

## 5.5 线性方程组解集的结构

对于线性方程组

$$\mathbf{A}\mathbf{x} = \mathbf{b}, \quad (5.4)$$

我们将讨论解的存在性、解的唯一性，以及解的“形状”。

线性方程组解的存在性和唯一性

**定理 5.5.1.** 设  $\mathbf{A} \in F^{m \times n}$ ，而  $\mathbf{x} \in F^n$  和  $\mathbf{b} \in F^m$  为列向量。记  $\overline{\mathbf{A}} = (\mathbf{A} \ \mathbf{b})$  为相应的增广矩阵。则

- (1) 方程组 (5.4) 有解  $\Leftrightarrow \text{rank}(\mathbf{A}) = \text{rank}(\overline{\mathbf{A}})$ ;
- (2) 方程组 (5.4) 有解且唯一  $\Leftrightarrow \text{rank}(\mathbf{A}) = \text{rank}(\overline{\mathbf{A}}) = n$ .

证明. 设  $\mathbf{a}_1, \dots, \mathbf{a}_n \in F^m$  为  $\mathbf{A}$  的列向量。

(1) 我们有

$$\begin{aligned} \text{方程组 } \mathbf{A}\mathbf{x} = \mathbf{b} \text{ 有解} &\Leftrightarrow \text{存在 } \mathbf{x} = (x_1, \dots, x_n)^T \in F^n \text{ 使得 } x_1\mathbf{a}_1 + \dots + x_n\mathbf{a}_n = \mathbf{b} \\ &\Leftrightarrow \mathbf{b} \text{ 可以由 } \mathbf{a}_1, \dots, \mathbf{a}_n \text{ 线性表示} \\ &\xLeftrightarrow{\text{定理 5.3.22(5)}} \text{rank}(\mathbf{a}_1, \dots, \mathbf{a}_n) = \text{rank}(\mathbf{a}_1, \dots, \mathbf{a}_n, \mathbf{b}) \\ &\xLeftrightarrow{\text{列秩等于秩}} \text{rank}(\mathbf{A}) = \text{rank}(\overline{\mathbf{A}}). \end{aligned}$$

(2) 我们有

$$\begin{aligned} \text{方程组 } \mathbf{A}\mathbf{x} = \mathbf{b} \text{ 有唯一解} &\Leftrightarrow \mathbf{b} \text{ 可由 } \mathbf{a}_1, \dots, \mathbf{a}_n \text{ 线性表示且表示唯一} \\ &\xLeftrightarrow{\text{引理 5.4.4}} \mathbf{b} \in \langle \mathbf{a}_1, \dots, \mathbf{a}_n \rangle \text{ 且 } \mathbf{a}_1, \dots, \mathbf{a}_n \text{ 线性无关} \\ &\Leftrightarrow \text{rank}(\overline{\mathbf{A}}) = \text{rank}(\mathbf{A}) \text{ 且矩阵 } \mathbf{A} \text{ 列满秩} \\ &\Leftrightarrow \text{rank}(\mathbf{A}) = \text{rank}(\overline{\mathbf{A}}) = n. \quad \square \end{aligned}$$

**推论 5.5.2.** 关于  $n$  个未知元的齐次线性方程组  $\mathbf{A}\mathbf{x} = \mathbf{0}$  总有零解。它有非零解的充要条件是  $\text{rank}(\mathbf{A}) < n$ 。特别地，若  $\mathbf{A}$  是  $n$  阶方阵，则齐次线性方程组有非零解的充要条件是  $\det(\mathbf{A}) = 0$ 。

教材推论  
5.5.1

## 齐次线性方程组解集的结构

**定理 5.5.3.** 关于  $n$  个未知元的齐次线性方程组  $\mathbf{Ax} = \mathbf{0}$  的解的全体

$$V = \{ \mathbf{x} \in F^n \mid \mathbf{Ax} = \mathbf{0} \}$$

是  $F^n$  的子空间, 满足  $\dim(V) = n - \text{rank}(\mathbf{A})$ , 即

解集空间的自由度 = 全空间的维数 - 约束条件的维数.

证明. 我们已知  $V$  包含零向量, 从而非空. 若  $\mathbf{x}, \mathbf{y} \in V$ ,  $\mathbf{Ax} = \mathbf{0} = \mathbf{Ay}$ . 此时, 对于任意  $\lambda \in F$ , 有  $\mathbf{A}(\mathbf{x} + \mathbf{y}) = \mathbf{Ax} + \mathbf{Ay} = \mathbf{0}$ , 以及  $\mathbf{A}(\lambda\mathbf{x}) = \lambda\mathbf{Ax} = \lambda\mathbf{0} = \mathbf{0}$ . 故  $V$  是  $F^n$  的子空间.

设  $\text{rank}(\mathbf{A}) = r$ . 于是, 存在可逆矩阵  $\mathbf{P}$  和  $\mathbf{Q}$  使得  $\mathbf{A} = \mathbf{P} \begin{pmatrix} \mathbf{I}_r & \mathbf{O} \\ \mathbf{O} & \mathbf{O} \end{pmatrix} \mathbf{Q}$ . 此时,

$$\mathbf{Ax} = \mathbf{0} \Leftrightarrow \mathbf{P} \begin{pmatrix} \mathbf{I}_r & \mathbf{O} \\ \mathbf{O} & \mathbf{O} \end{pmatrix} \mathbf{Qx} = \mathbf{0} \Leftrightarrow \begin{pmatrix} \mathbf{I}_r & \mathbf{O} \\ \mathbf{O} & \mathbf{O} \end{pmatrix} \mathbf{Qx} = \mathbf{0}.$$

若记  $\mathbf{y} = \mathbf{Qx} = (y_1, \dots, y_n)^\top$ , 则

$$\mathbf{0} = \begin{pmatrix} \mathbf{I}_r & \mathbf{O} \\ \mathbf{O} & \mathbf{O} \end{pmatrix} \mathbf{Qx} = \begin{pmatrix} \mathbf{I}_r & \mathbf{O} \\ \mathbf{O} & \mathbf{O} \end{pmatrix} \mathbf{y} = (y_1, \dots, y_r, 0, \dots, 0)^\top$$

这说明  $\mathbf{Ax} = \mathbf{0}$  等价于  $y_1 = \dots = y_r = 0$ . 换言之,  $V = \{ \mathbf{x} \mid \mathbf{Qx} \in \langle \mathbf{e}_{r+1}, \dots, \mathbf{e}_n \rangle \} = \langle \mathbf{Q}^{-1}\mathbf{e}_{r+1}, \dots, \mathbf{Q}^{-1}\mathbf{e}_n \rangle$ . 另外,  $\mathbf{e}_{r+1}, \dots, \mathbf{e}_n$  线性无关, 而  $\mathbf{Q}^{-1}$  可逆, 故  $\mathbf{Q}^{-1}\mathbf{e}_{r+1}, \dots, \mathbf{Q}^{-1}\mathbf{e}_n$  也线性无关. 从而,  $\mathbf{Q}^{-1}\mathbf{e}_{r+1}, \dots, \mathbf{Q}^{-1}\mathbf{e}_n$  是空间  $V$  的一组基. 特别地,  $\dim(V) = n - r$ .  $\square$

**定义 5.5.4.** 上面的子空间  $V$  称为齐次线性方程组  $\mathbf{Ax} = \mathbf{0}$  的解空间, 也被称为系数矩阵  $\mathbf{A}$  的零空间 (并被记作  $N(\mathbf{A})$  或  $\text{Null}(\mathbf{A})$ ).  $V$  的任意一组基称为该方程组的基础解系. 显然, 一般情形下, 基础解系并不唯一.

**例 5.5.5.** 求齐次线性方程组的通解:

$$\begin{cases} x_1 + 3x_2 - 5x_3 - x_4 + 2x_5 = 0 \\ 2x_1 + 6x_2 - 8x_3 + 5x_4 + 3x_5 = 0 \\ x_1 + 3x_2 - 3x_3 + 6x_4 + x_5 = 0 \end{cases}$$

证明. 作初等行变换, 我们有

$$\text{系数矩阵 } \mathbf{A} = \begin{pmatrix} 1 & 3 & -5 & -1 & 2 \\ 2 & 6 & -8 & 5 & 3 \\ 1 & 3 & -3 & 6 & 1 \end{pmatrix} \xrightarrow{\text{(计算留作热身题)}} \begin{pmatrix} 1 & 3 & 0 & 33/2 & -1/2 \\ 0 & 0 & 1 & 7/2 & -1/2 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \end{pmatrix}$$

故  $\text{rank}(\mathbf{A}) = 2$ , 从而基础解系的长度为  $5-2=3$ .  $x_1, x_3$  是主元, 从而可以选取  $x_2, x_4, x_5$  为自由元. 此时, 方程组可等价地化为

$$\begin{cases} x_1 = -3x_2 - \frac{33}{2}x_4 + \frac{1}{2}x_5, \\ x_3 = -\frac{7}{2}x_4 + \frac{1}{2}x_5. \end{cases}$$

若分别令  $(x_2, x_4, x_5)^T$  为  $(1, 0, 0)^T, (0, 1, 0)^T, (0, 0, 1)^T$ , 我们可以相应得到  $(x_1, x_3)^T$  分别为  $(-3, 0)^T, (-33/2, -7/2)^T, (1/2, 1/2)^T$ . 因此, 一组基础解系为

$$\boldsymbol{\eta}_1 = (-3, 1, 0, 0, 0)^T, \quad \boldsymbol{\eta}_2 = (-33/2, 0, -7/2, 1, 0)^T, \quad \boldsymbol{\eta}_3 = (1/2, 0, 1/2, 0, 1)^T.$$

而方程组的通解为  $\mathbf{x} = c_1\boldsymbol{\eta}_1 + c_2\boldsymbol{\eta}_2 + c_3\boldsymbol{\eta}_3$ , 其中  $c_1, c_2, c_3$  是任意常数. □

**例 5.5.6.** 若矩阵  $\mathbf{A}_{m \times n}$  和  $\mathbf{B}_{n \times s}$  满足  $\mathbf{AB} = \mathbf{O}$ , 则  $\text{rank}(\mathbf{A}) + \text{rank}(\mathbf{B}) \leq n$ .

证明. (思路一) 利用推论 4.5.17 中的不等式, 我们有

$$\text{rank}(\mathbf{A}) + \text{rank}(\mathbf{B}) - n \leq \text{rank}(\mathbf{AB}) = \text{rank}(\mathbf{O}) = 0.$$

(思路二) 对于矩阵  $\mathbf{B}$  按列分块  $\mathbf{B} = (\mathbf{b}_1 \ \cdots \ \mathbf{b}_s)$ . 则  $\mathbf{O} = \mathbf{AB} = \mathbf{A}(\mathbf{b}_1 \ \cdots \ \mathbf{b}_s) = (\mathbf{Ab}_1 \ \cdots \ \mathbf{Ab}_s)$ . 从而对于任意的  $i$ , 有  $\mathbf{Ab}_i = \mathbf{0}$ . 这说明列向量  $\mathbf{b}_1, \dots, \mathbf{b}_s$  是齐次线性方程组  $\mathbf{Ax} = \mathbf{0}$  的解. 从而  $\text{rank}(\mathbf{b}_1, \dots, \mathbf{b}_s) \leq$  解空间的维数, 即,  $\text{rank}(\mathbf{B}) \leq n - \text{rank}(\mathbf{A})$ . □

**例 5.5.7.** 设  $\mathbf{A}$  是  $m \times n$  的实矩阵. 证明:  $\text{rank}(\mathbf{A}^T \mathbf{A}) = \text{rank}(\mathbf{A})$ .

证明. 在数域  $F = \mathbb{R}$  上, 我们分别考虑齐次线性方程组  $\mathbf{Ax} = \mathbf{0}$  与  $\mathbf{A}^T \mathbf{Ax} = \mathbf{0}$ .

我们证明它们的解空间相同:

- (1) 若  $\mathbf{Ax} = \mathbf{0}$ , 显然有  $\mathbf{A}^T \mathbf{Ax} = \mathbf{0}$ ;
- (2) 若  $\mathbf{A}^T \mathbf{Ax} = \mathbf{0}$ , 则  $\mathbf{x}^T \mathbf{A}^T \mathbf{Ax} = \mathbf{0}$ . 而  $\mathbf{x}^T \mathbf{A}^T \mathbf{Ax} = (\mathbf{Ax})^T (\mathbf{Ax}) = \|\mathbf{Ax}\|^2$ , 是向量模长的平方.\* 从而  $\|\mathbf{Ax}\| = 0$ , 即  $\mathbf{Ax} = \mathbf{0}$ .

---

\*对于  $\mathbb{R}^n$  中的向量  $\mathbf{x} = (x_1, \dots, x_n)^T$ , 我们一般定义其向量模长为  $\|\mathbf{x}\| := (x_1^2 + x_2^2 + \cdots + x_n^2)^{1/2}$ . 显然,  $\mathbf{x} = \mathbf{0}$  当且仅当  $\|\mathbf{x}\| = 0$ .

此时, 由于解空间相同, 它们的空间维数相等, 即  $n - \text{rank}(\mathbf{A}^\top \mathbf{A}) = n - \text{rank}(\mathbf{A})$ , 从而  $\text{rank}(\mathbf{A}^\top \mathbf{A}) = \text{rank}(\mathbf{A})$ .  $\square$

注 5.5.8. 在上面的例子中, 若  $\mathbf{A}$  是  $m \times n$  维复矩阵, 用类似地方法, 我们可以证明:  $\text{rank}(\overline{\mathbf{A}}^\top \mathbf{A}) = \text{rank}(\mathbf{A})$ . 其中用到了对矩阵取复共轭运算. 另一方面, 若  $\mathbf{A}$  是  $m \times n$  维复矩阵, 我们一般不再有  $\text{rank}(\mathbf{A}^\top \mathbf{A}) = \text{rank}(\mathbf{A})$ . 比如, 我们可以取  $\mathbf{A} = (1, i)^\top$ .

例 5.5.9. 设  $\mathbf{A}$  是  $m \times n$  的实矩阵,  $\mathbf{b}$  是  $m$  维实的列向量. 证明: 关于  $\mathbf{x}$  的线性方程组  $\mathbf{A}^\top \mathbf{A} \mathbf{x} = \mathbf{A}^\top \mathbf{b}$  必有解.

证明. 只需证明矩阵的秩  $\text{rank}(\mathbf{A}^\top \mathbf{A}, \mathbf{A}^\top \mathbf{b}) = \text{rank}(\mathbf{A}^\top \mathbf{A})$ . 为此, 我们只需注意到

$$\text{rank}(\mathbf{A}^\top \mathbf{A}, \mathbf{A}^\top \mathbf{b}) \underbrace{\geq}_{\text{子阵的秩}} \text{rank}(\mathbf{A}^\top \mathbf{A}),$$

以及

$$\text{rank}(\mathbf{A}^\top \mathbf{A}, \mathbf{A}^\top \mathbf{b}) = \text{rank}(\mathbf{A}^\top (\mathbf{A}, \mathbf{b})) \underbrace{\leq}_{\text{矩阵乘积的秩}} \text{rank}(\mathbf{A}^\top) = \text{rank}(\mathbf{A}^\top \mathbf{A}). \quad \square$$

习题 5.5.10. 求解下列含参数  $\lambda$  的线性方程组

$$\begin{cases} \lambda x_1 + x_2 + x_3 = 1 \\ (\lambda^2 + 1)x_1 + 2\lambda x_2 + (\lambda + 1)x_3 = \lambda + 1 \\ x_1 + x_2 + \lambda x_3 = 1 \\ 2x_1 + (\lambda + 1)x_2 + (\lambda + 1)x_3 = 2 \end{cases}$$

习题 5.5.11. 设  $\mathbf{A} = (a_{ij})$  为  $n$  阶实方阵, 其主对角线上元素为正数, 而其余元素全为负数, 并满足每行元素之和均为 0. 证明:  $\text{rank}(\mathbf{A}) = n - 1$ .

不布置成  
作业

非齐次线性方程组解集的结构 我们有如下的事实: 若  $\gamma_1, \gamma_2$  是非齐次的线性方程组  $\mathbf{A} \mathbf{x} = \mathbf{b}$  的任意两个解, 而  $\gamma_0$  是对应的齐次方程组  $\mathbf{A} \mathbf{x} = \mathbf{0}$  的解, 则

(1)  $\gamma_1 - \gamma_2$  是齐次方程组  $\mathbf{A} \mathbf{x} = \mathbf{0}$  的解,

(2)  $\gamma_1 + \gamma_0$  是方程组  $\mathbf{A} \mathbf{x} = \mathbf{b}$  的解.

其验证很简单:

$$\mathbf{A}(\gamma_1 - \gamma_2) = \mathbf{A}\gamma_1 - \mathbf{A}\gamma_2 = \mathbf{b} - \mathbf{b} = \mathbf{0},$$

$$\mathbf{A}(\gamma_1 + \gamma_0) = \mathbf{A}\gamma_1 + \mathbf{A}\gamma_0 = \mathbf{b} + \mathbf{0} = \mathbf{b}.$$

**定理 5.5.12.** 若非齐次线性方程组  $\mathbf{Ax} = \mathbf{b}$  的解集为  $W$ ,  $\gamma$  是方程组  $\mathbf{Ax} = \mathbf{b}$  的一个特解, 而对应的齐次线性方程组  $\mathbf{Ax} = \mathbf{0}$  的解空间为  $V$ , 则

教材定理  
5.5.3

$$W = \gamma + V := \{ \gamma + \alpha \mid \alpha \in V \}.$$

**注 5.5.13.** (1) 在几何上来看,  $W$  是一个线性空间的过点  $\gamma$  的平移, 这被称为一个仿射空间. 一般而言, 我们不会将其简称为一个空间.

(2) 若  $\alpha_1, \dots, \alpha_{n-r}$  是  $V$  的一组基 (即齐次线性方程组的一组基础解系), 则

$$W = \left\{ \gamma + \sum_{i=1}^{n-r} t_i \alpha_i \mid t_i \in F \right\}.$$

(3) 齐次方程组  $\mathbf{Ax} = \mathbf{0}$  有时也被称为线性方程组  $\mathbf{Ax} = \mathbf{b}$  的导出组.

**例 5.5.14.** 已知  $\alpha_1 = (0, 1, 0)^T$  和  $\alpha_2 = (-3, 2, 2)^T$  是线性方程组

$$\begin{cases} x_1 - x_2 + 2x_3 = -1 \\ 3x_1 + x_2 + 4x_3 = 1 \\ ax_1 + bx_2 + cx_3 = d \end{cases}$$

的两个解. 求该方程组的通解.

解. 该线性方程组的系数矩阵为

$$\mathbf{A} = \begin{pmatrix} 1 & -1 & 2 \\ 3 & 1 & 4 \\ a & b & c \end{pmatrix}.$$

由于该方程组至少有两个不同的解, 其对应的线性方程组有非零解, 从而  $\text{rank}(\mathbf{A}) < 3$ . 另一方面,  $\mathbf{A}$  有非零的 2 阶子式  $|\begin{smallmatrix} 1 & -1 \\ 3 & 1 \end{smallmatrix}| = 4 \neq 0$ ,  $\text{rank}(\mathbf{A}) \geq 2$ . 这说明  $\text{rank}(\mathbf{A}) = 2$ , 从而方程组所对应的齐次方程组的解空间为  $3 - 2 = 1$  维的. 不难看出  $\alpha_3 := \alpha_2 - \alpha_1 = (-3, 1, 2)^T$  是该解空间的一个基础解系. 此时可知, 原线性方程组有通解

$$\mathbf{x} = \alpha_1 + k\alpha_3 = (0, 1, 0)^T + k(-3, 1, 2)^T,$$

其中  $k$  是任意常数. □

**例 5.5.15.** 已知有 3 维列向量组  $\alpha_1 = (1, 2, -1)^T$ ,  $\alpha_2 = (-1, -1, 2)^T$ ,  $\alpha_3 = (2, a, 1)^T$  和  $\beta = (1, 2, b)^T$ .

- (1)  $a, b$  为何值时,  $\beta$  不能由  $\alpha_1, \alpha_2, \alpha_3$  线性表示?
- (2)  $a, b$  为何值时,  $\beta$  可以由  $\alpha_1, \alpha_2, \alpha_3$  唯一地线性表示?
- (3)  $a, b$  为何值时,  $\beta$  可以由  $\alpha_1, \alpha_2, \alpha_3$  线性表示, 但是表示并不唯一?

证明. 考虑关于  $x_1, x_2, x_3$  的非齐次线性方程组

$$x_1\alpha_1 + x_2\alpha_2 + x_3\alpha_3 = \beta.$$

该方程组的增广矩阵

$$\begin{aligned} \overline{\mathbf{A}} = (\mathbf{A}, \beta) &= (\alpha_1, \alpha_2, \alpha_3, \beta) = \begin{pmatrix} 1 & -1 & 2 & \vdots & 1 \\ 2 & -1 & a & \vdots & 2 \\ -1 & 2 & 1 & \vdots & b \end{pmatrix} \\ &\xrightarrow[r_1 \rightarrow r_3]{-2r_1 \rightarrow r_2} \begin{pmatrix} 1 & -1 & 2 & \vdots & 1 \\ 0 & 1 & a-4 & \vdots & 0 \\ 0 & 1 & 3 & \vdots & b+1 \end{pmatrix} \xrightarrow{-r_2 \rightarrow r_3} \begin{pmatrix} 1 & -1 & 2 & \vdots & 1 \\ 0 & 1 & a-4 & \vdots & 0 \\ 0 & 0 & 7-a & \vdots & b+1 \end{pmatrix} \end{aligned}$$

由此看出,  $\text{rank}(\overline{\mathbf{A}}) \geq \text{rank}(\mathbf{A}) \geq 2$ , 且  $\text{rank}(\mathbf{A}) = 2$  的充要条件为  $a = 7$ , 而  $\text{rank}(\overline{\mathbf{A}}) = 2$  的充要条件是  $a = 7$  且  $b = -1$ .

- (1) 显然,  $\beta$  不能由  $\alpha_1, \alpha_2, \alpha_3$  线性表示, 当且仅当方程组无解, 当且仅当  $\text{rank}(\mathbf{A}) = 2 < \text{rank}(\overline{\mathbf{A}}) = 3$ , 即  $a = 7$  且  $b \neq -1$ .
- (2)  $\beta$  可以由  $\alpha_1, \alpha_2, \alpha_3$  唯一地线性表示, 当且仅当方程组有唯一解, 当且仅当  $\text{rank}(\mathbf{A}) = \text{rank}(\overline{\mathbf{A}}) = 3$ , 即  $a \neq 7$ .
- (3)  $\beta$  可以由  $\alpha_1, \alpha_2, \alpha_3$  线性表示, 但是表示方式并不唯一, 该情况出现的充要条件是方程组有解但不唯一, 而这当且仅当  $\text{rank}(\mathbf{A}) = \text{rank}(\overline{\mathbf{A}}) = 2$ , 即  $a = 7$  且  $b = -1$ .  $\square$

**例 5.5.16.** 讨论  $a, b$  取何值时方程组无解? 何时方程组有解? 在有解时, 求其通解.

$$\begin{cases} x_1 + ax_2 + x_3 = 2 \\ x_1 + x_2 + 2x_3 = 3 \\ x_1 + x_2 + bx_3 = 4 \end{cases}$$

解. 对该线性方程组的增广矩阵作初等行变换, 我们得到

$$\overline{\mathbf{A}} = (\mathbf{A}, \mathbf{b}) = \begin{pmatrix} 1 & a & 1 & \vdots & 2 \\ 1 & 1 & 2 & \vdots & 3 \\ 1 & 1 & b & \vdots & 4 \end{pmatrix} \longrightarrow \begin{pmatrix} 1 & a & 1 & \vdots & 2 \\ & 1-a & 1 & \vdots & 1 \\ & & b-2 & \vdots & 1 \end{pmatrix}.$$

由此可以看出,  $\text{rank}(\overline{\mathbf{A}}) \geq \text{rank}(\mathbf{A}) \geq 2$ , 并且  $\text{rank}(\overline{\mathbf{A}}) = 2$  的充要条件是  $a = 1$  且  $b = 3$ , 而  $\text{rank}(\mathbf{A}) = 2$  的充要条件是  $a = 1$  或  $b = 2$ .

(1) 当  $b = 2$  或者  $a = 1$  且  $b \neq 3$  时,  $\text{rank}(\overline{\mathbf{A}}) = 3 > \text{rank}(\mathbf{A}) = 2$ , 从而方程组无解.

(2) 当  $a = 1$  且  $b = 3$  时,  $\text{rank}(\overline{\mathbf{A}}) = \text{rank}(\mathbf{A}) = 2 < 3$ , 故方程组有无穷组解. 此时, 方程组可以等价地化为

$$\begin{cases} x_1 + x_2 + x_3 = 2 \\ x_3 = 1 \end{cases}$$

于是方程组的通解为

$$x_1 = 1 - t, \quad x_2 = t, \quad x_3 = 1 \quad (t \in \mathbb{R}).$$

(此处有特解  $\gamma_0 = (1, 0, 1)^\top$ , 而相应的齐次方程组的基础解系为  $\alpha = (1, -1, 0)^\top$ .

从而, 通解可以表示成  $\mathbf{x} = \gamma_0 + t\alpha$ , 其中  $t$  为任意实数)

(3) 当  $a \neq 1$  且  $b \neq 2$  时,  $\text{rank}(\overline{\mathbf{A}}) = \text{rank}(\mathbf{A}) = 3$ , 从而方程组有唯一解. 可以解出,

$$x_1 = \frac{3ab - 2b - 8a + 5}{(a-1)(b-2)}, \quad x_2 = -\frac{b-3}{(a-1)(b-2)}, \quad x_3 = \frac{1}{b-2}. \quad \square$$

## 5.6 一般线性空间

在这一节,  $F$  仍然是数域. 我们将  $F$  上的  $n$  维数组空间  $F^n$  推广, 考虑定义了加法和数乘的非空集合.

### 一般线性空间的定义

**例 5.6.1.**  $F^{m \times n}$  是数域  $F$  上所有的  $m \times n$  矩阵构成的集合, 有自然的加法和数乘运算, 即矩阵的加法与数乘.

**例 5.6.2.** 给定非负整数  $n$  和数域  $F$ , 考虑集合

$$F_n[x] := \{ a_0 + a_1x + \cdots + a_nx^n \mid a_0, a_1, \dots, a_n \in F \}.$$

这是  $F$  上次数不超过  $n$  的以  $F$  为系数的多项式的全体. 这个非空集合上定义了多项式的加法:

$$\sum_{i=0}^n a_i x^i + \sum_{i=0}^n b_i x^i = \sum_{i=0}^n (a_i + b_i) x^i. \quad (\text{系数的加法})$$

也定义了多项式的数乘:

$$\lambda \sum_{i=0}^n a_i x^i = \sum_{i=0}^n (\lambda a_i) x^i. \quad (\text{系数的乘法})$$

该集合 (相对于加法的) 的零元:

$$0 = \sum_{i=0}^n a_i x^i \Leftrightarrow a_0 = a_1 = \cdots = a_n = 0. \quad (\text{零多项式})$$

$F_n[x]$  对 “加法” 和 “数乘” 都运算封闭, 即对任意的  $f, g \in F_n[x]$  和任意的  $\lambda \in F$  总有  $f + g, \lambda f \in F_n[x]$ .

**定义 5.6.3.** 什么叫作域  $F$  上的线性空间或者向量空间? 学生自学定义. 要求结合刚才的例子和之前的  $n$  维数组空间  $F^n$ , 体会这些运算规律.

教材定义  
5.6.1

学生自学线性空间的基本性质. 教材 P143.

**例 5.6.4** (线性空间的例子). (1) 数组空间  $F^n$  任意的线性子空间依照数组的加法与乘法构成 (依上面抽象定义的) 一个线性空间.

(2) 例 5.6.1 中数域  $F$  上所有的  $m \times n$  矩阵构成的集合  $F^{m \times n}$  依照矩阵的加法和数乘构成一个线性空间.

(3) 例 5.6.2 中的数域  $F$  上次数不超过  $n$  的以  $F$  为系数的多项式的全体  $F_n[x]$  依照多项式的加法与数乘构成一个线性空间. 更一般地, 以  $F$  为系数的多项式的全体  $F[x] = \bigcup_{n \geq 0} F_n[x]$  依照多项式的加法与数乘构成一个线性空间, 并且我们有如下的包含关系:

$$F = F_0[x] \subsetneq F_1[x] \subsetneq F_2[x] \subsetneq \cdots \subsetneq F[x]. \quad (5.5)$$

(4) 闭区间  $[a, b]$  上  $n$  阶连续可导函数 ( $n$  阶导数是连续函数) 的全体  $C^n[a, b]$ , 对于函数的加法及数与函数的乘法, 构成实数域  $\mathbb{R}$  上的线性空间, 并有如下包含关系:

$$C[a, b] = C^0[a, b] \supsetneq C^1[a, b] \supsetneq C^2[a, b] \supsetneq \cdots \supsetneq C^n[a, b] \supsetneq \cdots \supsetneq C^\infty[a, b], \quad (5.6)$$

其中  $C^\infty[a, b] := \bigcap_{n \geq 0} C^n[a, b]$  是  $[a, b]$  上无穷阶可导函数的全体.



- (5) 复数的全体  $\mathbb{C}$  上有自然定义的加法. 另外, 对于复数  $z = a + bi \in \mathbb{C}$ , 其中  $a, b \in \mathbb{R}$ , 我们熟知  $\lambda z = \lambda a + \lambda bi \in \mathbb{C}$ , 其中  $\lambda \in \mathbb{R}$ . 不难看出,  $\mathbb{C}$  在这些运算下构成实数域  $\mathbb{R}$  上的线性空间.

**例 5.6.5** (不是线性空间的例子). (1)  $\mathbb{R}^+$  对于通常实数的加法和乘法, 不构成  $\mathbb{R}$  上的线性空间. 它对于数乘不封闭: 可以考虑乘以  $-1$ .

- (2) 设  $V$  是  $F^n$  中的与某个非零向量不平行的所有向量的全体, 在向量的通常加法和数乘下, 不构成  $F$  上的线性空间. 例如选取  $F = \mathbb{R}$ ,  $V$  是  $\mathbb{R}^2$  中不与向量  $(1, 0)$  平行的所有向量的全体. 则  $(1, 1)$  与  $(0, -1)$  都是  $V$  中的向量, 可是它们的向量和为  $(1, 0)$ , 不在  $V$  中.

- (3) 次数恰好等于  $n$  的全体实系数多项式, 在多项式的加法与数乘多项式的运算下一般不是线性空间. 它对于加法不封闭, 例如  $n \geq 2$  时,  $f(x) = x^n + x$ ,  $g(x) = 1 - x^n$ , 则  $f(x) + g(x) = x + 1$  的次数不再恰好是  $n$  了.

- (4) 数域  $F$  上的全体二阶可逆矩阵的集合, 对于矩阵的加法和数乘矩阵运算不构成线性空间. 它对于数乘不封闭, 任何矩阵乘以  $0$  后得到零矩阵, 而零矩阵不是可逆矩阵. 另外, 它对矩阵的加法也不是封闭的, 例如可以考虑矩阵  $\begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 \end{pmatrix}$  与  $\begin{pmatrix} 0 & 1 \\ 1 & 0 \end{pmatrix}$  的矩阵加法.

学生自学教材 P144 的定义 5.6.2.

**例 5.6.6.** (1) 在等式 (5.5) 中, 对于每个严格包含关系, 前者都是后者的线性子空间.

- (2) 在等式 (5.6) 中, 对于每个严格包含关系, 后者都是前者的线性子空间.

- (3)  $n$  阶对称方阵 (*symmetric matrix*) 的全体

$$\text{SM}_n(F) := \{ \mathbf{A} \in F^{n \times n} \mid \mathbf{A}^T = \mathbf{A} \}$$

和  $n$  阶反对称方阵 (*anti-symmetric matrix*) 的全体

$$\text{AM}_n(F) := \{ \mathbf{A} \in F^{n \times n} \mid \mathbf{A}^T = -\mathbf{A} \}$$

都是  $F^{n \times n}$  的子空间.

- (4) 设  $V$  是  $F$  上的线性空间,  $\mathbf{a}_1, \dots, \mathbf{a}_m \in V$ , 而  $\lambda_1, \dots, \lambda_n \in F$ , 则  $\sum_{i=1}^n \lambda_i \mathbf{a}_i \in V$  称为  $\mathbf{a}_1, \dots, \mathbf{a}_n$  的一个线性组合或线性表示.  $\mathbf{a}_1, \dots, \mathbf{a}_m$  生成的子空间

$$\langle \mathbf{a}_1, \dots, \mathbf{a}_m \rangle := \{ \lambda_1 \mathbf{a}_1 + \lambda_2 \mathbf{a}_2 + \dots + \lambda_m \mathbf{a}_m \mid \lambda_i \in F \}$$

是  $V$  的子空间, 它是由  $\mathbf{a}_1, \dots, \mathbf{a}_n$  的线性组合的全体所构成的.

## 一般线性空间的理论

定义 5.6.7. 设  $V$  是数域  $F$  上的线性空间.

- (a) 给定  $x_1, \dots, x_n \in V$ , 若存在不全为零的系数  $\lambda_i \in F$ , 使得线性组合  $\sum_{i=1}^n \lambda_i x_i = 0 \in V$ , 则称向量组  $x_1, \dots, x_n$  线性相关; 否则, 则称该向量组线性无关.
- (b) 设  $S \subseteq V$  为一组非空向量集合, 其中  $S$  的元素个数可以为无穷多个.
  - (i) 对于给定的向量  $\alpha \in V$ , 若存在有限多个向量  $x_1, \dots, x_n \in S$ , 使得  $\alpha$  可以由  $x_1, \dots, x_n$  线性表示, 则称  $\alpha$  可以由  $S$  线性表示.
  - (ii) 若  $S$  的任意非空有限子集都是线性无关的, 则称  $S$  是线性无关的.

当  $S$  是一个有限集合时, 上面的定义与前面的有限向量组时的定义一致.

学生自学教材 P144 的定义 5.6.3, 需要注意集合  $S$  可以为无穷集合.