

# 线性代数期末复习

## 第三章 线性方程组

倪卫明

复旦大学信息学院

2013, June

## 第3章 线性方程组

### 线性方程组

线性方程组:

$$\mathbf{A}\mathbf{x} = \mathbf{b} \quad (1)$$

其中  $\mathbf{A}$  是  $m \times n$  阶矩阵,  $\mathbf{x}$  是  $n$  阶向量,  $\mathbf{b}$  是  $m$  阶向量. 令

$$\bar{\mathbf{A}} = [ \mathbf{A} \mid \mathbf{b} ]$$

则  $\bar{\mathbf{A}}$  为  $m \times (n+1)$  阶矩阵, 称为线性方程组  $\mathbf{A}\mathbf{x} = \mathbf{b}$  的**增广矩阵**.

若方程组(1)中的的向量  $\mathbf{b} \neq \mathbf{0}$ , 则称方程组(1)为**非齐次线性方程组**; 若向量  $\mathbf{b} = \mathbf{0}$ , 则称方程组

$$\mathbf{A}\mathbf{x} = \mathbf{0} \quad (2)$$

为**齐次线性方程组**.

# 第3章 线性方程组

## 1. 线性方程组的解理论

### (a) 非齐次方程组(1)的解理论

线性方程组(1)相容  $\Leftrightarrow \text{Rank}(\bar{\mathbf{A}}) = \text{Rank}(\mathbf{A})$

- ▶ 若  $\text{Rank}(\bar{\mathbf{A}}) \neq \text{Rank}(\mathbf{A})$ , 则方程组(1)不相容, 也就是方程组无解;
- ▶ 若  $\text{Rank}(\bar{\mathbf{A}}) = \text{Rank}(\mathbf{A}) = n$ , 则方程组(1)有唯一解;
- ▶ 若  $\text{Rank}(\bar{\mathbf{A}}) = \text{Rank}(\mathbf{A}) < n$ , 方程组(1) 有无穷多解;

### (b) 齐次方程组(2)的解理论

- ▶ 因总有  $\text{Rank}(\bar{\mathbf{A}}) = \text{Rank}(\mathbf{A})$ , 所以方程组总是相容的, 其中  $\mathbf{x} = \mathbf{0}$  就是方程组的解, 称为方程组的零解.
- ▶ 齐次方程组只有零解  $\Leftrightarrow \text{Rank}(\mathbf{A}) = n$  ( $n$  是向量  $\mathbf{x}$  的维数);
- ▶ 齐次方程组有非零解  $\Leftrightarrow \text{Rank}(\mathbf{A}) < n$ ;

### (c) 非齐次方程组(1)的解可以表示成: 非齐次方程组(1)的特解+齐次方程组(2)的通解;

设  $\bar{\mathbf{x}}$  为方程组(1)的特解, 即满足  $\mathbf{A}\bar{\mathbf{x}} = \mathbf{b}$ , 而  $\mathbf{x}^*$  是方程组(2)的解, 即  $\mathbf{A}\mathbf{x}^* = \mathbf{0}$ , 则  $\tilde{\mathbf{x}} = \bar{\mathbf{x}} + \mathbf{x}^*$  也是方程组(1)的解.

$$\therefore \mathbf{A}\tilde{\mathbf{x}} = \mathbf{A}(\bar{\mathbf{x}} + \mathbf{x}^*) = \mathbf{A}\bar{\mathbf{x}} + \mathbf{A}\mathbf{x}^* = \mathbf{b} + \mathbf{0} = \mathbf{b}$$

# 线性代数

## 2. 向量组的线性关系

为了分析方程组(1)或(2)有无穷多解时的具体结构, 引入向量组概念及相关理论. 基本概念:

- (a) 定义在数域  $P$  上的一组  $n$  元向量  $\beta, \alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_m$ , 若  
 $\exists k_1, k_2, \dots, k_m \in P$  使

$$\beta = k_1\alpha_1 + k_2\alpha_2 + \cdots + k_m\alpha_m \quad (3)$$

则称向量  $\beta$  是向量组  $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_m$  的**线性组合**, 或称  $\beta$  可经向量组  $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_m$  **线性表示**.

- (b) 若方程组(1)中向量  $\mathbf{b}$  可由系数矩阵  $\mathbf{A}$  的各列向量构成的向量组线性表示, 则方程组(1)相容.
- (c) 若向量组  $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_m$  中的每一个向量  $\alpha_i (i = 1, 2, \dots, m)$  可由向量组  $\beta_1, \beta_2, \dots, \beta_s$  线性表示, 则称向量组  $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_m$  可经向量组  $\beta_1, \beta_2, \dots, \beta_s$  线性表示. 若两个向量组相互可线性表示, 则这两个 **向量组等价**.

# 线性代数

## 2. 向量组的线性关系

- (d) 对于向量组  $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_s (s \geq 1)$ , 若  $\exists k_1, k_2, \dots, k_s$  不全为零, 使得

$$k_1\alpha_1 + k_2\alpha_2 + \cdots + k_s\alpha_s = 0 \quad (4)$$

成立, 则称向量组  $\alpha_1, \dots, \alpha_s$  **线性相关**. 若只有当  $k_1 = \cdots = k_s = 0$  上式才成立, 则称 向量组  $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_s$  **线性无关或线性独立**.

- (e) 若向量组  $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_s$  中的一部分向量组  $\alpha_{i_1}, \alpha_{i_2}, \dots, \alpha_{i_r}$ , 满足

- ▶ 线性无关;
- ▶ 加入原向量组中任意其他一个向量所形成的向量组必线性相关;

则称  $\alpha_{i_1}, \alpha_{i_2}, \dots, \alpha_{i_r}$  为向量组  $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_s$  的**极大线性无关组**, 极大线性无关组中的向量数  $r$  称为向量组  $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_s$  的**秩**.

# 线性代数

## 2. 向量组的线性关系

向量组的性质:

- (a) 若两个向量线性相关  $\iff$  两个向量的对应分量成比例;
- (b) 若两个向量线性无关  $\iff$  两个向量的对应分量不全成比例;
- (c) 单个非零向量线性无关;
- (d) 单个零向量线性相关;
- (e) 包含零向量的向量组必线性相关;
- (f) 若向量组中向量个数大于向量维数(向量分量的数量), 则向量组必线性相关;
- (g) 若一个向量组中的一部分向量组线性相关, 则整个向量组线性相关; 若一个向量组线性无关, 则它的 任意一部分向量组必线性无关.
- (h) 若一个向量组仅有零向量, 则其秩为零;
- (i) 两个等价的线性无关的向量组的向量个数相同, 即等价的向量组秩相等;
- (j) 矩阵的秩等于它的行(列)向量组的秩;

# 线性代数

## 2. 向量组的线性关系

- (k) 任何一个向量组与它的极大无关组等价;
- (l) 向量组的极大无关组不一定唯一, 但它们彼此等价, 且秩相同;

(m) 若向量组  $\alpha_j = \begin{bmatrix} a_{1j} \\ \vdots \\ a_{rj} \end{bmatrix}, (j = 1, 2, \dots, m)$  线性无关, 则向量

$$\text{组 } \beta_j = \frac{\begin{bmatrix} a_{1j} \\ \vdots \\ a_{rj} \end{bmatrix}}{\begin{bmatrix} a_{(r+1)j} \\ \vdots \\ a_{(r+s)j} \end{bmatrix}}, (j = 1, 2, \dots, m) \text{ 线性无关;}$$

# 线性代数

## 2. 向量组的线性关系

向量组  $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_m$  线性相关性的判定:

(a) **定义法** 设存在一组数  $k_1, k_2, \dots, k_m$ , 使

$$k_1\alpha_1 + k_2\alpha_2 + \cdots + k_m\alpha_m = \mathbf{0}$$

得到一个含  $k_1, k_2, \dots, k_m$  的齐次线性方程组, 可采用初等变换或消元法求解;

- ▶ 若齐次方程组有非零解, 则  $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_m$  线性相关;
- ▶ 若齐次方程组只有零解, 则  $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_m$  线性无关;

(b) **求秩法** 将  $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_m$  作为列向量构成矩阵

$$\mathbf{A} = [\alpha_1 \quad \alpha_2 \quad \cdots \quad \alpha_m]$$

对矩阵  $\mathbf{A}$  实施初等行变换变成行阶梯形, 从而得到  $\mathbf{A}$  的秩  $Rank(\mathbf{A})$ .

- ▶ 若  $Rank(\mathbf{A}) < m$ , 则向量组线性相关;
- ▶ 若  $Rank(\mathbf{A}) = m$ , 则向量组线性无关;

# 线性代数

## 2. 向量组的线性关系

(c) **行列式法** 当向量个数=向量维数, 将向量组以列向量排列成矩阵  $\mathbf{A}$  是方阵,

- ▶ 若  $\det(\mathbf{A}) = 0$ , 则向量组线性相关.
- ▶ 若  $\det(\mathbf{A}) \neq 0$ , 则向量组线性无关.

(d) **利用已知结论法** 如利用向量组性质(a)~(h)等向量组极大线性无关组(秩)的求法:

(a) **定义法**

(b) **初等行变换法**

判断能否线性表示的方法:

(a) 判断  $\beta$  能否由向量组  $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_m$  线性表示, 令

$$\beta = [\alpha_1 \ \alpha_2 \ \cdots \ \alpha_m] [x_1 \ x_2 \ \cdots \ x_m]^T$$

设  $\mathbf{A} = [\alpha_1 \ \alpha_2 \ \cdots \ \alpha_m]$ , 则当

$\text{Rank}(\mathbf{A}) = \text{Rank}([\mathbf{A} \mid \beta])$  时,  $\beta$  可由  $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_m$  线性表示; 且

- ▶ 当  $\text{Rank}(\mathbf{A}) = \text{Rank}([\mathbf{A} \mid \beta]) = m$  时, 有唯一表示;

- ▶ 当  $\text{Rank}(\mathbf{A}) = \text{Rank}([\mathbf{A} \mid \beta]) < m$  时, 有无穷多表示法;



# 线性代数

## 3. 方程组的解法

(a) 齐次线性方程组(2) 的解(方便起见, 设  $\text{Rank}(\mathbf{A}) = r$ , 且  $\mathbf{A}$  的前  $r$  列线性独立), 对方程组(2)的系数矩阵  $\mathbf{A}$  实施初等(行)变换, 得到它的阶梯形:

$$\begin{array}{c} \mathbf{A} \xrightarrow{\text{初等变换}} \left[ \begin{array}{cccc|ccc} a'_{11} & a'_{12} & \cdots & \cdots & \cdots & a'_{1n} \\ 0 & a'_{22} & \cdots & \cdots & \cdots & a'_{2n} \\ \vdots & \ddots & \ddots & \cdots & \cdots & \vdots \\ 0 & \cdots & 0 & a'_{rr} & \cdots & a'_{rn} \\ \hline 0 & & & & & \end{array} \right] \\ \xrightarrow{\text{初等变换}} \left[ \begin{array}{ccccc|cc} 1 & 0 & \cdots & 0 & a^*_{1(r+1)} & \cdots & a^*_{1n} \\ 0 & \ddots & \ddots & \vdots & \vdots & \cdots & \vdots \\ \vdots & \ddots & \ddots & 0 & \vdots & \cdots & \vdots \\ 0 & \cdots & 0 & 1 & a^*_{r(r+1)} & \cdots & a^*_{rn} \\ \hline 0 & & & & & & \end{array} \right] \end{array}$$

# 线性代数

## 3. 方程组的解法

由上述推导得：

$$\left[ \begin{array}{cccc|ccc} 1 & 0 & \cdots & 0 & a_{1(r+1)}^* & \cdots & a_{1n}^* \\ 0 & \ddots & \ddots & \vdots & \vdots & \cdots & \vdots \\ \vdots & \ddots & \ddots & 0 & \vdots & \cdots & \vdots \\ 0 & \cdots & 0 & 1 & a_{r(r+1)}^* & \cdots & a_{rn}^* \\ \hline & & & & \mathbf{0} & & \end{array} \right] \left[ \begin{array}{c} x_1 \\ \vdots \\ \frac{x_r}{x_{r+1}} \\ \vdots \\ x_n \end{array} \right] = \mathbf{0}$$

$$\Rightarrow \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_r \end{bmatrix} = - \begin{bmatrix} a_{1(r+1)}^* & a_{1(r+2)}^* & \cdots & a_{1n}^* \\ a_{2(r+1)}^* & a_{2(r+2)}^* & \cdots & a_{2n}^* \\ \vdots & \vdots & \vdots & \vdots \\ a_{r(r+1)}^* & a_{r(r+2)}^* & \cdots & a_{rn}^* \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_{r+1} \\ x_{r+2} \\ \vdots \\ x_n \end{bmatrix}$$

上式中  $x_{r+1}, x_{r+2}, \dots, x_n$  取任意值，不妨设它们取值  $t_1, t_2, \dots, t_{n-r} \in P$ .

# 线性代数

## 3. 方程组的解法

最终方程组(2)的解为:

$$\begin{bmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_r \\ x_{r+1} \\ x_{r+2} \\ \vdots \\ x_n \end{bmatrix} = t_1 \begin{bmatrix} -a_{1(r+1)}^* \\ \vdots \\ -a_{r(r+1)}^* \\ 1 \\ 0 \\ \vdots \\ 0 \end{bmatrix} + t_2 \begin{bmatrix} -a_{1(r+2)}^* \\ \vdots \\ -a_{r(r+2)}^* \\ 0 \\ 1 \\ \vdots \\ 0 \end{bmatrix} + \cdots + t_{n-r} \begin{bmatrix} -a_{1n}^* \\ \vdots \\ -a_{rn}^* \\ 0 \\ 0 \\ \vdots \\ 1 \end{bmatrix} \quad (5)$$

其中右端的向量组

$$\begin{bmatrix} -a_{1(r+1)}^* & \cdots & -a_{r(r+1)}^* & 1 & 0 & \cdots & 0 \end{bmatrix}^T, \dots,$$

$\begin{bmatrix} -a_{1n}^* & \cdots & -a_{rn}^* & 0 & 0 & \cdots & 1 \end{bmatrix}^T$  构成方程的**基础解系**.

# 线性代数

## 3. 方程组的解法

### 例1. 求解齐次方程组

$$\begin{array}{cccccc} x_1 & + & x_2 & - & 3x_3 & - & x_4 = 0 \\ 3x_1 & - & x_2 & - & x_3 & + & 9x_4 = 0 \\ x_1 & + & 5x_2 & - & 11x_3 & - & 13x_4 = 0 \end{array}$$

解:  $\left[ \begin{array}{cccc} 1 & 1 & -3 & -1 \\ 3 & -1 & -3 & 9 \\ 1 & 5 & -11 & -13 \end{array} \right] \rightarrow \left[ \begin{array}{cccc} 1 & 0 & -1 & 2 \\ 0 & 1 & -2 & -3 \\ 0 & 0 & 0 & 0 \end{array} \right]$

得解:  $x = t_1 \begin{bmatrix} 1 \\ 2 \\ 1 \\ 0 \end{bmatrix} + t_2 \begin{bmatrix} -2 \\ 3 \\ 0 \\ 1 \end{bmatrix}$ , 基础解系:

$$\left( \begin{bmatrix} 1 \\ 2 \\ 1 \\ 0 \end{bmatrix}, \begin{bmatrix} -2 \\ 3 \\ 0 \\ 1 \end{bmatrix} \right)$$

# 线性代数

## 3. 方程组的解法

### 例2. 求解齐次方程组

$$\begin{array}{cccccc} x_1 & - & x_2 & + & 3x_3 & - & 4x_4 = 0 \\ 3x_1 & - & 3x_2 & + & 5x_3 & - & 4x_4 = 0 \\ 2x_1 & - & 2x_2 & + & 3x_3 & - & 2x_4 = 0 \end{array}$$

解:  $\left[ \begin{array}{cccc} 1 & -1 & 3 & -4 \\ 3 & -3 & 5 & -4 \\ 2 & -2 & 3 & -2 \end{array} \right] \rightarrow \left[ \begin{array}{cccc} 1 & -1 & 3 & -4 \\ 0 & 0 & -4 & 8 \\ 0 & 0 & 0 & 0 \end{array} \right] \rightarrow$

$$\left[ \begin{array}{cccc} 1 & -1 & 0 & 2 \\ 0 & 0 & 1 & -2 \\ 0 & 0 & 0 & 0 \end{array} \right]$$

得解:  $\left[ \begin{array}{c} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \\ x_4 \end{array} \right] = t_1 \left[ \begin{array}{c} 1 \\ 1 \\ 0 \\ 0 \end{array} \right] + t_2 \left[ \begin{array}{c} -2 \\ 0 \\ 2 \\ 1 \end{array} \right],$

基础解系:  $([1 \ 1 \ 0 \ 0]^T, [-2 \ 0 \ 2 \ 1]^T)$ .

# 线性代数

## 3. 方程组的解法

(b) 非齐次方程组(1)的解(设  $\text{Rank}(\mathbf{A}) = \text{Rank}(\mathbf{A} \quad \mathbf{b})$ ). 通过对方程组(1)的增广矩阵实施初等变换或采用Gauss消元法, 可求得方程组(1)的解.

$$\bar{\mathbf{A}} = \left[ \begin{array}{cccc|c} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1n} & b_1 \\ a_{21} & a_{22} & \cdots & a_{2n} & b_2 \\ \vdots & \vdots & \vdots & \vdots & \vdots \\ a_{m1} & a_{m2} & \cdots & a_{mn} & b_m \end{array} \right] \xrightarrow{\text{行初等变换}}$$
$$\left[ \begin{array}{cccc|c} 1 & 0 & \cdots & 0 & a'_{1,r+1} & \cdots & a'_{1,n} & b'_1 \\ 0 & 1 & \cdots & 0 & a'_{2,r+1} & \cdots & a'_{2,n} & b'_2 \\ \vdots & \ddots & \ddots & \vdots & \vdots & \vdots & \vdots & \vdots \\ 0 & \cdots & 0 & 1 & a'_{r,r+1} & \cdots & a'_{r,n} & b'_r \end{array} \right]$$

---

$$0$$

# 线性代数

## 3. 方程组的解法

(b) 非齐次方程组(1)的解(续).

$$\mathbf{x} = \begin{bmatrix} b'_1 \\ \vdots \\ b'_r \\ 0 \\ 0 \\ \vdots \\ 0 \end{bmatrix} + t_1 \begin{bmatrix} -a'_{1(r+1)} \\ \vdots \\ -a'_{r(r+1)} \\ 1 \\ 0 \\ \vdots \\ 0 \end{bmatrix} + t_2 \begin{bmatrix} -a'_{1(r+2)} \\ \vdots \\ -a'_{r(r+2)} \\ 0 \\ 1 \\ \vdots \\ 0 \end{bmatrix} + \cdots + t_{n-r} \begin{bmatrix} -a'_{1n} \\ \vdots \\ -a'_{rn} \\ 0 \\ 0 \\ \vdots \\ 1 \end{bmatrix}$$

其中  $t_1, t_2, \dots, t_{n-r} \in P$ , 方程解中右端第一个向量

$[b'_1 \ \dots \ b'_r \ 0 \ \dots \ 0]^T$  为方程的特解, 而其余的是相应齐次方程组的通解.

# 线性代数

## 3. 方程组的解法

### 例3. 求解非齐次方程组

$$\begin{array}{cccc|c} x_1 & + & x_2 & - & 3x_3 & - & x_4 & = & 1 \\ 3x_1 & - & x_2 & - & x_3 & + & 9x_4 & = & 7 \\ x_1 & + & 5x_2 & - & 11x_3 & - & 13x_4 & = & -3 \end{array}$$

解：

$$\left[ \begin{array}{cccc|c} 1 & 1 & -3 & -1 & 1 \\ 3 & -1 & -1 & 9 & 7 \\ 1 & 5 & -11 & -13 & -3 \end{array} \right] \rightarrow \left[ \begin{array}{cccc|c} 1 & 0 & -1 & 2 & 2 \\ 0 & 1 & -2 & -3 & -1 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \end{array} \right]$$

$$\text{得解: } \mathbf{x} = \begin{bmatrix} 2 \\ -1 \\ 0 \end{bmatrix} + t_1 \begin{bmatrix} 1 \\ 2 \\ 1 \\ 0 \end{bmatrix} + t_2 \begin{bmatrix} -2 \\ 3 \\ 0 \\ 1 \end{bmatrix}, \text{ 其中 } t_1, t_2 \in \mathbb{R}.$$

# 线性代数

## 4. 关于矩阵的秩

在证明矩阵秩的命题中常用的定理与公式.

(a) 设  $\mathbf{A}, \mathbf{B}$  均为  $m \times n$  矩阵, 则

$$\text{Rank}(\mathbf{A} \pm \mathbf{B}) \leq \text{Rank}(\mathbf{A}) + \text{Rank}(\mathbf{B})$$

(b) 设  $\mathbf{A}$  为  $m \times n$  矩阵,  $\mathbf{B}$  为  $n \times s$  矩阵, 则

$$\text{Rank}(\mathbf{A}) + \text{Rank}(\mathbf{B}) - n \leq \text{Rank}(\mathbf{AB}) \leq \min\{\text{Rank}(\mathbf{A}), \text{Rank}(\mathbf{B})\}$$

(c) 设  $\mathbf{A}$  为  $m \times n$  矩阵,  $\mathbf{B}$  为  $n \times s$  矩阵, 若  $\mathbf{AB} = \mathbf{0}$ , 则

$$\text{Rank}(\mathbf{A}) + \text{Rank}(\mathbf{B}) \leq n$$

(d)  $\text{Rank}(\mathbf{A}) = \text{Rank}(k\mathbf{A}) = \text{Rank}(\mathbf{A}^T)$  ( $k \neq 0$ , 常数).

(e) 设  $\mathbf{A}$  可逆, 则  $\text{Rank}(\mathbf{A}) = \text{Rank}(\mathbf{A}^{-1}) = n$ .

# 线性代数

## 4. 关于矩阵的秩

(f) 矩阵初等变换不改变矩阵的秩.

(g) 设  $\mathbf{B} = \begin{bmatrix} \mathbf{A}_1 & & \\ & \mathbf{A}_2 & \\ & & \ddots & \\ & & & \mathbf{A}_m \end{bmatrix}$ , 其中  $\mathbf{A}_k$  为

$n_k (k = 1, 2, \dots, m)$  阶方阵, 则  $\text{Rank}(\mathbf{B}) = \sum_{k=1}^m \text{Rank}(\mathbf{A}_k)$ .

(h) 设  $\mathbf{A}, \mathbf{B}$  为矩阵, 则

$$\max \{\text{Rank}(\mathbf{A}), \text{Rank}(\mathbf{B})\} \leq \text{Rank} \left( \begin{bmatrix} \mathbf{A} \\ \mathbf{B} \end{bmatrix} \right) \leq \text{Rank}(\mathbf{A}) + \text{Rank}(\mathbf{B})$$

$$\max \{\text{Rank}(\mathbf{A}), \text{Rank}(\mathbf{B})\} \leq \text{Rank}([\mathbf{A} | \mathbf{B}]) \leq \text{Rank}(\mathbf{A}) + \text{Rank}(\mathbf{B})$$