

# 线性方程组

## 线性方程组

$$\begin{cases} a_{11}x_1 + a_{12}x_2 + \dots + a_{1n}x_n = b_1 \\ a_{21}x_1 + a_{22}x_2 + \dots + a_{2n}x_n = b_2 \\ a_{31}x_1 + a_{32}x_2 + \dots + a_{3n}x_n = b_3 \end{cases}$$

$$\mathbf{A} = \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & \dots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \dots & a_{2n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{31} & a_{32} & \dots & a_{3n} \end{pmatrix} \quad \mathbf{B} = \begin{pmatrix} b_1 \\ b_2 \\ \vdots \\ b_3 \end{pmatrix}$$

$$x_1\mathbf{a}_{11} + x_2\mathbf{a}_{12} + \dots + x_n\mathbf{a}_{1n} = \mathbf{b}$$

定理1: (线性方程组有解判别定理) 该线性方程组有解的充分必要条件是它的系数矩阵等于增广矩阵的秩

定理2: 该线性方程组系数矩阵的秩等于n, 方程组有唯一解. 秩小于n, 则有无穷多个解.

## 高斯消元法 (列变换)

$$\begin{cases} x+2y+z=2 \\ 3x+8y+z=12 \\ 4y+z=2 \end{cases} \xrightarrow{\text{②}-10\text{x}+3\text{③}} \begin{cases} x+2y+z=2 \\ 2y-2z=6 \\ 4y+z=2 \end{cases} \xrightarrow{\text{③}-2\text{x}+2\text{②}} \begin{cases} x+2y+z=2 \\ 2y-2z=6 \\ 5z=-10 \end{cases}$$

写成矩阵

$$\begin{pmatrix} 1 & 2 & 1 & 2 \\ 3 & 8 & 1 & 12 \\ 0 & 4 & 1 & 2 \end{pmatrix} \xrightarrow{\quad} \begin{pmatrix} 1 & 2 & 1 & 2 \\ 0 & 2 & -2 & 6 \\ 0 & 4 & 1 & 2 \end{pmatrix} \xrightarrow{\quad} \begin{pmatrix} 1 & 2 & 1 & 2 \\ 0 & 2 & -2 & 6 \\ 0 & 0 & 5 & -10 \end{pmatrix}$$

主元 pivot

得到上三角  
矩阵  
(Upper)

## 线性空间 线性空间配备了加法和数乘运算集合

1. 非空集合, 记为X.

2. 线性装配加法: ① 加法结合律:  $u + (v + w) = (u + v) + w$ .

② 加法交换律:  $u + v = v + u$ . ③ 有单位元: 存在一个元素e. 对任意  $u \in X$  都有  $u + e = u$ . e为零元. 记为0. ④ 有逆元: 对任意  $u \in X$ , 都可存在一个  $v \in X$ , 使  $u + v = 0$ .

3. 线性装配数乘: ① 分配律:  $a \cdot (v + w) = a \cdot v + a \cdot w$ . ② 分配律:

$(a+b) \cdot v = a \cdot v + b \cdot v$  ③ 数乘与域的乘法兼容:  $a(b \cdot v) = ab \cdot v$

④ 数乘有单位元: 存在一个数值  $e \in F$ . 对任意  $v \in X$ , 都有  $e \cdot v = v$

线性依赖 linear dependence 与线性独立 linear independence

若矩阵A满足:  $x_1v_1 + x_2v_2 + \dots + x_nv_n = 0$  ( $v_1, \dots, v_n$  线性组合)

而且只有一种情况满足以上,  $x_1, \dots, x_n$  全为0. 则  $v_1, \dots, v_n$  线性独立

若有其他  $x_1, \dots, x_n$  不全为0 使以上成立 则  $v_1, \dots, v_n$  线性依赖

写成矩阵形式  $AX=0$ , 若  $AX=0$  没有非零解, 则  $A$  线性独立; 若有非零解, 则  $A$  线性依赖.

### 基 (basis)

对于以下矩阵  $A$ , 若不足线性独立, 用线性组合去除. 剩下线性独立向量可以表示整个矩阵空间. 剩下线性独立向量称为基.

特点: 1. 线性独立 2. 能够生成整个空间.

一个空间的基, 必有相同数量的向量. 这个数量和这个空间的维度相同.

一个三维空间  $\mathbb{R}^3$  的基维度是 3, 意味着必须有 3 个向量. 若只有 2 个向量, 它们只能生成一个平面. 所以还需要一个另外的向量.

### 矩阵转置 ( $A'$ 或 $A^T$ )

$$A = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 3 & -1 \\ 2 & 1 & 0 & 2 \end{pmatrix} \quad A^T = \begin{pmatrix} 1 & 2 \\ 0 & 1 \\ 3 & 0 \\ -1 & 2 \end{pmatrix}$$

性质:  $(A')' = A$

$(A+B)' = A'+B'$

$(AB)' = B'A'$

$(\lambda A)' = \lambda A'$

### 矩阵逆 (乘法逆矩阵)

$n$  阶单位矩阵

对于  $n$  阶矩阵  $A$ , 若存在一个  $n$  阶矩阵  $B$ , 使  $AB = BA = I_n$ , 称  $A$  为逆.  $B$  为  $A$  的逆矩阵.  $A^{-1}$

性质: ①  $(A')^{-1} = A$  ②  $(\lambda A)^{-1} = \frac{1}{\lambda} \times A^{-1}$  ③  $(AB)^{-1} = B^{-1}A^{-1}$  ④  $(A^T)^{-1} = (A^{-1})^T$

矩阵与线性映射.

如果  $v_1, \dots, v_n$  是  $V$  的基, 且  $T: V \rightarrow W$  是线性的. 那么  $Tv_1, \dots, T v_n$  的值确定了  $T$  在  $V$  的任意向量上的值.

设  $A = \begin{pmatrix} A_{11} & \dots & A_{1n} \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ A_{m1} & \dots & A_{mn} \end{pmatrix} \quad T \in L(V, W)$  且  $v_1, \dots, v_n$  是  $V$  的基,  $w_1, \dots, w_n$  是  $W$  的基.

$T$  关于这些基的矩阵为  $m \times n$  矩阵  $M(T)$ , 其中  $A_{j,k}$  满足  $Tv_k = A_{1,k}w_1 + \dots + A_{m,k}w_m$ . 如果  $T$  是从  $n$  维空间到  $m$  维空间的一个线性映射.  $M(T)$  是一个  $m \times n$  矩阵.

例: 设  $T \in L(\mathbb{F}^2, \mathbb{F}^3) \Rightarrow T(x, y) = (x+3y, 2x+5y, 7x+9y)$   $T$  关于  $\mathbb{F}^2, \mathbb{F}^3$  的

标准基矩阵为  $M(T) = \begin{pmatrix} 1 & 3 \\ 2 & 5 \\ 7 & 9 \end{pmatrix}$ , 需要从  $\mathbb{F}^2$  的标准基  $(1, 0), (0, 1)$  和  $\mathbb{F}^3$  的标准基  $(1, 0, 0), (0, 1, 0), (0, 0, 1)$  中映射.

则有  $T(1, 0) = (1, 2, 7)$   $T(0, 1) = (3, 5, 9)$

矩阵点乘. 又称.

点乘: 标量乘. 点乘的结果是一个标量.

$$\vec{a} = (a_1, a_2, \dots, a_n) \quad \vec{b} = (b_1, b_2, \dots, b_n)$$

$$\vec{a} \cdot \vec{b} = \sum_{i=1}^n a_i b_i = a_1 b_1 + a_2 b_2 + \dots + a_n b_n$$

几何解释.  $\vec{a} \cdot \vec{b} = |\vec{a}| |\vec{b}| \cos \theta$ .

又称: 向量积. 又乘的结果是一个向量. 且得到的向量与这两个向量形成直角坐标平面垂直.

利用行列式计算.

$$\vec{a} \times \vec{b} = \begin{vmatrix} i & j & k \\ x_1 & y_1 & z_1 \\ x_2 & y_2 & z_2 \end{vmatrix} = (y_2 z_1 - y_1 z_2) i - (x_1 z_2 - x_2 z_1) j + (x_1 y_2 - x_2 y_1) k$$

$$\vec{a} \times \vec{b} = (y_2 z_1 - y_1 z_2, -(x_1 z_2 - x_2 z_1), x_1 y_2 - x_2 y_1)$$

几何解释.  $\vec{a} \times \vec{b} = |\vec{a}| |\vec{b}| \sin \theta$

矩阵的特征值与特征向量.

1. 用线性映射表示.

在空间中有一个线性映射  $f$ . 若在空间  $V$  中存在一个向量  $\alpha$ . 满足  $f(\alpha) = \lambda_0 \alpha$ . 其中  $\lambda_0$  为一个数. 则向量  $\alpha$  为映射  $f$  的特征向量.  $\lambda_0$  为映射  $f$  的特征值.

2. 用矩阵表示.

$$\alpha = (x_1, x_2, \dots, x_n) \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix} \quad f(\alpha) = (f(x_1), f(x_2), \dots, f(x_n)) \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix} = \lambda_0 \alpha$$

$$\Rightarrow (x_1, x_2, \dots, x_n) A \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix} = (x_1, x_2, \dots, x_n) \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix}$$

$$\Rightarrow A \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix} = \lambda_0 \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix}$$

对角矩阵 (diagonal matrix)

是一个对角线以外的元素全为0的矩阵. 对角线上元素为0或其他值.

$a_{i,j} = 0$  if  $i \neq j$ .  $\forall i, j \in \{1, 2, \dots, n\}$ .

如:  $\begin{pmatrix} a & 0 & 0 \\ 0 & b & 0 \\ 0 & 0 & c \end{pmatrix}$  逆矩阵  $\begin{pmatrix} a_1 & a_2 & \dots & a_n \end{pmatrix}^{-1} = \begin{pmatrix} a_1^{-1} & a_2^{-1} & \dots & a_n^{-1} \end{pmatrix}$  当且仅当  $a_1, \dots, a_n \neq 0$

性质:

1. 对角矩阵是可逆矩阵.

2. 对角矩阵是上三角及下三角矩阵.

3. 单位矩阵  $I_n$  以及零矩阵也是对角矩阵. 一个矩阵也是对角矩阵.
4. 矩阵  $A$  左乘一个对角矩阵  $D$ , 分别用  $D$  的对角线元素作用于矩阵  $A$  的每一行.
5. 矩阵  $A$  右乘一个对角矩阵  $D$ , 分别用  $D$  的对角线元素作用于矩阵  $A$  的每一列.

物理空间的规则抽象和推广 ( $n \leq 3$  平面和  $n$  维空间).

欧式空间主要定义了内积、距离、角.

$$\text{内积: } \vec{a} \cdot \vec{b} = \sum_{i=1}^n a_i b_i = a_1 b_1 + a_2 b_2 + \dots + a_n b_n$$

内积、距离概念: 两个向量长度与它们夹角余弦之积.  $\vec{a} \cdot \vec{b} = |\vec{a}| |\vec{b}| \cos \theta$ .

$$\text{夹角余弦公式: } \cos \theta = \frac{\vec{a} \cdot \vec{b}}{|\vec{a}| |\vec{b}|}$$

$$\text{夹角计算: } \theta = \cos^{-1} \left( \frac{\vec{a} \cdot \vec{b}}{|\vec{a}| |\vec{b}|} \right)$$

$$\text{计算两点之间距离: } d(x, y) = \|x - y\| = \sqrt{\sum_{i=1}^n (x_i - y_i)^2}$$