

一. $f(x_1, x_2, \dots, x_n) = X^T A X$ ($A^T = A$) 是一个 n -元二次型. (实) ①

1. 若 $\forall X \neq 0$, 均有 $X^T A X > 0$. 则二次型 $X^T A X$ 为正定二次型.

它所对应的矩阵 A 为正定矩阵.

2. n -元二次型 $X^T A X$ ($A^T = A$) 正定

\Leftrightarrow 它的正惯性指数为 n . (它的负惯性指数为 0 . 且秩为 n)

$\Leftrightarrow A$ 的所有顺序主子式均大于 0 .

$\Leftrightarrow A$ 与单位阵合同

$\Leftrightarrow \exists$ 可逆阵 C , 使得 $A = C^T C$.

二. 1. 若对 $\forall X \neq 0$, 均有 $X^T A X < 0$.

则二次型 $X^T A X$ 是负定二次型. A 为负定矩阵.

2. 若 $X^T A X$ 负定, 则 $-X^T A X$ 正定.

3. n -元二次型 $X^T A X$ 为负定

\Leftrightarrow 它的负惯性指数为 n .

$\Leftrightarrow A$ 的所有奇数阶顺序主子式 < 0 .

偶数阶顺序主子式 > 0 .

三. 1. 若对 $\forall X \neq 0$, 均有 $X^T A X \geq 0$ (≤ 0).

则 $X^T A X$ 是半正定 (半负定) 二次型.

A 为半正定 (半负定) 矩阵.

②

1). $f(x_1, x_2, \dots, x_n)$ 是半正定

3). 存在可逆阵 C , 使 $C^T A C = \begin{pmatrix} d_1 & & & \\ & d_2 & & \\ & & \ddots & \\ & & & d_r & & \\ & & & & 0 & \cdots & 0 \end{pmatrix}$ $r = r(A)$.

5). A 的所有 α_i 均大于或者等于 0.

今天. 7. 8. 周一. 各班 11—20. 课交(且没判)等同交.

二次型的线性替换 (非退化) 及矩阵表示.
矩阵的合同.

唯一性 { 复数域上的规范形, 实数域上的规范形. } 规范形是唯一的.

正定二次型的判定性 $\left\{ \begin{array}{l} \text{正定二次型及其判定} \leftrightarrow \text{正定矩阵及其判定} \\ \text{其它类型的二次型及其判定法.} \end{array} \right.$

6. 证明: 一个实二次型可分解成两个实系数的一次齐次多项式的乘积的主要条件是它的秩为 2, 符号差为 0, 或者秩为 1.

证明: " \Rightarrow ". 已知实二次型可分解成两个实系数的一次齐次多项式的乘积.

$$\text{即 } f(x_1, x_2, \dots, x_n) = (a_1 x_1 + a_2 x_2 + \dots + a_n x_n) \cdot (b_1 x_1 + b_2 x_2 + \dots + b_n x_n)$$

① 若 a_i, b_i 都不成比例, 不妨设 $\frac{a_1}{b_1} \neq \frac{a_2}{b_2}$.

$$\text{令 } \begin{cases} a_1 x_1 + a_2 x_2 + \dots + a_n x_n = y_1 \\ b_1 x_1 + b_2 x_2 + \dots + b_n x_n = y_2 \\ x_3 = y_3 \\ \vdots \\ x_n = y_n \end{cases}$$

为一个非退化的线性替换, $f = y_1 y_2$.

$$\text{再令 } \begin{cases} y_1 = z_1 + z_2 \\ y_2 = z_1 - z_2 \\ y_3 = z_3 \\ \vdots \\ y_n = z_n \end{cases}$$

这又是一个非退化的线性替换, $f = z_1^2 - z_2^2$.

说明 f 的秩为 2, 符号差为 0.

② 若 a_i, b_i 均成比例. 即 $b_i = k a_i$. ④

$$f(x_1, \dots, x_n) = (a_1 x_1 + a_2 x_2 + \dots + a_n x_n) (b_1 x_1 + b_2 x_2 + \dots + b_n x_n) \\ = k (a_1 x_1 + a_2 x_2 + \dots + a_n x_n)^2 = k y_1^2.$$

其中令
$$\begin{cases} y_1 = a_1 x_1 + a_2 x_2 + \dots + a_n x_n \\ y_2 = x_2 \\ \vdots \\ y_n = x_n \end{cases}$$

此时, f 的秩为 1.

“ \Leftarrow ”. ① 若 f 的秩为 2. 符号差为 0

$$f = y_1^2 - y_2^2 = (y_1 + y_2)(y_1 - y_2).$$

令
$$\begin{cases} y_1 + y_2 = a_1 x_1 + a_2 x_2 + \dots + a_n x_n \\ y_1 - y_2 = b_1 x_1 + b_2 x_2 + \dots + b_n x_n \\ y_3 = x_3 \\ \vdots \\ y_n = x_n \end{cases}$$

$$f = (a_1 x_1 + a_2 x_2 + \dots + a_n x_n) \cdot (b_1 x_1 + b_2 x_2 + \dots + b_n x_n)$$

②. 若 f 的秩为 1. 2) $f = y_1^2$. 或 $f = -y_1^2$.

$$f = \pm (a_1 x_1 + a_2 x_2 + \dots + a_n x_n)^2.$$

第六章 矩阵的特征值与特征向量. (书第章 §4. §5. 第章 §4.).

§6.1. 向量的内积(点积). (数积).

一. 内积及其性质.

1. 定义. 设有 n 维向量 $\alpha = \begin{pmatrix} a_1 \\ a_2 \\ \vdots \\ a_n \end{pmatrix}$, $\beta = \begin{pmatrix} b_1 \\ b_2 \\ \vdots \\ b_n \end{pmatrix}$. $\alpha^T \beta = (a_1, \dots, a_n) \begin{pmatrix} b_1 \\ b_2 \\ \vdots \\ b_n \end{pmatrix}$

$$\text{则 } (\alpha, \beta) = a_1 b_1 + a_2 b_2 + \dots + a_n b_n = \alpha^T \beta$$

为向量 α 与 β 的内积. 记为 (α, β) 或 $\alpha \cdot \beta$ $\alpha \cdot \beta \neq \alpha \times \beta$

$$\begin{aligned} (\alpha, \beta) &= a_1 b_1 + a_2 b_2 + \dots + a_n b_n \\ &= (a_1, a_2, \dots, a_n) \begin{pmatrix} b_1 \\ b_2 \\ \vdots \\ b_n \end{pmatrix} = \alpha^T \beta. \end{aligned}$$

其中 $\alpha = (a_1, \dots, a_n)$. $\beta = (b_1, \dots, b_n)$.

$\alpha \times \beta$
叉积
 $\begin{array}{r} 3 \times 5 \\ \hline = 3 \cdot 5 \end{array}$

2. 内积的性质.

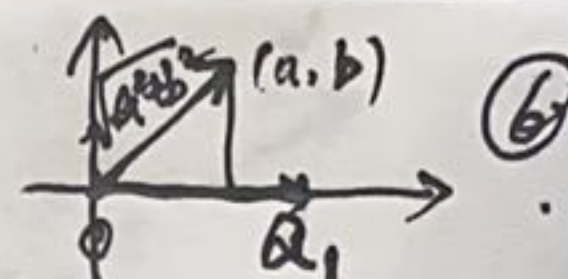
1°. $(\alpha, \beta) = (\beta, \alpha)$

2°. $(\lambda \alpha, \beta) = \lambda (\alpha, \beta)$ λ 是数.

3°. $(\alpha + \beta, \gamma) = (\alpha, \gamma) + (\beta, \gamma)$.

4°. $(\alpha, \alpha) \geq 0$. (α 为实向量).

且 $(\alpha, \alpha) = 0 \iff \alpha = 0$.

二. 向量的长度及性质. $\alpha = \begin{pmatrix} a_1 \\ a_2 \\ \vdots \\ a_n \end{pmatrix}$ $|\alpha| = \sqrt{a^2}$  ⑥

1. 定义. 令 $\|\alpha\| = \sqrt{(\alpha, \alpha)} = \sqrt{a_1^2 + a_2^2 + \dots + a_n^2}$.

则 $\|\alpha\|$ 为 n 维向量 α 的长度 (范数).

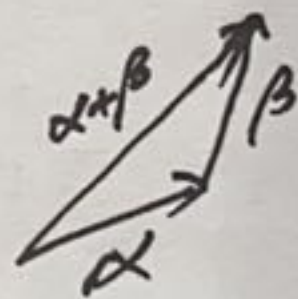
2. 向量长度的性质. (实数)

(1). 非负性. $\|\alpha\| \geq 0$. 且 $\|\alpha\| = 0 \iff \alpha = 0$.

(2). 齐次性. $\|\lambda\alpha\| = |\lambda| \|\alpha\|$

$$\|\lambda\alpha\| = \sqrt{(\lambda\alpha, \lambda\alpha)} = \sqrt{\lambda^2(\alpha, \alpha)} = |\lambda| \sqrt{(\alpha, \alpha)} = |\lambda| \|\alpha\|.$$

(3). 三角不等式. $\|\alpha + \beta\| \leq \|\alpha\| + \|\beta\|$.



(4). 对任意 n 维向量 α, β .

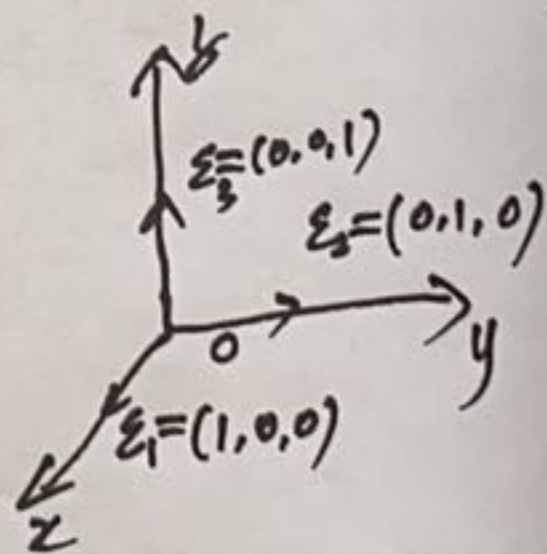
$$|(\alpha, \beta)| \leq \|\alpha\| \|\beta\|.$$

特别. 若 $\alpha = \begin{pmatrix} a_1 \\ a_2 \\ \vdots \\ a_n \end{pmatrix}$, $\beta = \begin{pmatrix} b_1 \\ b_2 \\ \vdots \\ b_n \end{pmatrix}$

$$2. \left| \sum_{i=1}^n a_i b_i \right| \leq \sqrt{\sum_{i=1}^n a_i^2} \cdot \sqrt{\sum_{i=1}^n b_i^2}.$$

柯西—布涅可夫斯基不等式.

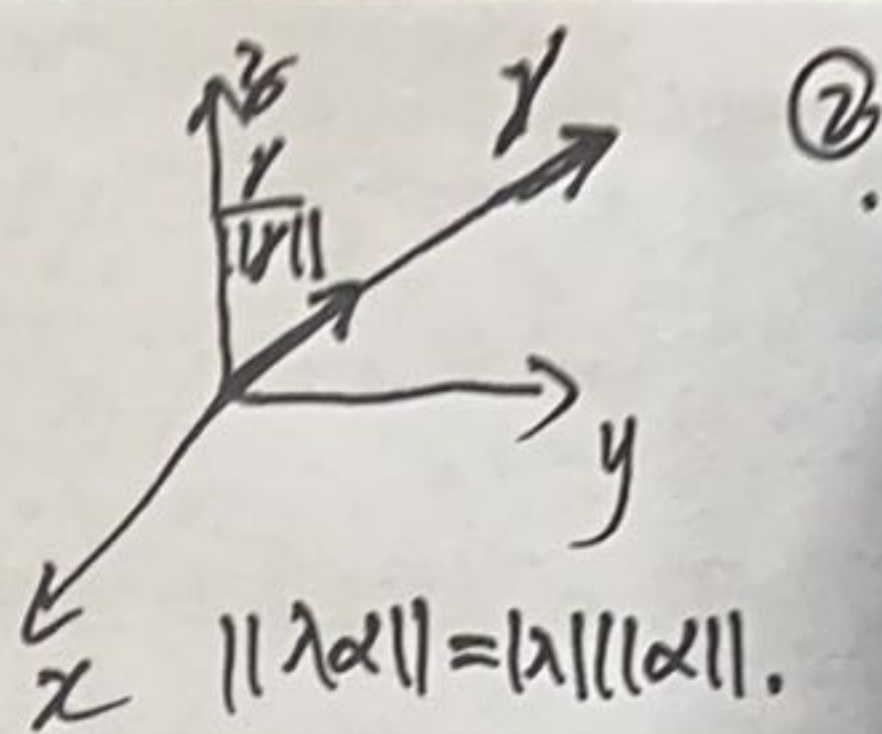
3. 若 $\|\alpha\| = 1$. 称 α 为单位向量.



4. 将非零向量 α 单位化.

若 $\alpha \neq 0$, $\frac{\alpha}{\|\alpha\|}$ 是单位向量.

$$\therefore \left\| \frac{\alpha}{\|\alpha\|} \right\| = \frac{\|\alpha\|}{\|\alpha\|} = 1.$$



三. 向量 α 与 β 间的夹角.

1. 当 $\|\alpha\| \neq 0$, $\|\beta\| \neq 0$.

定义. $\theta = \arccos \frac{(\alpha, \beta)}{\|\alpha\| \|\beta\|}$

$$0 \leq \theta \leq \pi.$$

称 θ 为 n 维向量 α 与 β 的夹角.

$$(\alpha, \beta) = \|\alpha\| \|\beta\| \cos \theta.$$

例. $\alpha = (1, 2, 2, 3)^T$ $\beta = (3, 1, 5, 1)^T$.

求 α, β 的夹角

解: $\|\alpha\| = \sqrt{1^2 + 2^2 + 2^2 + 3^2} = \sqrt{18} = 3\sqrt{2}.$

$$\|\beta\| = \sqrt{3^2 + 1^2 + 5^2 + 1^2} = 6.$$

$$\therefore \cos \theta = \frac{(\alpha, \beta)}{\|\alpha\| \|\beta\|} = \frac{18}{3\sqrt{2} \cdot 6} = \frac{\sqrt{2}}{2}.$$

$$\therefore \theta = \frac{\pi}{4}.$$