# 线性方程组

## Didnelpsun

# 目录

| 1 | 基本  | 概念          | 1 |
|---|-----|-------------|---|
|   | 1.1 | 线性方程组与矩阵    | 1 |
|   | 1.2 | 矩阵乘法与线性变换   | 2 |
|   | 1.3 | 线性方程组的解     | 2 |
|   | 1.4 | 线性方程组的矩阵解表示 | 3 |
| 2 | 具体  | 线性方程        | 4 |
|   | 2.1 | 齐次方程组       | 4 |
|   |     | 2.1.1 有解条件  | 4 |
|   |     | 2.1.2 解的性质  | 4 |
|   |     | 2.1.3 解的结构  | 4 |
|   |     | 2.1.4 求解过程  | 4 |
|   | 2.2 | 非齐次方程组      | 6 |
|   |     | 2.2.1 有解条件  | 6 |
|   |     | 2.2.2 解的性质  | 6 |
|   |     | 2.2.3 求解过程  | 6 |
|   | 2.3 | 克拉默法则       | 7 |
| 3 | 抽象  | 线性方程        | 8 |
|   | 3.1 | 解的判定        | 8 |
|   | 3.2 | 解的性质        | 8 |
|   | 3.3 | 基础解系        | 9 |
|   | 3.4 | 系数矩阵列向量与解   | 9 |

| 4       | 公共解 |       |    |  |
|---------|-----|-------|----|--|
|         | 4.1 | 待定系数法 | 10 |  |
|         | 4.2 | 矩阵法   | 11 |  |
| 5 同解方程组 |     |       |    |  |
|         | 5.1 | 性质    | 11 |  |
|         | 5.2 | 代入法   | 11 |  |

## 1 基本概念

矩阵是根据线性方程组得到。线性方程组和向量组本质上是一致的。

#### 1.1 线性方程组与矩阵

$$\begin{cases} a_{11}x_1 + \dots + a_{1n}x_n = 0 \\ \dots \\ a_{m1}x_1 + \dots + a_{mn}x_n = 0 \end{cases}$$

$$\begin{cases} a_{11}x_1 + \dots + a_{1n}x_n = b_1 \\ \dots \\ a_{m1}x_1 + \dots + a_{mn}x_n = b_n \end{cases}$$

$$n 元齐次线性方程组。$$

$$n 元非齐次线性方程组。$$

m 是方程个数,即方程组行数,n 是方程未知数个数,即类似方程组的列数。对于齐次方程, $x_1 = \cdots = x_n = 0$  一定是其解,称为其**零解**,若有一组不全为零的解,则称为其**非零解**。其一定有零解,但是不一定有非零解。

对于非齐次方程,只有  $b_1 \cdots b_n$  不全为零才是。

令系数矩阵 
$$A_{m \times n} = \begin{pmatrix} a_{11} & \cdots & a_{1n} \\ \cdots & & \\ a_{m1} & \cdots & a_{mn} \end{pmatrix}$$
,未知数矩阵  $x_{n \times 1} = \begin{pmatrix} x_1 \\ \cdots \\ x_n \end{pmatrix}$ ,常数项矩阵  $b_{m \times 1} = \begin{pmatrix} b_1 \\ \cdots \\ b_m \end{pmatrix}$ ,增广矩阵  $B_{m \times (n+1)} = \begin{pmatrix} a_{11} & \cdots & a_{1n} & b_1 \\ \cdots & & \\ a_{m1} & \cdots & a_{mn} & b_n \end{pmatrix}$ 。
所以  $AX = \begin{pmatrix} a_{11}x_1 + \cdots + a_{1n}x_n \\ \cdots \\ a_{m1}x_1 + \cdots + a_{mn}x_n \end{pmatrix}$ 。
从而  $AX = b$  等价于  $\begin{cases} a_{11}x_1 + \cdots + a_{1n}x_n = b_1 \\ \cdots \\ a_{m1}x_1 + \cdots + a_{mn}x_n = b_n \end{cases}$ ,当  $b = O$  就是齐次线

性方程。

从而矩阵可以简单表示线性方程。

#### 1.2 矩阵乘法与线性变换

矩阵乘法实际上就是线性方程组的线性变换,将一个变量关于另一个变量 的关系式代入原方程组,得到与另一个变量的关系。

$$\begin{cases} y_1 = a_{11}x_1 + a_{12}x_2 + \dots + a_{1s}x_s \\ \dots \\ y_m = a_{m1}x_1 + a_{m2}x_2 + \dots + a_{ms}x_s \end{cases} \begin{cases} x_1 = b_{11}t_1 + b_{12}t_2 + \dots + b_{1n}t_n \\ \dots \\ x_s = b_{s1}t_1 + b_{s2}t_2 + \dots + b_{sn}t_n \end{cases}$$

原本是线性方程分别是 y 与 x 和 x 与 t 的关系式,而如果将 t 关于 x 的关系式代入 x 关于 y 的关系式中,就会得到 t 关于 y 的关系式:

$$\begin{cases} y_1 = a_{11}(b_{11}t_1 + \dots + b_{1n}t_n) + \dots + a_{1s}(b_{s1}t_1 + b_{s2}t_2 + \dots + b_{sn}t_n) \\ \dots \\ y_m = a_{m1}(b_{11}t_1 + \dots + b_{1n}t_n) + \dots + a_{ms}(b_{s1}t_1 + b_{s2}t_2 + \dots + b_{sn}t_n) \\ = \begin{cases} y_1 = (a_{11}b_{11} + \dots + a_{1s}b_{s1})t_1 + \dots + (a_{11}b_{1n} + \dots + a_{1s}b_{sn})t_n \\ \dots \\ y_m = (a_{m1}b_{11} + \dots + a_{ms}b_{s1})t_1 + \dots + (a_{m1}b_{1n} + \dots + a_{ms}b_{sn})t_m \end{cases}$$

这可以看作上面两个线性方程组相乘,也可以将线性方程组表示为矩阵,进行相乘就得到乘积,从而了解矩阵乘积与线性方程组的关系:

$$\begin{pmatrix}
a_{11} & \cdots & a_{1s} \\
\vdots & \ddots & \vdots \\
a_{m1} & \cdots & a_{ms}
\end{pmatrix}_{m \times s} \begin{pmatrix}
b_{11} & \cdots & a_{1n} \\
\vdots & \ddots & \vdots \\
b_{s1} & \cdots & b_{sn}
\end{pmatrix}_{s \times n}$$

$$= \begin{pmatrix}
a_{11}b_{11} + \cdots + a_{1s}b_{s1} & \cdots & a_{11}b_{1n} + \cdots + a_{1s}b_{sn} \\
\vdots & \ddots & \vdots \\
a_{m1}b_{11} + \cdots + a_{ms}b_{s1} & \cdots & a_{m1}b_{1n} + \cdots + a_{ms}b_{sn}
\end{pmatrix}_{m \times n}$$

## 1.3 线性方程组的解

对于一元一次线性方程: ax = b:

- 当  $a \neq 0$  时,可以解得  $x = \frac{b}{a}$ 。
- 当 a=0 时,若  $b\neq 0$  时,无解,若 b=0 时,无数解。

当推广到多元一次线性方程组: Ax = b, 如何求出 x 这一系列的 x 的解?

从数学逻辑上看,已知多元一次方程,有m个约束方程,有n个未知数,假定 $m \le n$ 。

当 m < n 时,就代表有更多的未知变量不能被方程约束,从而有 n - m 个自由变量,所以就是无数解,解组中其他解可以由自由变量来表示。无穷多解需要一个解来代表其他解,这个解就是基础解系。

当m=n时代表约束与变量数量相等,此时又要分三种情况。

当所有的约束条件其中存在线性相关,即一部分约束条件可以由其他约束表示,则代表这部分约束条件是没用的,实际上的约束条件变少,从而情况等于m < n,结果是无数解。

当所有的约束条件不存在线性相关,但是一部分约束条件互相矛盾,则约束 条件下就无法解出解,从而结果是无实数解。

当所有的约束条件不存在线性相关,且相互之间不存在矛盾情况,这时候才 会解出一个实数解,从而结果是有唯一实解。

若使用矩阵来解决线性方程组的问题,其系数矩阵  $A_{m \times n}$ 。

对于  $A \neq O$ ,则 Ax = b,若存在一个矩阵  $B_{n \times n}$  类似  $\frac{1}{a}$ ,使得 BAx = Bb,解得 Ex = x = Bb,这个 B 就是 A 的逆矩阵。

对于 A = O 即不可逆,需要判断 b 是否为 0,若不是则无实数解,若是则无穷解,这种判断需要用到增广矩阵,需要用到矩阵的秩判断。

取自由变量时必须要保证取完后的矩阵行列式不为 0, 否则自由变量不能表示其他向量。

## 1.4 线性方程组的矩阵解表示

已知对于线性方程组 
$$\begin{cases} a_{11}x_1 + \dots + a_{1n}x_n = b_1 \\ \dots & o \\ a_{m1}x_1 + \dots + a_{mn}x_n = b_n \end{cases}$$

按乘积表示为  $A_{m \times n} x_{n \times 1} = b_{m \times 1}$ , 然后将 A 按列分块, x 按行分块:

$$(a_1, a_2, \cdots, a_n) \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix} = b, \quad \begin{pmatrix} a_{11} \\ a_{21} \\ \vdots \\ a_{m1} \end{pmatrix} x_1 + \cdots + \begin{pmatrix} a_{1n} \\ a_{2n} \\ \vdots \\ a_{mn} \end{pmatrix} x_n = \begin{pmatrix} b_1 \\ b_2 \\ \vdots \\ b_m \end{pmatrix}.$$

这三种都是解的表示方法。

## 2 具体线性方程

### 2.1 齐次方程组

即 Ax = 0。其中 A 有 m 行 n 列。

#### 2.1.1 有解条件

必有一个零解。

有解条件讨论是否列满秩问题,即方程组是否能约束全部变量。

对系数矩阵进行行变换,若 r(A) = m,即使行满秩若 m < n 则列不满秩,那么还是无法约束所有变量;若 r(A) = n,即使行不满秩但是列满秩,所以还是能约束所有变量。

当 r(A) = n 时,即  $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n$  线性无关,则方程组有唯一零解。

当 r(A) = r < n 时,即  $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n$  线性相关,则方程具有无穷多个非零解,具有 n-r 个线性无关解(自由变量)。

#### 2.1.2 解的性质

若  $A\xi_1 = 0$ ,  $A\xi_2 = 0$ , 则  $A(k_1\xi_1 + k_2\xi_2) = 0$ 。

#### 2.1.3 解的结构

基础解系定义:假如  $\xi_1, \xi_2, \dots, \xi_{n-r}$  满足:①是方程组 Ax = 0 的解;②线性无关;③方程组 Ax = 0 的任一解均可由  $\xi_1, \xi_2, \dots, \xi_{n-r}$  线性表出,则称  $\xi_1, \xi_2, \dots, \xi_{n-r}$  为 Ax = 0 的基础解系。

当 r(A) < n 时讨论基础解系。

通解定义:设  $\xi_1, \xi_2, \dots, \xi_{n-r}$  是 Ax = 0 的基础解系,则  $k_1\xi_1 + k_2\xi_2 + \dots + k_{n-r}\xi_{n-r}$  是方程组 Ax = 0 的通解, $k_1, k_2, \dots, k_{n-r}$  为任意常数。

#### 2.1.4 求解过程

1. 将系数矩阵 A 作为**初等行变换**后化为阶梯形矩阵或最简阶梯形矩阵 B,因为初等行变换将方程组化为同解方程组,所以 Ax = 0 与 Bx = 0 同解,只需解 Bx = 0,设 r(A) = r。其中 A 为 m 行 n 列,m 为约束方程组个数,n 为变量个数。

- 2. 在 B 中按列找到一个秩为 r 的子矩阵,即在每排阶梯都选出一列组合成子矩阵,则剩余列位置的未知数就是自由变量。(极大线性无关组)
- 3. 按基础解析定义求出  $\xi_1, \xi_2, \dots, \xi_{n-r}$ , 并写出通解。

例题: 求齐次线性方程组 
$$\begin{cases} x_1 + x_2 - 3x_4 - x_5 = 0 \\ x_1 - x_2 + 2x_3 - x_4 = 0 \\ 4x_1 - 2x_2 + 6x_3 + 3x_4 - 4x_5 = 0 \\ 2x_1 + 4x_2 - 2x_3 + 4x_4 - 7x_5 = 0 \end{cases}$$
的通解。

解:系数矩阵 
$$A = \begin{pmatrix} 1 & 1 & 0 & -3 & -1 \\ 1 & -1 & 3 & -1 & 0 \\ 4 & -2 & 6 & 3 & -4 \\ 2 & 4 & -2 & 4 & -7 \end{pmatrix}$$
, 然后对其行变换,得到:

$$= \begin{pmatrix} 1 & 1 & 0 & -3 & -1 \\ 0 & -2 & 2 & 2 & 1 \\ 0 & 0 & 0 & 3 & -1 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 1 & 0 & -\frac{7}{6} \\ 0 & 1 & -1 & 0 & -\frac{5}{6} \\ 0 & 0 & 0 & 1 & -\frac{1}{3} \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \end{pmatrix}, r(A) = 3.$$

然后找子矩阵,第一台阶选  $C_1$ ,第二台阶选  $C_2$  或  $C_3$ ,第三台阶选  $C_4$  或  $C_5$ ,随便找一个,如  $(C_1,C_2,C_4)$  为子矩阵,则  $C_3$ , $C_5$  所代表的未知数  $x_3$ , $x_5$  就是自由变量。

所以选择两个分量  $\xi_1 = (\xi_{11}, \xi_{12}, \xi_{13}, \xi_{14}, \xi_{15})^T$  和  $\xi_2 = (\xi_{21}, \xi_{22}, \xi_{23}, \xi_{24}, \xi_{25})^T$  作为基础解系。

因为此时选择  $x_3$ ,  $x_5$  为自由变量,所以  $x_3$  和  $x_5$  所对应的  $\xi_{13}$ 、 $\xi_{15}$ 、 $\xi_{23}$ 、 $\xi_{25}$  可以任意取,但是为了保证秩为 2,所以让  $\xi_{13}=1$ 、 $\xi_{15}=0$ 、 $\xi_{23}=0$ 、 $\xi_{25}=1$ 。这四个分量组成的矩阵线性无关,原矩阵线性无关,延长矩阵线性无关,从而  $\xi_1$  和  $\xi_2$  必然线性无关。

所以此时已经给定两组解,一种是  $\xi_1$  的  $x_3 = 1$ ,  $x_5 = 0$ , 另一种是  $\xi_2$  的  $x_3 = 0$ ,  $x_5 = 1$ , 这样就只有三个未知数和三个方程,分别代入 A 矩阵所代表的方程组中(代入行阶梯矩阵就可以,不用代入最简行阶梯矩阵):

$$\begin{cases} 1 \cdot x_1 + 1 \cdot x_2 + 0 \cdot x_3 - 3 \cdot x_4 - 1 \cdot x_5 = 0 \\ 0 \cdot x_1 - 2 \cdot x_2 + 2 \cdot x_3 + 2 \cdot x_4 + 1 \cdot x_5 = 0 \end{cases}$$
, 分别代入:
$$0 \cdot x_1 + 0 \cdot x_2 + 0 \cdot x_3 + 3 \cdot x_4 - 1 \cdot x_5 = 0$$

$$\xi_{1} \colon \begin{cases} 1 \cdot x_{1} + 1 \cdot x_{2} + 0 \cdot 1 - 3 \cdot x_{4} - 1 \cdot 0 = 0 \\ 0 \cdot x_{1} - 2 \cdot x_{2} + 2 \cdot 1 + 2 \cdot x_{4} + 1 \cdot 0 = 0 \\ 0 \cdot x_{1} + 0 \cdot x_{2} + 0 \cdot 1 + 3 \cdot x_{4} - 1 \cdot 0 = 0 \end{cases} \quad \xi_{1} = (-1, 1, 1, 0, 0)^{T} \circ \begin{cases} 1 \cdot x_{1} + 1 \cdot x_{2} + 0 \cdot 0 - 3 \cdot x_{4} - 1 \cdot 1 = 0 \\ 0 \cdot x_{1} - 2 \cdot x_{2} + 2 \cdot 0 + 2 \cdot x_{4} + 1 \cdot 1 = 0 \\ 0 \cdot x_{1} + 0 \cdot x_{2} + 0 \cdot 0 + 3 \cdot x_{4} - 1 \cdot 1 = 0 \end{cases} \quad \xi_{2} = (7, 5, 0, 2, 6)^{T} \circ \begin{cases} 1 \cdot x_{1} + x_{2} \cdot x_{2} + x_{3} \cdot x_{4} - 1 \cdot 1 = 0 \\ 0 \cdot x_{1} + 0 \cdot x_{2} + 0 \cdot 0 + 3 \cdot x_{4} - 1 \cdot 1 = 0 \end{cases} \quad \xi_{3} = (7, 5, 0, 2, 6)^{T} \circ \begin{cases} 1 \cdot x_{1} + x_{2} \cdot x_{3} - x_{4} - 1 \cdot 1 = 0 \\ 0 \cdot x_{1} + 0 \cdot x_{2} + 0 \cdot 0 + 3 \cdot x_{4} - 1 \cdot 1 = 0 \end{cases}$$

所以通解为  $k_1\xi_1 + k_2\xi_2 = k_1(-1,1,1,0,0)^T + k_2(7,5,0,2,6)^T$ 。

#### 2.2 非齐次方程组

即 Ax = b, b 为不全为 0 的列向量。

#### 2.2.1 有解条件

当  $r(A) \neq r([A, b])$  时 (r(A) + 1 = r([A, b])), 即 b 不能被 A 线性表出,则 方程组无解。

当 r(A) = r([A, b]) = n 时, 即 b 能被 A 线性表出, A 线性无关, [A, b] 线性 相关,矩阵列满秩,则方程组有唯一解。

当 r(A) = r([A, b]) = r < n 时, 即 b 能被 A 线性表出, A 线性相关, 矩阵 列降秩,则方程组有无穷多解。

#### 2.2.2 解的性质

若  $\eta_1, \eta_2, \eta$  是非齐次线性方程组 Ax = b 的解,  $\xi$  是对应齐次线性方程组 Ax = 0 的解,则:

 $\mathfrak{D}\eta_1 - \eta_2 \not\in Ax = 0$  的通解。

② $k\xi + \eta$  是 Ax = b 的解。

#### 2.2.3 求解过程

将系数矩阵和常数项矩阵合并为一个增广矩阵, 对增广矩阵进行行变换变 为阶梯形矩阵,求出对应齐次线性方程组的通解,最后假设一个非齐次线性方程 组的特解。

1. 写出 Ax = b 的导出方程组 Ax = 0 并求出其通解  $k_1\xi_1 + k_2\xi_2 + \cdots + k_{n-r}\xi_{n-r}$ 。

- 2. 求出 Ax = b 的一个特解  $\eta$ 。
- 3. Ax = b 的通解为  $k_1\xi_1 + k_2\xi_2 + \cdots + k_{n-r}\xi_{n-r} + \eta$ 。

然后求齐次方程的通解: 找两列作为子矩阵, 如  $x_1$ ,  $x_2$ , 则  $x_3$ ,  $x_4$  作为自 由变量,设两个  $\xi_1 = (\xi_{11}, \xi_{12}, 1, 0)^T$  和  $\xi_2 = (\xi_{21}, \xi_{22}, 0, 1)^T$ 。

解得  $\xi_1 = (-3, 2, 7, 0)^T$ ,  $\xi_2 = (-13, 4, 0, 7)^T$  (为了得到整数通解都乘了 7)。 通解为  $k_1\xi_1 + k_2\xi_2 = k_1(-3, 2, 7, 0)^T + k_2(-13, 4, 0, 7)^T$ 。

然后求其非齐次的特解,让两个自由变量为 0 减少计算,即  $\eta = (\eta_1, \eta_2, 0, 0)^T$ 代入方程得到  $\eta = \left(\frac{13}{7}, -\frac{4}{7}, 0, 0\right)^T$ 。

所以通解为  $k_1(-3,2,7,0)^T + k_2(-13,4,0,7)^T + \left(\frac{13}{7}, -\frac{4}{7}, 0, 0\right)^T$ 。

但是特解不能同乘一个数,因为其表示的是一个具体的数。

#### 克拉默法则 2.3

克拉默法则本来是矩阵中的运算法则,但是与方程组有更密切的关系,所以 放到线性方程组中。

定理: 若 Ax = b 的系数矩阵 A 的行列式  $|A| \neq 0$ ,则方程有唯一解,且  $x_i = \frac{|A_i|}{|A|}$ ,其中  $A_i$  为把系数矩阵 A 的第 i 列的元素用方程组右侧的常数项代替 后所得到的 n 阶矩阵。

## 3 抽象线性方程

#### 3.1 解的判定

Ax = 0, 总有解, 至少有零解。

 $A_{m \times n} x = 0$ , 当 r(A) = n 时, 只有零解; 当 r(A) < n 时, 无穷多解。

 $A_{m \times n} x = b$  时,当  $r(A) = r([A, b]) + 1 \neq r([A, b])$  时,无解;当 r(A) = r([A, b]) = n 时,有唯一解;当 r(A) = r([A, b]) = r < n 时,无穷多解。

当 Ax = 0 只有零解时,r(A) = n,当 Ax = 0 有无穷多解时,r(A) = r < n,都不能判定 r(A) 与 r([A,b]) 的关系,若以 Ax = b 可能有解也可能无解。

当 Ax = b 有唯一解时,r(A) = r([A, b]) = n,所以 Ax = 0 列满秩,只有零解。

当 Ax = b 有无穷多解时,r(A) = r([A,b]) = r < n,则 Ax = 0 有无穷多解。 当 A 行满秩,则 r(A) = r([A,b]),则  $Ax = \beta$  必有解,因为原来无关,延长 无关。

所以已知非齐次解情况能推出齐次解情况,但是反之不能。

### 3.2 解的性质

非齐次通解 = 齐次的通解 + 非齐次一个特解。

例题:  $r(A_{4\times4})=2$ ,  $\eta_1,\eta_2,\eta_3$  为 Ax=b 的三个解向量,其中具有如下关系:  $\begin{cases} \eta_1-\eta_2=(-1,0,3,-4)^T\\ \eta_1+\eta_2=(3,2,1,-2)^T \end{cases}$ , 求 Ax=b 的通解。  $\eta_3+2\eta_2=(5,1,0,3)^T$ 

解: s = n - r(A) = 4 - 2 = 2,所以通解的基础解系中有两个分量  $\xi_1$  和  $\xi_2$ 。 所以需要解 Ax = 0,又存在三个解向量,所以  $A\eta_1 = A\eta_2 = A\eta_3 = b$ , 所以  $A(\eta_1 - \eta_2) = 0$ ,所以  $\eta_1 - \eta_2 = (-1, 0, 3, -4)^T$  就是其中一个解,所以令  $\xi_1 = \eta_1 - \eta_2 = (-1, 0, 3, -4)^T$ 。

然后根据所给出的  $\eta$  进行凑, $A(\eta_1+\eta_2)=2b=A(3,2,1,-2)^T$ , $A(\eta_3+2\eta_2)=3b=A(5,1,0,3)^T$ 。所以  $3A(\eta_1+\eta_2)-2A(\eta_3+2\eta_2)=0$ ,所以  $A(3(\eta_1+\eta_2)-2(\eta_3+2\eta_2))=0$ ,所以令  $\xi_2=3(\eta_1+\eta_2)-2(\eta_3+2\eta_2)=(-1,4,3,-12)^T$ 。最后找一个特解, $A(3(\eta_1+\eta_2)-2(\eta_3+2\eta_2))=(-1,4,3,-12)^T$ 。

$$\left(\frac{3}{2},1,\frac{1}{2},-1\right)^T$$
就是一个特解。

所以通解为 
$$k_1(-1,0,3,-4)^T + k_2(-1,4,3,-12)^T + \left(\frac{3}{2},1,\frac{1}{2},-1\right)^T$$

#### 3.3 基础解系

对于  $A_{m\times n}x=0$ , r(A)=r, 若向量组  $\alpha_1,\alpha_2,\cdots,\alpha_s$  满足: ① $A\alpha_i=0$ ,  $i=1,2,\cdots,s$ ; ② $\alpha_1,\alpha_2,\cdots,\alpha_s$  线性无关; ③s=n-r,则称  $\alpha_1,\alpha_2,\cdots,\alpha_s$  为 Ax=0 的基础解系。

**例题:** 设  $\xi_1, \xi_2, \xi_3$  是方程组 Ax = 0 的基础解系,则下列向量组也是方程组 Ax = 0 的基础解系的是 ()。

$$A.\xi_1 - \xi_2$$
,  $\xi_2 - \xi_3$ ,  $\xi_3 - \xi_1$   $B.\xi_1 + \xi_2$ ,  $\xi_2 - \xi_3$ ,  $\xi_3 + \xi_1$   $C.\xi_1 + \xi_2 - \xi_3$ ,  $\xi_1 + 2\xi_2 + \xi_3$ ,  $2\xi_1 + 3\xi_2$   $D.\xi_1 + \xi_2$ ,  $\xi_2 + \xi_3$ ,  $\xi_3 + \xi_1$  解:需要判断基础解系是否线性无关,需要对应的行列式值非  $0$ 。

对于 
$$D$$
:  $(\xi_1 + \xi_2, \xi_2 + \xi_3, \xi_3 + \xi_1) = (\xi_1, \xi_2, \xi_3) \begin{pmatrix} 1 & 0 & 1 \\ 1 & 1 & 0 \\ 0 & 1 & 1 \end{pmatrix} \neq 0$ , 所以  $D$ 

线性无关,从而为基础解系。

**例题:**设  $\xi_1 = [1, -2, 3, 1]^T$ , $\xi_2 = [2, 0, 5, -2]^T$  是齐次线性方程组  $A_{3\times 4}x = 0$ 的解,且 r(A) = 2,则下列向量中是其解向量的是 ()。

$$A.\alpha_1 = [1, -2, 3, 2]^T \qquad B.\alpha_2 = [0, 0.5, -2]^T$$
 
$$C.\alpha_3 = [-1, -6, -1, 7]^T \qquad D.\alpha_4 = [1, 6, 1, 6]^T$$

解: 若  $\xi_1$  和  $\xi_2$  为 Ax = 0 的基, 所以  $\xi_1$  和  $\xi_2$  应该能表示其解向量。

所以将  $\xi_1$  和  $\xi_2$  与  $\alpha_1, \alpha_2, \alpha_3, \alpha_4$  分别联立为矩阵,进行初等行变换,查看是 否有解,即新增广矩阵必须秩为 2。

ABD 选项增广矩阵的秩都为 3,所以不能表示,而只有 C 的为 2,所以 C 可以表示。

## 3.4 系数矩阵列向量与解

对于齐次方程而言,其解是让 A 的线性组合为零向量时线性组合的系数,对于非齐次而言解是 b 由 A 线性表出的表出系数。

所以方程的解就是描述列向量组之间数量关心的系数。

**例题:** 已知  $A = [\alpha_1, \alpha_2, \alpha_3, \alpha_4]$ , 其中  $\alpha_1, \alpha_2, \alpha_3, \alpha_4$  是四维列向量,且  $\alpha_1 = 2\alpha_2 + \alpha_3$ ,r(A) = 3,若  $\beta = \alpha_1 + 2\alpha_2 + 3\alpha_3 + 4\alpha_4$ ,求线性方程组  $Ax = \beta$  的通

解。

解:  $:: \alpha_1 = 2\alpha_2 + \alpha_3$ ,  $1\alpha_1 - 2\alpha_2 - 1\alpha_3 + 0\alpha_4 = 0$ , 即  $A(1, -2, -1, 0)^T = 0$ 。 又  $r(A_{4\times 4}) = 4$ , s = n - r(A) = 4 - 3 = 1,  $:: \xi = (1, -2, -1, 0)^T$ 。 所以特解为  $\beta$  的系数:  $(1, 2, 3, 4)^T$ ,通解为  $k(1, -2, -1, 0)^T + (1, 2, 3, 4)^T$ 。

## 4 公共解

### 4.1 待定系数法

- 1. 求两个方程组解的交集部分。可以联立两个方程求解。
- 2. 求出  $A_{m \times n} x = 0$  的通解  $k_1 \xi_1 + k_2 \xi_2 + \dots + k_s \xi_s$ , 这些 k 本来是独立的,然后代入  $B_{m \times n} x = 0$ ,求出  $k_i (i = 1, 2, \dots, s)$  之间的关系,再代回  $A_{m \times n} x = 0$ 的通解中就得到公共解。
- 3. 给出  $A_{m \times n} x = 0$  的通解与  $B_{m \times n} x = 0$  的通解联立:  $k_1 \xi_1 + k_2 \xi_2 + \dots + k_s \xi_s = l_1 \eta_1 + l_2 \eta_2 + \dots + l_s \eta_s = 0$ ,能解出  $k_i$  和  $l_i$ 。

这种方法可以求出公共解,不过比较麻烦。

如果已经给出原方程的基础解系而没有给出矩阵,则这个方法解出公共解 较好。

**例题:** 已知线性方程组  $A = \begin{cases} x_1 + x_2 = 0 \\ x_2 - x_4 = 0 \end{cases}$  ,  $B = \begin{cases} x_1 - x_2 + x_3 = 0 \\ x_2 - x_3 + x_4 = 0 \end{cases}$  , 求 方程组的公共解。

解: 
$$A = \begin{pmatrix} 1 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & -1 \end{pmatrix}$$
,  $B = \begin{pmatrix} 1 & -1 & 1 & 0 \\ 0 & 1 & -1 & 1 \end{pmatrix}$ 。

两个秩都为2,选择前两个分量为基子矩阵,后两个为通解分量。

$$\xi_1 = (0,0,1,0)^T$$
,  $\xi_2 = (-1,1,0,1)^T$ ,  $\eta_1 = (0,1,1,0)^T$ ,  $\eta_2 = (-1,-1,0,1)^T$ 。
 $k_1\xi_1 + k_2\xi_2 = k_1(0,0,1,0)^T + k_2(-1,1,0,1)^T = (-k_2,k_2,k_1,k_2)^T$ 。
 $l_1\eta_1 + l_2\eta_2 = l_1(0,1,1,0)^T + l_2(-1,-1,0,1)^T = (-l_2,l_1-l_2,l_1,l_2)^T$ 。
令  $(-k_2,k_2,k_1,k_2)^T = (-l_2,l_1-l_2,l_1,l_2)^T$ ,所以解得  $2k_2 = k_1$ 。
公共解为  $(-k_2,k_2,2k_2,k_2)^T = k_2(-1,1,2,1)^T$ 。

### 4.2 矩阵法

要求 A 和 B 的非零公共解,即求联立矩阵  $\begin{pmatrix} A \\ B \end{pmatrix} x = 0$  的非零解。对这 个矩阵求出基础解系。

如果直接给出矩阵,则这种方法可以不用求出基础解系就能得到公共解。

## 同解方程组

#### 性质 5.1

若  $A_{m \times n} x = 0$  和  $B_{s \times n} x = 0$  有完全相同的解,就是同解方程组。  $\therefore r(A) = r(B) = r([A, B]^T)$ 。即行向量组等价。  $A 与 A^T A 同解。$ 

## 5.2 代入法

先求一个方程组的通解,然后把这个通解代入到第二个方程组中,不用管 k

例题:线性方程组 
$$A = \begin{cases} x_1 + 3x_3 + 5x_4 = 0 \\ x_1 - x_2 - 2x_3 + 2x_4 = 0 \end{cases}$$
,在其基础上加一个方  $2x_1 - x_2 + x_3 + 3x_4 = 0$ 

例题: 线性方程组 
$$A = \begin{cases} x_1 + 3x_3 + 5x_4 = 0 \\ x_1 - x_2 - 2x_3 + 2x_4 = 0 \end{cases}$$
,在其基础上加一个方 
$$2x_1 - x_2 + x_3 + 3x_4 = 0$$
程  $B = \begin{cases} x_1 + 3x_3 + 5x_4 = 0 \\ x_1 - x_2 - 2x_3 + 2x_4 = 0 \\ x_1 - x_2 - 2x_3 + 2x_4 = 0 \\ 2x_1 - x_2 + x_3 + 3x_4 = 0 \\ 4x_4 + ax_2 + bx_3 + 13x_4 = 0 \end{cases}$ , $ab$  满足什么条件, $AB$  是同解方程组。

解:  $B \in A$  的基础上增加一个方程,即多增加了约束,从而 B 的解一定为 A 的解也满足 B 的解就是同解方程组。

$$A = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 3 & 5 \\ 0 & -1 & -5 & -3 \\ 0 & 0 & 0 & -4 \end{pmatrix}, \quad s = n - r = 4 - 3 = 1, \quad \xi = (-3, -5, 1, 0)^{T},$$

所以这个对于 B 而言必然满足前三行,若要整体满足,就也要满足 B 的第 四行,所以直接代入第四行: 4(-3k) + a(-5k) + bk + 0 = k(-12 - 5a + b) = 0。 又 k 为任意数,所以 -12-5a+b=0,即 b=5a+12。

**例题:** 设 A 为 n 阶实矩阵, $A^T$  是 A 的转置矩阵,证明方程组  $\Lambda: Ax=0$  和  $\Upsilon: A^TAx=0$  是同解方程组。

证明: 若  $\gamma$  为  $\Lambda$  的唯一解,则  $A\gamma=0$ ,则  $A^TA\gamma=A^T0=0$ , $\therefore$   $\gamma$  也为  $\Upsilon$  的解。

若  $\eta$  为  $\Upsilon$  的唯一解,则  $A^TA\eta=0$ , $\eta^TA^TA\eta=(A\eta)^TA\eta=\|A\eta\|^2=0$ ,所 以  $A\eta=0$ ,从而  $\eta$  也为  $\Lambda$  的解。

所以同解, 所以其两个矩阵的基解等价。

定理: 
$$r(A) = r(A^T) = r(A^T A) = r(AA^T)$$
.