

线性代数

向量空间



武汉大学数学与统计学院



2017 年 8 月 30 日

1. 向量空间
2. 向量空间的基、维数与向量关于基的坐标
3. \mathbb{R}^n 中向量的内积, 欧式空间
4. 标准正交基
5. 施密特 (Schmidt) 正交化方法
6. 正交矩阵及其性质

1. 向量空间



向量空间

定义 1 (向量空间) 设 V 是非空的 n 维向量集合, 如果集合 V 对于向量的加法和数乘运算满足以下条件:

- (1) 对任意的 $\alpha, \beta \in V$, 有 $\alpha + \beta \in V$;
- (2) 对任意的 $\alpha \in V, \lambda \in \mathbb{R}$, 有 $\lambda\alpha \in V$,

则称 V 为向量空间。

向量空间

定义 1 (向量空间) 设 V 是非空的 n 维向量集合, 如果集合 V 对于向量的加法和数乘运算满足以下条件:

- (1) 对任意的 $\alpha, \beta \in V$, 有 $\alpha + \beta \in V$;
- (2) 对任意的 $\alpha \in V, \lambda \in \mathbb{R}$, 有 $\lambda\alpha \in V$,

则称 V 为向量空间。

定义中的 (1) 表示该集合中向量对加法运算封闭; (2) 表示该集合中向量对数乘运算封闭。因此, 向量空间也可表述为: **对加法和数乘运算封闭的非空集合。**

例 1 设三维向量的全体

$$\mathbb{R}^3 = \{\boldsymbol{\alpha} = (x_1, x_2, x_3)^T \mid x_1, x_2, x_3 \in \mathbb{R}\}$$

以及三维向量集合

$$V_1 = \{\boldsymbol{\alpha} = (0, x_2, x_3)^T \mid x_2, x_3 \in \mathbb{R}\}$$

和

$$V_2 = \{\boldsymbol{\alpha} = (1, x_2, x_3)^T \mid x_2, x_3 \in \mathbb{R}\}$$

验证 \mathbb{R}^3, V_1 是向量空间, 而 V_2 不是向量空间。

例 1 设三维向量的全体

$$\mathbb{R}^3 = \{\boldsymbol{\alpha} = (x_1, x_2, x_3)^T \mid x_1, x_2, x_3 \in \mathbb{R}\}$$

以及三维向量集合

$$V_1 = \{\boldsymbol{\alpha} = (0, x_2, x_3)^T \mid x_2, x_3 \in \mathbb{R}\}$$

和

$$V_2 = \{\boldsymbol{\alpha} = (1, x_2, x_3)^T \mid x_2, x_3 \in \mathbb{R}\}$$

验证 \mathbb{R}^3, V_1 是向量空间, 而 V_2 不是向量空间。

类似地, n 维向量的全体 \mathbb{R}^n 也是一个向量空间。

例 2 验证齐次线性方程组的全体

$$S = \{x | Ax = 0\}$$

是向量空间。

例 2 验证齐次线性方程组的全体

$$S = \{x | Ax = 0\}$$

是向量空间。

解 因 $0 \in S$, S 为非空集合, 由齐次线性方程组解的性质知, 对任意的 $\xi_1, \xi_2 \in S, \lambda \in R$, 有 $\xi_1 + \xi_2 \in S$ 且 $\lambda \xi_1 \in S$, 故 S 中的向量关于加法与数乘运算封闭, 称这个向量空间为齐次线性方程组的解空间。

例 3 验证非齐次线性方程组解的全体

$$S = \{x | Ax = b, b \neq 0\}$$

不是向量空间。

例 3 验证非齐次线性方程组解的全体

$$S = \{x | Ax = b, b \neq 0\}$$

不是向量空间。

解 因对任意的 $\eta_1, \eta_2 \in S, \lambda \in \mathbb{R}$, 有

$$A(\eta_1 + \eta_2) = A\eta_1 + A\eta_2 = b + b = 2b,$$

故 $\eta_1 + \eta_2 \notin S$, 即 S 关于向量的加法与数乘运算不封闭。

例 4 设 α, β 是 n 维向量, 验证集合

$$V(\alpha, \beta) = \{\eta = \lambda\alpha + \mu\beta \mid \lambda, \mu \in \mathbb{R}\}$$

是向量空间。

例 4 设 α, β 是 n 维向量, 验证集合

$$V(\alpha, \beta) = \{\eta = \lambda\alpha + \mu\beta \mid \lambda, \mu \in \mathbb{R}\}$$

是向量空间。

解 因 $0 = 0\alpha + 0\beta \in V$, 故 V 为非空集合。另外, 对任意的 $\eta_1, \eta_2 \in V, k \in \mathbb{R}$, 有

$$\eta_1 = \lambda_1\alpha + \mu_1\beta, \quad \eta_2 = \lambda_2\alpha + \mu_2\beta$$

从而

$$\begin{aligned}\eta_1 + \eta_2 &= (\lambda_1 + \lambda_2)\alpha + (\mu_1 + \mu_2)\beta \in V, \\ k\eta_1 &= (k\lambda_1)\alpha + (k\mu_1)\beta \in V,\end{aligned}$$

称该向量空间为由向量 α, β 生成的向量空间。

定义 2 由向量组 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_m$ 生成的向量空间可表示为

$$V(\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_m) = \{\lambda_1 \alpha_1 + \lambda_2 \alpha_2 + \dots + \lambda_m \alpha_m \mid \lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_m \in \mathbb{R}\}.$$

例 5 证明：等价向量组生成的向量空间等价。

例 5 证明：等价向量组生成的向量空间等价。

证明. 设向量组 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_m$ 与向量组 $\beta_1, \beta_2, \dots, \beta_m$ 等价，记

$$V_1 = \{x = \lambda_1 \alpha_1 + \lambda_2 \alpha_2 + \dots + \lambda_m \alpha_m \mid \lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_m \in \mathbb{R}\},$$

$$V_2 = \{x = \mu_1 \beta_1 + \mu_2 \beta_2 + \dots + \mu_m \beta_m \mid \mu_1, \mu_2, \dots, \mu_m \in \mathbb{R}\},$$

需证明 $V_1 = V_2$ 。

例 5 证明：等价向量组生成的向量空间等价。

证明. 设向量组 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_m$ 与向量组 $\beta_1, \beta_2, \dots, \beta_m$ 等价，记

$$V_1 = \{x = \lambda_1 \alpha_1 + \lambda_2 \alpha_2 + \dots + \lambda_m \alpha_m \mid \lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_m \in \mathbb{R}\},$$

$$V_2 = \{x = \mu_1 \beta_1 + \mu_2 \beta_2 + \dots + \mu_m \beta_m \mid \mu_1, \mu_2, \dots, \mu_m \in \mathbb{R}\},$$

需证明 $V_1 = V_2$ 。

设 $x \in V_1$ ，则 x 可由 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_m$ 线性表示。因 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_m$ 可由 $\beta_1, \beta_2, \dots, \beta_m$ 线性表示，故 x 可由 $\beta_1, \beta_2, \dots, \beta_m$ 线性表示，即 $x \in V_2$ ，于是 $V_1 \subset V_2$ 。同理可证 $V_2 \subset V_1$ 。 □

2. 向量空间的基、维数与向量关于基的坐标



向量空间的基、维数与向量关于基的坐标

定义 3 设 V 是向量空间, 如果

- (1) 在 V 中有 r 个向量 $\alpha_1, \dots, \alpha_r$ 线性无关;
- (2) V 中任一向量 α 可由向量组 $\alpha_1, \dots, \alpha_r$ 线性表示,

则称 $\alpha_1, \dots, \alpha_r$ 是向量空间 V 的一组基, r 称为向量空间 V 的维数, 并称 V 为 r 维向量空间。

向量空间的基、维数与向量关于基的坐标

注 1 只含一个零向量的集合 $\{0\}$ 也是一个向量空间，该向量空间没有基，规定它的维数为 0，并称之为 0 维向量空间。

注 2 如果把向量空间 V 看做是一个向量组，则 V 的基就是它的一个极大无关组， V 的维数就是向量组的秩。于是， V 的基不唯一，但它的维数是唯一确定的。设 V 是 r 维向量空间，则 V 中任意 r 个线性无关的向量就是 V 的一个基。

向量空间的基、维数与向量关于基的坐标

例 6 在向量空间 \mathbb{R}^3 中, 基本单位向量组

$$\boldsymbol{\epsilon}_1 = (1, 0, 0)^T, \quad \boldsymbol{\epsilon}_2 = (0, 1, 0)^T, \quad \boldsymbol{\epsilon}_3 = (0, 0, 1)^T$$

线性无关, 且任一向量 $\boldsymbol{\alpha} \in \mathbb{R}^3$ 可由 $\boldsymbol{\epsilon}_1, \boldsymbol{\epsilon}_2, \boldsymbol{\epsilon}_3$ 表示为

$$\boldsymbol{\alpha} = x_1 \boldsymbol{\epsilon}_1 + x_2 \boldsymbol{\epsilon}_2 + x_3 \boldsymbol{\epsilon}_3.$$

此时, \mathbb{R}^3 可表示为

$$\mathbb{R}^3 = \{x = x_1 \boldsymbol{\epsilon}_1 + x_2 \boldsymbol{\epsilon}_2 + x_3 \boldsymbol{\epsilon}_3 \mid x_1, x_2, x_3 \in \mathbb{R}\}.$$

向量空间的基、维数与向量关于基的坐标

事实上, 在 \mathbb{R}^3 中, 任一组向量 $\alpha_1, \alpha_2, \alpha_3$, 只要它们线性无关, 就构成 \mathbb{R}^3 的一组基。

向量空间的基、维数与向量关于基的坐标

事实上, 在 \mathbb{R}^3 中, 任一组向量 $\alpha_1, \alpha_2, \alpha_3$, 只要它们线性无关, 就构成 \mathbb{R}^3 的一组基。

例如, 在 \mathbb{R}^3 中, 向量组

$$\epsilon_1 = (1, 0, 0)^T, \quad \epsilon_2 = (1, 1, 0)^T, \quad \epsilon_3 = (1, 1, 1)^T$$

线性无关, 构成 \mathbb{R}^3 中的一组基。对任一向量 $\alpha \in \mathbb{R}^3$,

$$\alpha = (x_1 - x_2)\alpha_1 + (x_2 - x_3)\alpha_2 + x_3\alpha_3.$$

此时, \mathbb{R}^3 可表示为

$$\mathbb{R}^3 = \{x = (x_1 - x_2)\alpha_1 + (x_2 - x_3)\alpha_2 + x_3\alpha_3 \mid x_1, x_2, x_3 \in \mathbb{R}\}.$$

向量空间的基、维数与向量关于基的坐标

定义 4 \mathbb{R}^n 中任一向量 α 均可由线性无关向量组 $\beta_1, \beta_2, \dots, \beta_n$ 线性表示, 即

$$\alpha = a_1\beta_1 + a_2\beta_2 + \dots + a_n\beta_n,$$

称 $\beta_1, \beta_2, \dots, \beta_n$ 为 \mathbb{R}^n 的一组基, 有序数组 (a_1, a_2, \dots, a_n) 是向量 α 在基 $\beta_1, \beta_2, \dots, \beta_n$ 下的坐标, 记作

$$\alpha_B = (a_1, a_2, \dots, a_n) \text{ 或 } \alpha_B = (a_1, a_2, \dots, a_n)^T$$

并称之为 α 的坐标向量。

注 3

- ▶ \mathbb{R}^n 的基不是唯一的
- ▶ 基本向量组

$$\epsilon_i = (0, \dots, 0, 1, 0, \dots, 0), \quad i = 1, 2, \dots, n$$

称为 \mathbb{R}^n 的自然基或标准基。

- ▶ 一般来说，对于向量及其坐标，都采用列向量的形式，即

$$\alpha = (\beta_1, \beta_2, \dots, \beta_n) \begin{pmatrix} a_1 \\ a_2 \\ \vdots \\ a_n \end{pmatrix}$$

例 7 设 \mathbb{R}^n 的两组基为自然基 B_1 和 $B_2 = \{\boldsymbol{\beta}_1, \boldsymbol{\beta}_2, \dots, \boldsymbol{\beta}_n\}$, 其中

$$\begin{aligned}\boldsymbol{\beta}_1 &= (1, -1, 0, 0, \dots, 0, 0, 0)^T, \\ \boldsymbol{\beta}_2 &= (0, 1, -1, 0, \dots, 0, 0, 0)^T, \\ &\vdots \\ \boldsymbol{\beta}_{n-1} &= (0, 0, 0, 0, \dots, 0, 1, -1)^T, \\ \boldsymbol{\beta}_n &= (0, 0, 0, 0, \dots, 0, 0, 1)^T.\end{aligned}\tag{1}$$

求向量组 $\boldsymbol{\alpha} = (a_1, a_2, \dots, a_n)^T$ 分别在两组基下的坐标。

向量空间的基、维数与向量关于基的坐标

定理 1 设 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n$ 是 \mathbb{R}^n 的一组基, 且

$$\begin{cases} \eta_1 = a_{11}\alpha_1 + a_{21}\alpha_2 + \cdots + a_{n1}\alpha_n, \\ \eta_2 = a_{12}\alpha_1 + a_{22}\alpha_2 + \cdots + a_{n2}\alpha_n, \\ \dots\dots\dots \\ \eta_n = a_{1n}\alpha_1 + a_{2n}\alpha_2 + \cdots + a_{nn}\alpha_n. \end{cases}$$

则 $\eta_1, \eta_2, \dots, \eta_n$ 线性无关的充要条件是

$$\det \mathbf{A} = \begin{vmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \cdots & a_{2n} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ a_{n1} & a_{n2} & \cdots & a_{nn} \end{vmatrix} \neq 0.$$

向量空间的基、维数与向量关于基的坐标

定义 5 设 \mathbb{R}^n 的两组基 $B_1 = \{\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n\}$ 和 $B_2 = \{\eta_1, \eta_2, \dots, \eta_n\}$ 满足关系式

$$(\eta_1, \eta_2, \dots, \eta_n) = (\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n) \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \cdots & a_{2n} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ a_{n1} & a_{n2} & \cdots & a_{nn} \end{pmatrix}$$

则矩阵

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

称为由旧基 B_1 到新基 B_2 的过渡矩阵。

向量空间的基、维数与向量关于基的坐标

定理 2 设 α 在两组基 $B_1 = \{\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n\}$ 与 $B_2 = \{\eta_1, \eta_2, \dots, \eta_n\}$ 的坐标分别为

$$\mathbf{x} = (x_1, x_2, \dots, x_n)^T \text{ 和 } \mathbf{y} = (y_1, y_2, \dots, y_n)^T,$$

由基 B_1 到 B_2 的过渡矩阵为 \mathbf{A} , 则

$$\mathbf{A}\mathbf{y} = \mathbf{x} \text{ 或 } \mathbf{y} = \mathbf{A}^{-1}\mathbf{x}$$

例 8 已知 \mathbb{R}^3 的一组基为 $B_2 = \{\boldsymbol{\beta}_1, \boldsymbol{\beta}_2, \boldsymbol{\beta}_3\}$, 其中

$$\boldsymbol{\beta}_1 = (1, 2, 1)^T, \boldsymbol{\beta}_2 = (1, -1, 0)^T, \boldsymbol{\beta}_3 = (1, 0, -1)^T,$$

求自然基 B_1 到 B_2 的过渡矩阵。

例 9 已知 \mathbb{R}^3 的两组基为 $B_1 = \{\alpha_1, \alpha_2, \alpha_3\}$ 和 $B_2 = \{\beta_1, \beta_2, \beta_3\}$, 其中

$$\alpha_1 = (1, 1, 1)^T, \quad \alpha_2 = (0, 1, 1)^T, \quad \alpha_3 = (0, 0, 1)^T,$$

$$\beta_1 = (1, 0, 1)^T, \quad \beta_2 = (0, 1, -1)^T, \quad \beta_3 = (1, 2, 0)^T.$$

(1) 求基 B_1 到 B_2 的过渡矩阵。

(2) 已知 α 在基 B_1 的坐标为 $(1, -2, -1)^T$, 求 α 在基 B_2 下的坐标。

3. \mathbb{R}^n 中向量的内积, 欧式空间



\mathbb{R}^n 中向量的内积, 欧式空间

定义 6 在 \mathbb{R}^n 中, 对于 $\boldsymbol{\alpha} = (a_1, a_2, \dots, a_n)^T$ 和 $\boldsymbol{\beta} = (b_1, b_2, \dots, b_n)^T$, 规定 $\boldsymbol{\alpha}$ 和 $\boldsymbol{\beta}$ 的内积为

$$(\boldsymbol{\alpha}, \boldsymbol{\beta}) = a_1 b_1 + a_2 b_2 + \dots + a_n b_n.$$

当 $\boldsymbol{\alpha}$ 和 $\boldsymbol{\beta}$ 为列向量时,

$$(\boldsymbol{\alpha}, \boldsymbol{\beta}) = \boldsymbol{\alpha}^T \boldsymbol{\beta} = \boldsymbol{\beta}^T \boldsymbol{\alpha}.$$

\mathbb{R}^n 中向量的内积, 欧式空间

性质 1 (内积的运算性质) 对于 $\alpha, \beta, \gamma \in \mathbb{R}^n$ 和 $k \in \mathbb{R}$,

- (i) $(\alpha, \beta) = (\beta, \alpha)$
- (ii) $(\alpha + \beta, \gamma) = (\alpha, \gamma) + (\beta, \gamma)$
- (iii) $(k\alpha, \beta) = k(\alpha, \beta)$
- (iv) $(\alpha, \alpha) \geq 0$, 等号成立当且仅当 $\alpha = 0$.

定义 7 (向量长度) 向量 α 的长度定义为

$$\|\alpha\| = \sqrt{(\alpha, \alpha)}$$

\mathbb{R}^n 中向量的内积, 欧式空间

定理 3 (柯西-施瓦茨 (Cauchy-Schwarz) 不等式)

$$|(\boldsymbol{\alpha}, \boldsymbol{\beta})| \leq \|\boldsymbol{\alpha}\| \|\boldsymbol{\beta}\|$$

定理 3 (柯西-施瓦茨 (Cauchy-Schwarz) 不等式)

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

证明. $\forall t \in \mathbb{R}$, 有

$$(\alpha + t\beta, \alpha + t\beta) \geq 0$$

即

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

此为关于 t 的二次函数, 由一元二次方程理论可知

$$\Delta = b^2 - 4ac = 4(\alpha, \beta)^2 - 4(\alpha, \alpha)(\beta, \beta) \leq 0$$

即

$$(\alpha, \beta)^2 \leq (\alpha, \alpha)(\beta, \beta)$$

亦即

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



定义 8 (向量之间的夹角) 向量 α, β 之间的夹角定义为

$$\langle \alpha, \beta \rangle = \arccos \frac{(\alpha, \beta)}{\|\alpha\| \|\beta\|}$$

定理 4

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

注 4 零向量与任何向量的内积为零, 从而零向量与任何向量正交。

定理 5 (三角不等式)

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

定理 5 (三角不等式)

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

证明.

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



定理 5 (三角不等式)

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

证明.

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

□

注 5 当 $\alpha \perp \beta$ 时, $\|\alpha + \beta\| = \|\alpha\| + \|\beta\|$ 。

\mathbb{R}^n 中向量的内积, 欧式空间

定义 9 (欧几里得空间) 定义了内积运算的 n 维实向量空间, 称为 n 维欧几里得空间 (简称欧氏空间), 仍记为 \mathbb{R}^n 。

4. 标准正交基



标准正交基

定理 6 \mathbb{R}^n 中两两正交且不含零向量的向量组（称为非零正交向量组） $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_s$ 是线性无关的。

标准正交基

定理 6 \mathbb{R}^n 中两两正交且不含零向量的向量组 (称为非零正交向量组) $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_s$ 是线性无关的。

证明. 设

$$k_1 \alpha_1 + k_2 \alpha_2 + \dots + k_s \alpha_s = 0,$$

则

$$(k_1 \alpha_1 + k_2 \alpha_2 + \dots + k_s \alpha_s, \alpha_j) = 0, \quad j = 1, 2, \dots, s,$$

即

$$k_j (\alpha_j, \alpha_j) = 0, \quad j = 1, 2, \dots, s.$$

由于 $(\alpha_j, \alpha_j) > 0$, 故

$$k_j = 0, \quad j = 1, 2, \dots, s.$$

因此, $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_s$ 线性无关。



标准正交基

定义 10 (标准正交基) 设 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n \in \mathbb{R}^n$, 若

$$(\alpha_i, \alpha_j) = \delta_{ij} = \begin{cases} 1, & i=j, \\ 0, & i \neq j. \end{cases} \quad i, j = 1, 2, \dots, n.$$

则称 $\{\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n\}$ 是 \mathbb{R}^n 中的一组标准正交基。

标准正交基

例 10 设 $B = (\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n)$ 是 \mathbb{R}^n 中的一组标准正交基, 求 \mathbb{R}^n 中向量 β 在基 B 下的坐标。

解

$$\beta = x_1 \alpha_1 + x_2 \alpha_2 + \cdots + x_n \alpha_n$$

$$\Rightarrow (\beta, \alpha_j) = (x_1 \alpha_1 + x_2 \alpha_2 + \cdots + x_n \alpha_n, \alpha_j) = x_j (\alpha_j, \alpha_j)$$

$$\Rightarrow x_j = \frac{(\beta, \alpha_j)}{(\alpha_j, \alpha_j)}$$

施密特 (Schmidt) 正交化方法

本小节的目标是：从一组线性无关的向量 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_m$ 出发，构造一组标准正交向量组。

施密特 (Schmidt) 正交化方法 I

给定 \mathbb{R}^n 中的线性无关组 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_m$,

(1) 取 $\beta_1 = \alpha_1$;

(2) 令 $\beta_2 = \alpha_2 + k_{21}\beta_1$,

$$\begin{aligned}\beta_2 &\perp \beta_1 \\ \Rightarrow (\beta_1, \beta_2) &= 0 \\ \Rightarrow k_{21} &= -\frac{(\alpha_2, \beta_1)}{(\beta_1, \beta_1)}\end{aligned}$$

故

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

施密特 (Schmidt) 正交化方法 II

(3) 令 $\beta_3 = \alpha_3 + k_{31}\beta_1 + k_{32}\beta_2$,

$$\begin{aligned}\beta_3 &\perp \beta_i, & (i = 1, 2) \\ \Rightarrow (\beta_3, \beta_i) &= 0, & (i = 1, 2) \\ \Rightarrow k_{3i} &= -\frac{(\alpha_3, \beta_i)}{(\beta_i, \beta_i)} & (i = 1, 2)\end{aligned}$$

故

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

(4) 继续以上步骤, 假设已经求出两两正交的非零向量 $\beta_1, \beta_2, \dots, \beta_{j-1}$, 取

$$\beta_j = \alpha_j + k_{j1}\beta_1 + k_{j2}\beta_2 + \dots + k_{j,j-1}\beta_{j-1},$$

施密特 (Schmidt) 正交化方法 III

$$\beta_j \perp \beta_i \quad (i = 1, 2, \dots, j-1)$$

$$\Rightarrow (\beta_j, \beta_i) = 0 \quad (i = 1, 2, \dots, j-1)$$

$$\Rightarrow (\alpha_j + k_{ji}\beta_i, \beta_i) = 0 \quad (i = 1, 2, \dots, j-1)$$

$$\Rightarrow k_{ji} = -\frac{(\alpha_j, \beta_i)}{(\beta_i, \beta_i)}$$

故

$$\beta_j = \alpha_j - \frac{(\alpha_j, \beta_1)}{(\beta_1, \beta_1)}\beta_1 - \frac{(\alpha_j, \beta_2)}{(\beta_2, \beta_2)}\beta_2 - \dots - \frac{(\alpha_j, \beta_{j-1})}{(\beta_{j-1}, \beta_{j-1})}\beta_{j-1}.$$

(5) 单位化

$$\beta_1, \beta_2, \dots, \beta_m \xrightarrow{\eta_j = \frac{\beta_j}{\|\beta_j\|}} \eta_1, \eta_2, \dots, \eta_m$$

例 11 已知 $B = \{\alpha_1, \alpha_2, \alpha_3\}$ 是 \mathbb{R}^3 的一组基, 其中

$$\alpha_1 = (1, -1, 0)^T, \quad \alpha_2 = (1, 0, 1)^T, \quad \alpha_3 = (1, -1, 1)^T.$$

试用施密特正交化方法, 由 B 构造 \mathbb{R}^3 的一组标准正交基。

施密特 (Schmidt) 正交化方法 I

解 1、正交化过程:

$$\beta_1 = \alpha_1 = (1, -1, 0)^T,$$

$$\begin{aligned}\beta_2 &= \alpha_2 - \frac{(\alpha_2, \beta_1)}{(\beta_1, \beta_1)} \beta_1 \\ &= (1, 0, 1)^T - \frac{1}{2}(1, -1, 0)^T = \left(\frac{1}{2}, \frac{1}{2}, 1\right),\end{aligned}$$

$$\begin{aligned}\beta_3 &= \alpha_3 - \frac{(\alpha_3, \beta_1)}{(\beta_1, \beta_1)} \beta_1 - \frac{(\alpha_3, \beta_2)}{(\beta_2, \beta_2)} \beta_2 \\ &= (1, -1, 1)^T - \frac{2}{3} \left(\frac{1}{2}, \frac{1}{2}, 1\right)^T - \frac{2}{2}(1, -1, 0)^T = \left(-\frac{1}{3}, -\frac{1}{3}, \frac{1}{3}\right).\end{aligned}$$

2、单位化过程:

$$\eta_1 = \frac{\beta_1}{\|\beta_1\|} = \left(\frac{1}{\sqrt{2}}, -\frac{1}{\sqrt{2}}, 0\right),$$

$$\eta_2 = \frac{\beta_2}{\|\beta_2\|} = \left(\frac{1}{\sqrt{6}}, \frac{1}{\sqrt{6}}, \frac{2}{\sqrt{6}}\right),$$

$$\eta_3 = \frac{\beta_3}{\|\beta_3\|} = \left(\frac{1}{\sqrt{3}}, \frac{1}{\sqrt{3}}, \frac{1}{\sqrt{3}}\right)$$

6. 正交矩阵及其性质



正交矩阵及其性质

定义 11 设 $\mathbf{A} \in \mathbb{R}^{n \times n}$, 如果

$$\mathbf{A}^T \mathbf{A} = \mathbf{I}$$

则称 \mathbf{A} 为正交矩阵。

正交矩阵及其性质

定理 7

A 为正交矩阵 \iff **A** 的列向量组为一组标准正交基。

正交矩阵及其性质

定理 7

\mathbf{A} 为正交矩阵 $\iff \mathbf{A}$ 的列向量组为一组标准正交基。

证明. 将 \mathbf{A} 按列分块为 $(\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n)$, 则

$$\mathbf{A}^T \mathbf{A} = \begin{pmatrix} \alpha_1^T \\ \alpha_2^T \\ \vdots \\ \alpha_n^T \end{pmatrix} (\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n) = \begin{pmatrix} \alpha_1^T \alpha_1 & \alpha_1^T \alpha_2 & \cdots & \alpha_1^T \alpha_n \\ \alpha_2^T \alpha_1 & \alpha_2^T \alpha_2 & \cdots & \alpha_2^T \alpha_n \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ \alpha_n^T \alpha_1 & \alpha_n^T \alpha_2 & \cdots & \alpha_n^T \alpha_n \end{pmatrix}$$

因此

$$\mathbf{A}^T \mathbf{A} = \mathbf{I} \iff \begin{cases} \alpha_i^T \alpha_i = 1, & i = 1, 2, \dots, n \\ \alpha_i^T \alpha_j = 0, & j \neq i, \quad i, j = 1, 2, \dots, n \end{cases}$$

$\iff \mathbf{A}$ 的列向量组为一组标准正交基。



正交矩阵及其性质

定理 8 设 \mathbf{A}, \mathbf{B} 皆为 n 阶正交矩阵, 则

(1) $|\mathbf{A}| = 1$ 或 -1

(2) $\mathbf{A}^{-1} = \mathbf{A}^T$

(3) \mathbf{A}^T 也是正交矩阵

(4) \mathbf{AB} 也是正交矩阵

定理 9 若列向量 $\mathbf{x}, \mathbf{y} \in \mathbb{R}^n$ 在 n 阶正交矩阵 \mathbf{A} 的作用下变换为 $\mathbf{Ax}, \mathbf{Ay} \in \mathbb{R}^n$, 则向量的内积、长度与向量间的夹角都保持不变, 即

$$(\mathbf{Ax}, \mathbf{Ay}) = (\mathbf{x}, \mathbf{y}),$$

$$\|\mathbf{Ax}\| = \|\mathbf{x}\|, \quad \|\mathbf{Ay}\| = \|\mathbf{y}\|,$$

$$\langle \mathbf{Ax}, \mathbf{Ay} \rangle = \langle \mathbf{x}, \mathbf{y} \rangle.$$