线性方程组

消元法

对于线性方程组

$$\begin{cases} a_{11}x_1 + a_{12}x_2 + \dots + a_{1n}x_n = b_1 \\ a_{21}x_1 + a_{22}x_2 + \dots + a_{2n}x_n = b_2 \\ \dots \\ a_{m1}x_1 + a_{m2}x_2 + \dots + a_{mn}x_n = b_m \end{cases}$$

其矩阵形式为

$$Ax = b$$

其中

$$\boldsymbol{A} = \begin{bmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \cdots & a_{2n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{m1} & a_{m2} & \cdots & a_{mn} \end{bmatrix}, \quad \boldsymbol{x} = \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_n \end{bmatrix}, \quad \boldsymbol{b} = \begin{bmatrix} b_1 \\ b_2 \\ \vdots \\ b_m \end{bmatrix}$$

称矩阵 $\begin{bmatrix} A & b \end{bmatrix}$ (有时记为 \widetilde{A}) 为线性方程组的**增广矩阵**

当 $b_i = 0$ 时,线性方程组称为齐次的,否则称为非齐次的;显然,齐次线性方程组的矩阵形式为

$$Ax = 0$$

设 $\mathbf{A} = (a_{ij})_{m \times n}$, n 元齐次线性方程组 $\mathbf{A}\mathbf{x} = \mathbf{0}$ 有非零解的充要条件是系数矩阵 \mathbf{A} 的秩 $r(\mathbf{A}) < n$

设 $A = (a_{ij})_{m \times n}$, n 元非齐次线性方程组 Ax = b 有解的充要条件是系数矩阵 A 的秩等于增广矩阵 $\widetilde{A} = \begin{bmatrix} A & b \end{bmatrix}$ 的 秩, 即 $r(A) = r(\widetilde{A})$

有非齐次线性方程组,将增广矩阵 \widetilde{A} 化为行阶梯形矩阵,便可直接判断其是否有解,若有解,化为行最简形矩阵,便可直接写出其全部解;其中要注意,当 $r(A)=r(\widetilde{A})< n$ 时, \widetilde{A} 的行阶梯形矩阵中含有 s 个非零行,把这 s 行的第一个非零元所对应的未知量作为非自由量,其余 n-s 个作为自由未知量

向量组的线性组合

n 维向量及其线性运算

n 个有次序的数 a_1, a_2, \cdots, a_n 所组成的数组称为 n 维向量,这 n 个数称为该向量的 n 个分量,第 i 个数 a_i 称为第 i 个分量

分量全为实数的向量称为实向量,分量为复数的向量称为复向量

n 为向量可写成一行,也可写成一列;分别称为行向量与列向量,也就是行矩阵与列矩阵,并规定行向量与列向量都

按矩阵的运算法则进行计算;因此,
$$n$$
 维列向量 $\alpha=\begin{bmatrix}a_1\\a_2\\\vdots\\a_n\end{bmatrix}$ 与 n 维行向量 $\alpha^T=\begin{bmatrix}a_1&a_2&\cdots&a_n\end{bmatrix}$ 总被视为是两个不同的向量

通常用黑体小写字母 α , β , a, b 等表示列向量,用 α^T , β^T , a^T , b^T 等表示行向量,所讨论的向量在没有特别指 明的情况下都被视为列向量

"空间"通常作为点的集合,称为点空间; n 维向量的全体所组成的集合 $\mathbf{R}^n = \{ \mathbf{x} = (x_1, x_2, \cdots, x_n)^T | x_1, x_2, \cdots, x_n \in \mathbb{R}^n \}$ \mathbb{R} 称为 n 维向量空间

若干个同维数的列向量(或行向量)所组成的集合称为**向量组**一个 $m \times n$ 矩阵 \boldsymbol{A} $\begin{bmatrix} a_{21} & a_{22} & \cdots & a_{2n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \end{bmatrix}$ 的每一列

$$oldsymbol{lpha}_j = egin{bmatrix} a_{1j} \ a_{2j} \ dots \ a_{mj} \end{bmatrix}$$

组成的向量组 α_1 , α_2 , ···· , α_n 称为矩阵 **A** 的列向量组,而由矩阵 **A** 的每一行

$$\boldsymbol{\beta}_i = \begin{bmatrix} a_{i1}, & a_{i2}, & \cdots, & a_{in} \end{bmatrix}$$

组成的向量组 β_1 , β_2 , ···, β_m 称为矩阵 A 的行向量组

因而矩阵 A 可记为

$$oldsymbol{A} = egin{bmatrix} oldsymbol{lpha}_1 & oldsymbol{lpha}_2 & \cdots & oldsymbol{lpha}_n \end{bmatrix} = egin{bmatrix} eta_1 \ oldsymbol{eta}_2 \ \cdots \ oldsymbol{eta}_m \end{bmatrix}$$

矩阵的列向量组和行向量组都是只含有限个向量的向量组,而线性方程组

$$Ax = 0$$

的全部解 (x) 当 r(A) < n 时是一个含有无限多个 n 维列向量的向量组

两个 n 维向量 $\boldsymbol{\alpha} = \begin{bmatrix} a_1 & a_2 & \cdots & a_n \end{bmatrix}^T$ 与 $\boldsymbol{\beta} = \begin{bmatrix} b_1 & b_2 & \cdots & b_n \end{bmatrix}^T$ 的各对应分量之和组成的向量,称为向量 $\boldsymbol{\alpha}$ 与 $\boldsymbol{\beta}$ 的和,记为 $\alpha+\beta$,即

$$\alpha + \beta = \begin{bmatrix} a_1 + b_1 & a_2 + b_2 & \cdots & a_n + b_n \end{bmatrix}^T$$

向量的减法

$$\alpha - \beta = \alpha + (-\beta) = \begin{bmatrix} a_1 - b_1 & a_2 - b_2 & \cdots & a_n - b_n \end{bmatrix}^T$$

n 维向量 $\alpha = \begin{bmatrix} a_1 & a_2 & \cdots & a_n \end{bmatrix}^T$ 的各个分量都乘以实数 k 所组成的向量,称为数 k 与向量 α 的乘积(又简称为数 乘),记为 $k\alpha$,即

$$k\alpha = \begin{bmatrix} ka_1 & ka_2 & \cdots & ka_n \end{bmatrix}^T$$

向量的加法和数乘运算统称为向量的线性运算

向量的线性运算与行(列)矩阵的运算规则相同

- $\alpha + \beta = \beta + \alpha$
- $(\alpha + \beta) + \gamma = \alpha + (\beta + \gamma)$
- $\alpha + 0 = \alpha$
- $\alpha + (-\alpha) = 0$
- $1\alpha = \alpha$
- $k(l\alpha) = (kl)\alpha$
- $k(\alpha + \beta) = k\alpha + k\beta$
- $(k+l)\alpha = k\alpha + l\alpha$

给定向量组 $\mathbf{A}: \boldsymbol{\alpha}_1, \boldsymbol{\alpha}_2, \cdots, \boldsymbol{\alpha}_s$,对于任一组实数 k_1, k_2, \cdots, k_s ,表达式 $k_1 \boldsymbol{\alpha}_1 + k_2 \boldsymbol{\alpha}_2 + \cdots + k_s \boldsymbol{\alpha}_s$ 称为向量组 \mathbf{A} 的一个线性组合, k_1, k_2, \cdots, k_s 称为这个线性组合的系数,也成为该线性组合的权重

给定向量组 $\mathbf{A}: \boldsymbol{\alpha}_1, \boldsymbol{\alpha}_2, \cdots, \boldsymbol{\alpha}_s$ 和向量 $\boldsymbol{\beta}$,若存在一组数 k_1, k_2, \cdots, k_s ,使

$$\boldsymbol{\beta} = k_1 \boldsymbol{\alpha}_1 + k_2 \boldsymbol{\alpha}_2 + \dots + k_s \boldsymbol{\alpha}_s$$

则称向量 β 是向量组 A 的线性组合,又称向量 β 能由向量组 A 线性表示

设向量 $\boldsymbol{\beta}$, $\boldsymbol{\alpha}_j$, 则向量 $\boldsymbol{\beta}$ 能由向量组 $\boldsymbol{\alpha}_1, \boldsymbol{\alpha}_2, \cdots, \boldsymbol{\alpha}_s$ 线性表示的充分必要条件是矩阵 $\boldsymbol{A} = \begin{bmatrix} \boldsymbol{\alpha}_1 & \boldsymbol{\alpha}_2 & \cdots & \boldsymbol{\alpha}_n \end{bmatrix}$ 与其增广矩阵 $\boldsymbol{A} = \begin{bmatrix} \boldsymbol{\alpha}_1 & \boldsymbol{\alpha}_2 & \cdots & \boldsymbol{\alpha}_n \end{bmatrix}$ 的秩相同,即

$$r(\boldsymbol{A}) = r(\widetilde{\boldsymbol{A}})$$

向量组间的线性表示

设有两向量组

$$A: \alpha_1, \alpha_2, \cdots, \alpha_s; B: \beta_1, \beta_2, \cdots, \beta_t$$

若向量组 B 中的每一个向量都能由向量组 A 线性表示,则称向量组 B 能由向量组 A 线性表示,若向量组 A 与向量组 B 能相互线性表示,则称这两个向量组等价

即存在 $K_{s \times t} = (k_{ij})_{s \times t}$ 使得

$$(oldsymbol{eta}_1,oldsymbol{eta}_2,\cdots,oldsymbol{eta}_t)=(oldsymbol{lpha}_1,oldsymbol{lpha}_2,\cdots,oldsymbol{lpha}_s) egin{bmatrix} k_{11} & k_{12} & \cdots & k_{1t} \ k_{21} & k_{22} & \cdots & k_{2t} \ dots & dots & \ddots & dots \ k_{s1} & k_{s2} & \cdots & k_{st} \end{bmatrix}$$

其中矩阵 K 称为这一线性表示的**系数矩阵**

若 $C_{s\times n} = A_{s\times t}B_{t\times n}$,则矩阵 C 的列向量组能由矩阵 A 的列向量组线性表示,B 为这一表示的系数矩阵;而 C 的行向量组能由矩阵 B 的行向量组线性表示,A 为这一表示的系数矩阵

若向量组 A 可由向量组 B 线性表示,向量组 B 可由向量组 C 线性表示,则向量组 A 可由向量组 C 线性表示

向量组的线性相关性

概念

给定向量组 $\mathbf{A}: \boldsymbol{\alpha}_1, \boldsymbol{\alpha}_2, \cdots, \boldsymbol{\alpha}_s$ 如果存在不全为零的数 k_1, k_2, \cdots, k_s 使

$$k_1\boldsymbol{\alpha}_1 + k_2\boldsymbol{\alpha}_2 + \dots + k_s\boldsymbol{\alpha}_s = \mathbf{0}$$

则称向量组 A 线性相关, 否则称为线性无关

由上述可见

- 1. 向量组只含有一个向量 α 时, α 线性无关的充分必要条件是 $\alpha \neq 0$,因此,单个零向量是线性相关的,且任一包含 零向量的向量组都是线性相关的
- 2. 仅包含两个向量的向量组线性相关的充分必要条件是这两个向量的对应成分成比例
- 3. 三个向量线性相关的集合意义是它们共面

如果当且仅当 $k_1=k_2=\cdots=k_s=0$ 时, $k_1\alpha_1+k_2\alpha_2+\cdots+k_s\alpha_s=0$ 成立,则向量组 $\alpha_1,\alpha_2,\cdots,\alpha_s$ 是线性无关的,这是论证一向量组线性无关的基本方法

线性相关性的判定

向量组 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_s$ $(s \ge 2)$ 线性相关的充要条件是向量组中至少有一个向量可由其余 s-1 个向量线性表示 设有列向量组 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_s$,及由该向量组构成的矩阵 $\mathbf{A} = \begin{bmatrix} \alpha_1 & \alpha_2 & \cdots & \alpha_s \end{bmatrix}$,则向量组 $\alpha_1, \alpha_2, \cdots, \alpha_s$ 线性相关,就是齐次线性方程组

$$x_1 \boldsymbol{\alpha}_1 + x_2 \boldsymbol{\alpha}_2 + \dots + x_s \boldsymbol{\alpha}_s = 0 \quad (\boldsymbol{A}\boldsymbol{x} = \boldsymbol{0})$$

有非零解的充要条件是系数矩阵

设有列向量组
$$m{lpha}_j = egin{bmatrix} a_{1j} \\ a_{2j} \\ \vdots \\ a_{nj} \end{bmatrix}$$
则向量组 $m{lpha}_1, m{lpha}_2, \cdots, m{lpha}_s$ 线性相关的充要条件是:矩阵 $m{A} = egin{bmatrix} m{lpha}_1 & m{lpha}_2 & \cdots & m{lpha}_s \end{bmatrix}$ 的秩小

于向量的个数 s

s 个 n 维列向量 $\alpha_1,\alpha_2,\cdots,\alpha_s$ 线性无关(线性相关)的充要条件是: 矩阵 $\mathbf{A}=\begin{bmatrix} \alpha_1 & \alpha_2 & \cdots & \alpha_s \end{bmatrix}$ 的秩等于(小于)向量的个数 s

n 个 n 维列向量 $\alpha_1,\alpha_2,\cdots,\alpha_s$ 线性无关(线性相关)的充要条件是:矩阵 $\mathbf{A}=\begin{bmatrix} \alpha_1 & \alpha_2 & \cdots & \alpha_s \end{bmatrix}$ 的行列式不等于(等于)零

当向量组中所含向量的个数大于向量的维数是, 此向量组必定线性相关

若向量组中有一部分向量(部分组)线性相关,则整个向量组线性相关 线性无关的向量组中的任一部分组皆线性无关

若向量组 $\alpha_1,\alpha_2,\cdots,\alpha_s,\beta$ 线性相关,而向量组 $\alpha_1,\alpha_2,\cdots,\alpha_s$ 线性无关,则向量 β 可由 $\alpha_1,\alpha_2,\cdots,\alpha_s$ 线性表示,且表示法唯一

设有两向量组

 $oldsymbol{A}:oldsymbol{lpha}_1,oldsymbol{lpha}_2,\cdots,oldsymbol{lpha}_s;\quad oldsymbol{B}:oldsymbol{eta}_1,oldsymbol{eta}_2,\cdots,oldsymbol{eta}_t$

向量组 B 能由向量组 A 线性表示, 若 s < t, 则向量组 B 线性相关

设向量组 B 能由向量组 A 线性表示,若向量组 B 线性无关,则 $s \ge t$ 设向量组 A 与 B 可以相互线性表示,若 A 与 B 都是线性无关的,则 s = t

向量组的秩

极大线性无关向量组