

线性代数

Linear Algebra

刘鹏

复旦大学通信科学与工程系
光华楼东主楼1109 Tel: 65100226
pliu@fudan.edu.cn

§ 4.3 欧几里德 (Euclid) 空间

一、欧几里德空间的定义及基本性质

☑ 定义 4.7: 引入内积后的有限维实线性空间就是欧氏空间.

➤ 常见内积定义

实数 $(\alpha, \beta) = a_1 b_1 + a_2 b_2 + \cdots + a_n b_n = \alpha^T \beta$

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

☑ 内积的基本性质:

对称性

$$(1) \quad (\alpha, \beta) = (\beta, \alpha);$$

$$(2) \quad (k\alpha, \beta) = k(\alpha, \beta);$$

(2、3)线性性

$$(3) \quad (\alpha + \beta, \gamma) = (\alpha, \gamma) + (\beta, \gamma);$$

$$(4) \quad (\alpha, \alpha) \geq 0, \text{ 当且仅当 } \alpha = 0 \text{ 时 } (\alpha, \alpha) = 0.$$

恒正性

二、向量的长度与夹角

➤ 有了内积的定义，可以进一步给出欧氏空间内向量的长度与向量间夹角的定义.

☑ 定义 4.8: 设 α 是欧氏空间 V 的一个向量, 称非负实数 $\sqrt{(\alpha, \alpha)}$

为向量 α 的长度(length) 或模或范数, 记为: $\|\alpha\|$

☑ 有了范数就可以度量: 向量的长度、向量间的距离、向量间的角度....

长度的基本性质:

(1) **正定性**: $\|\alpha\| \geq 0$; 且 $\|\alpha\| = 0 \Leftrightarrow \alpha = \theta$;

(2) **齐次性**: $\|k\alpha\| = |k| \cdot \|\alpha\|$ ($k \in \mathbb{R}$);

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

☑ 定理 4.5: 柯西—施瓦茨不等式

对于欧氏空间 V 中任意两个向量 α, β , 恒有

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

当且仅当 α 与 β 线性相关时等号成立.

☑定义 4.9: 设 α, β 是欧氏空间中的两个非零向量

定义 α, β 的夹角为

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

☑ 定义 4.10: 若 $(\alpha, \beta) = 0$, 即 $\varphi = \pi/2$, 则称 α 与 β
正交或垂直 (orthogonal), 记为 $\alpha \perp \beta$.

➤ 欧氏空间中当向量 α 与 β 正交时

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

勾股定理

☑ 设欧氏空间中向量 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n$
两两正交, 则

$$\|\alpha_1 + \alpha_2 + \dots + \alpha_n\|^2 = \|\alpha_1\|^2 + \|\alpha_2\|^2 + \dots + \|\alpha_n\|^2$$

三、内积的坐标表示

- n 维欧氏空间 V 中取定基 $\varepsilon_1, \varepsilon_2, \dots, \varepsilon_n$ ，对 V 中任意两个向量 α, β 有：

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

$$A = \begin{bmatrix} (\varepsilon_1, \varepsilon_1) & (\varepsilon_1, \varepsilon_2) & \cdots & (\varepsilon_1, \varepsilon_n) \\ (\varepsilon_2, \varepsilon_1) & (\varepsilon_2, \varepsilon_2) & \cdots & (\varepsilon_2, \varepsilon_n) \\ \cdots & \cdots & \cdots & \cdots \\ (\varepsilon_n, \varepsilon_1) & (\varepsilon_n, \varepsilon_2) & \cdots & (\varepsilon_n, \varepsilon_n) \end{bmatrix}$$

- 矩阵 A 称为基 $\varepsilon_1, \varepsilon_2, \dots, \varepsilon_n$ 的 **度量矩阵** (metric matrix)，也称格拉姆(Gram)方阵。

- ✓ 基向量两两正交，且长度为1 $\Rightarrow A$ 为单位阵

四、标准正交基

- 线性空间内任一向量可由基和坐标表示
- 基作为度量标准，首先必需满足：(1) 线性无关；(2) 空间 V 中任一向量都可由基线性表示。
- 基作为度量标准，本身应该尽可能简洁。
- 普通基：表示不便，计算不便，计算不稳定。
- 而标准正交基类似于几何空间中的直角坐标系：表示方便，计算方便，计算稳定。

➤ 例如: $(1\ 0\ 0)$ $(1\ 1\ 0)$ $(1\ 1\ 1)$

与: $(1\ 0\ 0)$ $(0\ 1\ 0)$ $(0\ 0\ 1)$

➤ 在标准正交基下, 内积、范数、度量矩阵等都具有简单形式.

定义 4.11 在欧氏空间 V 中, 一组非零向量, 如果两两正交(mutually orthogonal), 则称其为正交向量组.

➤ 例如 R^n 的标准基 (e_1, e_2, \dots, e_n)

➤ 例如 $\begin{pmatrix} 1 \\ 2 \\ 1 \end{pmatrix}$ $\begin{pmatrix} 1 \\ -1 \\ 1 \end{pmatrix}$ $\begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ -1 \end{pmatrix}$

定理 4.6 设 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_m$ ($m \leq n$) 是 n 维欧氏空间 V 中的一组正交向量, 则 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_m$ 线性无关。

证明: 作正交向量组 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_m$ 的线性组合, 使

$$\lambda_1 \alpha_1 + \lambda_2 \alpha_2 + \dots + \lambda_m \alpha_m = 0 \quad (*)$$

➤ 用 $\alpha_j, j = 1, 2, \dots, m$, 对等式作内积, 因为

$$(\alpha_i, \alpha_j) = \begin{cases} 0 & i \neq j \\ \|\alpha_j\|^2 & i = j \end{cases}$$

➤ 只有 $\lambda_j = 0$ 时(*)式才成立

➤ 故向量组 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_m$ 线性无关.

定义 4.12 在 n 维欧氏空间中, 由 n 个两两正交的非零向量所构成的正交向量组称为正交基;

☑ 由单位向量构成的正交基称为标准正交基。

➤ 例如

$$\alpha_1 = \begin{bmatrix} \frac{1}{\sqrt{6}} \\ \frac{2}{\sqrt{6}} \\ \frac{1}{\sqrt{6}} \end{bmatrix}, \alpha_2 = \begin{bmatrix} \frac{1}{\sqrt{3}} \\ -\frac{1}{\sqrt{3}} \\ \frac{1}{\sqrt{3}} \end{bmatrix}, \alpha_3 = \begin{bmatrix} \frac{1}{\sqrt{2}} \\ 0 \\ -\frac{1}{\sqrt{2}} \end{bmatrix}$$
$$\begin{pmatrix} 1 \\ 2 \\ 1 \end{pmatrix} \quad \begin{pmatrix} 1 \\ -1 \\ 1 \end{pmatrix} \quad \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ -1 \end{pmatrix}$$

例：证明向量组：

$$\alpha_1 = \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \\ 1 \end{bmatrix}, \alpha_2 = \begin{bmatrix} 1/\sqrt{2} \\ 1/\sqrt{2} \\ 0 \end{bmatrix}, \alpha_3 = \begin{bmatrix} -1/\sqrt{2} \\ 1/\sqrt{2} \\ 0 \end{bmatrix}$$

是欧氏空间 R^3 的一个标准正交基.

解：由于 $(\alpha_1, \alpha_2) = (\alpha_2, \alpha_3) = (\alpha_1, \alpha_3) = 0$

➤ 且 $\|\alpha_1\| = \|\alpha_2\| = \|\alpha_3\| = 1$

➤ 由定义知 $\alpha_1, \alpha_2, \alpha_3$ 是一组标准正交基.

- 若 $\varepsilon_1, \varepsilon_2, \dots, \varepsilon_n$ 是 n 维欧氏空间 V 中的一个标准正交基, 由定义4.12有

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

- 标准正交基的度量矩阵为单位阵.

$$A = \begin{bmatrix} (\varepsilon_1, \varepsilon_1) & (\varepsilon_1, \varepsilon_2) & \cdots & (\varepsilon_1, \varepsilon_n) \\ (\varepsilon_2, \varepsilon_1) & (\varepsilon_2, \varepsilon_2) & \cdots & (\varepsilon_2, \varepsilon_n) \\ \cdots & \cdots & \cdots & \cdots \\ (\varepsilon_n, \varepsilon_1) & (\varepsilon_n, \varepsilon_2) & \cdots & (\varepsilon_n, \varepsilon_n) \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 & & & \\ & 1 & & \\ & & \ddots & \\ & & & 1 \end{bmatrix} = E$$

- 在标准正交基下, 向量的内积变得非常简单

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

- 因此向量组的正交化非常必要:
- 即由一组基向量, 得到同一子空间两两(单位)
正交的向量组.

定理 4.7 任一 n 维欧氏空间($n \geq 1$) 都必有
正交基(orthogonal basis)

证明: 设向量组 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n$ 是 n 维欧氏空间的
任意一个基, 我们可以由它构造一个正交基

⇒ 施密特正交化过程
(Schmidt's Orthonormalization Process)

☑ 施密特正交化过程:

➤ 先取 $\beta_1 = \alpha_1$, ➤ 显然 $\beta_1 \neq 0$, 令

$\beta_2 = \alpha_2 - k_{12} \beta_1$, 使 β_2 与 β_1 正交, 即

$$(\alpha_2 - k_{12} \beta_1, \beta_1) = (\alpha_2, \beta_1) - k_{12}(\beta_1, \beta_1) = 0$$

➤ 于是系数 $k_{12} = \frac{(\alpha_2, \beta_1)}{(\beta_1, \beta_1)}$, $\beta_2 = \alpha_2 - \frac{(\alpha_2, \beta_1)}{(\beta_1, \beta_1)} \beta_1$;

➤ 而且 $\beta_2 \neq 0$, 否则 α_1, α_2 线性相关, 与假设矛盾.

➤ 此时 β_2 与 β_1 已正交;

$$\beta_2 = \alpha_2 - \frac{(\alpha_2, \beta_1)}{(\beta_1, \beta_1)} \beta_1;$$

➤ 我们再令 $\beta_3 = \alpha_3 + k_{13} \beta_1 + k_{23} \beta_2$

➤ 并且使 β_3 与 β_2 、 β_1 都正交, 故

$$(\alpha_3 + k_{13} \beta_1 + k_{23} \beta_2, \beta_1) = (\alpha_3, \beta_1) + k_{13} (\beta_1, \beta_1) = 0$$

➤ 于是系数 $k_{13} = -\frac{(\alpha_3, \beta_1)}{(\beta_1, \beta_1)},$

➤ 同理, 由 $(\alpha_3 + k_{13} \beta_1 + k_{23} \beta_2, \beta_2) = (\alpha_3, \beta_2) + k_{23} (\beta_2, \beta_2) = 0$

$$k_{23} = -\frac{(\alpha_3, \beta_2)}{(\beta_2, \beta_2)},$$

➤ 因此, 有 $\beta_3 = \alpha_3 - \frac{(\alpha_3, \beta_1)}{(\beta_1, \beta_1)} \beta_1 - \frac{(\alpha_3, \beta_2)}{(\beta_2, \beta_2)} \beta_2$

➤ 且 $\beta_3 \neq 0$, 否则 $\alpha_1, \alpha_2, \alpha_3$ 线性相关, 与假设矛盾.

- 此时 β_3 、 β_2 、 β_1 已两两正交.
- 重复上述步骤, 可得

$$\beta_n = \alpha_n - \frac{(\alpha_n, \beta_1)}{(\beta_1, \beta_1)} \beta_1 - \frac{(\alpha_n, \beta_2)}{(\beta_2, \beta_2)} \beta_2 - \dots - \frac{(\alpha_n, \beta_{n-1})}{(\beta_{n-1}, \beta_{n-1})} \beta_{n-1}$$

- 且 $\beta_n \neq 0$, 此时 $\beta_1, \beta_2, \dots, \beta_n$ 两两正交, 即为所求正交基.
- **Schmidt** 正交化提供了正交化方法: 通过子空间的一个基得出子空间的一个正交基,
- 并可进一步求出标准正交基.

定义(投影) 若 α 与 β 是 n 维内积空间中的向量，则 β 到 α 的**标量投影**(scalar projection)为

$$\frac{(\alpha, \beta)}{\|\alpha\|}$$

则 β 到 α 的**向量投影**(vector projection) η 为

$$\eta = \frac{(\alpha, \beta)}{\|\alpha\|} \cdot \frac{\alpha}{\|\alpha\|} = \frac{(\alpha, \beta)}{(\alpha, \alpha)} \alpha = \text{proj}_{\alpha} \beta$$

- 由前例 $\beta - \eta \perp \alpha$.
- **Schmidt** 正交化思路就是利用投影原理，在已有正交基的基础上构造一个新的正交基。

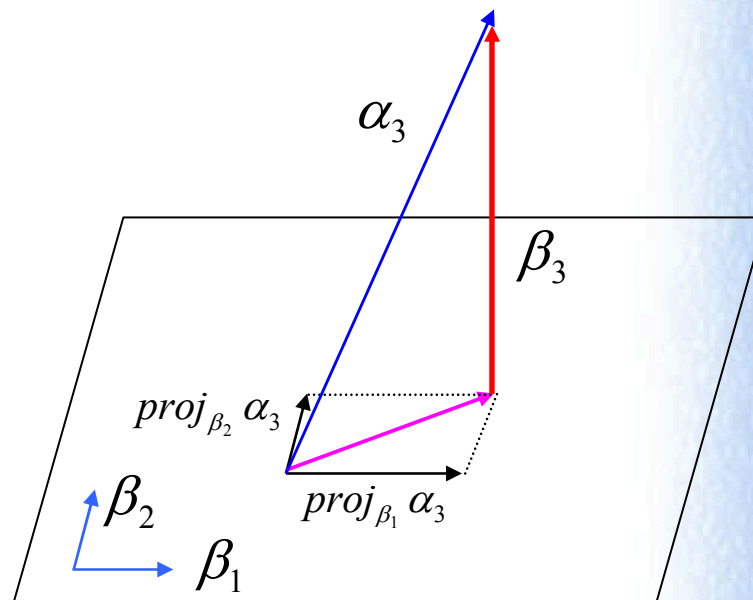
- 具体的说，从其中一个向量所张成的一维子空间开始，重复扩展构造，直到 n 维空间：

$$\beta_1 = \alpha_1,$$

$$\beta_2 = \alpha_2 - \text{proj}_{\beta_1} \alpha_2$$

$$\beta_3 = \alpha_3 - \text{proj}_{\beta_2} \alpha_3 - \text{proj}_{\beta_1} \alpha_3$$

$$\beta_n = \alpha_n - \sum_{j=1}^{n-1} \text{proj}_{\beta_j} \alpha_n$$



Erhard Schmidt

- ▶ (1876. 1. 13–1959. 12. 6) 德国数学家
- ▶ 哥廷根大学博士，师从希尔伯特
- ▶ 拉普拉斯和柯西更早发现这一正交化方法，但没有达到施密特的高度。
- ▶ 主要工作在积分方程和希尔伯特空间方面，创立了泛函分析。
- ▶ 现代数学的奠基人之一。
- ▶ 实际数值计算中，Schmidt正交化并不稳定，误差累积会使得正交性越来越差，
- ▶ 常用的是 Householder 变换
或 Givens 旋转。



❖ 布置习题 P 188:

30. 31. 34. 36.

4.7推论 任一 n 维欧氏空间($n \geq 1$) 都有一个 标准正交基(orthonormal basis)。

- 只要将定理4.7中的正交基单位化即得.

$$\eta_1 = \frac{\beta_1}{\|\beta_1\|}, \eta_2 = \frac{\beta_2}{\|\beta_2\|}, \dots, \eta_n = \frac{\beta_n}{\|\beta_n\|}$$

- $\eta_1, \eta_2, \dots, \eta_n$ 即为 所求标准正交基.
- 标准正交基带来的好处:
- 坐标分量是向量与相应基向量的内积!
 - 内积运算、过渡矩阵的最简化.
 - 标准正交基 \Rightarrow 正交矩阵 \Rightarrow 线性方程组求解

例：已知欧氏空间 R^4
的向量组：

$$\alpha_1 = \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \\ 1 \\ 0 \end{bmatrix}, \alpha_2 = \begin{bmatrix} 0 \\ 1 \\ 2 \\ 1 \end{bmatrix}, \alpha_3 = \begin{bmatrix} -2 \\ 1 \\ 0 \\ 1 \end{bmatrix}$$

求：(1) 生成子空间 $L(\alpha_1, \alpha_2, \alpha_3)$ 的一个标准正交基；
(2) 将此标准正交基扩充成 R^4 的一个标准正交基。

解：(1) 先求向量组的秩，得到一组基

$$[\alpha_1, \alpha_2, \alpha_3] = \begin{bmatrix} 1 & 0 & -2 \\ 0 & 1 & 1 \\ 1 & 2 & 0 \\ 0 & 1 & 1 \end{bmatrix} \xrightarrow{R_3 - R_1} \begin{bmatrix} 1 & 0 & -2 \\ 0 & 1 & 1 \\ 0 & 2 & 2 \\ 0 & 1 & 1 \end{bmatrix}$$

➤ 向量组的秩 $r = 2$, $\dim L(\alpha_1, \alpha_2, \alpha_3) = 2$, 取
 α_1, α_2 为基.

➤ 将 α_1, α_2 正交化, 令

$$\alpha_1 = \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \\ 1 \\ 0 \end{bmatrix}, \alpha_2 = \begin{bmatrix} 0 \\ 1 \\ 2 \\ 1 \end{bmatrix}, \alpha_3 = \begin{bmatrix} -2 \\ 1 \\ 0 \\ 1 \end{bmatrix}$$

$$\beta_1 = \alpha_1,$$
$$\beta_2 = \alpha_2 - \frac{(\alpha_2, \beta_1)}{(\beta_1, \beta_1)} \beta_1 = \begin{bmatrix} 0 \\ 1 \\ 2 \\ 1 \end{bmatrix} - \frac{2}{2} \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \\ 1 \\ 0 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} -1 \\ 1 \\ 1 \\ 1 \end{bmatrix}$$

➤ 再标准化, 得 $\varepsilon_1 = \frac{\beta_1}{\|\beta_1\|} = \frac{1}{\sqrt{2}} \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \\ 1 \\ 0 \end{bmatrix}$ $\varepsilon_2 = \frac{\beta_2}{\|\beta_2\|} = \frac{1}{2} \begin{bmatrix} -1 \\ 1 \\ 1 \\ 1 \end{bmatrix}$

➤ 即为生成子空间 $L(\alpha_1, \alpha_2, \alpha_3)$ 的一个标准正交基.

$$\varepsilon_1 = \frac{\beta_1}{\|\beta_1\|} = \frac{1}{\sqrt{2}} \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \\ 1 \\ 0 \end{bmatrix}$$

$$\varepsilon_2 = \frac{\beta_2}{\|\beta_2\|} = \frac{1}{2} \begin{bmatrix} -1 \\ 1 \\ 1 \\ 1 \end{bmatrix}$$

(2) 将此标准正交基扩充成 \mathbb{R}^4 的一个标准正交基.

➤ 设向量 $\alpha = [x_1, x_2, x_3, x_4] \in \mathbb{R}^4$, 且 $\alpha \perp \beta_1$, $\alpha \perp \beta_2$, 即

$$\begin{cases} (\alpha, \beta_1) = x_1 + x_3 = 0 \\ (\alpha, \beta_2) = -x_1 + x_2 + x_3 + x_4 = 0 \end{cases}$$

➤ 求齐次线性方程组的基础解系, 得

$$\alpha_4 = \begin{bmatrix} 0 \\ -1 \\ 0 \\ -1 \end{bmatrix}, \alpha_5 = \begin{bmatrix} -1 \\ -2 \\ 1 \\ 0 \end{bmatrix}$$

➤ 将 α_4, α_5 正交化, 令

$$\beta_3 = \alpha_4,$$

$$\beta_4 = \alpha_5 - \frac{(\alpha_5, \beta_3)}{(\beta_3, \beta_3)} \beta_3 = \begin{bmatrix} -1 \\ -2 \\ 1 \\ 0 \end{bmatrix} - \frac{2}{2} \begin{bmatrix} 0 \\ -1 \\ 0 \\ -1 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} -1 \\ -1 \\ 1 \\ -1 \end{bmatrix}$$

➤ 再标准化, 得 $\varepsilon_3 = \frac{\beta_3}{\|\beta_3\|} = \frac{1}{\sqrt{2}} \begin{bmatrix} 0 \\ -1 \\ 0 \\ -1 \end{bmatrix} \quad \varepsilon_4 = \frac{\beta_4}{\|\beta_4\|} = \frac{1}{2} \begin{bmatrix} -1 \\ -1 \\ 1 \\ -1 \end{bmatrix}$

➤ 向量组 $\varepsilon_1, \varepsilon_2, \varepsilon_3, \varepsilon_4$ 就是 R^4 的一个标准正交基.

例：考虑 $P[x]_3$ 中定义的内积

$$(f, g) = \int_{-1}^1 f(x) \cdot g(x) dx$$

求 $P[x]_3$ 的一组标准正交基.

思路：不妨从标准基出发，先正交化，再单位化

$$\alpha_1 = 1, \alpha_2 = x, \alpha_3 = x^2$$

(1) 正交化，令 $\beta_1 = \alpha_1 = 1,$

$$\beta_2 = \alpha_2 - \frac{(\alpha_2, \beta_1)}{(\beta_1, \beta_1)} \beta_1 \quad \because (\alpha_2, \beta_1) = \int_{-1}^1 x \cdot 1 dx = 0$$

$$\therefore \beta_2 = \alpha_2 = x$$

$$\alpha_1 = 1, \alpha_2 = x, \alpha_3 = x^2$$

$$\beta_1 = \alpha_1 = 1,$$

$$\beta_2 = \alpha_2 = x$$

$$\beta_3 = \alpha_3 - \frac{(\alpha_3, \beta_1)}{(\beta_1, \beta_1)} \beta_1 - \frac{(\alpha_3, \beta_2)}{(\beta_2, \beta_2)} \beta_2$$

$$\because (\alpha_3, \beta_1) = \int_{-1}^1 x^2 \cdot 1 dx = \frac{2}{3} \quad (\beta_1, \beta_1) = \int_{-1}^1 1 \cdot 1 dx = 2$$

$$(\alpha_3, \beta_2) = \int_{-1}^1 x^2 \cdot x dx = 0 \quad \therefore \beta_3 = \alpha_3 - \frac{\frac{2}{3}}{2} \cdot 1 - 0 = x^2 - \frac{1}{3}$$

(2) 单位化: $\varepsilon_1 = \frac{\beta_1}{\|\beta_1\|} = \frac{1}{\sqrt{(\beta_1, \beta_1)}} = \frac{\sqrt{2}}{2}$

$$(\beta_2, \beta_2) = \int_{-1}^1 x \cdot x dx = \frac{2}{3}$$

$$\varepsilon_2 = \frac{\beta_2}{\|\beta_2\|} = \frac{x}{\sqrt{(\beta_2, \beta_2)}} = \frac{\sqrt{6}}{2} x$$

$$(\beta_3, \beta_3) = \int_{-1}^1 \left(x^2 - \frac{1}{3} \right)^2 dx = \frac{8}{45}$$

$$\varepsilon_3 = \frac{\beta_3}{\|\beta_3\|} = \frac{\sqrt{10}}{2} (3x^2 - 1)$$

选择系数，令 $\beta_n(1)=1 \Rightarrow n$ 阶勒让德多项式：

$$P_0(x) = 1$$

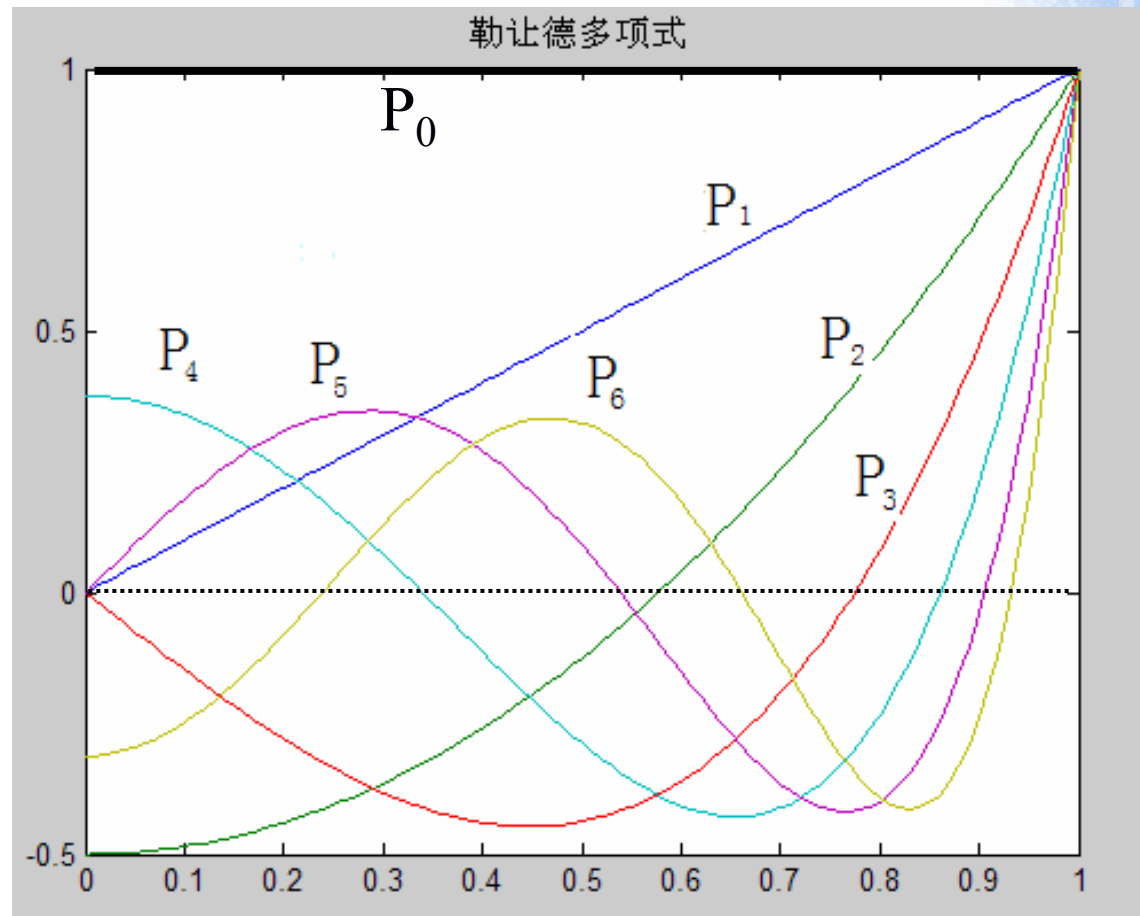
$$P_1(x) = x$$

$$P_2(x) = \frac{1}{2}(3x^2 - 1)$$

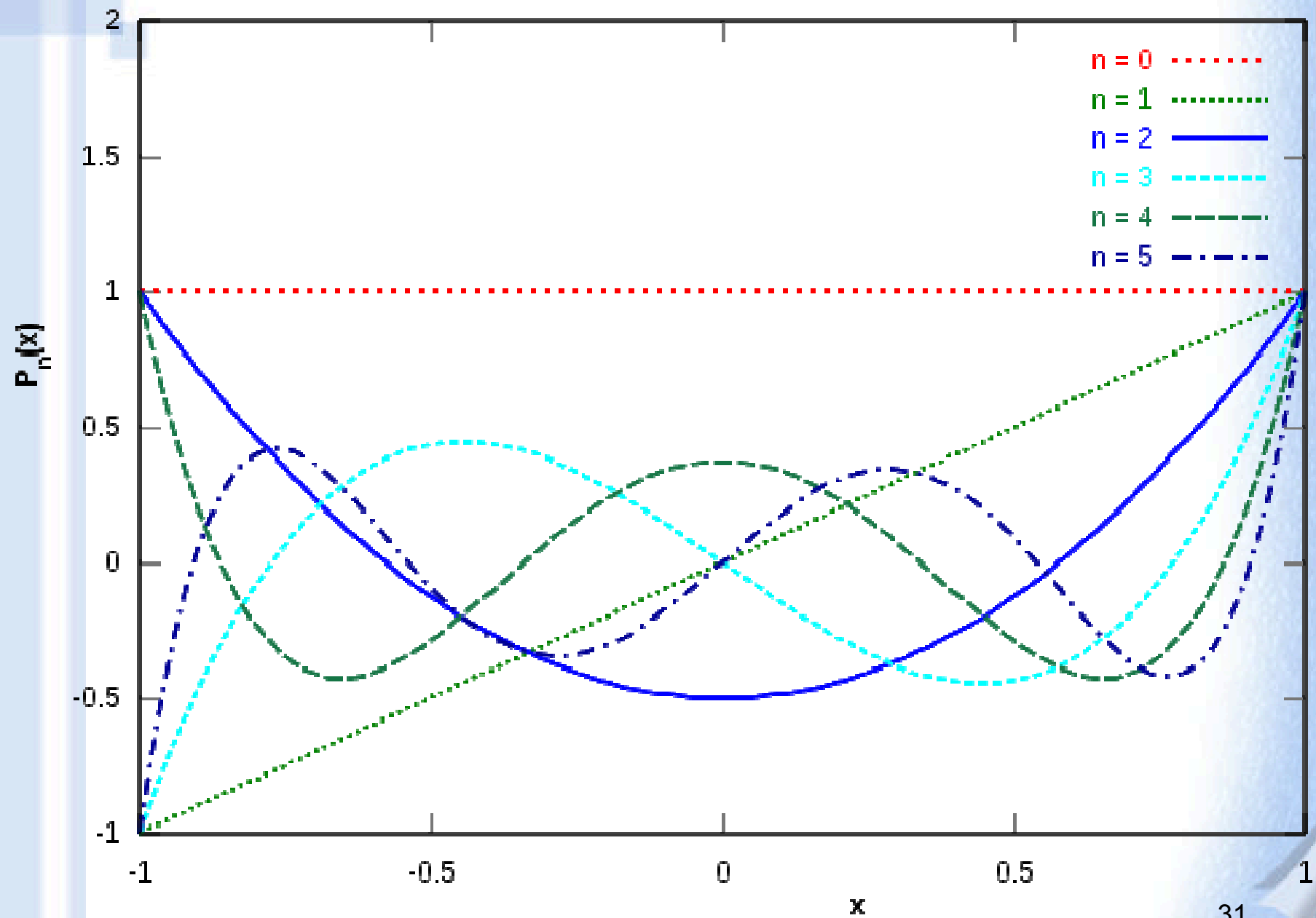
$$P_3(x) = \frac{1}{2}(5x^3 - 3x)$$

$$P_4(x) = \frac{1}{8}(35x^4 - 30x^2 + 3)$$

$$P_5(x) = \frac{1}{8}(63x^5 - 70x^3 + 15x)$$



Legendre Polynomials



例：矩阵

$$A = \begin{bmatrix} 1 & -2 & -1 \\ 2 & 0 & 1 \\ 2 & -4 & 2 \\ 4 & 0 & 0 \end{bmatrix}$$

求：A 的列空间的一组标准正交基；

解：显然 A 的3个列向量线性无关，它们构成 \mathbb{R}^4 的3 维子空间的一组基，可以使用施密特正交化过程

➤ 正交化、标准化同时进行，令 $r_{11} = \|\mathbf{a}_1\| = 5$,

$$\mathbf{q}_1 = \frac{\mathbf{a}_1}{r_{11}} = \left(\frac{1}{5}, \frac{2}{5}, \frac{2}{5}, \frac{4}{5} \right)^T$$

➤ 令 $r_{12} = (\mathbf{q}_1, \mathbf{a}_2) = -2$, $r_{12}\mathbf{q}_1 = -2\mathbf{q}_1$,

$$\mathbf{a}_2 - r_{12}\mathbf{q}_1 = \left(-\frac{8}{5}, \frac{4}{5}, -\frac{16}{5}, \frac{8}{5} \right)^T,$$

$$\mathbf{q}_1 = \frac{\mathbf{a}_1}{r_{11}} = \left(\frac{1}{5}, \frac{2}{5}, \frac{2}{5}, \frac{4}{5} \right)^T$$

$$A = \begin{bmatrix} 1 & -2 & -1 \\ 2 & 0 & 1 \\ 2 & -4 & 2 \\ 4 & 0 & 0 \end{bmatrix}$$

$$\mathbf{a}_2 - r_{12}\mathbf{q}_1 = \left(-\frac{8}{5}, \frac{4}{5}, -\frac{16}{5}, \frac{8}{5} \right)^T,$$

$$r_{22} = \|\mathbf{a}_2 - r_{12}\mathbf{q}_1\| = 4, \quad \mathbf{q}_2 = \frac{\mathbf{a}_2 - r_{12}\mathbf{q}_1}{r_{22}} = \left(-\frac{2}{5}, \frac{1}{5}, -\frac{4}{5}, \frac{2}{5} \right)^T$$

➤ 令 $r_{13} = (\mathbf{q}_1, \mathbf{a}_3) = 1, \quad r_{23} = (\mathbf{q}_2, \mathbf{a}_3) = -1,$

$$\mathbf{a}_3 - r_{13}\mathbf{q}_1 - r_{23}\mathbf{q}_2 = \left(-\frac{8}{5}, \frac{4}{5}, \frac{4}{5}, -\frac{2}{5} \right)^T,$$

$$r_{33} = \|\mathbf{a}_3 - r_{13}\mathbf{q}_1 - r_{23}\mathbf{q}_2\| = 2,$$

$$\mathbf{a}_1 = \mathbf{q}_1 r_{11}$$

$$\mathbf{a}_2 = \mathbf{q}_1 r_{12} + \mathbf{q}_2 r_{22}$$

$$\mathbf{a}_3 = \mathbf{q}_1 r_{13} + \mathbf{q}_2 r_{23} + \mathbf{q}_3 r_{33}$$

$$\therefore A = [\mathbf{a}_1, \mathbf{a}_2, \mathbf{a}_3]$$

$$\mathbf{q}_3 = \frac{\mathbf{a}_3 - r_{13}\mathbf{q}_1 - r_{23}\mathbf{q}_2}{r_{33}} = \left(-\frac{4}{5}, \frac{2}{5}, \frac{2}{5}, -\frac{1}{5} \right)^T = [\mathbf{q}_1, \mathbf{q}_2, \mathbf{q}_3] \begin{bmatrix} r_{11} & r_{12} & r_{13} \\ & r_{22} & r_{23} \\ & & r_{33} \end{bmatrix}$$

➤ 向量组 $\mathbf{q}_1, \mathbf{q}_2, \mathbf{q}_3$ 就是 A 的列空间的一组标准正交基.

定理(QR分解) 若 A 是一秩为 n 的 $m \times n$ 阶矩阵, 则 A 可以分解为乘积 QR , 其中 Q 为列正交的 $m \times n$ 阶矩阵, R 为对角线元素均为正的 $n \times n$ 阶上三角阵。

➤ 例中的 **QR** 分解为

$$\begin{bmatrix} 1 & -2 & -1 \\ 2 & 0 & 1 \\ 2 & -4 & 2 \\ 4 & 0 & 0 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \frac{1}{5} & -\frac{2}{5} & -\frac{4}{5} \\ \frac{2}{5} & \frac{1}{5} & \frac{2}{5} \\ \frac{2}{5} & \frac{4}{5} & \frac{2}{5} \\ \frac{4}{5} & \frac{2}{5} & -\frac{1}{5} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 5 & -2 & 1 \\ & 4 & -1 \\ & & 2 \end{bmatrix}$$

例：求方程组

$$\begin{bmatrix} 1 & -2 & -1 \\ 2 & 0 & 1 \\ 2 & -4 & 2 \\ 4 & 0 & 0 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} -1 \\ 1 \\ 1 \\ -2 \end{bmatrix}$$

➤ Matlab 验证

的最小二乘解.

解：设 $AX' = QR$ $X' = b$, 则 $R X' = Q^T b = y$

$$y = Q^T b = \begin{bmatrix} \frac{1}{5} & \frac{2}{5} & \frac{2}{5} & \frac{4}{5} \\ \frac{2}{5} & \frac{1}{5} & \frac{4}{5} & \frac{2}{5} \\ -\frac{5}{5} & \frac{5}{5} & -\frac{5}{5} & \frac{5}{5} \\ \frac{4}{5} & \frac{2}{5} & \frac{2}{5} & -\frac{1}{5} \\ -\frac{5}{5} & \frac{5}{5} & \frac{5}{5} & -\frac{5}{5} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} -1 \\ 1 \\ 1 \\ -2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} -1 \\ -1 \\ 2 \end{bmatrix}$$

$$\begin{bmatrix} 5 & -2 & 1 \\ & 4 & -1 \\ & & 2 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} -1 \\ -1 \\ 2 \end{bmatrix}$$

➤ 回代求解 $RX' = y$, 得 $X' = \left(-\frac{2}{5} \quad 0 \quad 1 \right)^T$

□ 标准正交基上的坐标

- 若 $\varepsilon_1, \varepsilon_2, \dots, \varepsilon_n$ 是 n 维欧氏空间 V 中的一个标准正交基，任一向量 $\alpha \in V$ ，设

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

标量投影

- 用 ε_i 与上式两边做内积，可得 $x_i = (\varepsilon_i, \alpha)$

$$\alpha = (\varepsilon_1, \alpha)\varepsilon_1 + (\varepsilon_2, \alpha)\varepsilon_2 + \cdots + (\varepsilon_n, \alpha)\varepsilon_n$$

- 利用标准正交基的度量矩阵，两个向量的内积变得非常简单

$$(\alpha, \beta) = X^T E Y = x_1 y_1 + x_2 y_2 + \cdots + x_n y_n$$

$$(\alpha, \alpha) = x_1^2 + x_2^2 + \cdots + x_n^2$$

例：已知欧氏空间 R^4 的向量组：

$$\alpha_1 = \frac{1}{2} \begin{bmatrix} 1 \\ 1 \\ 1 \\ 1 \end{bmatrix}, \alpha_2 = \frac{1}{2} \begin{bmatrix} 1 \\ 1 \\ -1 \\ -1 \end{bmatrix}, \alpha_3 = \frac{1}{2} \begin{bmatrix} 1 \\ -1 \\ 1 \\ -1 \end{bmatrix}, \alpha_4 = \frac{1}{2} \begin{bmatrix} 1 \\ -1 \\ -1 \\ 1 \end{bmatrix}$$

$$\beta = [0 \quad 0 \quad 1 \quad 1]^T$$

- (1) 证明 $\alpha_1, \alpha_2, \alpha_3, \alpha_4$ 是 R^4 的一个标准正交基；
- (2) 若向量 $\alpha = 3\alpha_1 + 2\alpha_2 + 4\alpha_3 - 5\alpha_4$ ，求 $\|\alpha\|$ 和 (α, β) 。

解：(1) 因为 $\|\alpha_1\| = \|\alpha_2\| = \|\alpha_3\| = \|\alpha_4\| = 1$ ，

$$(\alpha_i, \alpha_j) = 0 \quad (i \neq j, \quad i, j = 1, 2, 3, 4)$$

➤ 所以 $\alpha_1, \alpha_2, \alpha_3, \alpha_4$ 是 R^4 的一个标准正交基。

$$(2) \|\alpha\| = \sqrt{(\alpha, \alpha)} = \sqrt{3^2 + 2^2 + 4^2 + 5^2} = \sqrt{54} = 3\sqrt{6}$$

$$(\alpha, \beta) = 3(\alpha_1, \beta) + 2(\alpha_2, \beta) + 4(\alpha_3, \beta) - 5(\alpha_4, \beta) = 3 - 2 = 1$$

➤ 先求 β 在(1)下的坐标，再点乘 α 在(1)下的坐标。

☑ 定理 4.8: 设 $\varepsilon_1, \varepsilon_2, \dots, \varepsilon_n$ 是 n 维欧氏空间 V 中的一个标准正交基, 若:

$$[\eta_1, \eta_2, \dots, \eta_n] = [\varepsilon_1, \varepsilon_2, \dots, \varepsilon_n] A$$

例如: $A = \begin{bmatrix} \cos \theta & -\sin \theta \\ \sin \theta & \cos \theta \end{bmatrix}$

其中 $A = [a_{ij}]_{n \times n}$, 则向量组 $\eta_1, \eta_2, \dots, \eta_n$ 是标准正交基的充要条件是 A 为一个正交阵.

证明: 因为 $\varepsilon_1, \varepsilon_2, \dots, \varepsilon_n$ 是标准正交基 $(\varepsilon_i, \varepsilon_j) = \begin{cases} 0 & i \neq j \\ 1 & i = j \end{cases}$

由已知
$$\begin{cases} \eta_1 = a_{11}\varepsilon_1 + a_{21}\varepsilon_2 + \dots + a_{n1}\varepsilon_n \\ \eta_2 = a_{12}\varepsilon_1 + a_{22}\varepsilon_2 + \dots + a_{n2}\varepsilon_n \\ \dots \quad \dots \quad \dots \quad \dots \quad \dots \quad \dots \\ \eta_n = a_{1n}\varepsilon_1 + a_{2n}\varepsilon_2 + \dots + a_{nn}\varepsilon_n \end{cases}$$

- 向量 η_i, η_j 的内积为 $X^T Y$ 的形式

$$(\eta_i, \eta_j) = \alpha_{1i} \alpha_{1j} + \alpha_{2i} \alpha_{2j} + \cdots + \alpha_{ni} \alpha_{nj}$$

- 从而 $(\eta_i, \eta_j) = \begin{cases} 0 & i \neq j \\ 1 & i = j \end{cases}$ 的充要条件是

$$\alpha_{1i} \alpha_{1j} + \alpha_{2i} \alpha_{2j} + \cdots + \alpha_{ni} \alpha_{nj} = \begin{cases} 0 & i \neq j \\ 1 & i = j \end{cases}$$

- 即向量组 $\eta_1, \eta_2, \dots, \eta_n$ 是标准正交基的充要条件是

$$A^T A = E$$

- 即 A 是一个正交阵. 证毕.

- 也就是说, 同一欧氏空间中, 两组标准正交基间的过渡矩阵是正交阵。

$$\begin{cases} \eta_1 = a_{11}\varepsilon_1 + a_{21}\varepsilon_2 + \cdots + a_{n1}\varepsilon_n \\ \eta_2 = a_{12}\varepsilon_1 + a_{22}\varepsilon_2 + \cdots + a_{n2}\varepsilon_n \\ \cdots \quad \cdots \quad \cdots \quad \cdots \quad \cdots \quad \cdots \\ \eta_n = a_{1n}\varepsilon_1 + a_{2n}\varepsilon_2 + \cdots + a_{nn}\varepsilon_n \end{cases}$$