

3 n维向量

2020年7月18日 星期六 下午8:10

n维向量

向量的概念和运算

n维向量: n 个数构成的一个有序数组 $[a_1, a_2, \dots, a_n]$ 称为一个 n 维向量, 记成 $\alpha = [a_1, a_2, \dots, a_n]$, 并称 α 为 n 维行向量, $\alpha^T = [a_1, a_2, \dots, a_n]^T$ 称为 n 维列向量, 其中 a_i 称为向量 α (或 α^T) 的第 i 个分量.

相等: 若 $\alpha = [a_1, a_2, \dots, a_n]$, $\beta = [b_1, b_2, \dots, b_n]$ 都是 n 维向量, 则当且仅当 $a_i = b_i$ 时 $\alpha = \beta$.

加法: $\alpha + \beta = [a_1 + b_1, a_2 + b_2, \dots, a_n + b_n]$

数乘: $k\alpha = [ka_1, ka_2, \dots, ka_n]$

内积: $(\alpha, \beta) = \alpha^T \beta = a_1 b_1 + a_2 b_2 + \dots + a_n b_n$. \Rightarrow 模 $\|\alpha\| = \sqrt{(\alpha, \alpha)} = \sqrt{a_1^2 + a_2^2 + \dots + a_n^2}$; 若 $(\alpha, \beta) = 0$ 则 α 与 β 正交 \Rightarrow .
 $= (\beta, \alpha) = \beta^T \alpha$

线性组合: 设 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_s$ 是 n 维向量, k_1, k_2, \dots, k_s 是一组实数, 称

$$k_1 \alpha_1 + k_2 \alpha_2 + \dots + k_s \alpha_s$$

是 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_s$ 的线性组合.

线性表示: 对 n 维向量 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_s$ 和 β , 若存在实数 k_1, k_2, \dots, k_s 使得

$$k_1 \alpha_1 + k_2 \alpha_2 + \dots + k_s \alpha_s = \beta$$

则称 β 是 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_s$ 的线性组合, 或者说 β 可由 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_s$ 线性表示出

\Rightarrow 设有两个 n 维向量组 (I) $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_s$; (II) $\beta_1, \beta_2, \dots, \beta_t$;

如果 (I) 中的每个向量 α_i 都可由 (II) 中的向量 $\beta_1, \beta_2, \dots, \beta_t$ 线性表示, 则称向量组 (I) 可由向量组 (II) 线性表示. 如果 (I), (II) 这两个向量组可以互相线性表示, 则称这两个向量组等价. $\Leftrightarrow r(I) = r(II) = r(I, II)$

① 向量 β 可由向量组 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_s$ 线性表示

\Leftrightarrow 非齐次线性方程组 $[a_1, a_2, \dots, a_s] \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_s \end{pmatrix} = \beta$ 有解

判定 $\Leftrightarrow r(a_1, a_2, \dots, a_s) = r(a_1, a_2, \dots, a_s, \beta)$

② 如果 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_s$ 线性无关, $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_s, \beta$ 线性相关, 则 β 可由 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_s$ 线性表示, 且表示法唯一.

③ 设 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_s$ 可由 $\beta_1, \beta_2, \dots, \beta_t$ 线性表示, 则 $r(\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_s) \leq r(\beta_1, \beta_2, \dots, \beta_t)$

线性相关: 对 n 维向量 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_s$, 如果存在不全为 0 的数使得

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

则称向量组 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_s$ 线性相关. 否则, 称向量组 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_s$ 线性无关.

\Leftarrow 含有零向量或有成比例向量的向量组必线性相关

线性相关

判定及推论

- ① 向量组 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_s$ 线性相关
 \Leftrightarrow 齐次线性方程组 $[\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_s] \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_s \end{pmatrix} = 0$ 有非零解
 \Leftrightarrow 向量组的秩 $r(\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_s) < s$
向量组的秩 / 向量个数
- ② n 个 n 维向量 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n$ 线性相关的充分必要条件是行列式 $| \alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n | = 0$
- ③ $n+1$ 个 n 维向量一定线性相关
- ④ 部分向量组相关, 则整体向量组相关; 整体向量组无关, 则部分向量组无关.
- ⑤ 原向量组无关, 则延伸 (增加分量) 向量组无关; 延伸向量组相关, 则原向量组相关.
- ⑥ 如果 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_s$ ($s \geq 2$) 线性相关, 则其中必有一个向量可用其余的向量线性表示. 反之亦成立.
- ⑦ 如果向量组 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_s$ 可由向量组 $\beta_1, \beta_2, \dots, \beta_t$ 线性表出, 且 $s > t$, 那么 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_s$ 线性相关. 也即 多数向量能用少数向量线性表出, 那么多数向量一定线性相关.
- ⑧ 如果 $r(A) = r$, 则 A 中有 r 个线性无关的列向量, 而其他列向量都是这 r 个线性无关的列向量的线性组合, 也就是 $r(A) = A$ 的列秩, 一般, $r(A) = A$ 的行秩 = A 的列秩.

极大线性无关组与向量组的秩

极大线性无关组: 在向量组 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_s$ 中, 若存在 r 个向量 $\alpha_{i_1}, \alpha_{i_2}, \dots, \alpha_{i_r}$ 线性无关, 再加进任意一个向量 α_k , 向量组 $\alpha_{i_1}, \alpha_{i_2}, \dots, \alpha_{i_r}, \alpha_k$ 就线性相关, 则称 $\alpha_{i_1}, \alpha_{i_2}, \dots, \alpha_{i_r}$ 是向量组 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_s$ 的极大线性无关组.

向量组的秩 = 向量组 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_s$ 的极大线性无关组中所含向量的个数 称为这个向量组的秩.

三秩相等: $r(A)$ (矩阵的秩) = A 的行秩 = A 的列秩

基本概念

向量空间: 全体 n 维向量连同向量的加法加数乘运算集合称为 n 维向量空间

基底(基): 若 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n$ 是 n 维向量空间 V 中的 线性无关的 有序向量组, 则任一向量 $\alpha \in V$ 均可由 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n$ 线性表出, 记表出式为

$$\alpha = a_1 \alpha_1 + a_2 \alpha_2 + \dots + a_n \alpha_n$$

称有序向量组 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n$ 是 V 的一个基, 基向量的个数 n 称为向量空间的

向量空间

维数, 而 $[a_1, a_2, \dots, a_n]$ 称为向量 a 在基 $\xi_1, \xi_2, \dots, \xi_n$ 下的坐标, 或称为 a 的坐标行向量

解空间: 若 α, β 是 $AX=0$ 的解, 则 $\alpha + \beta, k\alpha$ 仍是 $AX=0$ 的解, 所以解的集合 W 是 n 维向量空间的子空间, 通常称为解空间

规范正交基: 设 e_1, e_2, \dots, e_n 是向量空间的一组基, 如果它们满足 $(e_i, e_j) = \begin{cases} 1, & i=j \\ 0, & i \neq j \end{cases}$, 则称 e_1, e_2, \dots, e_n 为规范正交基. \Rightarrow 若 n 组向量 a_1, a_2, \dots, a_n 线性

证: 设 $k_1 a_1 + k_2 a_2 + \dots + k_n a_n = 0$

左乘 a_i^T , 得

$$k_1 a_i^T a_1 + k_2 a_i^T a_2 + \dots + k_n a_i^T a_n = 0$$

因为两两正交

$$\Leftrightarrow k_1 a_i^T a_i = 0$$

$$\because a_i^T a_i = 1$$

$$\therefore k_1 = 0$$

$$\therefore a_1, a_2, \dots, a_n$$

基变换和坐标变换

基变换: $\eta_1, \eta_2, \dots, \eta_n$ 和 $\xi_1, \xi_2, \dots, \xi_n$ 是 R^n 中的两个基

$$[\eta_1, \eta_2, \dots, \eta_n] = [\xi_1, \xi_2, \dots, \xi_n] \begin{pmatrix} c_{11} & c_{12} & \dots & c_{1n} \\ c_{21} & c_{22} & \dots & c_{2n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ c_{n1} & c_{n2} & \dots & c_{nn} \end{pmatrix} = [\xi_1, \xi_2, \dots, \xi_n] C$$

上式称为由基 $[\xi_1, \xi_2, \dots, \xi_n]$ 到 $[\eta_1, \eta_2, \dots, \eta_n]$ 的基变换公式. C 为过渡矩阵 (可逆)

坐标变换: a 在上述两基下的坐标分别为 $x = [x_1, x_2, \dots, x_n]^T$ 和 $y = [y_1, y_2, \dots, y_n]^T$

$$\text{则 } a = [\xi_1, \xi_2, \dots, \xi_n] x = [\eta_1, \eta_2, \dots, \eta_n] y = [\xi_1, \xi_2, \dots, \xi_n] C y$$

$$\therefore x = Cy$$

上式为坐标变换公式.

$$\begin{aligned} [\eta_1, \eta_2, \dots, \eta_n] &= [\xi_1, \xi_2, \dots, \xi_n] C \\ &\downarrow \text{过渡矩阵} \end{aligned}$$

$$\text{即: } a = \xi x \xrightarrow{\eta = \xi C} a = \eta y = \xi C y \Rightarrow x = Cy$$

原基下的坐标 = 过渡矩阵 \times 新基下的坐标.

