

线性代数-欧式空间

- 欧式空间的定义
- 正交向量组
- Schmidt正交化过程
- 正交矩阵与正交变换
- 实对称矩阵正交对角化

7.1 欧式空间的定义

欧式空间的定义

定义(欧式空间). 设 V 是线性空间, 若对于任意的 $\alpha, \beta \in V$ 都有唯一的实数与之对应, 记作 $\langle \alpha, \beta \rangle$ (称为 α 与 β 的内积), 且 $\langle \alpha, \beta \rangle$ 满足

- $\langle \alpha, \beta \rangle = \langle \beta, \alpha \rangle$; 交换律
- $\langle k\alpha, \beta \rangle = k \langle \alpha, \beta \rangle, \forall k \in \mathbb{R}$; 线性性
- $\langle \alpha + \beta, \gamma \rangle = \langle \alpha, \gamma \rangle + \langle \beta, \gamma \rangle$; 分配律
- $\langle \alpha, \alpha \rangle \geq 0$ 且 $\langle \alpha, \alpha \rangle = 0$ 当且仅当 $\alpha = 0_V$. 非负性

则称 V 是 \mathbb{R} 上的一个欧式空间.

例 1: 设 $V = \mathbb{R}^n$. 任给 $x = \begin{pmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix}, y = \begin{pmatrix} y_1 \\ \vdots \\ y_n \end{pmatrix} \in \mathbb{R}^n$, 定义

$$\langle x, y \rangle = x^T y = x_1 y_1 + \cdots + x_n y_n.$$

由实数的性质容易验证, \mathbb{R}^n 关于上述内积构成一个欧式空间.

欧式空间的定义

例 2: 设 $V = C[a, b]$. 任给 $f(x), g(x) \in C[a, b]$, 定义

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

由定积分的性质可以验证, $C[a, b]$ 关于上述内积构成一个欧式空间.

解: 需要说明满足非负性. 假设 $\langle f, f \rangle = \int_a^b f^2(x)dx = 0$.

- 若 $f(x) \not\equiv 0$, 则存在 $x_0 \in [a, b]$ 使得 $f(x_0) \neq 0$. 不失一般性, 假设 $f(x_0) > 0$.
- 因为 $f(x)$ 是连续函数, 存在 $\delta > 0$ 使得 $f(x)$ 在 $[x_0 - \delta, x_0 + \delta]$ 上恒正.
- 由**最值定理**, $f^2(x)$ 在 $x^* \in [x_0 - \delta, x_0 + \delta]$ 处取最小值.

从而,

$$\int_a^b f^2(x)dx \geq \int_{x_0-\delta}^{x_0+\delta} f^2(x)dx \geq f^2(x^*) \cdot 2\delta > 0.$$

这与假设矛盾.

欧式空间的性质

欧式空间的性质.

1. 内积是对称的.

证明. $\langle \alpha, k\beta \rangle = \langle k\beta, \alpha \rangle = k \langle \beta, \alpha \rangle = k \langle \alpha, \beta \rangle.$

$$\langle \alpha, \beta + \gamma \rangle = \langle \beta + \gamma, \alpha \rangle = \langle \beta, \alpha \rangle + \langle \gamma, \alpha \rangle = \langle \alpha, \beta \rangle + \langle \alpha, \gamma \rangle. \quad \blacksquare$$

2. 对于任意的 $\alpha \in V$, $\langle \mathbf{0}_V, \alpha \rangle = 0$.

证明. $\langle \mathbf{0}_V, \alpha \rangle = \langle \mathbf{0}_V + \mathbf{0}_V, \alpha \rangle = \langle \mathbf{0}_V, \alpha \rangle + \langle \mathbf{0}_V, \alpha \rangle$. 故 $\langle \mathbf{0}_V, \alpha \rangle = 0$. \blacksquare

3. 设 $\alpha \in V$. 若对于任意 $\beta \in V$, 有 $\langle \alpha, \beta \rangle = 0$, 则 $\alpha = \mathbf{0}_V$.

证明. 根据假设, $\langle \alpha, \alpha \rangle = 0$. 由非负性, $\alpha = \mathbf{0}_V$. \blacksquare

4. 对于任意的 $\alpha_i, \beta_j \in V$ 以及 $a_i, b_j \in \mathbb{R} (i = 1, \dots, r; j = 1, \dots, s)$

$$\left\langle \sum_{i=1}^r a_i \alpha_i, \sum_{j=1}^s b_j \beta_j \right\rangle = \sum_{i=1}^r \sum_{j=1}^s a_i b_j \langle \alpha_i, \beta_j \rangle.$$

证明. 反复运用线性性和分配律. \blacksquare

欧式空间的性质

定义(向量的长度). 设 V 是欧式空间. $\alpha \in V$ 的长度为

$$\|\alpha\| \triangleq \sqrt{\langle \alpha, \alpha \rangle}.$$

长度为1的向量称为单位向量.

由内积的定义与性质可知:

- $\|\alpha\| \geq 0$ 且 $\|\alpha\| = 0$ 当且仅当 $\alpha = 0_V$.
- $\forall k \in \mathbb{R}, \|k\alpha\| = |k|\|\alpha\|$ (为什么?).

说明. 任何 $\alpha \in V$, $\frac{\alpha}{\|\alpha\|}$ 是单位向量. 这个操作称为将 α 单位化.

欧式空间的性质

定理 (Cauchy-Schwarz不等式). 设 V 是欧式空间. $\forall \alpha, \beta \in V$,

$$\langle \alpha, \beta \rangle^2 \leq \langle \alpha, \alpha \rangle \langle \beta, \beta \rangle.$$

等号成立当且仅当 α, β 线性相关.

证明. 若 α, β 线性相关, 则要么 $\alpha = 0_V$, 要么 $\beta = k\alpha$. 无论哪种情况, 容易验证 $\langle \alpha, \beta \rangle^2 = \langle \alpha, \alpha \rangle \langle \beta, \beta \rangle$.

现假设 α, β 线性无关. 则对 $\forall \lambda \in \mathbb{R}$, $\lambda\alpha + \beta \neq 0_V$. 从而

$$\langle \lambda\alpha + \beta, \lambda\alpha + \beta \rangle > 0,$$

$$\text{即 } \lambda^2 \langle \alpha, \alpha \rangle + 2 \langle \alpha, \beta \rangle \lambda + \langle \beta, \beta \rangle > 0.$$

因 $\langle \alpha, \alpha \rangle$ 为正, 由二次三项式不变号知其判别式必小于零, 即

$$4 \langle \alpha, \beta \rangle^2 - 4 \langle \alpha, \alpha \rangle \langle \beta, \beta \rangle < 0.$$

从而定理得证. ■

欧式空间的性质

定理 (Cauchy-Schwarz不等式). 设 V 是欧式空间. $\forall \alpha, \beta \in V$,

$$\langle \alpha, \beta \rangle^2 \leq \langle \alpha, \alpha \rangle \langle \beta, \beta \rangle.$$

等号成立当且仅当 α, β 线性相关.

- \mathbb{R}^n 中的Cauchy-Schwarz不等式:

$$(x_1 y_1 + \cdots + x_n y_n)^2 \leq (x_1^2 + \cdots + x_n^2)(y_1^2 + \cdots + y_n^2).$$

- $C[a, b]$ 中的Cauchy-Schwarz不等式:

$$\left(\int_a^b f(x)g(x)dx \right)^2 \leq \int_a^b f^2(x)dx \int_a^b g^2(x)dx.$$

欧氏空间的性质

定理 (Cauchy-Schwarz不等式). 设 V 是欧氏空间. $\forall \alpha, \beta \in V$,

$$\langle \alpha, \beta \rangle^2 \leq \langle \alpha, \alpha \rangle \langle \beta, \beta \rangle.$$

等号成立当且仅当 α, β 线性相关.

说明. 当 $\alpha, \beta \neq 0_V$,

$$-1 \leq \frac{\langle \alpha, \beta \rangle}{\|\alpha\| \|\beta\|} \leq 1.$$

定义(向量的夹角). 设 α, β 是欧氏空间 V 中的两个非零向量. 角度

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

称为 α 与 β 之间的夹角.

例: $\alpha = \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \end{pmatrix}$ 与 $\beta = \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \end{pmatrix}$ 之间的夹角为 $\frac{\pi}{4}$.

7.2 正交向量组

正交向量组

定义(正交向量). 设 V 是欧式空间, $\alpha, \beta \in V$. 若 $\langle \alpha, \beta \rangle = 0$, 则称 α 与 β 正交.

说明.

- 若 $\alpha, \beta \neq 0$, 则 $\langle \alpha, \beta \rangle = 0 \Leftrightarrow \theta(\alpha, \beta) = \frac{\pi}{2}$. 这与平面几何中的定义一致.
- 若 $\alpha = 0_V$, 则由内积的性质 $\langle \alpha, \beta \rangle = 0, \forall \beta \in V$. 这表明零向量与任何向量都正交.

性质. 若 α 正交于 β_1, \dots, β_r 中的任何向量, 则 α 正交于 β_1, \dots, β_r 的任意线性组合.

证明. 由假设, $\langle \alpha, \beta_i \rangle = 0, i = 1, \dots, r$. 则

$$\langle \alpha, \sum_{i=1}^r k_i \beta_i \rangle = \sum_{i=1}^r k_i \langle \alpha, \beta_i \rangle = 0.$$

命题得证. ■

正交向量组

定义(正交向量组). 欧式空间 V 中的一组两两正交的非零向量称为 V 的一个正交组.
若正交组中的每个向量都是单位向量, 则称该正交组为标准正交组.

例 1: $\alpha_1 = \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \\ 0 \end{pmatrix}, \alpha_2 = \begin{pmatrix} \frac{1}{\sqrt{2}} \\ 0 \\ \frac{1}{\sqrt{2}} \end{pmatrix}, \alpha_3 = \begin{pmatrix} \frac{1}{\sqrt{2}} \\ 0 \\ -\frac{1}{\sqrt{2}} \end{pmatrix}$ 是 \mathbb{R}^3 中的一个标准正交组.

例 2: $1, \cos x, \sin x, \cos 2x, \sin 2x, \dots, \cos nx, \sin nx$ 是 $C[0, 2\pi]$ 的一个正交组.

定理. 正交向量组必线性无关.

证明. 假设 $\alpha_1, \dots, \alpha_r, i = 1, \dots, r$ 是一个正交组. 令

$$k_1\alpha_1 + \dots + k_r\alpha_r = \mathbf{0}.$$

两边和 α_j 作内积:

$$0 = \langle \alpha_j, \mathbf{0} \rangle = \langle \alpha_j, \sum_{i=1}^r k_i \alpha_i \rangle = \sum_{i=1}^r k_i \langle \alpha_j, \alpha_i \rangle = k_j \langle \alpha_j, \alpha_j \rangle.$$

因 $\alpha_j \neq \mathbf{0}$, $k_j = 0$. ■

正交向量组

定义(标准正交基). 若 $\alpha_1, \dots, \alpha_n$ 是 n 维欧氏空间 V 中的一个正交组, 则称 $\alpha_1, \dots, \alpha_n$ 是 V 的一个正交基. 若正交基中的每个向量都是单位向量, 则称该基为标准正交基.

问题: 标准正交基有何用处?

问题: 如何求标准正交基?

正交向量组

问题：标准正交基有何用处？

1. 标准正交基将内积转化为 \mathbb{R}^n 中的标准内积.

设 $\alpha_1, \dots, \alpha_n$ 是 n 维欧式空间 V 中的标准正交基. 则向量 $\beta, \gamma \in V$ 可由 $\alpha_1, \dots, \alpha_n$ 唯一线性表示:

$$\beta = x_1\alpha_1 + \dots + x_n\alpha_n, \quad \gamma = y_1\alpha_1 + \dots + y_n\alpha_n$$

$$\langle \beta, \gamma \rangle = \left\langle \sum_{i=1}^n x_i \alpha_i, \sum_{j=1}^n y_j \alpha_j \right\rangle = \sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^n x_i y_j \langle \alpha_i, \alpha_j \rangle.$$

$$\text{因为 } \langle \alpha_i, \alpha_j \rangle = \begin{cases} 1 & i = j \\ 0 & i \neq j \end{cases},$$

$$\langle \beta, \gamma \rangle = \sum_{k=1}^n x_k y_k = x^T y.$$

其中 $x = \begin{pmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix}$ 和 $y = \begin{pmatrix} y_1 \\ \vdots \\ y_n \end{pmatrix}$ 分别为 β 和 γ 在 $\alpha_1, \dots, \alpha_n$ 下的坐标.

正交向量组

问题：标准正交基有何用处？

2. 标准正交基下的坐标可由内积表达.

设 $\alpha_1, \dots, \alpha_n$ 是 n 维欧式空间 V 中的标准正交基. 令

$$\beta = x_1\alpha_1 + \dots + x_n\alpha_n.$$

两边用 α_i 作内积:

$$\langle \alpha_i, \beta \rangle = \langle \alpha_i, \sum_{j=1}^n x_j \alpha_j \rangle = \sum_{j=1}^n x_j \langle \alpha_i, \alpha_j \rangle = x_i.$$

故

$$\beta = \sum_{i=1}^n \langle \alpha_i, \beta \rangle \alpha_i.$$

在 α_i -轴上
分量大小

坐标轴

正交向量组

练习.

(a) 证明 $\alpha_1 = \begin{pmatrix} \frac{1}{\sqrt{2}} \\ 1 \\ \frac{1}{\sqrt{2}} \end{pmatrix}, \alpha_2 = \begin{pmatrix} \frac{1}{\sqrt{2}} \\ -1 \\ \frac{1}{\sqrt{2}} \end{pmatrix}$ 是 \mathbb{R}^3 的标准正交基.

(b) 求 $\beta = \begin{pmatrix} 2 \\ 1 \end{pmatrix}$ 在 α_1, α_2 下的坐标.

7.3 Schmidt正交化过程

Schmidt 正交化过程

问题：如何求标准正交基？

Schmidt正交化过程

定理 (Schmidt正交化过程). 设 $\alpha_1, \dots, \alpha_m$ 是 n 维欧氏空间 V 中的线性无关的向量组. 则存在 V 中的正交组 β_1, \dots, β_m 使得

β_k 是 $\alpha_1, \dots, \alpha_k$ 的线性组合

$k = 1, 2, \dots, m$.

证明.

• $m = 2$ 的情况. 令

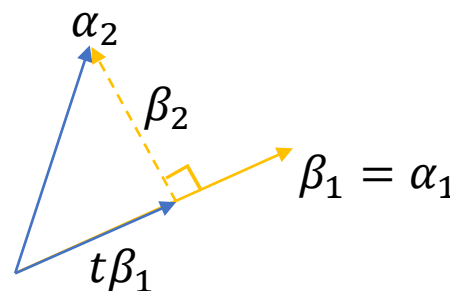
$$\begin{cases} \beta_1 = \alpha_1 \\ \beta_2 = \alpha_2 - t\beta_1 \end{cases}$$

因为 $\langle \beta_1, \beta_2 \rangle = 0$,

$$t = \frac{\langle \alpha_2, \beta_1 \rangle}{\langle \beta_1, \beta_1 \rangle}.$$

α_2 在 β_1 方向上的分量

故 $\beta_1 = \alpha_1$, $\beta_2 = \alpha_2 - \frac{\langle \alpha_2, \beta_1 \rangle}{\langle \beta_1, \beta_1 \rangle} \beta_1$ 即为所求.



Schmidt正交化过程

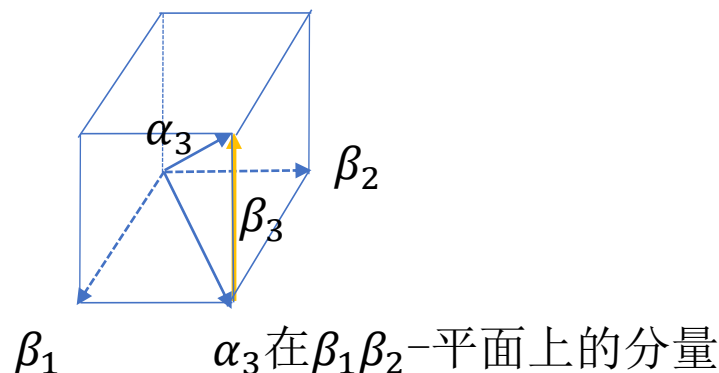
证明(续).

- $m = 3$ 的情况.

$$\beta_1 = \alpha_1.$$

$$\beta_2 = \alpha_2 - \frac{\langle \alpha_2, \beta_1 \rangle}{\langle \beta_1, \beta_1 \rangle} \beta_1.$$

$$\begin{aligned} \beta_3 &= \alpha_3 - (\alpha_3 \text{ 在由 } \beta_1 \text{ 与 } \beta_2 \text{ 张成的平面上的分量}) \\ &= \alpha_3 - (x_1 \beta_1 + x_2 \beta_2). \end{aligned}$$



由 $\langle \beta_3, \beta_i \rangle = 0, i = 1, 2$ 可求得 x_1, x_2 :

$$\begin{aligned} 0 &= \langle \beta_3, \beta_1 \rangle = \langle \alpha_3 - x_1 \beta_1 - x_2 \beta_2, \beta_1 \rangle \\ &= \langle \alpha_3, \beta_1 \rangle - x_1 \langle \beta_1, \beta_1 \rangle. \end{aligned}$$

$$\langle \beta_1, \beta_2 \rangle = 0$$

故
$$x_1 = \frac{\langle \alpha_3, \beta_1 \rangle}{\langle \beta_1, \beta_1 \rangle}.$$

同理,
$$0 = \langle \beta_3, \beta_2 \rangle \Rightarrow x_2 = \frac{\langle \alpha_3, \beta_2 \rangle}{\langle \beta_2, \beta_2 \rangle}.$$

Schmidt正交化过程

证明(续).

- $m = 3$ 的情况.

$$\beta_1 = \alpha_1.$$

$$\beta_2 = \alpha_2 - \frac{\langle \alpha_2, \beta_1 \rangle}{\langle \beta_1, \beta_1 \rangle} \beta_1.$$

$$\beta_3 = \alpha_3 - \frac{\langle \alpha_3, \beta_1 \rangle}{\langle \beta_1, \beta_1 \rangle} \beta_1 - \frac{\langle \alpha_3, \beta_2 \rangle}{\langle \beta_2, \beta_2 \rangle} \beta_2.$$

- $m \geq 4$ 的情况. 对 m 用数学归纳法可得

$$\beta_1 = \alpha_1.$$

$$\beta_k = \alpha_k - \sum_{j=1}^{k-1} \frac{\langle \alpha_k, \beta_j \rangle}{\langle \beta_j, \beta_j \rangle} \beta_j, k = 2, \dots, m.$$

定理得证. ■

Schmidt正交化过程

定理 (Schmidt正交化过程). 设 $\alpha_1, \dots, \alpha_m$ 是 n 维欧氏空间 V 中的线性无关的向量组. 则存在 V 中的正交组 β_1, \dots, β_m 使得

β_k 是 $\alpha_1, \dots, \alpha_k$ 的线性组合

$k = 1, 2, \dots, m.$

问题：如何求标准正交基？

- 将 n 个线性无关的向量 $\alpha_1, \dots, \alpha_n$ 正交化可得正交基 β_1, \dots, β_n .
- 再将每个 β_i 单位化可得标准正交基.

Schmidt正交化过程

例：将 $a_1 = \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \\ 1 \end{pmatrix}$, $a_2 = \begin{pmatrix} 1 \\ 2 \\ 3 \end{pmatrix}$, $a_3 = \begin{pmatrix} 1 \\ 4 \\ 9 \end{pmatrix}$ 正交化.

解：由Schmidt正交化过程,

$$b_1 = a_1 = \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \\ 1 \end{pmatrix}.$$

$$b_2 = a_2 - \frac{\langle a_2, b_1 \rangle}{\langle b_1, b_1 \rangle} b_1 = \begin{pmatrix} 1 \\ 2 \\ 3 \end{pmatrix} - \frac{6}{3} \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \\ 1 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} -1 \\ 0 \\ 1 \end{pmatrix}.$$

$$\begin{aligned} b_3 &= a_3 - \frac{\langle a_3, b_1 \rangle}{\langle b_1, b_1 \rangle} b_1 - \frac{\langle a_3, b_2 \rangle}{\langle b_2, b_2 \rangle} b_2 \\ &= \begin{pmatrix} 1 \\ 4 \\ 9 \end{pmatrix} - \frac{14}{3} \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \\ 1 \end{pmatrix} - \frac{8}{2} \begin{pmatrix} -1 \\ 0 \\ 1 \end{pmatrix} = \frac{1}{3} \begin{pmatrix} 1 \\ -2 \\ 1 \end{pmatrix}. \end{aligned}$$

Schmidt正交化过程

练习. $f_1(x) = 1, f_2(x) = x, f_3(x) = x^2$ 是 $C[0,1]$ 中线性无关的向量. 将 $f_1(x), f_2(x), f_3(x)$ 正交化.

Schmidt正交化过程

定理 (QR分解). 任意 n 阶可逆实矩阵 A 可写成 $A = QR$, 其中 Q 为 n 阶正交矩阵, R 为 n 阶可逆上三角矩阵.

证明. 记 A 的列向量为 $\alpha_1, \dots, \alpha_n$. 因 A 可逆, $\alpha_1, \dots, \alpha_n$ 在 \mathbb{R}^n 中线性无关.

由Schmidt正交化过程,

$$\begin{aligned}\beta_1 &= \alpha_1 \\ \beta_2 &= \alpha_2 - \frac{\langle \alpha_2, \beta_1 \rangle}{\langle \beta_1, \beta_1 \rangle} \beta_1 \\ &\vdots \\ \beta_n &= \alpha_n - \frac{\langle \alpha_n, \beta_1 \rangle}{\langle \beta_1, \beta_1 \rangle} \beta_1 - \dots - \frac{\langle \alpha_n, \beta_{n-1} \rangle}{\langle \beta_{n-1}, \beta_{n-1} \rangle} \beta_{n-1}\end{aligned}$$

将 $\beta_i (i = 1, \dots, n)$ 单位化: $\widehat{\beta}_i \triangleq \frac{\beta_i}{\|\beta_i\|}$.

$$\begin{aligned}\alpha_1 &= r_{11} \widehat{\beta}_1 \\ \alpha_2 &= r_{12} \widehat{\beta}_1 + r_{22} \widehat{\beta}_2 \\ &\vdots \\ \alpha_n &= r_{1n} \widehat{\beta}_1 + r_{2n} \widehat{\beta}_2 + \dots + r_{nn} \widehat{\beta}_n\end{aligned}$$

$$r_{ii} = \|\beta_i\| \neq 0$$

从而 $A = (\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n) = (\widehat{\beta}_1, \widehat{\beta}_2, \dots, \widehat{\beta}_n)R$, 其中 $R = \begin{pmatrix} r_{11} & r_{12} & \dots & r_{1n} \\ 0 & r_{22} & \dots & r_{2n} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ 0 & 0 & \dots & r_{nn} \end{pmatrix}$ 为可逆上三角矩阵.

因 $\widehat{\beta}_1, \widehat{\beta}_2, \dots, \widehat{\beta}_n$ 为标准正交基, $Q = (\widehat{\beta}_1, \widehat{\beta}_2, \dots, \widehat{\beta}_n)$ 为正交阵.

7.4 正交矩阵与正交变换

正交矩阵与正交变换

定义(正交矩阵). 若 n 阶方阵 A 满足 $A^T A = A A^T = E_n$, 即 $A^{-1} = A^T$, 则称 A 为正交矩阵.

等价定义. 对 n 阶方阵 A 按列分块 $A = (a_1, a_2, \dots, a_n)$,

则 A 为正交矩阵 $\Leftrightarrow A^T A = E_n$

$$\Leftrightarrow \begin{pmatrix} a_1^T \\ a_2^T \\ \vdots \\ a_n^T \end{pmatrix} (a_1, a_2, \dots, a_n) = E_n$$

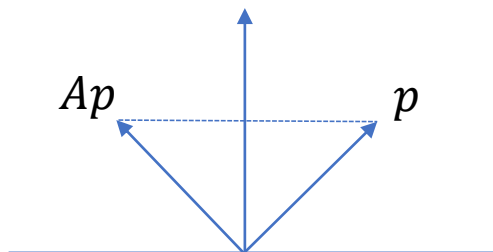
$$\Leftrightarrow a_i^T a_j = \begin{cases} 1 & i = j \\ 0 & i \neq j \end{cases}, \quad 1 \leq i, j \leq n$$

$$\Leftrightarrow a_1, a_2, \dots, a_n \text{ 是 } \mathbb{R}^n \text{ 的标准正交基.}$$

正交矩阵与正交变换

例 1: 若 $R_\theta = \begin{pmatrix} \cos \theta & \sin \theta \\ -\sin \theta & \cos \theta \end{pmatrix}$ 为正交矩阵. ($|R_\theta| = 1$)

例 2: $A = \begin{pmatrix} -1 & 0 \\ 0 & 1 \end{pmatrix}$ 为正交矩阵. ($|A| = -1$, 这是一个镜面反射变换.)



正交矩阵与正交变换

定义(正交变换). 设 T 是欧氏空间 V 中的线性变换. 若对于任意 $\alpha \in V$, 有 $\|T\alpha\| = \|\alpha\|$, 则称 T 为正交变换.

定理(正交变换的等价刻画). 下列命题等价:

- (1) T 为正交变换.
- (2) 对 $\forall \alpha, \beta \in V$, $\langle T\alpha, T\beta \rangle = \langle \alpha, \beta \rangle$.
- (3) 若 $\varepsilon_1, \dots, \varepsilon_n$ 是 V 的标准正交基, 则 $T\varepsilon_1, \dots, T\varepsilon_n$ 是 V 的标准正交基.
- (4) 变换 T 在标准正交基下的矩阵为正交矩阵.

正交矩阵与正交变换

定理(正交变换的等价刻画). 下列命题等价:

- (1) T 为正交变换.
- (2) 对 $\forall \alpha, \beta \in V$, $\langle T\alpha, T\beta \rangle = \langle \alpha, \beta \rangle$.
- (3) 若 $\varepsilon_1, \dots, \varepsilon_n$ 是 V 的标准正交基, 则 $T\varepsilon_1, \dots, T\varepsilon_n$ 是 V 的标准正交基.
- (4) 变换 T 在标准正交基下的矩阵为正交矩阵.

证明. (1) \Rightarrow (2). 因 T 为正交变换, 对任意 $\alpha, \beta \in V$ 有

$$\|T\alpha\| = \|\alpha\|, \quad \|T\beta\| = \|\beta\|, \quad \|T(\alpha + \beta)\| = \|\alpha + \beta\|.$$

从而

$$\begin{aligned} 0 &= \|T(\alpha + \beta)\|^2 - \|\alpha + \beta\|^2 = \|T\alpha + T\beta\|^2 - \|\alpha + \beta\|^2 \\ &= \langle T\alpha + T\beta, T\alpha + T\beta \rangle - \langle \alpha + \beta, \alpha + \beta \rangle \\ &= \|T\alpha\|^2 + \|T\beta\|^2 + 2\langle T\alpha, T\beta \rangle - (\|\alpha\|^2 + \|\beta\|^2 + 2\langle \alpha, \beta \rangle) \\ &= 2(\langle T\alpha, T\beta \rangle - \langle \alpha, \beta \rangle), \end{aligned}$$

即 $\langle T\alpha, T\beta \rangle = \langle \alpha, \beta \rangle$.

正交矩阵与正交变换

定理(正交变换的等价刻画). 下列命题等价:

- (1) T 为正交变换.
- (2) 对 $\forall \alpha, \beta \in V$, $\langle T\alpha, T\beta \rangle = \langle \alpha, \beta \rangle$.
- (3) 若 $\varepsilon_1, \dots, \varepsilon_n$ 是 V 的标准正交基, 则 $T\varepsilon_1, \dots, T\varepsilon_n$ 是 V 的标准正交基.
- (4) 变换 T 在标准正交基下的矩阵为正交矩阵.

证明(续). (2) \Rightarrow (3). 由假设

$$\langle T\varepsilon_i, T\varepsilon_j \rangle = \langle \varepsilon_i, \varepsilon_j \rangle = \begin{cases} 1 & i = j \\ 0 & i \neq j \end{cases}.$$

故 $T\varepsilon_1, \dots, T\varepsilon_n$ 是 V 的标准正交基.

正交矩阵与正交变换

定理(正交变换的等价刻画). 下列命题等价:

- (1) T 为正交变换.
- (2) 对 $\forall \alpha, \beta \in V$, $\langle T\alpha, T\beta \rangle = \langle \alpha, \beta \rangle$.
- (3) 若 $\varepsilon_1, \dots, \varepsilon_n$ 是 V 的标准正交基, 则 $T\varepsilon_1, \dots, T\varepsilon_n$ 是 V 的标准正交基.
- (4) 变换 T 在标准正交基下的矩阵为正交矩阵.

证明(续). (3) \Rightarrow (4). 设 T 在标准正交基 $\varepsilon_1, \dots, \varepsilon_n$ 下的矩阵为

$$Q = (q_1, \dots, q_n),$$

其中 $q_i = \begin{pmatrix} q_{1i} \\ \vdots \\ q_{ni} \end{pmatrix}$ 为 $T\varepsilon_i$ 在 $\varepsilon_1, \dots, \varepsilon_n$ 下的坐标.

因为 $\varepsilon_1, \dots, \varepsilon_n$ 标准正交基, 则

$$q_i^T q_j = \langle T\varepsilon_i, T\varepsilon_j \rangle = \begin{cases} 1 & i = j \\ 0 & i \neq j \end{cases},$$

故 Q 为正交矩阵.

正交矩阵与正交变换

定理(正交变换的等价刻画). 下列命题等价:

- (1) T 为正交变换.
- (2) 对 $\forall \alpha, \beta \in V$, $\langle T\alpha, T\beta \rangle = \langle \alpha, \beta \rangle$.
- (3) 若 $\varepsilon_1, \dots, \varepsilon_n$ 是 V 的标准正交基, 则 $T\varepsilon_1, \dots, T\varepsilon_n$ 是 V 的标准正交基.
- (4) 变换 T 在标准正交基下的矩阵为正交矩阵.

证明(续). (4) \Rightarrow (1). 设 T 在标准正交基 $\varepsilon_1, \dots, \varepsilon_n$ 下的矩阵为正交 Q .

若 $\alpha \in V$ 在 $\varepsilon_1, \dots, \varepsilon_n$ 下的坐标为 $x = \begin{pmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix}$, 则 $T\alpha$ 在 $\varepsilon_1, \dots, \varepsilon_n$ 下的坐标为 Qx .

因为 $\varepsilon_1, \dots, \varepsilon_n$ 标准正交基, 则

$$\begin{aligned} \|T\alpha\|^2 &= \langle T\alpha, T\alpha \rangle = (Qx)^T(Qx) \\ &= x^T(Q^T Q)x = x^T x \\ &= \langle \alpha, \alpha \rangle = \|\alpha\|^2. \end{aligned}$$

故 T 为正交变换. ■

正交矩阵与正交变换

思考：若线性变换 T 在某个基下的矩阵为正交矩阵，则 T 未必是正交变换. 给出反例.

7.5 实对称阵正交对角化

实对称阵正交对角化

谱定理 (Spectral Theorem). 设 A 为 n 阶实对称矩阵. 则存在 n 阶正交阵 Q 使得

$$Q^{-1}AQ = Q^T AQ = \begin{pmatrix} \lambda_1 & & \\ & \ddots & \\ & & \lambda_n \end{pmatrix},$$

其中 $\lambda_1, \dots, \lambda_n$ 为 A 的特征值.

实对称阵正交对角化

引理 1 (实对称矩阵特征值必为实数). 设 A 为 n 阶实对称矩阵, λ 是 A 的特征值. 则 λ 为实数.

证明. 设 $\lambda \in \mathbb{C}$. 只需证明 $\bar{\lambda} = \lambda$.

设 $x \in \mathbb{C}^n$ 是 A 的属于 λ 的特征向量. 则

$$Ax = \lambda x \quad (1)$$

因为 A 是实矩阵, $\bar{A} = A$. (1)两边取共轭,

$$A\bar{x} = \bar{\lambda} \bar{x}. \quad (2)$$

$$(1) \text{ 两边左乘 } \bar{x}^T: \quad \bar{x}^T Ax = \lambda \bar{x}^T x. \quad (3)$$

$$(2) \text{ 两边取转置: } \quad \bar{x}^T A = \bar{\lambda} \bar{x}^T \quad (4)$$

$$(4) \text{ 两边右乘 } x: \quad \bar{x}^T Ax = \bar{\lambda} \bar{x}^T x \quad (5)$$

比较(3)与(5)有 $(\lambda - \bar{\lambda})\bar{x}^T x = 0$.

实对称阵正交对角化

引理 1 (实对称矩阵特征值必为实数). 设 A 为 n 阶实对称矩阵, λ 是 A 的特征值. 则 λ 为实数.

证明 (续).

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

因 $x \neq \mathbf{0}$,

$$\begin{aligned}\bar{x}^T x &= (\bar{x}_1, \dots, \bar{x}_n) \begin{pmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix} \\ &= \sum_{i=1}^n \bar{x}_i x_i \\ &= \sum_{i=1}^n |x_i|^2 > 0.\end{aligned}$$

故 $\lambda - \bar{\lambda} = 0$, 即 $\lambda = \bar{\lambda}$. ■

实对称阵正交对角化

引理 2(属于不同特征值的特征向量正交). 设 A 为 n 阶实对称矩阵, p_1 和 p_2 分别是 A 的属于 λ_1 和 λ_2 的特征向量. 若 $\lambda_1 \neq \lambda_2$, 则 p_1 与 p_2 正交.

证明. 由假设

$$Ap_1 = \lambda_1 p_1 \quad (1)$$

$$Ap_2 = \lambda_2 p_2 \quad (2)$$

(1) 两边取转置:

$$\lambda_1 p_1^T = p_1^T A^T = p_1^T A. \quad (3)$$

(3) 两边右乘 p_2 :

$$\begin{aligned} \lambda_1 (p_1^T p_2) &= p_1^T A p_2 \\ &= \lambda_2 (p_1^T p_2). \end{aligned} \quad (2)$$

故 $(\lambda_1 - \lambda_2)p_1^T p_2 = 0$.

因 $\lambda_1 \neq \lambda_2$, $p_1^T p_2 = 0$.

实对称阵正交对角化

引理 3 (几何重数等于代数重数). 设 A 为 n 阶实对称矩阵, λ_0 是 A 的 k 重特征值. 则 $(A - \lambda_0 E)x = 0$ 的基础解系含有 k 个向量, 即 $\dim(V_{\lambda_0}) = k$.

证明. 从略. ■

实对称阵正交对角化

谱定理 (Spectral Theorem). 设 A 为 n 阶实对称矩阵. 则存在 n 阶正交阵 Q 使得

$$Q^{-1}AQ = Q^T AQ = \begin{pmatrix} \lambda_1 & & \\ & \ddots & \\ & & \lambda_n \end{pmatrix},$$

其中 $\lambda_1, \dots, \lambda_n$ 为 A 的特征值.

证明.

- 求 A 的特征值为 $\lambda_1, \dots, \lambda_s$, 重数分别为 t_1, \dots, t_s ($t_1 + \dots + t_s = n$). 由引理 1, 则 λ_i ($1 \leq i \leq s$) 为实数.
- 对任意 $1 \leq i \leq s$, 求 $(A - \lambda_i E)x = 0$ 的基础解系. 由引理 3, 基础解系含有 t_i 个向量 p_{i1}, \dots, p_{it_i} . 将 p_{i1}, \dots, p_{it_i} 正交化得 V_{λ_i} 的标准正交基 $\widehat{q}_{i1}, \dots, \widehat{q}_{it_i}$.
- 由引理 2, $\widehat{q}_{11}, \dots, \widehat{q}_{1t_1}, \dots, \widehat{q}_{s1}, \dots, \widehat{q}_{st_s}$ 是 A 的 n 个特征向量且构成 \mathbb{R}^n 的标准正交基. 从而正交矩阵 $Q = (\widehat{q}_{11}, \dots, \widehat{q}_{1t_1}, \dots, \widehat{q}_{s1}, \dots, \widehat{q}_{st_s})$ 使得

$$Q^T AQ = Q^{-1}AQ = \begin{pmatrix} \lambda_1 & & & & \\ & \ddots & & & \\ & & \lambda_1 & & \\ & & & \ddots & \\ & & & & \lambda_s & \\ & & & & & \ddots \\ & & & & & & \lambda_s \end{pmatrix}.$$

■

实对称阵正交对角化

例：将 $A = \begin{pmatrix} 0 & -1 & 1 \\ -1 & 0 & 1 \\ 1 & 1 & 0 \end{pmatrix}$ 正交对角化.

解： $f_A(\lambda) = \begin{vmatrix} -\lambda & -1 & 1 \\ -1 & -\lambda & 1 \\ 1 & 1 & -\lambda \end{vmatrix} = -(\lambda + 2)(\lambda - 1)^2.$

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

• $\lambda_1 = -2$ 时, $A + 2E = \begin{pmatrix} 2 & -1 & 1 \\ -1 & 2 & 1 \\ 1 & 1 & 2 \end{pmatrix} \sim_r \begin{pmatrix} 1 & 0 & 1 \\ 0 & 1 & 1 \\ 0 & 0 & 0 \end{pmatrix}.$

则基础解系为 $p_1 = \begin{pmatrix} -1 \\ -1 \\ 1 \end{pmatrix} \xrightarrow{\text{单位化}} \widehat{q}_1 = \frac{1}{\sqrt{3}} \begin{pmatrix} -1 \\ -1 \\ 1 \end{pmatrix}.$

实对称阵正交对角化

例：将 $A = \begin{pmatrix} 0 & -1 & 1 \\ -1 & 0 & 1 \\ 1 & 1 & 0 \end{pmatrix}$ 正交对角化.

解(续)： $\lambda_2 = \lambda_3 = 1$ 时, $A - E = \begin{pmatrix} -1 & -1 & 1 \\ -1 & -1 & 1 \\ 1 & 1 & -1 \end{pmatrix} \sim_r \begin{pmatrix} 1 & 1 & -1 \\ 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 \end{pmatrix}$.

则基础解系为 $p_2 = \begin{pmatrix} -1 \\ 1 \\ 0 \end{pmatrix}, p_3 = \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ 1 \end{pmatrix}$. 将 p_2, p_3 正交化:

$$q_2 = p_2, \quad q_3 = p_3 - \frac{\langle p_3, q_2 \rangle}{\langle q_2, q_2 \rangle} q_2 = \frac{1}{2} \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \\ 2 \end{pmatrix}.$$

再将 q_2, q_3 单位化: $\widehat{q_2} = \frac{1}{\sqrt{2}} \begin{pmatrix} -1 \\ 1 \\ 0 \end{pmatrix}, \widehat{q_3} = \frac{1}{\sqrt{6}} \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \\ 2 \end{pmatrix}$.

故正交矩阵 $Q = (\widehat{q_1}, \widehat{q_2}, \widehat{q_3}) = \begin{pmatrix} -1/\sqrt{3} & -1/\sqrt{2} & 1/\sqrt{6} \\ -1/\sqrt{3} & 1/\sqrt{2} & 1/\sqrt{6} \\ 1/\sqrt{3} & 0 & 2/\sqrt{6} \end{pmatrix}$ 使得

$$Q^T A Q = Q^{-1} A Q = \begin{pmatrix} -2 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{pmatrix}.$$

实对称阵正交对角化

练习:

将 $A = \begin{pmatrix} 0 & 3 & -1 \\ 3 & 0 & -1 \\ -1 & -1 & 0 \end{pmatrix}$ 正交对角化.

欧式空间总结

欧式空间总结

难点.

- Cauchy-Schwarz不等式.
- 正交变换的等价刻画.

重点.

- 欧式空间的判定和性质.
- 标准正交基的作用和求法 (Schmidt正交化过程).
- 实对称阵正交对角化.

欧式空间总结

1. 设 $\varepsilon_1, \dots, \varepsilon_n$ 是 n 维欧式空间 V 中的基. 若 $\alpha, \beta \in V$ 满足

$$\langle \alpha, \varepsilon_i \rangle = \langle \beta, \varepsilon_i \rangle, i = 1, \dots, n, \text{ 证明 } \alpha = \beta.$$

2. 将 $A = \begin{pmatrix} 0 & 3 & -1 \\ 3 & 0 & -1 \\ -1 & -1 & 0 \end{pmatrix}$ 正交对角化.