = 2$ 的全部特征向量.

例4. 设 λ 是方阵 A 的特征值, 证明

(1) λ^2 是 A^2 的特征值;

(2) 当 A 可逆时, $\frac{1}{\lambda}$ 是 A^{-1} 的特征值.

证明: $\because \lambda$ 是方阵 A 的特征值. \therefore 有 $\vec{P} \neq 0$ 使 $A\vec{P} = \lambda\vec{P}$.

$$(1) A^2\vec{P} = A(A\vec{P}) = A(\lambda\vec{P}) = \lambda(A\vec{P}) = \lambda^2\vec{P}$$

$\therefore \lambda^2$ 是 A^2 的特征值.

$$(2) \because A \text{ 可逆, 且 } A\vec{P} = \lambda\vec{P}. \quad \therefore \vec{P} = \lambda A^{-1}\vec{P}$$

$$\text{又} \because \vec{P} \neq 0 \quad \therefore \lambda \neq 0 \quad \text{则} \quad A^{-1}\vec{P} = \frac{1}{\lambda}\vec{P}$$

$\therefore \frac{1}{\lambda}$ 是 A^{-1} 的特征值.

结论：若入是A的特征值，则

i) 入^k是A^k的特征值。

ii) φ(入)是φ(A)的特征值。（ $\varphi(\lambda) = a_0 + a_1\lambda + \dots + a_m\lambda^m$ 是入的多项式， $\varphi(A) = a_0E + a_1A + \dots + a_mA^m$ 是矩阵A的多项式）。

例5. 设3阶矩阵A的特征值为1, -1, 2, 求|A*+3A-2E|。

解：∵ A的特征值全不为0. ∴ A可逆。

$$\text{则 } A^* = |A|A^{-1}, |A| = \lambda_1\lambda_2\lambda_3 = -2$$

$$\varphi(A) = A^* + 3A - 2E = -2A^{-1} + 3A - 2E$$

$$\text{则 } \varphi(\lambda) = -2\frac{1}{\lambda} + 3\lambda - 2$$

∴ φ(A)的特征值为 φ(1) = -1, φ(-1) = -3, φ(2) = 3.

$$\therefore |A^* + 3A - 2E| = (-1) \cdot (-3) \cdot 3 = 9.$$

定理2. 设入₁, 入₂, ..., 入_m是方阵A的m个特征值, $\vec{p}_1, \vec{p}_2, \dots, \vec{p}_m$ 依次是与之对应的特征向量, 如果入₁, 入₂, ..., 入_m各不相等, 则 $\vec{p}_1, \vec{p}_2, \dots, \vec{p}_m$ 线性无关。

证明：设有常数 x₁, x₂, ..., x_m 使 $x_1\vec{p}_1 + x_2\vec{p}_2 + \dots + x_m\vec{p}_m = 0$ ①

$$A(x_1\vec{p}_1 + x_2\vec{p}_2 + \dots + x_m\vec{p}_m) = 0$$

$$\lambda_1x_1\vec{p}_1 + \lambda_2x_2\vec{p}_2 + \dots + \lambda_mx_m\vec{p}_m = 0 \quad ②$$

$$A(\lambda_1x_1\vec{p}_1 + \lambda_2x_2\vec{p}_2 + \dots + \lambda_mx_m\vec{p}_m) = 0$$

$$\lambda_1^2x_1\vec{p}_1 + \lambda_2^2x_2\vec{p}_2 + \dots + \lambda_m^2x_m\vec{p}_m = 0 \quad ③$$

类推之, 得 $\lambda_1^kx_1\vec{p}_1 + \lambda_2^kx_2\vec{p}_2 + \dots + \lambda_m^kx_m\vec{p}_m = 0 \quad (k=1, 2, \dots, m-1)$ ④

将①, ②, ..., ④各式合写成矩阵形式, 得

$$(x_1\vec{p}_1, x_2\vec{p}_2, \dots, x_m\vec{p}_m) \begin{bmatrix} 1 & \lambda_1 & \dots & \lambda_1^{m-1} \\ 1 & \lambda_2 & \dots & \lambda_2^{m-1} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 1 & \lambda_m & \dots & \lambda_m^{m-1} \end{bmatrix} = (0, 0, \dots, 0)$$

∵ 入_j各不相等。 ∴ 范德蒙德行列式不等于0, 则对应的矩阵可逆。

$$\text{则 } (x_1\vec{p}_1, x_2\vec{p}_2, \dots, x_m\vec{p}_m) = (0, 0, \dots, 0)$$

$$\text{即 } x_j\vec{p}_j = 0 \quad (j=1, 2, \dots, m) \quad \because \vec{p}_j \neq 0 \quad \therefore x_j = 0 \quad (j=1, 2, \dots, m)$$

∴ 向量组 $\vec{p}_1, \vec{p}_2, \dots, \vec{p}_m$ 线性无关。

例6. 设 λ_1 和 λ_2 是矩阵A的两个不同的特征值，对应的特征向量依次为 \vec{p}_1 和 \vec{p}_2 ，证明 $\vec{p}_1 + \vec{p}_2$ 不是A的特征向量。

证明： $A\vec{p}_1 = \lambda_1\vec{p}_1$, $A\vec{p}_2 = \lambda_2\vec{p}_2$

$$\text{则 } A(\vec{p}_1 + \vec{p}_2) = \lambda_1\vec{p}_1 + \lambda_2\vec{p}_2$$

反证法，假设 $\vec{p}_1 + \vec{p}_2$ 是A的特征向量，则 $A(\vec{p}_1 + \vec{p}_2) = \lambda(\vec{p}_1 + \vec{p}_2)$

$$\lambda(\vec{p}_1 + \vec{p}_2) = \lambda_1\vec{p}_1 + \lambda_2\vec{p}_2$$

$$\text{即 } (\lambda - \lambda_1)\vec{p}_1 + (\lambda - \lambda_2)\vec{p}_2 = 0$$

$\because \lambda_1 \neq \lambda_2 \therefore \vec{p}_1, \vec{p}_2$ 线性无关。

则 $\lambda - \lambda_1 = \lambda - \lambda_2 = 0$ 即 $\lambda_1 = \lambda_2$ (与题设矛盾)

$\therefore \vec{p}_1 + \vec{p}_2$ 不是A的特征向量。

3. 相似矩阵

定义1. 设A, B都是n阶矩阵，若有可逆矩阵P，使 $P^{-1}AP = B$ ，则称B是A的相似矩阵，或者说矩阵A与B相似。

对A进行运算 $P^{-1}AP$ 称为对A进行相似变换。

可逆矩阵P称为把A变成B的相似变换矩阵。

定理1. 若n阶矩阵A与B相似，则A与B的特征多项式相同，从而A与B的特征值也相同。

证明： $\because A$ 与 B 相似。 $\therefore P^{-1}AP = B$

$$\begin{aligned} \text{则 } |B - \lambda E| &= |P^{-1}AP - P^{-1}(\lambda E)P| = |P^{-1}(A - \lambda E)P| = |P^{-1}| |A - \lambda E| |P| \\ &= |P^{-1}| |P| |A - \lambda E| = |P^{-1}P| |A - \lambda E| = |A - \lambda E| \end{aligned}$$

推论：若n阶矩阵A与对角阵 $\Lambda = [\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_n]$ 相似，则 $\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_n$ 即是A的n个特征值。

证明： $\because \lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_n$ 是 Λ 的n个特征值。

$\therefore \lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_n$ 也就是A的n个特征值。

若 $A = PBP^{-1}$, 则 $A^k = PB^kP^{-1}$, A 的多项式 $\varphi(A) = P\varphi(B)P^{-1}$

若有可逆矩阵 P 使 $P^{-1}AP = \Lambda$ 为对角阵, 则 $A^k = P\Lambda^kP^{-1}$, $\varphi(A) = P\varphi(\Lambda)P^{-1}$.

对于对角阵:

$$\Lambda^k = \begin{bmatrix} \lambda_1^k & & \\ & \lambda_2^k & \\ & & \ddots \\ & & & \lambda_n^k \end{bmatrix}, \quad \varphi(\Lambda) = \begin{bmatrix} \varphi(\lambda_1) & & \\ & \varphi(\lambda_2) & \\ & & \ddots \\ & & & \varphi(\lambda_n) \end{bmatrix}$$

结论: 设 $f(\lambda)$ 是矩阵 A 的特征多项式, 则 $f(A) = 0$.

证明: 如果 A 与对角阵相似, 则 $P^{-1}AP = \Lambda = \text{diag}(\lambda_1, \dots, \lambda_n)$

$\because \lambda_i$ 为 A 的特征值, 则 A 的特征方程 $f(\lambda_i) = 0$

$$A = P\Lambda P^{-1} \text{ 则 } f(A) = Pf(\Lambda)P^{-1} = P \begin{bmatrix} f(\lambda_1) & & \\ & f(\lambda_2) & \\ & & \ddots \\ & & & f(\lambda_n) \end{bmatrix} P^{-1} = P \cdot 0 \cdot P^{-1} = 0.$$

对 n 阶矩阵 A , 寻求相似变换矩阵 P , 使 $P^{-1}AP = \Lambda$ 为对角阵, 称为把矩阵 A 对角化。

设有可逆矩阵 P , 使 $P^{-1}AP = \Lambda$ 为对角阵, 讨论 P 应满足的关系。

设 $P = (\vec{p}_1, \vec{p}_2, \dots, \vec{p}_n)$. 由 $P^{-1}AP = \Lambda$, 得 $AP = P\Lambda$.

$$\text{即 } A(\vec{p}_1, \vec{p}_2, \dots, \vec{p}_n) = (\vec{p}_1, \vec{p}_2, \dots, \vec{p}_n) \begin{bmatrix} \lambda_1 & & \\ & \lambda_2 & \\ & & \ddots \\ & & & \lambda_n \end{bmatrix} = (\lambda_1 \vec{p}_1, \lambda_2 \vec{p}_2, \dots, \lambda_n \vec{p}_n)$$

$$A\vec{p}_i = \lambda_i \vec{p}_i \quad (i=1, 2, \dots, n)$$

$\therefore \lambda_i$ 是 A 的特征值, P 的列向量 \vec{p}_i 就是 A 的对应于特征值 λ_i 的特征向量。
 A 恰好有 n 个特征值, 并可求得对应的 n 个特征向量, 这 n 个特征向量即可构成矩阵 P , 使 $AP = P\Lambda$ 。如果 P 可逆, 则 $P^{-1}AP = \Lambda$, 即 A 与对角阵相似。

P 可逆, 即矩阵 P 的列向量 $\vec{p}_1, \vec{p}_2, \dots, \vec{p}_n$ 线性无关。

定理 2: n 阶矩阵 A 与对角阵相似(即 A 能对角化)的充分必要条件是 A 有 n 个线性无关的特征向量。

推论: 如果 n 阶矩阵 A 的 n 个特征值互不相等, 则 A 与对角阵相似。

例: 设 $A = \begin{bmatrix} 0 & 0 & 1 \\ 1 & 1 & x \\ 1 & 0 & 0 \end{bmatrix}$, 问 x 为何值时, 矩阵 A 能对角化?

$$\text{解: } |A - \lambda E| = \begin{vmatrix} -\lambda & 0 & 1 \\ 1 & 1-\lambda & x \\ 1 & 0 & -\lambda \end{vmatrix} = (1-\lambda) \begin{vmatrix} -\lambda & 1 \\ 1 & -\lambda \end{vmatrix} = -(1-\lambda)^2(\lambda+1)$$

$$\therefore \lambda_1 = -1, \lambda_2 = \lambda_3 = 1.$$

$\because \lambda = -1$ 时, 可求得线性无关的特征向量恰有 1 个。

矩阵 A 可对角化的充要条件是 $\lambda_2 = \lambda_3 = 1$ 的重根对应有 2 个线性无关的特征向量。

即 方程 $(A - E)x = 0$ 有 2 个线性无关的解, 则 $R(A - E) = 1$.

$$A - E = \begin{bmatrix} -1 & 0 & 1 \\ 1 & 0 & x \\ 1 & 0 & -1 \end{bmatrix} \sim \begin{bmatrix} -1 & 0 & 1 \\ 1 & 0 & x \\ 0 & 0 & 0 \end{bmatrix} \sim \begin{bmatrix} -1 & 0 & 1 \\ 0 & 0 & x+1 \\ 0 & 0 & 0 \end{bmatrix}$$

$$\therefore R(A - E) = 1 \quad \therefore x+1 = 0 \quad \text{即 } x = -1.$$

\therefore 当 $x = -1$ 时, 矩阵 A 能对角化。

3.4. 对称矩阵的对角化.

定理 1: 对称矩阵的特征值为实数。

证明: 设复数 λ 为对称矩阵 A 的特征值, 复向量 x 为对应的特征向量,

即 $Ax = \lambda x, x \neq 0$.

$\bar{\lambda}$ 为 λ 的共轭复数, \bar{x} 为 x 的共轭复向量; A 为实矩阵, 则 $\bar{A} = A$.

$$A\bar{x} = \bar{A}\bar{x} = (\bar{A}\bar{x}) = (\bar{\lambda}\bar{x}) = \bar{\lambda}\bar{x}$$

$$\text{则 } \bar{x}^T A x = \bar{x}^T (\lambda x) = \bar{x}^T \lambda x = \lambda \bar{x}^T x$$

$$\bar{x}^T A x = (\bar{x}^T A^T) x = (A \bar{x})^T x = (\bar{\lambda} \bar{x})^T x = \bar{\lambda} \bar{x}^T x$$

$$\text{得 } (\lambda - \bar{\lambda}) \bar{x}^T x = 0$$

$$\because x \neq 0 \quad \therefore \bar{x}^T x = \sum_{i=1}^n \bar{x}_i x_i = \sum_{i=1}^n |x_i|^2 \neq 0$$

$$\therefore \lambda - \bar{\lambda} = 0 \quad \text{即 } \lambda = \bar{\lambda}, \lambda \text{ 为实数.}$$

定理 2: 设 λ_1, λ_2 是对称矩阵 A 的两个特征值, p_1, p_2 是对应的特征向量。

若 $\lambda_1 \neq \lambda_2$, 则 p_1 与 p_2 正交。

证: $\lambda_1 p_1 = Ap_1$, $\lambda_2 p_2 = Ap_2$ 且 $\lambda_1 \neq \lambda_2$.

$\because A$ 是对称阵.

$$\therefore \lambda_1 p_1^T = (\lambda_1 p_1)^T = (Ap_1)^T = p_1^T A^T = p_1^T A$$

上式两边右乘 p_2 , 得 $\lambda_1 p_1^T p_2 = p_1^T A p_2 = p_1^T (\lambda_2 p_2) = \lambda_2 p_1^T p_2$.

$$\text{则 } (\lambda_1 - \lambda_2) p_1^T p_2 = 0$$

$\because \lambda_1 \neq \lambda_2 \therefore p_1^T p_2 = 0$ 则 p_1 与 p_2 正交.

定理3: 设 A 为 n 阶对称阵, 则必有正交阵 P , 使 $P^T A P = P^T A P = \Lambda$, 其中 Λ 是以 A 的 n 个特征值为对角元的对角阵.

推论: 设 A 为 n 阶对称阵, λ 是 A 的特征方程的 k 重根, 则矩阵 $A - \lambda E$ 的秩 $R(A - \lambda E) = n - k$, 从而对应特征值 λ 恰有 k 个线性无关的特征向量.

证明: \because 对称阵 A 与对角阵 Λ 相似.

$$\therefore A - \lambda E \text{ 与 } \Lambda - \lambda E = \begin{bmatrix} \lambda_1 - \lambda & & & \\ & \lambda_2 - \lambda & & \\ & & \ddots & \\ & & & \lambda_n - \lambda \end{bmatrix} \text{ 相似.}$$

\therefore 当 λ 是 A 的 k 重特征根时, $\lambda_1, \dots, \lambda_n$ 这 n 个特征值中有 k 个等于 λ .

$$\therefore \Lambda - \lambda E = \begin{bmatrix} \lambda_1 - \lambda & \dots & & \\ & \lambda_{n-k} - \lambda & & \\ & & \ddots & \\ & & & 0 \end{bmatrix} \leftarrow \text{第 } n - k \text{ 行}$$
$$0 \dots 0 \leftarrow \text{第 } n \text{ 行}.$$

$$\text{则 } R(\Lambda - \lambda E) = n - k$$

$$\therefore R(A - \lambda E) = R(\Lambda - \lambda E)$$

$$\therefore R(A - \lambda E) = n - k$$

\therefore 方程 $(A - \lambda E)x = 0$ 对应有 $n - (n - k) = k$ 个线性无关的基础解系的解量.

例1: 设 $A = \begin{bmatrix} 0 & -1 & 1 \\ -1 & 0 & 1 \\ 1 & 1 & 0 \end{bmatrix}$, 求一个正交阵 P , 使 $P^T A P = \Lambda$ 为对角阵.

$$\text{解: } |A - \lambda E| = \begin{vmatrix} -\lambda & -1 & 1 \\ -1 & -\lambda & 1 \\ 1 & 1 & -\lambda \end{vmatrix} \xrightarrow{r_1 - r_3} \begin{vmatrix} 1-\lambda & \lambda-1 & 0 \\ -1 & -\lambda & 1 \\ 1 & 1 & -\lambda \end{vmatrix} \xrightarrow{C_2 + C_1} \begin{vmatrix} 1-\lambda & 0 & 0 \\ -1 & -1-\lambda & 1 \\ 1 & 2 & -\lambda \end{vmatrix}$$
$$= (1-\lambda)(\lambda^2 + \lambda - 2) = -(1-\lambda)^2(\lambda+2) = 0$$

$\therefore A$ 的特征值 $\lambda_1 = -2, \lambda_2 = \lambda_3 = 1$.

当 $\lambda_1 = -2$ 时, 解方程 $(A + 2E)x = 0$

$$(A + 2E) = \begin{bmatrix} 2 & -1 & 1 \\ -1 & 2 & 1 \\ 1 & 1 & 2 \end{bmatrix} \xrightarrow{r_2 + r_1} \begin{bmatrix} 2 & -1 & 1 \\ 1 & 1 & 2 \\ 1 & 1 & 2 \end{bmatrix} \xrightarrow{r_3 - r_2} \begin{bmatrix} 2 & -1 & 1 \\ 0 & \frac{3}{2} & \frac{3}{2} \\ 0 & 0 & 0 \end{bmatrix} \xrightarrow{\begin{array}{l} r_2 \times \frac{2}{3} \\ r_1 + r_2 \\ r_1 \times \frac{1}{2} \end{array}} \begin{bmatrix} 1 & 0 & 1 \\ 0 & 1 & 1 \\ 0 & 0 & 0 \end{bmatrix}$$

得基础解系 $\xi_1 = \begin{bmatrix} -1 \\ -1 \\ 1 \end{bmatrix}$ 将 ξ_1 单位化, 得 $P_1 = \frac{1}{\sqrt{3}} \begin{bmatrix} -1 \\ -1 \\ 1 \end{bmatrix}$

当 $\lambda_2 = \lambda_3 = 1$ 时, 解方程 $(A - E)x = 0$

$$A - E = \begin{bmatrix} -1 & -1 & 1 \\ -1 & -1 & 1 \\ 1 & 1 & -1 \end{bmatrix} \sim \begin{bmatrix} 1 & 1 & -1 \\ 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 \end{bmatrix} \quad x_1 = -x_2 + x_3$$

得基础解系 $\xi_2 = \begin{bmatrix} -1 \\ 1 \\ 0 \end{bmatrix}, \xi_3 = \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \\ 1 \end{bmatrix}$

将 ξ_2 和 ξ_3 正交化: 取 $\eta_2 = \xi_2$

$$\eta_3 = \xi_3 - \frac{[\eta_2, \xi_3]}{[\eta_2, \eta_2]} \eta_2 = \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \\ 1 \end{bmatrix} + \frac{1}{2} \begin{bmatrix} -1 \\ 1 \\ 0 \end{bmatrix} = \frac{1}{2} \begin{bmatrix} 1 \\ 1 \\ 2 \end{bmatrix}$$

再将 η_2 和 η_3 单位化, 得 $P_2 = \frac{1}{\sqrt{2}} \begin{bmatrix} -1 \\ 1 \\ 0 \end{bmatrix}, P_3 = \frac{1}{\sqrt{6}} \begin{bmatrix} 1 \\ 1 \\ 2 \end{bmatrix}$

则正交阵 $P = (P_1, P_2, P_3) = \begin{bmatrix} -\frac{1}{\sqrt{3}} & -\frac{1}{\sqrt{2}} & \frac{1}{\sqrt{6}} \\ -\frac{1}{\sqrt{3}} & \frac{1}{\sqrt{2}} & \frac{1}{\sqrt{6}} \\ \frac{1}{\sqrt{3}} & 0 & \frac{2}{\sqrt{6}} \end{bmatrix}$

$$P^{-1}AP = P^TAP = \Lambda = \begin{bmatrix} -2 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{bmatrix}$$

例2. 设 $A = \begin{pmatrix} 2 & -1 \\ -1 & 2 \end{pmatrix}$, 求 A^n .

解: $\because A$ 为对称阵.

$\therefore A$ 可对角化, 即有可逆矩阵 P , 使 $P^{-1}AP = \Lambda$.

则 $A = P\Lambda P^{-1}$ 有 $A^n = P\Lambda^n P^{-1}$.

$$|A - \lambda E| = \begin{vmatrix} 2-\lambda & -1 \\ -1 & 2-\lambda \end{vmatrix} = \lambda^2 - 4\lambda + 3 = (\lambda-1)(\lambda-3) = 0$$

则 A 的特征值 $\lambda_1 = 1, \lambda_2 = 3$.

$$\text{得 } \lambda = \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 3 \end{bmatrix}, \quad \lambda^n = \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 3^n \end{bmatrix}$$

$$\text{当 } \lambda_1 = 1 \text{ 时, } A - E = \begin{bmatrix} 1 & -1 \\ -1 & 1 \end{bmatrix} \sim \begin{bmatrix} 1 & -1 \\ 0 & 0 \end{bmatrix}. \text{ 得 } \xi_1 = \begin{bmatrix} 1 \\ 1 \end{bmatrix}$$

$$\text{当 } \lambda_2 = 3 \text{ 时, } A - 3E = \begin{bmatrix} -1 & -1 \\ -1 & -1 \end{bmatrix} \sim \begin{bmatrix} 1 & 1 \\ 0 & 0 \end{bmatrix}. \text{ 得 } \xi_2 = \begin{bmatrix} 1 \\ -1 \end{bmatrix}$$

$$\text{则有 } P = (\xi_1, \xi_2) = \begin{bmatrix} 1 & 1 \\ 1 & -1 \end{bmatrix}, \quad P^{-1} = \frac{1}{2} \begin{bmatrix} 1 & 1 \\ 1 & -1 \end{bmatrix}$$

$$\therefore A^n = P \lambda^n P^{-1} = \frac{1}{2} \begin{bmatrix} 1 & 1 \\ 1 & -1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 3^n \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1 & 1 \\ 1 & -1 \end{bmatrix} = \frac{1}{2} \begin{bmatrix} 1 & 3^n \\ 1 & -3^n \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1 & 1 \\ 1 & -1 \end{bmatrix} = \frac{1}{2} \begin{bmatrix} 1+3^n & 1-3^n \\ 1-3^n & 1+3^n \end{bmatrix}$$

3.5 二次型及其标准形.

$$\text{二次曲线 } ax^2 + bxy + cy^2 = 1 \quad (1)$$

二次齐次多项式

$$\begin{cases} x = x' \cos \theta - y' \sin \theta \\ y = x' \sin \theta + y' \cos \theta \end{cases}$$

$$\text{把(1)化为标准形 } m{x'}^2 + n{y'}^2 = 1$$

(1) 式左边是一个二次齐次多项式, 化标准形的过程就是通过变量的线性变换化简一个二次齐次多项式, 使它只含有平方项。

讨论 n 个变量的二次齐次多项式的化简问题。

定义1: 含有 n 个变量 x_1, x_2, \dots, x_n 的二次齐次函数

$$f(x_1, x_2, \dots, x_n) = a_{11}x_1^2 + a_{22}x_2^2 + \dots + a_{nn}x_n^2 + 2a_{12}x_1x_2 + 2a_{13}x_1x_3 + \dots + 2a_{n-1,n}x_{n-1}x_n \quad (2)$$

称为二次型。

取 $a_{ij} = a_{ji}$, 则 $2a_{ij}x_i x_j = a_{ij}x_i x_j + a_{ij}x_j x_i$, 则 (2) 式写为

$$\begin{aligned} f &= a_{11}x_1^2 + a_{12}x_1x_2 + \dots + a_{1n}x_1x_n \\ &\quad + a_{21}x_2x_1 + a_{22}x_2^2 + \dots + a_{2n}x_2x_n \\ &\quad + \dots + a_{n1}x_nx_1 + a_{n2}x_nx_2 + \dots + a_{nn}x_n^2 = \sum_{i,j=1}^n a_{ij}x_i x_j \end{aligned} \quad (3)$$

寻求可逆的线性变换: $\begin{cases} x_1 = c_{11}y_1 + c_{12}y_2 + \dots + c_{1n}y_n \\ x_2 = c_{21}y_1 + c_{22}y_2 + \dots + c_{2n}y_n \\ \vdots \\ x_n = c_{n1}y_1 + c_{n2}y_2 + \dots + c_{nn}y_n \end{cases}$ (4)

使二次型只含平方项, 即将(4)代入(2), 使

$$f = k_1 y_1^2 + k_2 y_2^2 + \dots + k_n y_n^2$$

这种只含平方项的二次型, 称为二次型的标准形.

若标准形的系数 k_1, k_2, \dots, k_n 只在 1, -1, 0 三个数中取值, 即

$f = y_1^2 + \dots + y_p^2 - y_{p+1}^2 - \dots - y_r^2$ 称为二次型的规范形.

当 a_{ij} 为复数时, f 称为复二次型; 当 a_{ij} 为实数时, f 称为实二次型.

由(3)式, 利用矩阵, 二次型可表示为:

$$\begin{aligned} f &= x_1(a_{11}x_1 + a_{12}x_2 + \dots + a_{1n}x_n) \\ &\quad + x_2(a_{21}x_1 + a_{22}x_2 + \dots + a_{2n}x_n) \\ &\quad + \dots + x_n(a_{n1}x_1 + a_{n2}x_2 + \dots + a_{nn}x_n) \\ &= (x_1, x_2, \dots, x_n) \begin{bmatrix} a_{11}x_1 + a_{12}x_2 + \dots + a_{1n}x_n \\ a_{21}x_1 + a_{22}x_2 + \dots + a_{2n}x_n \\ \vdots \\ a_{n1}x_1 + a_{n2}x_2 + \dots + a_{nn}x_n \end{bmatrix} \\ &= (x_1, x_2, \dots, x_n) \begin{bmatrix} a_{11} & a_{12} & \dots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \dots & a_{2n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{n1} & a_{n2} & \dots & a_{nn} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_n \end{bmatrix} \\ &= x^T A x \end{aligned} \quad (5)$$

$\because a_{ij} = a_{ji} \therefore A$ 为对称阵.

例: 二次型 $f = x^2 - 3z^2 - 4xy + yz$ 用矩阵记号表示为

$$f = (x, y, z) \begin{bmatrix} 1 & -2 & 0 \\ -2 & 0 & \frac{1}{2} \\ 0 & \frac{1}{2} & -3 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x \\ y \\ z \end{bmatrix}$$

可见，任给一个二次型，就惟一地确定一个对称阵；反之，任给一个对称阵，也可惟一地确定一个二次型。二次型与对称阵之间存在一一对应的关系。

因此，对称阵 A 叫做二次型 f 的矩阵，把 f 叫做对称阵 A 的二次型。

对称阵 A 的秩就叫做二次型 f 的秩。

矩阵 $C = (C_{ij})$ ，则可逆变换(4)记作 $x = Cy$ 代入(5)，得

$$f = x^T A x = (Cy)^T A C y = y^T (C^T A C) y$$

定义2：设 A 和 B 是 n 阶矩阵，若有可逆矩阵 C ，使 $B = C^T A C$ ，则称矩阵 A 与 B 合同。

若 A 为对称阵，则 $B = C^T A C$ 也为对称阵，且 $R(B) = R(A)$ 。

证： $\because B^T = (C^T A C)^T = C^T A^T C = C^T A C = B$

$\therefore B$ 为对称阵。

又： $B = C^T A C$ ， C 可逆，则 C^T 也可逆。

$\therefore R(B) = R(A)$.

可知，经可逆变换 $x = Cy$ 后，二次型 f 的矩阵由 A 变成与 A 合同的矩阵 $C^T A C$ ，且二次型的秩不变。

要使二次型 f 经可逆变换 $x = Cy$ 变成标准形，就是

$$f = x^T A x = y^T (C^T A C) y = k_1 y_1^2 + k_2 y_2^2 + \dots + k_n y_n^2$$

$$= (y_1, y_2, \dots, y_n) \begin{bmatrix} k_1 & & & \\ & k_2 & & \\ & & \ddots & \\ & & & k_n \end{bmatrix} \begin{bmatrix} y_1 \\ y_2 \\ \vdots \\ y_n \end{bmatrix} = y^T \Lambda y$$

也就是要使 $C^T A C$ 成为对角阵 Λ 。

主要问题是：对于对称阵 A ，寻求可逆矩阵 C ，使得 $C^T A C$ 为对角阵。

对于任意对称阵 A ，总有正交阵 P ，使 $P^T A P = P^T A P = \Lambda$ 。

定理1：任给二次型 $f = \sum_{i,j=1}^n a_{ij} x_i x_j$ ($a_{ij} = a_{ji}$)，总有正交变换 $x = Py$ ，使 f 化为标准形 $f = \lambda_1 y_1^2 + \lambda_2 y_2^2 + \dots + \lambda_n y_n^2$ ，其中 $\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_n$ 是 f 的矩阵 $A = (a_{ij})$ 的特征值。

推论：任给 n 元二次型 $f(x) = x^T A x$ ($A^T = A$)，总有可逆变换 $x = Cz$,

使 $f(Cz)$ 为规范形。

证明：按定理 1，有 $f(Py) = y^T \Lambda y = \lambda_1 y_1^2 + \cdots + \lambda_r y_r^2$

设二次型 f 的秩为 r ，则特征值 λ_i 中有 r 个不为 0，设 $\lambda_1, \dots, \lambda_r$ 不等于 0。

令 $k = \begin{bmatrix} k_1 & k_2 & \dots & k_n \end{bmatrix}$ ，其中 $k_i = \begin{cases} \frac{1}{\sqrt{\lambda_i}}, & i \leq r \\ 1, & i > r \end{cases}$

则 k 可逆，变换 $y = kz$ 把 $f(Py)$ 化为

$$f(Pkz) = z^T k^T P^T A P k z = z^T k^T \Lambda k z$$

$$k^T \Lambda k = \text{diag} \left(\frac{\lambda_1}{|\lambda_1|}, \dots, \frac{\lambda_r}{|\lambda_r|}, 0, \dots, 0 \right)$$

记 $C = Pk$ ，则 $x = Py = Pkz = Cz$ ，即可逆变换 $x = Cz$ 把 f 化成规范形

$$f(Cz) = \frac{\lambda_1}{|\lambda_1|} z_1^2 + \cdots + \frac{\lambda_r}{|\lambda_r|} z_r^2$$

例：求一个正交变换 $x = Py$ ，把 f 为二次形

$$f = 2x_1x_2 + 2x_1x_3 - 2x_1x_4 - 2x_2x_3 + 2x_2x_4 + 2x_3x_4$$
 化为标准形。

解：二次型的矩阵为

$$A = \begin{bmatrix} 0 & 1 & 1 & -1 \\ 1 & 0 & -1 & 1 \\ 1 & -1 & 0 & 1 \\ -1 & 1 & 1 & 0 \end{bmatrix}$$

$$|A - \lambda E| = \begin{vmatrix} -\lambda & 1 & 1 & -1 \\ 1 & -\lambda & -1 & 1 \\ 1 & -1 & -\lambda & 1 \\ -1 & 1 & 1 & -\lambda \end{vmatrix} = (-\lambda + 1)^3 \begin{vmatrix} 1 & 1 & 1 & -1 \\ 1 & -\lambda & -1 & 1 \\ 1 & -1 & -\lambda & 1 \\ 1 & 1 & 1 & -\lambda \end{vmatrix}$$

$$\begin{array}{c|cccc} r_2 - r_1 & 1 & 1 & 1 & -1 \\ r_3 - r_1 & 0 & -\lambda - 2 & 2 & \\ \hline r_4 - r_1 & 0 & -2 & -\lambda - 2 & \\ & 0 & 0 & 0 & -\lambda + 1 \end{array} (-\lambda + 1) = (-\lambda + 1) \begin{vmatrix} -\lambda - 1 & -2 & 2 \\ -2 & -\lambda - 1 & 2 \\ 0 & 0 & -\lambda + 1 \end{vmatrix}$$

$$= (-\lambda + 1)^2 \begin{vmatrix} -\lambda - 1 & -2 \\ -2 & -\lambda - 1 \end{vmatrix} = (-\lambda + 1)^2 (\lambda^2 + 2\lambda - 3) = (\lambda + 3)(\lambda - 1)^3$$

∴ A 的特征值为 $\lambda_1 = -3, \lambda_2 = \lambda_3 = \lambda_4 = 1$.

当 $\lambda_1 = -3$ 时，解方程 $(A + 3E)x = 0$

$$A + 3E = \begin{bmatrix} 3 & 1 & 1 & -1 \\ 1 & 3 & -1 & 1 \\ 1 & -1 & 3 & 1 \\ -1 & 1 & 1 & 3 \end{bmatrix} \xrightarrow{\begin{array}{l} r_1 + r_2 + r_3 + r_4 \\ r_1 \times \frac{1}{4} \end{array}} \begin{bmatrix} 1 & 1 & 1 & 1 \\ 1 & 3 & -1 & 1 \\ 1 & -1 & 3 & 1 \\ -1 & 1 & 1 & 3 \end{bmatrix} \xrightarrow{\begin{array}{l} r_4 + r_1 \\ r_3 - r_1 \\ r_2 - r_1 \end{array}} \begin{bmatrix} 1 & 1 & 1 & 1 \\ 0 & 2 & -2 & 0 \\ 0 & -2 & 2 & 0 \\ 0 & 2 & 2 & 4 \end{bmatrix}$$

$$\begin{array}{c} \cancel{r_3 + r_2} \\ \cancel{r_3 \leftrightarrow r_4} \end{array} \begin{bmatrix} 1 & 1 & 1 & 1 \\ 0 & 2 & -2 & 0 \\ 0 & +2 & 2 & 4 \\ 0 & 0 & 0 & 0 \end{bmatrix} \xrightarrow{\begin{array}{l} r_3 + r_2 \\ r_2 \times \frac{1}{2} \\ r_3 \times \frac{1}{4} \end{array}} \begin{bmatrix} 1 & 1 & 1 & 1 \\ 0 & 1 & -1 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 1 \\ 0 & 0 & 0 & 0 \end{bmatrix} \xrightarrow{\begin{array}{l} r_4 + r_3 \\ r_3 + r_2 \\ r_2 \times \frac{1}{2} \end{array}} \begin{bmatrix} 1 & 1 & 1 & 1 \\ 0 & 1 & -1 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 4 & 4 \end{bmatrix} \xrightarrow{\begin{array}{l} r_4 \times \frac{1}{4} \\ r_3 \leftrightarrow r_4 \end{array}} \begin{bmatrix} 1 & 1 & 1 & 1 \\ 0 & 1 & -1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 & 1 \\ 0 & 0 & 0 & 0 \end{bmatrix}$$

$$\begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 & -1 \\ 0 & 1 & 0 & 1 \\ 0 & 0 & 1 & 1 \\ 0 & 0 & 0 & 0 \end{bmatrix} \quad \begin{cases} x_1 = x_4 \\ x_2 = -x_4 \\ x_3 = -x_4 \end{cases} \quad \text{基础解系 } \xi_1 = \begin{bmatrix} 1 \\ -1 \\ -1 \\ 1 \end{bmatrix} \quad \text{单位化得 } P_1 = \frac{1}{\sqrt{2}} \begin{bmatrix} 1 \\ -1 \\ -1 \\ 1 \end{bmatrix}$$

当 $\lambda_2 = \lambda_3 = \lambda_4 = 1$ 时，解方程 $(A - E)x = 0$.

$$A - E = \begin{bmatrix} -1 & 1 & 1 & -1 \\ 1 & -1 & -1 & 1 \\ 1 & -1 & -1 & 1 \\ -1 & 1 & 1 & -1 \end{bmatrix} \xrightarrow{\begin{array}{l} r_4 + r_3 \\ r_3 - r_2 \\ r_2 + r_1 \end{array}} \begin{bmatrix} -1 & 1 & 1 & -1 \\ 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 \end{bmatrix} \quad -x_1 + x_2 + x_3 - x_4 = 0$$

$$\text{基础解系 } \xi_2 = \begin{bmatrix} 1 \\ 1 \\ 0 \\ 0 \end{bmatrix}, \quad \xi_3 = \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \\ 1 \\ 1 \end{bmatrix}, \quad \xi_4 = \begin{bmatrix} 1 \\ -1 \\ 1 \\ -1 \end{bmatrix}$$

$$\text{单位化得 } P_2 = \frac{1}{\sqrt{2}} \begin{bmatrix} 1 \\ 1 \\ 0 \\ 0 \end{bmatrix}, \quad P_3 = \frac{1}{\sqrt{2}} \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \\ 1 \\ 1 \end{bmatrix}, \quad P_4 = \frac{1}{2} \begin{bmatrix} 1 \\ -1 \\ 1 \\ -1 \end{bmatrix}$$

则正交变换为

$$\begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \\ x_4 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \frac{1}{2} & \frac{1}{\sqrt{2}} & 0 & \frac{1}{2} \\ -\frac{1}{2} & \frac{1}{\sqrt{2}} & 0 & -\frac{1}{2} \\ -\frac{1}{2} & 0 & \frac{1}{\sqrt{2}} & \frac{1}{2} \\ \frac{1}{2} & 0 & \frac{1}{\sqrt{2}} & -\frac{1}{2} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} y_1 \\ y_2 \\ y_3 \\ y_4 \end{bmatrix}$$

$$\therefore f = -3y_1^2 + y_2^2 + y_3^2 + y_4^2$$

要把二次型化成规范形，令

$$\begin{cases} y_1 = \frac{1}{\sqrt{3}}z_1 \\ y_2 = z_2 \\ y_3 = z_3 \\ y_4 = z_4 \end{cases}$$

$$得 f = -z_1^2 + z_2^2 + z_3^2 + z_4^2.$$

3.6. 用配方法化二次型成标准形.

用拉格朗日配方法把二次型化成标准形.

例1. 化二次型 $f = x_1^2 + 2x_2^2 + 5x_3^2 + 2x_1x_2 + 2x_1x_3 + 6x_2x_3$ 成标准形，并求所用的变换矩阵.

解：f 中含变量 x_1 的平方项，故把 x_1 的项归并起来，配方可得

$$\begin{aligned} f &= x_1^2 + 2x_1x_2 + 2x_1x_3 + 2x_2^2 + 5x_3^2 + 6x_2x_3 \\ &= (x_1 + x_2 + x_3)^2 - x_2^2 - x_3^2 - 2x_2x_3 + 2x_2^2 + 5x_3^2 + 6x_2x_3 \\ &= (x_1 + x_2 + x_3)^2 + x_2^2 + 4x_3^2 + 4x_2x_3 \\ &= (x_1 + x_2 + x_3)^2 + (x_2 + 2x_3)^2 \end{aligned}$$

令 $\begin{cases} y_1 = x_1 + x_2 + x_3 \\ y_2 = x_2 + 2x_3 \\ y_3 = x_3 \end{cases}$ 即 $\begin{cases} x_1 = y_1 - y_2 + y_3 \\ x_2 = y_2 - 2y_3 \\ x_3 = y_3 \end{cases}$

则 f 化成标准形 $f = y_1^2 + y_2^2$ ，所用变换矩阵为

$$C = \begin{bmatrix} 1 & -1 & 1 \\ 0 & 1 & -2 \\ 0 & 0 & 1 \end{bmatrix}, \quad (|C| = 1 \neq 0)$$

例2. 化二次型 $f = 2x_1x_2 + 2x_1x_3 - 6x_2x_3$ 成规范形，并求所用的变换矩阵.

解：f 中不含平方项，由于含有 x_1x_2 乘积项，故

令 $\begin{cases} x_1 = y_1 + y_2 \\ x_2 = y_1 - y_2 \\ x_3 = y_3 \end{cases}$ 代入二次型，得

$$\begin{aligned} f &= 2y_1^2 - 2y_2^2 + 2y_1y_3 + 2y_2y_3 - 6y_1y_3 + 6y_2y_3 \\ &= 2y_1^2 - 2y_2^2 - 4y_1y_3 + 8y_2y_3 \end{aligned}$$

再配方， $f = 2y_1^2 - 4y_1y_3 - 2y_2^2 + 8y_2y_3$
 $= 2(y_1 - y_3)^2 - 2y_2^2 - 2y_2^2 + 8y_2y_3 = 2(y_1 - y_3)^2 - 2(y_2 - 2y_3)^2 + 6y_3^2$

$$\text{令 } \begin{cases} z_1 = \sqrt{2}(y_1 - y_3) \\ z_2 = \sqrt{2}(y_2 - 2y_3) \\ z_3 = \sqrt{6}y_3 \end{cases} \quad \text{即} \quad \begin{cases} y_1 = \frac{1}{\sqrt{2}}z_1 + \frac{1}{\sqrt{6}}z_3 \\ y_2 = \frac{1}{\sqrt{2}}z_2 + \frac{2}{\sqrt{6}}z_3 \\ y_3 = \frac{1}{\sqrt{6}}z_3 \end{cases}$$

将 f 化成规范形: $f = z_1^2 - z_2^2 + z_3^2$

所用变换矩阵为:

$$C = \begin{bmatrix} 1 & 1 & 0 \\ 1 & -1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \frac{1}{\sqrt{2}} & 0 & \frac{1}{\sqrt{6}} \\ 0 & \frac{1}{\sqrt{2}} & \frac{2}{\sqrt{6}} \\ 0 & 0 & \frac{1}{\sqrt{6}} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \frac{1}{\sqrt{2}} & \frac{1}{\sqrt{2}} & \frac{3}{\sqrt{6}} \\ \frac{1}{\sqrt{2}} & -\frac{1}{\sqrt{2}} & -\frac{1}{\sqrt{6}} \\ 0 & 0 & \frac{1}{\sqrt{6}} \end{bmatrix}, \quad (|C| = -\frac{1}{\sqrt{6}} \neq 0)$$

§7. 正定二次型

二次型的标准形不是唯一的，但标准形中所含项数是确定的，就是二次型的秩。并且在变换为实变换时，标准形中正系数的个数是不变的。

定理1：设有二次型 $f = x^T A x$ ，它的秩为 r ，有两个可逆变换 $x = Cy$ 及 $x = Px$ 使 $f = k_1 y_1^2 + k_2 y_2^2 + \dots + k_r y_r^2$ ($k_i \neq 0$) 及 $f = \lambda_1 z_1^2 + \lambda_2 z_2^2 + \dots + \lambda_r z_r^2$ ($\lambda_i \neq 0$)，则 k_1, \dots, k_r 中正数的个数与 $\lambda_1, \dots, \lambda_r$ 中正数的个数相等。**(惯性定理)**

二次型的标准形中正系数的个数称为二次型的正惯性指数，负系数的个数称为负惯性指数。

若二次型 f 的正惯性指数是 p ，秩为 r ，则 f 的规范形为：

$$f = y_1^2 + \dots + y_p^2 - y_{p+1}^2 - \dots - y_r^2$$

定义：设有二次型 $f(x) = x^T A x$ ，如果对任何 $x \neq 0$ ，都有 $f(x) > 0$ ，则称 f 为正定二次型，并称对称阵 A 是正定的；如果对任何 $x \neq 0$ 都有 $f(x) < 0$ ，则称 f 为负定二次型，并称对称阵 A 是负定的。

定理2：二次型 $f = x^T A x$ 为正定的充分必要条件是：它的标准形的 n 个系数全为正，即它的正惯性指数等于 n 。

推论：对称阵 A 为正定的充分必要条件是： A 的特征值全为正。

定理3: 对称阵A为正定的充分必要条件是: A的各阶顺序主子式都为正, 即

$$a_{11} > 0, \begin{vmatrix} a_{11} & a_{12} \\ a_{21} & a_{22} \end{vmatrix} > 0, \dots, \begin{vmatrix} a_{11} & \dots & a_{1m} \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{m1} & \dots & a_{mm} \end{vmatrix} > 0$$

对称阵A为负定的充分必要条件是: 奇数阶顺序主子式为负, 而偶数阶顺序主子式为正, 即

$$(-1)^r \begin{vmatrix} a_{11} & \dots & a_{1r} \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{rr} & \dots & a_{rr} \end{vmatrix} > 0, (r=1, 2, \dots, n)$$

例: 判定二次型 $f = -5x^2 - 6y^2 - 4z^2 + 4xy + 4xz$ 的正定性。

解: f的矩阵为

$$A = \begin{bmatrix} -5 & 2 & 2 \\ 2 & -6 & 0 \\ 2 & 0 & -4 \end{bmatrix}$$

$$a_{11} = -5 < 0, \begin{vmatrix} a_{11} & a_{12} \\ a_{21} & a_{22} \end{vmatrix} = \begin{vmatrix} -5 & 2 \\ 2 & -6 \end{vmatrix} = 26 > 0, |A| = -80 < 0$$

$\therefore f$ 为负定。