

第九章 内积空间

- §1 定义与基本性质
- §2 标准正交基
- §3 同构
- §4 正交变换
- §5 子空间
- §6 实对称矩阵的标准形

§1 定义与基本性质

前面对线性空间的研究仅限于对其代数结构的研究.但我们以几何空间中的向量作为线性空间理论的一个具体模型, 仅限于对代数结构的研究是不够的, 还需要研究向量的度量性质, 如长度、夹角等. 为此, 我们需要在线性空间中引入一种新的结构, 这就是“内积”.

定义4

设 V 是实数域 \mathbf{R} 上一线性空间，在 V 上定义了一个二元实函数，称为内积，记作 (α, β) ，它具有以下性质：

- 1) $(\alpha, \beta) = (\beta, \alpha)$; **(对称性)**
- 2) $(k\alpha, \beta) = k(\alpha, \beta)$;
- 3) $(\alpha + \beta, \gamma) = (\alpha, \gamma) + (\beta, \gamma)$; **(线性性)**
- 4) $(\alpha, \alpha) \geq 0$ ，当且仅当 $\alpha = 0$ 时 $(\alpha, \alpha) = 0$.

其中 α, β, γ 是 V 中任意的向量， **(正定性)**

k 是任意实数，这样的线性空间称为**欧几里得(Euclid)空间**.

简称**欧氏空间**.

欧氏空间即为带有内积的线性空间. 对线性空间的维数并无要求, 可以是有限维的, 也可以是无限维的. 本课程研究的是有限维的欧氏空间.

例1 在线性空间 \mathbf{R}^n 中, 对于向量

$$\alpha = (a_1, a_2, \dots, a_n), \beta = (b_1, b_2, \dots, b_n),$$

定义内积

$$(\alpha, \beta) = a_1 b_1 + a_2 b_2 + \dots + a_n b_n, \quad (1)$$

显然, 内积(1)适合定义中的条件. 这样, \mathbf{R}^n 就成为一个欧氏空间.

当 $n = 3$ 时, (1)式就是几何空间中向量的内积在直角坐标系中的坐标表达式.

例2 在闭区间 $[a, b]$ 上的所有实连续函数所成的空间 $C[a, b]$ 中, 对于函数 $f(x), g(x)$ 定义内积

$$(f, g) = \int_a^b f(x)g(x)dx.$$

由定积分的性质不难证明, 对于内积(2), $C[a, b]$ 构成一欧几里得空间.

类似地, 线性空间 $\mathbf{R}[x], \mathbf{R}[x]_n$, 对于内积(2)也构成欧几里得空间.

欧几里得空间的基本性质

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

$$2) (\alpha, \beta + \gamma) = (\beta + \gamma, \alpha) = (\beta, \alpha) + (\gamma, \alpha) \\ = (\alpha, \beta) + (\alpha, \gamma).$$

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

定义2

非负实数 $\sqrt{(\alpha, \alpha)}$ 称为向量 α 的**长度**, 记为 $|\alpha|$.
也称为 α 的**范数**.

注1 对于任意非零向量 α , $|\alpha| > 0$.

$$\alpha = 0 \Leftrightarrow |\alpha| = 0.$$

注2 $|k\alpha| = |k| |\alpha|$.

注3 长度为1的向量称为**单位向量**.

如果 $\alpha \neq 0$, 则 $\frac{1}{|\alpha|} \alpha$

为一个单位向量. 通常称为 α 的**单位化**.

定理(柯西 - 布涅柯夫斯基不等式)

设 α, β 为欧氏空间 V 中任意两个非零向量, 则

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

当且仅当 α, β 线性相关时, 等号才能成立.

证明: 当 $\beta = 0$ 时, 结论自然成立. 下设 $\beta \neq 0$.

构造向量 $\gamma = \alpha + t\beta$. 则

$$(\gamma, \gamma) = (\alpha + t\beta, \alpha + t\beta) \geq 0, \quad \forall t \in \mathbb{R}.$$

即

$$(\alpha, \alpha) + 2(\alpha, \beta)t + (\beta, \beta)t^2 \geq 0, \quad \forall t \in \mathbb{R}.$$

所以它的判别式 $\Delta = 4(\alpha, \beta)^2 - 4(\alpha, \alpha)(\beta, \beta) \leq 0$.

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

显然当 α, β 线性相关时, 等号成立.

反之若等号成立, 则关于 t 的一元二次方程

$$(\alpha, \alpha) + 2(\alpha, \beta)t + (\beta, \beta)t^2 = 0$$

有唯一解

$$t_0 = \frac{(\alpha, \beta)}{(\beta, \beta)}.$$

此时对于向量 $\gamma_0 = \alpha + t_0\beta$, 有

$$(\gamma_0, \gamma_0) = 0,$$

所以 $\gamma_0 = \alpha + t_0\beta = 0$, 即

$$\alpha - \frac{(\alpha, \beta)}{(\beta, \beta)}\beta = 0,$$

故 α, β 线性相关.

注 上述定理对于一般欧氏空间都成立的. 而对于一些具体的欧氏空间, 它有着具体的形式, 而这些不等式已经为我们所熟知.

例如 在欧氏空间 \mathbf{R}^n 中的Cauchy不等式:

$$\begin{aligned} & |a_1b_1 + a_2b_2 + \cdots + a_nb_n| \\ & \leq \sqrt{a_1^2 + a_2^2 + \cdots + a_n^2} \sqrt{b_1^2 + b_2^2 + \cdots + b_n^2}. \end{aligned}$$

又如 在 $C[a, b]$ 中, Cauchy—Schwarz不等式:

$$\left| \int_a^b f(x)g(x)dx \right| \leq \left(\int_a^b f^2(x)dx \right)^{1/2} \left(\int_a^b g^2(x)dx \right)^{1/2}$$

注 根据柯西—布涅柯夫斯基不等式，我们有三角不等式

$$|\alpha + \beta| \leq |\alpha| + |\beta|.$$

事实上，

$$\begin{aligned} |\alpha + \beta|^2 &= (\alpha + \beta, \alpha + \beta) \\ &= (\alpha, \alpha) + 2(\alpha, \beta) + (\beta, \beta) \\ &\leq |\alpha|^2 + 2|\alpha||\beta| + |\beta|^2 \\ &= (|\alpha| + |\beta|)^2. \end{aligned}$$

所以 $|\alpha + \beta| \leq |\alpha| + |\beta|$.

定义3

设 α, β 为欧氏空间 V 中任意两个非零向量,

$$\langle \alpha, \beta \rangle = \arccos \frac{(\alpha, \beta)}{\|\alpha\| \|\beta\|}, \quad 0 \leq \langle \alpha, \beta \rangle \leq \pi$$

称为向量 α, β 的夹角.

定义4

如果向量 α, β 的内积为零, 即

$$(\alpha, \beta) = 0,$$

则 α, β 称为**正交的**或**互相垂直的**, 记为 $\alpha \perp \beta$.

注 显然 $\alpha \perp \beta \Leftrightarrow \langle \alpha, \beta \rangle = \frac{\pi}{2}$.

在欧氏空间中同样有勾股定理，即当 α, β 正交时，

$$|\alpha + \beta|^2 = |\alpha|^2 + |\beta|^2.$$

事实上，

$$\begin{aligned} |\alpha + \beta|^2 &= (\alpha + \beta, \alpha + \beta) \\ &= (\alpha, \alpha) + 2(\alpha, \beta) + (\beta, \beta) \\ &= (\alpha, \alpha) + (\beta, \beta) \\ &= |\alpha|^2 + |\beta|^2. \end{aligned}$$

不难将勾股定理推广到多个向量的情形，即如果向量 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_m$ 两两正交，则

$$|\alpha_1 + \alpha_2 + \dots + \alpha_m|^2 = |\alpha_1|^2 + |\alpha_2|^2 + \dots + |\alpha_m|^2.$$

有限维欧氏空间中的内积

设 V 是一个 n 维欧氏空间，在 V 中取一组基 $\varepsilon_1, \varepsilon_2, \dots, \varepsilon_n$ ，对 V 中任意两个向量

$$\alpha = \sum_{i=1}^n x_i \varepsilon_i, \beta = \sum_{i=1}^n y_i \varepsilon_i,$$

则

$$\begin{aligned} (\alpha, \beta) &= \left(\sum_{i=1}^n x_i \varepsilon_i, \sum_{j=1}^n y_j \varepsilon_j \right) \\ &= \sum_{i,j=1}^n x_i y_j (\varepsilon_i, \varepsilon_j). \end{aligned}$$

令

$$a_{ij} = (\varepsilon_i, \varepsilon_j), i, j = 1, 2, \dots, n.$$

于是

$$(\alpha, \beta) = \sum_{i,j=1}^n x_i y_j a_{ij}.$$

利用矩阵, (α, β) 还可以写成

$$(\alpha, \beta) = X^T A Y,$$

其中

$$X = \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix}, Y = \begin{pmatrix} y_1 \\ y_2 \\ \vdots \\ y_n \end{pmatrix}.$$

分别是 α, β 的坐标,

而矩阵

$$A = (a_{ij})_{n \times n}$$

称为基 $\varepsilon_1, \varepsilon_2, \dots, \varepsilon_n$ 的**度量矩阵**.

上面讨论表明：在知道了一组基的度量矩阵后，任意两个向量的内积就可以通过坐标来计算，因而度量矩阵完全确定了内积.

不同基下度量矩阵之间的关系

设 $\eta_1, \eta_2, \dots, \eta_n$ 是空间 V 的另外一组基, 而由 $\varepsilon_1, \varepsilon_2, \dots, \varepsilon_n$ 到 $\eta_1, \eta_2, \dots, \eta_n$ 的过渡矩阵为 C , 即

$$(\eta_1, \eta_2, \dots, \eta_n) = (\varepsilon_1, \varepsilon_2, \dots, \varepsilon_n)C.$$

于是基 $\eta_1, \eta_2, \dots, \eta_n$ 的度量矩阵

$$B = (b_{ij}) = ((\eta_i, \eta_j)) = C^T A C.$$

也可写成

$$B = \begin{pmatrix} \eta_1 \\ \eta_2 \\ \vdots \\ \eta_n \end{pmatrix} (\eta_1 \quad \eta_2 \quad \cdots \quad \eta_n) = C^T \begin{pmatrix} \varepsilon_1 \\ \varepsilon_2 \\ \vdots \\ \varepsilon_n \end{pmatrix} (\varepsilon_1 \quad \varepsilon_2 \quad \cdots \quad \varepsilon_n) C = C^T A C.$$

度量矩阵的性质

度量矩阵是正定的.

事实上, 对于非零向量 α , 即坐标向量 $X \neq 0$,

$$X^T A X = (\alpha, \alpha) > 0.$$

反之, 给定一个 n 级正定矩阵及 n 维实线性空间的一组基 $\varepsilon_1, \varepsilon_2, \dots, \varepsilon_n$, 可以规定 V 上一个内积, 使它成为欧氏空间, 并且基 $\varepsilon_1, \varepsilon_2, \dots, \varepsilon_n$ 的度量矩阵为 A .

§2 标准正交基

定义5

欧氏空间 V 中一组非零的向量，如果它们是两两正交的，则称为一组正交向量组.

注 应该指出，按定义，由单个非零向量所成的正交向量组.

以下所讨论的正交向量组都是非空的.

命题

正交向量组是线性无关的.

证明: 设 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_m$ 为一正交向量组,

$$k_1\alpha_1 + k_2\alpha_2 + \dots + k_m\alpha_m = 0.$$

两边同时与 α_i 作内积, 即得

$$k_i(\alpha_i, \alpha_i) = 0.$$

由于 $\alpha_i \neq 0$, 有 $(\alpha_i, \alpha_i) > 0$, 从而有 $k_i = 0 (i = 1, 2, \dots, m)$.

这就证明了 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_m$ 是线性无关的.

推论 在 n 维欧氏空间中, 两两正交的非零向量不可能超过 n 个.

定义6

在 n 维欧氏空间中，由 n 个向量组成的正交向量组称为**正交基**；由单位向量组组成的正交向量组称为**标准正交基**.

注1 对一组正交基进行单位化就可得到一组标准正交基.

注2 设 $\varepsilon_1, \varepsilon_2, \dots, \varepsilon_n$ 是一组标准正交基，由定义，有

$$(\varepsilon_i, \varepsilon_j) = \delta_{ij} = \begin{cases} 1, i = j, \\ 0, i \neq j. \end{cases}$$

注3 若基 $\varepsilon_1, \varepsilon_2, \dots, \varepsilon_n$ 满足:

$$(\varepsilon_i, \varepsilon_j) = \delta_{ij} = \begin{cases} 1, i = j, \\ 0, i \neq j. \end{cases}$$

则它就是一组标准正交基.

综上所述, 一组基为标准正交基的充分必要条件是: 它的度量矩阵为单位矩阵.

注4 设基 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n$ 的度量矩阵为 A , 则 A 为正定阵, 由二次型知识可知, 存在可逆阵 C , 使得

$$C^T A C = E_n.$$

令

$$(\varepsilon_1, \varepsilon_2, \dots, \varepsilon_n) = (\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n) C,$$

则 $\varepsilon_1, \varepsilon_2, \dots, \varepsilon_n$ 也是一组基, 且从 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n$ 到 $\varepsilon_1, \varepsilon_2, \dots, \varepsilon_n$ 的过渡矩阵为 C , 于是基 $\varepsilon_1, \varepsilon_2, \dots, \varepsilon_n$ 的度量矩阵为 $C^T A C = E_n$.

从而 $\varepsilon_1, \varepsilon_2, \dots, \varepsilon_n$ 也就是一组标准正交基.

上述分析不仅说明了标准正交基的存在性, 还给出了求标准正交基的一种方法.

注6 向量在标准正交基下的坐标

设 $\varepsilon_1, \varepsilon_2, \dots, \varepsilon_n$ 为 V 的一组标准正交基, 则任一向量 $\alpha \in V$, 则

$$\alpha = (\alpha, \varepsilon_1)\varepsilon_1 + (\alpha, \varepsilon_2)\varepsilon_2 + \dots + (\alpha, \varepsilon_n)\varepsilon_n.$$

事实上, 设

$$\alpha = x_1\varepsilon_1 + x_2\varepsilon_2 + \dots + x_n\varepsilon_n,$$

两边同时与 ε_i 作内积, 即得

$$x_i = (\alpha, \varepsilon_i), i = 1, 2, \dots, n.$$

注7 标准正交基下的向量内积的计算

在标准正交基 $\varepsilon_1, \varepsilon_2, \dots, \varepsilon_n$ 下,

$$\alpha = x_1\varepsilon_1 + x_2\varepsilon_2 + \dots + x_n\varepsilon_n,$$

$$\beta = y_1\varepsilon_1 + y_2\varepsilon_2 + \dots + y_n\varepsilon_n.$$

则

$$(\alpha, \beta) = x_1y_1 + x_2y_2 + \dots + x_ny_n = X^TY.$$

标准正交基的求法

定理1

n 维欧氏空间中任一个正交向量组都能扩充成一组基.

证明: 设 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_m$ 是正交向量组, 我们对 $n-m$ 作数学归纳法.

当 $n-m=0$ 时, $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_m$ 就是一组正交基了.

假设 $n-m=k$ 时定理成立, 也就是说, 可以找到向量 β_1, \dots, β_k , 使得

$$\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_m, \beta_1, \dots, \beta_k$$

成为一组正交基.

下证 $n-m = k+1$ 的情形.

因为 $m < n$, 所以一定存在向量 β 不能被 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_m$ 线性表出, 作向量

$$\alpha_{m+1} = \beta - k_1\alpha_1 - k_2\alpha_2 - \dots - k_m\alpha_m.$$

其中 k_1, k_2, \dots, k_m 是待定的系数. 用 α_i 与 α_{m+1} 作内积, 得

$$(\alpha_i, \alpha_{m+1}) = (\beta, \alpha_i) - k_i(\alpha_i, \alpha_i) \quad (i = 1, 2, \dots, m)$$

取 $k_i = \frac{(\alpha_i, \beta)}{(\alpha_i, \alpha_i)} \quad (i = 1, 2, \dots, m)$. 则有

$$(\alpha_i, \alpha_{m+1}) = 0, \quad (i = 1, 2, \dots, m).$$

由 β 的选择可知, $\alpha_{m+1} \neq 0$.

因此 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_m, \alpha_{m+1}$ 是一正交向量组.

由归纳假设, $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_m, \alpha_{m+1}$ 可以扩充一正交基.
于是定理得证.

注 上述定理的证明过程给出了一个具体求正交基的方法, 即从任一个非零向量出发, 按证明中的步骤逐个地扩充, 最后就得到一个正交基. 再单位化, 就得到一组标准正交基.

定理2

对于 n 维欧氏空间中任意一组基 $\varepsilon_1, \varepsilon_2, \dots, \varepsilon_n$, 都可以找到一组标准正交基 $\eta_1, \eta_2, \dots, \eta_n$, 使得

$$L(\varepsilon_1, \varepsilon_2, \dots, \varepsilon_i) = L(\eta_1, \eta_2, \dots, \eta_i), i = 1, 2, \dots, n.$$

证明: 设 $\varepsilon_1, \varepsilon_2, \dots, \varepsilon_n$ 是一组基, 下面就逐个求出向量 $\eta_1, \eta_2, \dots, \eta_n$,

首先, 取 $\eta_1 = \frac{1}{|\varepsilon_1|} \varepsilon_1$. 显然 $L(\varepsilon_1) = L(\eta_1)$.

一般地, 假定已经求出 $\eta_1, \eta_2, \dots, \eta_m$, 它们是单位正交的, 具有性质

$$L(\varepsilon_1, \varepsilon_2, \dots, \varepsilon_i) = L(\eta_1, \eta_2, \dots, \eta_i), i = 1, 2, \dots, m.$$

下一步来求 η_{m+1} .

因为 $L(\varepsilon_1, \varepsilon_2, \dots, \varepsilon_m) = L(\eta_1, \eta_2, \dots, \eta_m)$, 所以 ε_{m+1} 不能被 $\eta_1, \eta_2, \dots, \eta_m$ 线性表出. 按定理1证明中的方法, 作向量

$$\xi_{m+1} = \varepsilon_{m+1} - \sum_{i=1}^m (\varepsilon_{m+1}, \eta_i) \eta_i.$$

显然

$$\xi_{m+1} \neq 0, \text{ 且 } (\xi_{m+1}, \eta_i) = 0, i = 1, 2, \dots, m.$$

令

$$\eta_{m+1} = \frac{1}{|\xi_{m+1}|} \xi_{m+1}.$$

$\eta_1, \dots, \eta_m, \eta_{m+1}$ 就是一单位正交向量组. 同时

$$L(\varepsilon_1, \dots, \varepsilon_m, \varepsilon_{m+1}) = L(\eta_1, \dots, \eta_m, \eta_{m+1}),$$

由归纳法原理, 定理2得证.

注1 定理2中要求

$$L(\varepsilon_1, \varepsilon_2, \dots, \varepsilon_i, \dots, \varepsilon_n) = L(\eta_1, \eta_2, \dots, \eta_i, \dots, \eta_n), i = 1, 2, \dots, n.$$

就相当于由基 $\varepsilon_1, \varepsilon_2, \dots, \varepsilon_n$ 到 $\eta_1, \eta_2, \dots, \eta_n$ 的过渡矩阵是上三角形的.

注2 定理2中把一组线性无关的向量变成一单位正交向量组的方法称为**Schmidt正变化**.

例 把

$$\alpha_1 = (1, 1, 0, 0), \alpha_2 = (-1, 0, 0, 1),$$

$$\alpha_3 = (1, 0, 1, 0), \alpha_4 = (1, -1, -1, 1)$$

变成单位正交的向量组.

解: 先把它们正交化, 得

$$\beta_1 = \alpha_1 = (1, 1, 0, 0),$$

$$\beta_2 = \alpha_2 - \frac{(\alpha_2, \beta_1)}{(\beta_1, \beta_1)} \beta_1 = \left(\frac{1}{2}, -\frac{1}{2}, 1, 0\right),$$

$$\beta_3 = \alpha_3 - \frac{(\alpha_3, \beta_1)}{(\beta_1, \beta_1)} \beta_1 - \frac{(\alpha_3, \beta_2)}{(\beta_2, \beta_2)} \beta_2 = \left(-\frac{1}{3}, \frac{1}{3}, \frac{1}{3}, 1\right),$$

$$\begin{aligned}\beta_4 &= \alpha_4 - \frac{(\alpha_4, \beta_1)}{(\beta_1, \beta_1)} \beta_1 - \frac{(\alpha_4, \beta_2)}{(\beta_2, \beta_2)} \beta_2 - \frac{(\alpha_4, \beta_3)}{(\beta_3, \beta_3)} \beta_3 \\ &= (1, -1, -1, 1).\end{aligned}$$

再单位化，得

$$\eta_1 = \left(\frac{1}{\sqrt{2}}, \frac{1}{\sqrt{2}}, 0, 0 \right),$$

$$\eta_2 = \left(\frac{1}{\sqrt{6}}, -\frac{1}{\sqrt{6}}, \frac{2}{\sqrt{6}}, 0 \right),$$

$$\eta_3 = \left(-\frac{1}{\sqrt{12}}, \frac{1}{\sqrt{12}}, \frac{1}{\sqrt{12}}, \frac{3}{\sqrt{12}} \right),$$

$$\eta_4 = \left(\frac{1}{2}, -\frac{1}{2}, -\frac{1}{2}, \frac{1}{2} \right).$$

标准正交基到标准正交基的过渡矩阵

设 $\varepsilon_1, \varepsilon_2, \dots, \varepsilon_n$ 与 $\eta_1, \eta_2, \dots, \eta_n$ 是欧氏空间 V 中的两组标准正交基，它们之间的过渡矩阵是 $A = (a_{ij})$, 即

$$(\eta_1, \eta_2, \dots, \eta_n) = (\varepsilon_1, \varepsilon_2, \dots, \varepsilon_n) \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & a_{2n} \\ a_{n1} & a_{2n} & a_{nn} \end{pmatrix}.$$

因为 $\eta_1, \eta_2, \dots, \eta_n$ 是标准正交基，所以

$$(\eta_i, \eta_j) = \delta_{ij} = \begin{cases} 1, i = j, \\ 0, i \neq j. \end{cases}$$

于是

$$\begin{aligned}\delta_{ij} &= (\eta_i, \eta_j) = \left(\sum_{k=1}^n a_{ki} \varepsilon_k, \sum_{l=1}^n a_{lj} \varepsilon_l \right) \\ &= \sum_{k,l=1}^n a_{ki} a_{lj} (\varepsilon_k, \varepsilon_l) = \sum_{k,l=1}^n a_{ki} a_{lj} \delta_{kl} \\ &= \sum_{k=1}^n a_{ki} a_{kj},\end{aligned}$$

故 $AA^T = E$, 或 $A^{-1} = A^T$.

定义7 n 级实矩阵 A 称为正交矩阵, 如果

$$AA^T = E.$$

由标准正交基到标准正交基的过渡矩阵是正交矩阵；

反之，如果第一组基是标准正交基是标准正交基，过渡矩阵是正交矩阵，则第二组基一定也是标准正交基.

注 正交矩阵

$$A = \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \cdots & a_{2n} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ a_{n1} & a_{n2} & \cdots & a_{nn} \end{pmatrix},$$

$\Leftrightarrow AA^T = E$, 即

$$a_{1i}a_{1j} + a_{2i}a_{2j} + \cdots + a_{ni}a_{nj} = \delta_{ij} = \begin{cases} 1, i = j, \\ 0, i \neq j. \end{cases}$$

列向量组是一组单位正交的向量组

$\Leftrightarrow AA^T = E$, 即

$$a_{i1}a_{j1} + a_{i2}a_{j2} + \cdots + a_{in}a_{jn} = \delta_{ij} = \begin{cases} 1, i = j, \\ 0, i \neq j. \end{cases}$$

行向量组是一组单位正交的向量组

§3 同构

在第6章 线性空间中，我们证明了数域 P 上的 n 维线性空间 V 在代数结构上与 P^n 是相同的. 现在我们所研究的欧氏空间只是在线性空间中多加了一种结构：内积. 下面我们引入欧氏空间中的同构，类似的，所谓同构，就是结构上相同，这种相同用映射来反映，即两个欧氏空间之间可以建立一种双射，它不仅是保线性运算的，还是保内积的. 引入同构的概念之后，我们将证明实数域上任一 n 维欧氏空间都与 \mathbf{R}^n （普通内积）是同构的.

定义8

实数域 \mathbf{R} 上欧氏空间 V 与 V' 称为**同构的**, 如果由 V 到 V' 有一个双射 σ , 满足

$$1) \quad \sigma(\alpha + \beta) = \sigma(\alpha) + \sigma(\beta),$$

$$2) \quad \sigma(k\alpha) = k\sigma(\alpha),$$

$$3) \quad (\alpha, \beta) = (\sigma(\alpha), \sigma(\beta)),$$

其中 $\alpha, \beta \in V, k \in \mathbf{R}$, 这样的映射 σ 称为 V 到 V' 的**同构映射**.

注 因为欧氏空间只是一种多了一种结构的线性空间，所以欧氏空间之间的同构映射也是作为线性空间的同构映射.因此，同构的欧氏空间必有相同的维数.

命题

任一 n 维欧氏空间都与 \mathbf{R}^n 同构.

证明: 设 V 为 n 维欧氏空间, $\varepsilon_1, \varepsilon_2, \dots, \varepsilon_n$ 为 V 中一组标准正交基, 构造映射

$$\sigma: V \rightarrow \mathbf{R}^n,$$

对于任意 $\alpha \in V$, 设 $\alpha = x_1\varepsilon_1 + x_2\varepsilon_2 + \dots + x_n\varepsilon_n$, 则

$$\sigma(\alpha) = (x_1, x_2, \dots, x_n).$$

容易验证 σ 确为一个同构映射.

欧氏空间中的映射的性质

- 1 反身性;
- 2 对称性;
- 3 传递性.

事实上, 欧氏空间中的恒等映射是自身到自身的同构映射.

同构映射的逆仍是同构映射.

两个同构映射的复合仍是同构映射.

定理3

两个有限维欧氏空间同构的充分必要条件是它们的维数相同.

我们可以按同构关系将所有欧氏空间进行分类，每一类的任何两个空间都是同构的，而属于不同类的两个欧氏空间是不同构的。现在每一类中选取一个代表空间，由定理3可知，这种分类方法实际上就是按维数分类，所以选取的最简单的代表空间当然应该是 \mathbf{R}^n 。所以我们只要弄清楚 \mathbf{R}^n 的结构，就弄清楚了它所在的类，即所有 n 维欧氏空间的结构。

§4 正交变换

定义9

欧氏空间 V 的线性变换 \mathcal{A} 称为正交变换, 如果它保持向量的内积不变, 即对于任意的 $\alpha, \beta \in V$, 都有 $(\mathcal{A}\alpha, \mathcal{A}\beta) = (\alpha, \beta)$.

正交变换的充分必要条件 定理4

设 \mathcal{A} 是 n 维欧氏空间 V 的一个线性变换，于是下面四个命题是相互等价的：

- 1) \mathcal{A} 是正交变换，即保内积；
- 2) \mathcal{A} 保持向量的长度不变，即对于 $\forall \alpha \in V$,
$$|\mathcal{A}\alpha| = |\alpha|.$$
- 3) 如果 $\varepsilon_1, \varepsilon_2, \dots, \varepsilon_n$ 是标准正交基，则 $\mathcal{A}\varepsilon_1, \mathcal{A}\varepsilon_2, \dots, \mathcal{A}\varepsilon_n$ 也是标准正交基，即 \mathcal{A} 将标准正交基变成标准正交基；
- 4) \mathcal{A} 在任一标准正交基下的矩阵是正交矩阵。

证明:

首先证明1) 与2) 等价.

(1) \Rightarrow (2)

如果 \mathcal{A} 是正交变换, 则对于 $\forall \alpha \in V$,

$$|\mathcal{A}\alpha|^2 = (\mathcal{A}\alpha, \mathcal{A}\alpha) = (\alpha, \alpha) = |\alpha|^2,$$

故 $|\mathcal{A}\alpha| = |\alpha|$.

(2) \Rightarrow (1) 对于 $\forall \alpha, \beta \in V$,

$$(\mathcal{A}\alpha, \mathcal{A}\alpha) = (\alpha, \alpha),$$

$$(\mathcal{A}\beta, \mathcal{A}\beta) = (\beta, \beta),$$

$$(\mathcal{A}(\alpha + \beta), \mathcal{A}(\alpha + \beta)) = (\alpha + \beta, \alpha + \beta).$$

于是将最后的等式展开即得

$$\begin{aligned}
 & (\mathcal{A}\alpha, \mathcal{A}\alpha) + 2(\mathcal{A}\alpha, \mathcal{A}\beta) + (\mathcal{A}\beta, \mathcal{A}\beta) \\
 &= (\mathcal{A}\alpha + \mathcal{A}\beta, \mathcal{A}\alpha + \mathcal{A}\beta) \\
 &= (\mathcal{A}(\alpha + \beta), \mathcal{A}(\alpha + \beta)) \\
 &= (\alpha + \beta, \alpha + \beta). \\
 &= (\alpha, \alpha) + 2(\alpha, \beta) + (\beta, \beta),
 \end{aligned}$$

再利用 $(\mathcal{A}\alpha, \mathcal{A}\alpha) = (\alpha, \alpha)$, $(\mathcal{A}\beta, \mathcal{A}\beta) = (\beta, \beta)$ 即得

$$(\mathcal{A}\alpha, \mathcal{A}\beta) = (\alpha, \beta).$$

再来证明1) 与3) 等价.

(1) \Rightarrow (3)

设 $\varepsilon_1, \varepsilon_2, \dots, \varepsilon_n$ 是一组标准正交基, 则

$$(\mathcal{A}\varepsilon_i, \mathcal{A}\varepsilon_j) = (\varepsilon_i, \varepsilon_j) = \begin{cases} 1, i = j, \\ 0, i \neq j \end{cases} (i, j = 1, 2, \dots, n).$$

由此可知, $\mathcal{A}\varepsilon_1, \mathcal{A}\varepsilon_2, \dots, \mathcal{A}\varepsilon_n$ 也是标准正交基.

(3) \Rightarrow (1)

设 $\varepsilon_1, \varepsilon_2, \dots, \varepsilon_n$ 是一组标准正交基, 则 $\mathcal{A}\varepsilon_1, \mathcal{A}\varepsilon_2, \dots, \mathcal{A}\varepsilon_n$ 也是一组标准正交基, 于是对于 $\forall \alpha, \beta \in V$, 设

$$\alpha = x_1 \varepsilon_1 + x_2 \varepsilon_2 + \cdots + x_n \varepsilon_n,$$

$$\beta = y_1 \varepsilon_1 + y_2 \varepsilon_2 + \cdots + y_n \varepsilon_n,$$

则

$$\mathcal{A}\alpha = \sum_{i=1}^n x_i \mathcal{A}\varepsilon_i, \mathcal{A}\beta = \sum_{j=1}^n y_j \mathcal{A}\varepsilon_j.$$

于是

$$\begin{aligned} (\mathcal{A}\alpha, \mathcal{A}\beta) &= \left(\sum_{i=1}^n x_i \mathcal{A}\varepsilon_i, \sum_{j=1}^n y_j \mathcal{A}\varepsilon_j \right) \\ &= \sum_{i,j=1}^n x_i y_j (\mathcal{A}\varepsilon_i, \mathcal{A}\varepsilon_j) = \sum_{i,j=1}^n x_i y_j \delta_{ij} \\ &= \sum_{i,j=1}^n x_i y_i = (\alpha, \beta). \end{aligned}$$

即 \mathcal{A} 为正交变换.

最后证明3) 与4) 等价

(3) \Rightarrow (4)

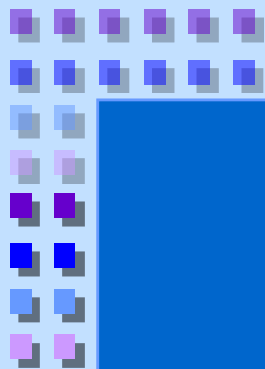
设 $\varepsilon_1, \varepsilon_2, \dots, \varepsilon_n$ 是一组标准正交基, 则 $\mathcal{A}\varepsilon_1, \mathcal{A}\varepsilon_2, \dots, \mathcal{A}\varepsilon_n$ 也是一组标准正交基, 而 \mathcal{A} 在 $\varepsilon_1, \varepsilon_2, \dots, \varepsilon_n$ 下的矩阵为 A , 即

$$(\mathcal{A}\varepsilon_1, \mathcal{A}\varepsilon_2, \dots, \mathcal{A}\varepsilon_n) = (\varepsilon_1, \varepsilon_2, \dots, \varepsilon_n)A. \quad (1)$$

则 A 即为由标准正交基 $\varepsilon_1, \varepsilon_2, \dots, \varepsilon_n$ 到标准正交基 $\mathcal{A}\varepsilon_1, \mathcal{A}\varepsilon_2, \dots, \mathcal{A}\varepsilon_n$ 的过渡矩阵, 由此可知 A 为正交阵.

(4) \Rightarrow (3)

由上述分析可知, 如果 A 为正交矩阵, 则由 (1) 式所确定的 $\mathcal{A}\varepsilon_1, \mathcal{A}\varepsilon_2, \dots, \mathcal{A}\varepsilon_n$ 为标准正交基.



注1 因为正交矩阵是可逆的，所以正交矩阵是可逆的. 由定义不难看出，正交变换实际上就是一个欧氏空间到它的自身同构映射.

注2 在标准正交基下，正交变换与正交矩阵对应. 由此可知，可由正交变换的性质得到一些正交矩阵的性质：

- 1) 正交矩阵的逆仍是正交矩阵；
- 2) 两个正交矩阵的乘积仍是正交矩阵.



正交矩阵（正交变换）的分类及其几何意义

若 A 是正交矩阵，则由 $A^T A = E$ 可知

$$|A|^2 = |A^T| |A| = |A^T A| = |E| = 1,$$

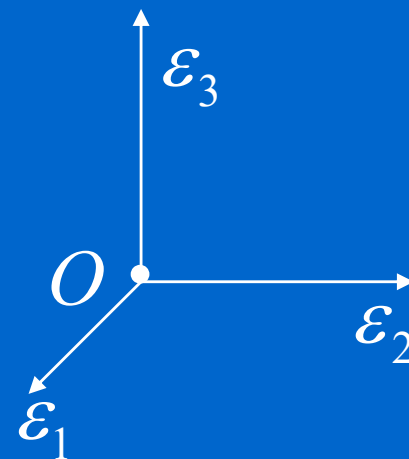
即 $|A| = \pm 1$.

若 $|A| = 1$ ，则称相应的正交变换为**旋转**，或者称为**第一类的**；

若 $|A| = -1$ ，则称相应的正交变换为**第二类的**.

以三维几何空间为例，我们知道可以建立两种直角坐标系，右手系的或左手系的.

先来看右手直角坐标系的概念，所谓建立直角坐标，实际上就是先选取一定点 O ，再选取三个两两正交的单位向量 $\varepsilon_1, \varepsilon_2, \varepsilon_3$ ，使之满足右手法则。然后定义向量的坐标，而向量 α 的坐标实际上就是 α 在基 $\varepsilon_1, \varepsilon_2, \varepsilon_3$ 下的坐标。而 $\varepsilon_1, \varepsilon_2, \varepsilon_3$ 显然就是一组标准正交基，



选取另外三个两两正交的单位向量 $\varepsilon'_1, \varepsilon'_2, \varepsilon'_3$,
不难利用向量的向量积或混合积验证:

若从基 $\varepsilon_1, \varepsilon_2, \varepsilon_3$ 到基 $\varepsilon'_1, \varepsilon'_2, \varepsilon'_3$ 的过渡矩阵 A 的行列式等于 1, 则以 $\varepsilon'_1, \varepsilon'_2, \varepsilon'_3$ 建立的直角坐标系是右手系的.

若从基 $\varepsilon_1, \varepsilon_2, \varepsilon_3$ 到基 $\varepsilon'_1, \varepsilon'_2, \varepsilon'_3$ 的过渡矩阵 A 的行列式等于 -1 , 则以 $\varepsilon'_1, \varepsilon'_2, \varepsilon'_3$ 建立的直角坐标系就是左手系的.

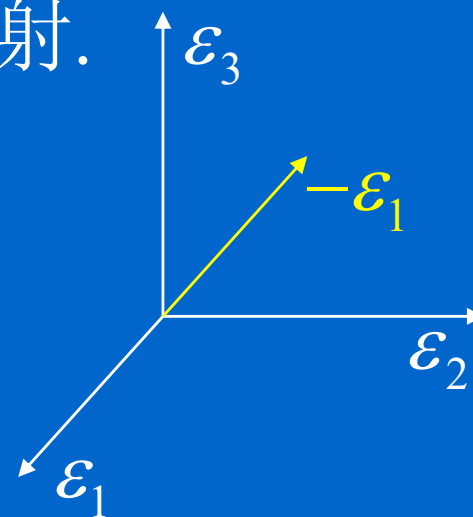
三维几何空间中的右手系和左手系的概念可以广到一般 n 维欧氏空间中,只是没有了右手法则和左手法则这样直观表示. 于是我们就直接按过渡矩阵的行列式列的符号(即等于+1还是-1)对 n 维欧氏空间中的标准正交基进行分类. 欧氏空间(也可用于线性空间)中所有的基分为两类:先选取一组基,凡是与它的过渡矩阵大于零的基属于一类,反之,与它的过渡矩阵小于零的基属于另一类.

例 在欧氏空间中任取一组标准正交基 $\varepsilon_1, \varepsilon_2, \dots, \varepsilon_n$,
定义线性变换 \mathcal{A} 为

$$\mathcal{A}\varepsilon_1 = -\varepsilon_1, \mathcal{A}\varepsilon_i = \varepsilon_i, i = 2, \dots, n.$$

则 \mathcal{A} 就是一个第二类的正交变换.

从几何上看, 这个一个镜面反射.



§5 子空间

定义10

设 V_1, V_2 是欧氏空间 V 中两个子空间. 如果对于任意的 $\alpha \in V_1, \beta \in V_2$, 恒有

$$(\alpha, \beta) = 0.$$

则称 V_1, V_2 为正交的, 记为 $V_1 \perp V_2$.

一个向量 α , 如果对于任意的 $\beta \in V_1$, 恒有

$$(\alpha, \beta) = 0.$$

则称 α 与 V_1 为正交的, 记为 $\alpha \perp V_1$.

注 若 $V_1 \perp V_2$, 则 $V_1 \cap V_2 = \{0\}$.

事实上, 设 $\alpha \in V_1 \cap V_2$, 则

$$(\alpha, \alpha) = 0,$$

由此可知 $\alpha = 0$, 从而 $V_1 \cap V_2 = \{0\}$.

类似地, 若 $\alpha \in V_1$, 且 $\alpha \perp V_1$, 则 $\alpha = 0$.

定理5

如果子空间 V_1, V_2, \dots, V_s 两两正交, 则和

$$V_1 + V_2 + \dots + V_s$$

是直和.

证明: 设 $\alpha_i \in V_i, i = 1, 2, \dots, s$, 且

$$\alpha_1 + \alpha_2 + \dots + \alpha_s = 0.$$

上式两边同时与 α_i 作内积, 利用正交性即有

$$\alpha_i = 0, i = 1, 2, \dots, s.$$

即零向量的分解是唯一的, 从而和

$$V_1 + V_2 + \dots + V_s$$

是直和.

定义11

子空间 V_2 称为子空间 V_1 的一个正交补, 如果 $V_1 \perp V_2$, 且 $V_1 + V_2 = V$.

注1 显然, 如果 V_2 是 V_1 的正交补, 则 V_1 也是 V_2 的正交补.

注2 在证明了 V_1 的正交补存在性与唯一性之后, 记 V_1 的正交补为 V_1^\perp .

定理6

n 维欧氏空间 V 的每一个子空间 V_1 都有唯一的正交补.

证明: 如果 $V_1 = \{0\}$, 则它的正交补就是 V , 此时唯一性是显然的.

设 $V_1 \neq \{0\}$. 欧氏空间的子空间在所定义的内积之下也是一个欧氏空间. 在 V_1 中取一组正交基 $\varepsilon_1, \varepsilon_2, \dots, \varepsilon_m$, 由定理1, 它可以扩充成 V 的一组正交基

$$\varepsilon_1, \varepsilon_2, \dots, \varepsilon_m, \varepsilon_{m+1}, \dots, \varepsilon_n.$$

显然, 子空间 $L(\varepsilon_{m+1}, \dots, \varepsilon_n)$ 就是 V_1 的正交补.

再来证唯一性. 设 V_2, V_3 都是 V_1 的正交补.

于是

$$V = V_1 \oplus V_2,$$

$$V = V_1 \oplus V_3,$$

任取 $\alpha \in V_2$, 由第二式有

$$\alpha = \alpha_1 + \alpha_3,$$

其中 $\alpha_1 \in V_1, \alpha_3 \in V_3$. 因为 $\alpha \perp \alpha_1$, 所以

$$\begin{aligned} 0 &= (\alpha, \alpha_1) = (\alpha_1 + \alpha_3, \alpha_1) \\ &= (\alpha_1, \alpha_1) + (\alpha_3, \alpha_1) = (\alpha_1, \alpha_1). \end{aligned}$$

即 $\alpha_1 = 0$. 由此得知 $\alpha \in V_3$, 即 $V_2 \subset V_3$.

同理可证 $V_3 \subset V_2$. 因此 $V_2 = V_3$, 唯一性得证.

推论

V_1^\perp 恰由所有与 V_1 正交的向量组成.

即

$$V_1^\perp = \{\alpha \in V \mid \alpha \perp V\}.$$

命题

由分解式

$$V = V_1 \oplus V_1^\perp$$

可知, V 中任一向量 α 都可以唯一地分解成

$$\alpha = \alpha_1 + \alpha_2,$$

其中 $\alpha_1 \in V_1, \alpha_2 \in V_1^\perp$. 称 α_1 为向量 α 在子空间 V_1 上的
的**内射影**.

§6 实对称矩阵的标准形

在第五章我们得到，任意一个对称矩阵都合同于一个对角矩阵，即存在可逆矩阵 C 使

$$C^T A C$$

成对角形. 现在利用欧氏空间和特征值与特征向量理论，第五章中关于实对称矩阵的结果可以加强为：

对于任意一个 n 级实对称矩阵 A ，都存在一个 n 即正交矩阵 T ，使

$$T' A T = T^{-1} A T$$

成对角形，显然这个对角形不仅与 A 是合同的，而且与 A 是相似的.

引理1

设 A 是实对称矩阵, 则 A 的特征值全为实数.

证明: 设 λ_0 是 A 的特征值, 于是有非零向量

$$\xi = (x_1, x_2, \dots, x_n)^T$$

使得

$$A\xi = \lambda_0\xi.$$

令 $\bar{\xi} = (\bar{x}_1, \bar{x}_2, \dots, \bar{x}_n)^T$, 其中 \bar{x}_i 为 x_i 的共轭复数, 则

$$\overline{A\xi} = \overline{\lambda_0\xi}.$$

A 对称

A 是实的

考察等式

$$\lambda_0 \bar{\xi}' \xi = \bar{\xi}' (A\xi) = \bar{\xi}' A' \xi = (A\bar{\xi})' \xi = (\overline{A\xi})' \xi = \overline{\lambda_0} \bar{\xi}' \xi.$$

又因为 ξ 是非零向量,

故

$$\bar{\xi}'\xi = \bar{x}_1x_1 + \bar{x}_2x_2 + \cdots + \bar{x}_nx_n \neq 0$$

从而 $\lambda_0 = \bar{\lambda}_0$, 即 λ_0 是一个实数.

对应于实对称矩阵 A ，在 n 维欧氏空间 \mathbf{R}^n 上定义一个线性变换 \mathcal{A} 如下：

$$\mathcal{A} \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix} = A \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix}.$$

显然 \mathcal{A} 在标准正交基

$$\varepsilon_1 = \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix}, \varepsilon_2 = \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \\ 0 \end{pmatrix}, \dots, \varepsilon_n = \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ 1 \end{pmatrix}$$

下的矩阵就是 A .

引理2

设 A 是实对称矩阵， \mathcal{A} 的定义如上，则对任意的 $\alpha, \beta \in \mathbb{R}^n$ ，有

$$(\mathcal{A}\alpha, \beta) = (\alpha, \mathcal{A}\beta),$$

或

$$\beta^T A \alpha = \alpha^T A \beta.$$

证明：

$$\beta^T A \alpha = \beta^T A^T \alpha = (A\beta)^T \alpha = [(A\beta)^T \alpha]^T = \alpha^T A \beta.$$

A 对称

是一个实数，视为一个 1×1 的矩阵

定义12

设 \mathcal{A} 为欧氏空间 V 上的线性变换, 若对于任意 $\alpha, \beta \in V$, 都有

$$(\mathcal{A}\alpha, \beta) = (\alpha, \mathcal{A}\beta),$$

则称为 \mathcal{A} 为**对称变换**, 或**自伴随变换**.

引理3

设 \mathcal{A} 是对称变换, V_1 是 \mathcal{A} 的不变子空间, 则 V_1^\perp 也是 \mathcal{A} 的不变子空间.

证明: 任取 $\alpha \in V_1^\perp$, 要证 $\mathcal{A}\alpha \in V_1^\perp$, 即要证对于任意的 $\beta \in V_1$, 都有 $\mathcal{A}\beta \in V_1$, 故 $(\alpha, \mathcal{A}\beta) = 0$. 因此,

$$(\mathcal{A}\alpha, \beta) = (\alpha, \mathcal{A}\beta) = 0.$$

即 $\mathcal{A}\alpha \perp V_1$, $\mathcal{A}\alpha \in V_1^\perp$, V_1^\perp 也是 \mathcal{A} 的不变子空间.

引理3

设 A 是实对称矩阵, 则 \mathbf{R}^n 中属于 A 的不同特征值的特征向量必正交.

证明: 设 λ, μ 是 A 的两个不同的特征值, α, β 分别是属于 λ, μ 的特征向量, 即 $A\alpha = \lambda\alpha, A\beta = \mu\beta$.

定义 \mathbf{R}^n 中线性变换 \mathcal{A} : $\mathcal{A}x = Ax, x \in \mathbf{R}^n$.

于是 $\mathcal{A}\alpha = \lambda\alpha, \mathcal{A}\beta = \mu\beta$. 由于 $(\mathcal{A}\alpha, \beta) = (\alpha, \mathcal{A}\beta)$, 有

$$\lambda(\alpha, \beta) = \mu(\alpha, \beta),$$

因为 $\lambda \neq \mu$, 所以 $(\alpha, \beta) = 0$, 即 α, β 正交.

定理7

对于任意一个 n 级实对称矩阵 A ，都存在一个 n 级正交矩阵 T ，使得

$$T'AT = T^{-1}AT$$

成对角形.

证明：由实对称阵和对称变换的关系，只要证明对称变换 \mathcal{A} 有 n 个特征向量做成的标准正交基即可.
对空间的维数 n 作归纳法.

$n = 1$ 时，显然定理的结论成立.

设 $n-1$ 时定理的结论成立.对 n 维欧氏空间 \mathbf{R}^n ，线性变换 \mathcal{A} 有一特征向量 α_1 ，其特征值为实数 λ_1 .

将 α_1 单位化, 还用 α_1 代表它. 作 $L(\alpha_1)$ 的正交补, 设为 V_1 .

由引理3, V_1 是 \mathcal{A} 的不变子空间, 其维数为 $n-1$. 又 $\mathcal{A}|_{V_1}$ 显然也是对称变换, 由归纳假设, $\mathcal{A}|_{V_1}$ 有 $n-1$ 个特征向量 $\alpha_2, \dots, \alpha_n$ 作为 V_1 的标准正交基.

从而 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n$ 是 \mathbf{R}^n 的标准正交基, 又是 \mathcal{A} 的 n 个特征向量. 定理得证.

定理7中正交矩阵 T 的求法

在定理的证明过程中我们利用矩阵 A 在 \mathbf{R}^n 中定义了一个线性变换 \mathcal{A} , 求正交变换 T 的问题就相当于在 \mathbf{R}^n 中求一组由 \mathcal{A} 的特征向量构成的标准正交基.

事实上, 设

$$\eta_1 = \begin{pmatrix} t_{11} \\ t_{21} \\ \vdots \\ t_{n1} \end{pmatrix}, \eta_2 = \begin{pmatrix} t_{12} \\ t_{22} \\ \vdots \\ t_{n2} \end{pmatrix}, \dots, \eta_n = \begin{pmatrix} t_{1n} \\ t_{2n} \\ \vdots \\ t_{nn} \end{pmatrix}$$

是 \mathbf{R}^n 的一组标准正交基, 它们都是 A 的特征向量.

显然, 由 $\varepsilon_1, \varepsilon_2, \dots, \varepsilon_n$ 到 $\eta_1, \eta_2, \dots, \eta_n$ 的过渡矩阵就是

$$T = \begin{pmatrix} t_{11} & t_{12} & \cdots & t_{1n} \\ t_{21} & t_{22} & \cdots & t_{2n} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ t_{n1} & t_{n2} & \cdots & t_{nn} \end{pmatrix}.$$

T 就是一个正交矩阵, 且

$$T'AT = T^{-1}AT$$

成对角形.

正交矩阵 T 的计算步骤

1. 求出 A 的特征值. 设 $\lambda_1, \dots, \lambda_r$ 是 A 的全部不同的特征值.

2. 对于每个 λ_i , 解齐次线性方程组

$$(\lambda_i E - A) \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix} = 0,$$

求出一个基础解系, 这就是 A 的特征子空间 V_{λ_i} 的一组基: $\varepsilon_{i1}, \varepsilon_{i2}, \dots, \varepsilon_{ik_i}$. 再作Schmidt正交化得

$$\eta_{i1}, \eta_{i2}, \dots, \eta_{ik_i}$$

它就是 V_{λ_i} 一组标准正交基.

3. 因为 $\lambda_1, \dots, \lambda_r$ 两两不同, 所以将它们各自的标准正交基合并起来

$$\eta_{11}, \eta_{12}, \dots, \eta_{1k_1}, \dots, \eta_{r1}, \eta_{r2}, \dots, \eta_{rk_r}$$

即得 \mathbf{R}^n 的一组标准正交基. 也是 A 的特征向量.

4. 最后按顺序将3中所求的特征向量排成正交矩阵 T , 则

$$T'AT = T^{-1}AT = \begin{pmatrix} \lambda_1 E_{k_1} & & & \\ & \lambda_2 E_{k_2} & & \\ & & \ddots & \\ & & & \lambda_r E_{k_r} \end{pmatrix}.$$

例 已知

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

求一正交矩阵 T 使得 $T'AT(=T^{-1}AT)$ 成对角形.

解: 先求 A 的特征值.由

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

即得 A 的特征值为1 (三重), -3 .

其次，求属于特征值1的特征向量. 为此考虑线性方程组 $(1E - A)X = 0$, 即

$$\begin{cases} x_1 - x_2 - x_3 + x_4 = 0, \\ -x_1 + x_2 + x_3 - x_4 = 0, \\ -x_1 + x_2 + x_3 - x_4 = 0, \\ x_1 - x_2 - x_3 + x_4 = 0. \end{cases}$$

求得基础解系为

$$\begin{cases} \alpha_1 = (1, 1, 0, 0), \\ \alpha_2 = (1, 0, 1, 0), \\ \alpha_3 = (-1, 0, 0, 1). \end{cases}$$

把它正交化，得

$$\begin{cases} \beta_1 = \alpha_1 = (1, 1, 0, 0), \\ \beta_2 = \alpha_2 - \frac{(\alpha_2, \beta_1)}{(\beta_1, \beta_1)} \beta_1 = \left(\frac{1}{2}, -\frac{1}{2}, 1, 0\right), \\ \beta_3 = \alpha_3 - \frac{(\alpha_3, \beta_1)}{(\beta_1, \beta_1)} \beta_1 - \frac{(\alpha_3, \beta_2)}{(\beta_2, \beta_2)} \beta_2 = \left(-\frac{1}{3}, \frac{1}{3}, \frac{1}{3}, 1\right). \end{cases}$$

再单位化，得

$$\begin{cases} \eta_1 = \left(\frac{1}{\sqrt{2}}, \frac{1}{\sqrt{2}}, 0, 0\right), \\ \eta_2 = \left(\frac{1}{\sqrt{6}}, -\frac{1}{\sqrt{6}}, \frac{2}{\sqrt{6}}, 0\right), \\ \eta_3 = \left(-\frac{1}{\sqrt{12}}, \frac{1}{\sqrt{12}}, \frac{1}{\sqrt{12}}, \frac{3}{\sqrt{12}}\right). \end{cases}$$

这就是属于三重特征值 1 的三个标准正交的特征向量.

再求属于 -3 的特征向量. 为此考虑齐次线性方程组 $(3E - A)X = 0$, 即

$$\begin{cases} -3x_1 - x_2 - x_3 + x_4 = 0, \\ -x_1 - 3x_2 + x_3 - x_4 = 0, \\ -x_1 + x_2 - 3x_3 - x_4 = 0, \\ x_1 - x_2 - x_3 - 3x_4 = 0. \end{cases}$$

求得基础解系为

$$(1, -1, -1, 1).$$

将它单位化得

$$\eta_4 = \left(\frac{1}{2}, -\frac{1}{2}, -\frac{1}{2}, \frac{1}{2}\right).$$

特征向量 $\eta_1, \eta_2, \eta_3, \eta_4$ 构成 \mathbf{R}^4 的一组标准正交基, 所求的正交矩阵为

$$T = \begin{pmatrix} \frac{1}{\sqrt{2}} & \frac{1}{\sqrt{6}} & -\frac{1}{\sqrt{12}} & \frac{1}{2} \\ \frac{1}{\sqrt{2}} & -\frac{1}{\sqrt{6}} & \frac{1}{\sqrt{12}} & -\frac{1}{2} \\ 0 & \frac{2}{\sqrt{6}} & \frac{1}{\sqrt{12}} & -\frac{1}{2} \\ 0 & 0 & \frac{3}{\sqrt{12}} & \frac{1}{2} \end{pmatrix}.$$

而

$$T'AT = \begin{pmatrix} 1 & & & \\ & 1 & & \\ & & 1 & \\ & & & -3 \end{pmatrix}.$$

注 上例中可进一步要求 $|T|=1$ ，基即要求正交矩阵 T 是第一类的。

事实上，如果求得的正交矩阵 T 的行列式为 -1 ，则取

$$S = \begin{pmatrix} -1 & & & \\ & 1 & & \\ & & 1 & \\ & & & \ddots \\ & & & & 1 \end{pmatrix}.$$

于是 $T_1 = TS$ 是正交矩阵，且

$$|T_1| = |T| |S| = 1.$$

注2 如果线性替换

$$\begin{cases} x_1 = c_{11}y_1 + c_{12}y_2 + \cdots + c_{1n}y_n, \\ x_2 = c_{21}y_1 + c_{22}y_2 + \cdots + c_{2n}y_n, \\ \dots\dots\dots \\ x_n = c_{n1}y_1 + c_{n2}y_2 + \cdots + c_{nn}y_n \end{cases}$$

的矩阵 $C=(c_{ij})$ 是正交的，则它就称为**正交的线性替换**.
正交的线性替换显然是非退化的.

定理7的二次型语言描述

定理8

任意一个实二次型

$$\sum_{i,j=1}^n a_{ij}x_ix_j, \quad (a_{ij}=a_{ji})$$

都可以经过**正交的线性替换**变成平方和

$$\lambda_1 y_1^2 + \lambda_2 y_2^2 + \cdots + \lambda_n y_n^2,$$

其中平方项的系数 $\lambda_1, \lambda_2, \cdots, \lambda_n$ 就是矩阵 A 的特征多项式全部的根.

正交变换（正交矩阵）的几何应用

——二次曲面的分类

在直角坐标系下，二次曲面的一般方程是

$$a_{11}x^2 + a_{22}y^2 + a_{33}z^2 + 2a_{12}xy + 2a_{13}xz + 2a_{23}yz + 2b_1x + 2b_2y + 2b_3z + d = 0.$$

令

$$A = \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & a_{13} \\ a_{21} & a_{22} & a_{23} \\ a_{31} & a_{32} & a_{33} \end{pmatrix}, X = \begin{pmatrix} x \\ y \\ z \end{pmatrix}, B = \begin{pmatrix} b_1 \\ b_2 \\ b_3 \end{pmatrix}.$$

则上述方程可写成

$$X^T A X + 2B^T X + d = 0.$$

经过转轴, 坐标变换公式

$$\begin{pmatrix} x \\ y \\ z \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} c_{11} & c_{12} & c_{13} \\ c_{21} & c_{22} & c_{23} \\ c_{31} & c_{32} & c_{33} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x_1 \\ y_1 \\ z_1 \end{pmatrix}, \text{ 或者 } X = CX_1.$$

其中 C 为正交矩阵且 $|C|=1$. 在新坐标系中, 曲面的方程就是

$$X_1^T (C^T A C) X_1 + 2(B^T C) X_1 + d = 0.$$

由定理7及注可知, 存在行列式为1的正交矩阵 C 使

$$C^T A C = \begin{pmatrix} \lambda_1 & & \\ & \lambda_2 & \\ & & \lambda_3 \end{pmatrix}.$$

即可以作一转轴，使曲面在新坐标系下的方程为

$$\lambda_1 x_1^2 + \lambda_2 y_1^2 + \lambda_3 z_1^2 + 2\bar{b}_1 x_1 + 2\bar{b}_2 y_1 + 2\bar{b}_3 z_1 + d = 0,$$

其中

$$(\bar{b}_1, \bar{b}_2, \bar{b}_3) = (b_1, b_2, b_3)C.$$

此时，再按照 $\lambda_1, \lambda_2, \lambda_3$ 是否为零的情况，作适当的移轴与转轴就可以把曲面的方程化成标准方程.

例如： $\lambda_1, \lambda_2, \lambda_3$ 全不为零.

作移轴 $\begin{cases} x_1 = x_2 - \frac{\bar{b}_1}{\lambda_1}, \\ y_1 = y_2 - \frac{\bar{b}_2}{\lambda_2}, \\ z_1 = z_2 - \frac{\bar{b}_3}{\lambda_3}, \end{cases}$ 此时曲面的方程为

$$\lambda_1 x_2^2 + \lambda_2 y_2^2 + \lambda_3 z_2^2 + \bar{d} = 0,$$

其中

$$\bar{d} = d - \frac{\bar{b}_1^2}{\lambda_1} - \frac{\bar{b}_2^2}{\lambda_2} - \frac{\bar{b}_3^2}{\lambda_3}.$$

§7 向量到子空间的距离最小二乘法

在解析几何中,两个点 α 和 β 间的距离等于向量 $\alpha-\beta$ 的长度.在欧氏空间中我们同样可引入

定义: 长度 $|\alpha-\beta|$ 称为向量 α 和 β 的距离,记为 $d(\alpha,\beta)$.
不难证明距离的三条基本性质:

- 1) $d(\alpha,\beta)=d(\beta,\alpha)$;
- 2) $d(\alpha,\beta)\geq 0$,并且仅当 $\alpha=\beta$ 时等号才成立;
- 3) $d(\alpha,\beta)\leq d(\alpha,\gamma)+d(\gamma,\beta)$ (三角形不等式)

中学所学几何中知道一个点到一个平面(或一条直线)上所有点的距离以垂线最短.

证明: 一个固定向量和一个子空间中各向量间的距离也是以“垂线最短”。

先设一个子空间 W ,它是由向量 α_i ($i=1,2,\dots,k$)所生成,一个向量 α 垂直于子空间 W ,就是指向量 α 垂直于 W 中任何一个向量.容易验证 α 垂直于 W 的充分必要条件是 α 垂直于每个 α_i ($i=1,2,\dots,k$).

现给定 β , 设 γ 是 W 中的向量,满足 $\beta-\gamma$ 垂直于 W .要证明 β 到 W 中各向量的距离以垂线最短,就是要证明对 W 中任一向量 δ , 有 $|\beta-\gamma| \leq |\beta-\delta|$.

证明: $\beta - \delta = (\beta - \gamma) + (\gamma - \delta)$ 因 W 是子空间, γ, δ 在 W 中, 则 $\gamma - \delta \in W$. 故 $\beta - \gamma$ 垂直于 $\gamma - \delta$. 由勾股定理,

$$|\beta - \gamma|^2 + |\gamma - \delta|^2 = |\beta - \delta|^2, \text{ 故 } |\beta - \gamma| \leq |\beta - \delta|.$$

这就证明了, 向量到子空间各向量间的距离以垂线最短!

例已知某种材料在生产过程中的废品率 y 与某种化学成分 x 有关.下列表中记载了某工厂生产中 y 与相应的 x 的几次数值:

$y/\%$	1.00	0.9	0.9	0.81	0.60	0.56	0.35
--------	------	-----	-----	------	------	------	------

$x/\%$	3.6	3.7	3.8	3.9	4.0	4.1	4.2
--------	-----	-----	-----	-----	-----	-----	-----

我们想找出 y 对 x 的一个近似公式.

解: 把表中数值画出图来看,发现它的变化趋势近于一条直线, 因此我们决定选取 x 的一次式 $ax+b$ 来表达。当然最好能选到适当的 a , b 使得下列等式都成立


$$3.6a+6-1.00=0,$$

$$3.7a+6-0.9=0,$$

$$3.8a+6-0.9=0,$$

$$3.9a+6-0.81=0,$$

$$4.0a+6-0.60=0,$$

$$4.1a+6-0.56=0,$$

$$4.2a+6-0.35=0$$

都成立. 实际上是不可能的。任何a,b代入上面各式都发生些误差. 于是想到找a, b使得上面各式的误差的平方和最小, 即找a,b使

$$(3.6a+6-1.00)^2+(3.7a+6-0.9)^2+(3.8a+b-0.9)^2+(3.9a+6-0.81)^2+(4.0a+6-0.60)^2+(4.1a+b-0.56)^2+(4.2a+b-0.35)^2$$

最小. 这里讨论的是误差的平方即二乘方, 故称为**最小二乘法**.

最小二乘法问题：
线性方程组

$$\begin{cases} a_{11}x_1 + a_{12}x_2 + \cdots + a_{1s}x_s - b_1 = 0 \\ \vdots \\ a_{n1}x_1 + a_{n2}x_2 + \cdots + a_{ns}x_s - b_n = 0 \end{cases}$$

可能无解, 即任何一组数都可能使

$$\sum_{i=1}^n (a_{i1}x_1 + a_{i2}x_2 + \cdots + a_{is}x_s - b_i)^2$$

不等于零.

我们设法找 x_1, x_2, \dots, x_n 使上式最小, 这样的 x_1, x_2, \dots, x_n 称为方程组的最小二乘解, 这种问题就叫最小二乘法问题.