## 矩陣的定義

定義 1 (矩陣). 矩陣是代數學中一種特殊的表達形式, 用以同時表達多位元的表格:

$$\mathbf{A} = (a_{ij})_{m \times n} = \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \cdots & a_{2n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{m1} & a_{m2} & \cdots & a_{mn} \end{pmatrix}$$

若元素 $a_{ij} \in S$ 則稱為S上的 $m \times n$ 矩陣,記 $\mathbf{A} \in \mathbb{M}^{m \times n}(S) = \mathbb{M}_S^{m \times n}$ 。

示例. 以下為矩陣的例子:

1. 
$$1 =: [1] \in \mathbb{M}^{1 \times 1}(\mathbb{R})$$
.

$$2. \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 \end{bmatrix} \in \mathbb{M}^{2 \times 2}(\mathbb{R}).$$

3. 
$$\begin{bmatrix} 1+2i & 3-4i & i \\ -i & 1 & 2-i \end{bmatrix} \in \mathbb{M}^{2\times 3}(\mathbb{C}).$$

定義 2 (矩陣的加法與乘法定義). 給定 $A, B \in \mathbb{M}^{m \times n}, C \in \mathbb{M}^{n \times t}, 則$ 

- 1. 加法:  $\mathbf{A} + \mathbf{B} = (a_{ij} + b_{ij})$ 。
- 2. 數乘:  $k\mathbf{A} = (ka_{ij})$ 。
- 3. 矩陣乘法:  $\mathbf{A} \times \mathbf{B} = (\sum_{k=1}^{n} a_{ik} b_{kj})$ 。

示例. 設 
$$\mathbf{A} = \begin{pmatrix} 1 & 1 & 0 \\ 1 & 0 & 1 \end{pmatrix}$$
,  $\mathbf{B} = \begin{pmatrix} 2 & 1 & 0 \\ 1 & 2 & 1 \end{pmatrix}$ ,  $\mathbf{C} = \begin{pmatrix} 2 & 0 \\ 2 & 1 \\ 3 & 3 \end{pmatrix}$ , 則

1. 
$$\mathbf{A} + \mathbf{B} = \begin{pmatrix} 1+2 & 1+1 & 0+0 \\ 1+1 & 0+2 & 1+1 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 3 & 2 & 0 \\ 2 & 2 & 2 \end{pmatrix}$$
.

$$2. \ 4\mathbf{A} = \begin{pmatrix} 4 & 4 & 0 \\ 4 & 0 & 4 \end{pmatrix}.$$

3. 
$$\mathbf{A} \times \mathbf{C} = \begin{pmatrix} 1 \times 2 + 1 \times 2 + 0 \times 3 & 1 \times 0 + 1 \times 1 + 0 \times 3 \\ 1 \times 2 + 0 \times 2 + 1 \times 3 & 1 \times 0 + 0 \times 1 + 1 \times 3 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 4 & 1 \\ 5 & 3 \end{pmatrix}$$
.

#### 定義 3 (特殊矩陣). 下列為一些矩陣寫法的共識:

• 零矩**陣**:  $\mathbf{0}_{m \times n} = \mathbf{O}_{m \times n} = (0)_{m \times n}$  •

• 一矩陣:  $\mathbf{1}_{m \times n} = (1)_{m \times n}$  •

• 單位矩陣: 
$$\mathbf{I}_{m \times n} = (\delta_{ij})_{m \times n}$$
, 其中 $\delta_{ij} = \begin{cases} 1 & i = j \\ 0 & i \neq j \end{cases}$ 

• 向量:

- 行向量: 
$$\mathbf{x}^T = \vec{x}^T = \begin{bmatrix} x_1 & x_2 & \cdots & x_n \end{bmatrix} = (x_1, x_2, \dots, x_n)^T \in \mathbb{M}^{1 \times n}$$
。
- 列向量:  $\mathbf{y} = \vec{y} = \begin{bmatrix} y_1 \\ y_2 \\ \vdots \\ y_m \end{bmatrix} = (y_1, y_2, \dots, y_m) \in \mathbb{M}^{m \times 1}$ 

命題 (加法與數乘定則). 設 $A, B, C \in \mathbb{M}^{m \times n}$ , 則

1. 加法結合律: 
$$(A + B) + C = A + (B + C)$$
。

$$2.$$
 加法交換律:  $A + B = B + A$ 。

3. 
$$A + 0 = A_{\circ}$$

4. 
$$\mathbf{A} + (-\mathbf{A}) = \mathbf{0}$$
.

$$5. \ a(\mathbf{A} + \mathbf{B}) = a\mathbf{A} + \mathbf{B}_{\circ}$$

$$6. \ (a+b)\mathbf{A} = a\mathbf{A} + b\mathbf{A}.$$

7. 
$$(ab)\mathbf{A} = a(b\mathbf{A})$$

命題 (矩陣乘法定則). 設A,B,C,D為矩陣,則

1. 乘法結合律: 
$$(AB)C = A(BC)$$
。

2. 分配律
$$I$$
:  $(A+B)C = AC + BC$ 。

$$3.$$
 分配律 $II$ :  $D(A + B) = DA + DB$ 。

4. 
$$\alpha \mathbf{AB} = (\alpha \mathbf{A})\mathbf{B} = \mathbf{A}(\alpha \mathbf{B})$$

5. 
$$AI = IA = A_{\circ}$$

定義 4 (矩陣的轉置). 設
$$\mathbf{A} = (a_{ij})_{m \times n} = \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \cdots & a_{2n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{m1} & a_{m2} & \cdots & a_{mn} \end{pmatrix}$$
,則定義 $\mathbf{A}$ 的轉置

為

$$\mathbf{A}^{T} = (a_{ji})_{n \times m} = \begin{pmatrix} a_{11} & a_{21} & \cdots & a_{m1} \\ a_{12} & a_{22} & \cdots & a_{m2} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{1n} & a_{2n} & \cdots & a_{mn} \end{pmatrix}$$

示例. 設
$$\mathbf{A} = \begin{pmatrix} 1 & 2 & 3 \\ 4 & 5 & 6 \\ 7 & 8 & 9 \end{pmatrix}$$
, 則 $\mathbf{A}^T = \begin{pmatrix} 1 & 4 & 7 \\ 2 & 5 & 8 \\ 3 & 6 & 9 \end{pmatrix}$ 。

定義 
$${f 5}$$
 (矩陣的跡). 設 ${f A}=egin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \cdots & a_{2n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{m1} & a_{m2} & \cdots & a_{mn} \end{pmatrix}$ ,則定義 ${f A}$ 的跡為

$$tr(\mathbf{A}) = \sum_{k}^{\min(m,n)} a_{kk} = a_{11} + a_{22} + \dots + a_{ll}$$

其中 $l = \min(m, n)$ 。

命題.  $tr(\mathbf{A}) = tr(\mathbf{A}^T)$ 。

證明. 留做習題。

定義 6 (綫性組合). 設 $c_1, c_2, \ldots, c_\ell$ 為常數,  $\mathbf{A}_1, \mathbf{A}_2, \ldots, \mathbf{A}_\ell \in \mathbb{M}_{m \times n}$ , 則稱

$$\sum_{k=1}^{\ell} c_k \mathbf{A}_k = c_1 \mathbf{A}_1 + c_2 \mathbf{A}_2 + \dots + c_{\ell} \mathbf{A}_{\ell}$$

為綫性組合。

示例. 設
$$e_1=\begin{pmatrix}1\\0\\0\end{pmatrix}, e_2=\begin{pmatrix}0\\1\\0\end{pmatrix}, e_3=\begin{pmatrix}0\\0\\1\end{pmatrix}$$
,則可寫
$$\begin{pmatrix}3\\2\\1\end{pmatrix}=3e_1+2e_2+e_1$$

示例. 設 $E_n \in \mathbb{M}^{3 \times 3}$ , 對於 $1 \le n \le 9$ ,  $E_n = (e_{ij})_{3 \times 3}$ 而且

$$e_{ij} = \begin{cases} 1 & n = 3(i-1) + j \\ 0 & otherwise \end{cases}$$

,則可寫

$$\begin{pmatrix} 1 & 2 & 3 \\ 4 & 5 & 6 \\ 7 & 8 & 9 \end{pmatrix} = \sum_{k=1}^{9} kE_k$$

小記. 以上例子便是矩陣與綫性方程組的關係。

命題. 設 $c_1, c_2, \ldots, c_\ell$ 為常數,  $\mathbf{A}_1, \mathbf{A}_2, \ldots, \mathbf{A}_\ell \in \mathbb{M}_{m \times n}$ , 則

• 
$$\operatorname{tr}\left(\sum_{k=1}^{\ell} c_k \mathbf{A}_k\right) = \sum_{k=1}^{\ell} c_k \operatorname{tr}(\mathbf{A}_k);$$

• 
$$\left(\sum_{k=1}^{\ell} c_k \mathbf{A}_k\right)^T = \sum_{k=1}^{\ell} c_k \mathbf{A}_k^T;$$

• 
$$\operatorname{tr}\left(\sum_{k=1}^{\ell} c_k \mathbf{A}_k^T\right) = \sum_{k=1}^{\ell} c_k \operatorname{tr}(\mathbf{A}_k)$$
.

證明. 留作習題。

## 綫性方程組

綫性方程組主要用以表達兩條或多條同時成立的綫性方程,最具代表性的可數 初中的聯立方程:

$$\begin{cases} ax + by = k_1 \\ cx + dy = k_2 \end{cases}$$

當然,綫性方程組的含義不僅是二元一次方程,更可以拓展到多元一次(綫性)方程:

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

示例. 以下是綫性方程組的例子:

$$\begin{cases}
 x + y = 0 \\
 2x - 3y = 0
\end{cases}$$

$$2. \begin{cases} x+y+z = 0 \\ 2x+3y+4z = 0 \end{cases}$$

3. 
$$\begin{cases} x - y + z = 0 \\ 2x + 4z = 0 \\ -2x - 4y = 0 \end{cases}$$

### 解綫性方程組

欲求綫性方程組的解,我們可使**代入法或消元法**,其中消元法比代入法的效率 更高,因此普遍數學家都會使用消元法解方程。同時此辦法也衍生出矩陣的各項命 題。

示例. 求解綫性方程組
$$\begin{cases} 2x + 3y = 8 \\ 6x - 2y = 9 \end{cases}$$

1. 運用代入法求解: 從
$$2x + 3y = 8$$
可得 $x = \frac{8 - 3y}{2}$ ,代入 $6x - 2y = 9$ 得 
$$6(\frac{8 - 3y}{2}) - 2y = 9$$
$$3(8 - 3y) - 2y = 9$$
$$24 - 9y - 2y = 9$$
$$11y = 15$$
$$y = \frac{15}{11}$$

再代
$$y = \frac{15}{11}$$
入 $x = \frac{8-3y}{2}$ 得

$$x = \frac{8 - 3(\frac{15}{11})}{2}$$
$$= \frac{43}{22}$$

因此綫性方程組的解為 $(\frac{43}{22}, \frac{15}{11})$ 。

2. 運用消元法求解: 從2x + 3y = 8三倍後可得6x + 9y = 24,則上式減去下式可得

$$(1) \times 3: \qquad 6x + 9y = 24$$

$$-)(2): \qquad 6x - 2y = 9$$

$$(1) \times 3 - (2): \qquad 11y = 15$$

$$y = \frac{15}{11}$$

$$6x - 2(\frac{15}{11}) = 9$$

$$x = \frac{43}{22}$$

示例. 求解綫性方程組 
$$\begin{cases} 2x + 3y + 4z &= 1\\ 3x - y + 3z &= 0\\ x + y + z &= 1 \end{cases}$$

1. 運用代入法求解: 先從3x - y + 3z = 0得出y = 3x + 3z, 代入其餘兩式可得

$$\begin{cases} 2x + 3(3x + 3z) + 4z &= 1 \\ x + (3x + 3z) + z &= 1 \end{cases} \implies \begin{cases} 11x + 13z &= 1 \\ 4x + 4z &= 1 \end{cases}$$

再從
$$4x + 4z = 1$$
得 $z = \frac{1-4x}{4}$ ,代入 $11x + 13z = 1$ 得 
$$11x + 13(\frac{1-4x}{4}) = 1$$
 
$$44x + 13 - 52x = 4$$
 
$$-8x = -9$$
 
$$x = \frac{9}{8}$$

由此可得:

$$z = \frac{1 - 4(\frac{9}{8})}{4}$$

$$= -\frac{7}{8}$$

$$y = 3(\frac{11}{4}) + 3(-\frac{5}{2})$$

$$= \frac{3}{4}$$

#### 2. 運用消元法求解:

(1): 
$$2x + 3y + 4z = 1$$
(2): 
$$3x - y + 3z = 0$$
(3): 
$$x + y + z = 1$$
(1) - (3) × 2: 
$$y + 2z = -1$$
(2) - (3) × 3: 
$$-4y = -3$$

$$y = \frac{3}{4}$$

$$z = -\frac{7}{8}$$

$$x = \frac{9}{8}$$

我們亦容許綫性方程組**沒有解**或**有無限解**。若要理解沒有解或有無限多個解,可參考直綫的特性:

定義 7 (平行綫). 設 $L_1$ 和 $L_2$ 為兩條直綫,並分別以 $m_1$ 和 $m_2$ 代表其斜率。若 $L_1//L_2$ ,則 $m_1=m_2$ 。

定理 (平行綫的交點數). 設 $L_1$ 和 $L_2$ 為一對(歐幾里得幾何)平行綫,則 $L_1$ 和 $L_2$ 的交點數只能為0或 $\infty$ 。

證明. 設 $m \not \equiv L_1 \not \equiv L_2$ 的斜率, $\mathcal{D}_{c_1}$ 和 $c_2$ 分別爲 $L_1 \not \equiv L_2$ 的縱軸截距,則

$$L_1: y = mx + c_1, L_2: y = mx + c_2$$

若 $c_1 = c_2$ , 則 $\forall x$ , 若 $(x, y_1) \in L_1, (x, y_2) \in L_2$ ,

$$y_1 = mx + c_1 = mx + c_2 = y_2$$

由於對任意x均成立,此爲無限多交點。

$$y_2 - y_1 = (mx + c_1) - (mx + c_2) = c_1 - c_2 \neq 0 \implies y_1 \neq y_2$$

因此沒有交點。

衍理. 任何一對歐幾里得二維直綫可有0.1或∞交點。

因此,綫性方程組可有0,1或無限多解。同時,綫性方程組若有兩個解,則會有 無限多解。

定理. 設 $A \in \mathbb{M}^{m \times n}$ ,  $\mathbf{b} \in \mathbb{M}^{m \times 1}$ 使得 $(S) : [\mathbf{A}|\mathbf{b}]$ 為一綫性方程組,並設 $\mathbf{x}, \mathbf{y} \in \mathbb{M}^{m \times 1}$ 為相異解,則

$$I := \{ t\mathbf{x} + (1-t)\mathbf{y} : t \in \mathbb{R} \}$$

為方程組的解集。

證明. 對於任意1 < k < m,

$$a_{k1}[tx_1 + (1-t)y_1] + \dots + a_{kn}[tx_n + (1-t)y_n]$$

$$= t[a_{k1}x_1 + \dots + a_{kn}x_n] + (1-t)[a_{k1}y_1 + \dots + a_{kn}y_n]$$

$$= tb_k + (1-t)b_k$$

$$= b_k$$

我們稱擁有無限多解的方程組的解集為通解。

示例. 以下爲綫性方程組無限多解的例子:

1. 考慮  $\begin{cases} 3x + y = 2 \\ -3x - y = -2 \end{cases}$  , 由於任何符合3x + y = 2的點均符合-3x - y = -2, 因此此方程組有無限多解。解集為

$$\{(t, 2-3t): t \in \mathbb{R}\}$$

$$2.$$
 考慮 
$$\begin{cases} 3x+y+2z=0 \\ x+y+7z=0 \end{cases}$$
 ,由於上式減中式等於下式,因此此方程組無法解下 
$$2x-5z=0$$
 去,有無限多解。解集為

$$\{(5t, -19t, 2t) : t \in \mathbb{R}\}$$

以下爲綫性方程組沒有解的例子:

$$1.$$
 考慮 
$$\begin{cases} 3x+y=2 \\ -3x-y=0 \end{cases}$$
 ,由於任何符合 $3x+y=2$ 的點均不符合 $-3x-y=0$ ,因此此方程組沒有解。解集為

Ø

#### 綫性方程組的可解性I

現記綫性方程組的通常式為

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

定理 (綫性方程組的可解性I). 對於m行n列綫性方程組S, 若 $m \le n$ , 則S有解。

證明. 當m=1時, $a_{11}x_1 + a_{12}x_2 + \cdots + x_{1n}x_n = b_1$ ,則存在綫性函數f使得 $x_1 = f(x_2, x_3, \ldots, x_n)$ 令 $a_{11}x_1 + a_{12}x_2 + \cdots + x_{1n}x_n = b_1$ 成立。 當1 < m < n時,已知有函數 $f_1, f_2, f_3, \ldots, f_{m-1}$ 使得

$$x_1 = f_1(x_{m+1}, \dots, x_n)$$

$$x_2 = f_2(x_{m+1}, \dots, x_n)$$

$$\vdots = \vdots$$

$$x_m = f_m(x_{m+1}, \dots, x_n)$$

令 
$$\begin{cases} a_{11}x_1 + a_{12}x_2 + \dots + a_{1n}x_n &= b_1 \\ a_{21}x_1 + a_{22}x_2 + \dots + a_{2n}x_n &= b_2 \\ \vdots &\vdots \\ a_{m1}x_1 + a_{m2}x_2 + \dots + a_{mn}x_n &= b_m \\ \mathbb{N}m + 1 \leq n \text{時,存在綫性函數} f_{m+1} \text{使得} \end{cases}$$

$$x_{m+1} = f_{m+1}(x_1, x_2, x_3, \dots, x_m, x_{m+2}, \dots, x_n)$$

$$= f_{m+1}(f_1(x_{m+1}, \dots, x_n), \dots, f_m(x_{m+1}, \dots, x_n), x_{m+2}, \dots, x_n)$$

則存在綫性函數F和 $q_{m+1}$ 使得

$$x_{m+1} = F(x_{m+1}, x_{m+2}, \dots, x_n)$$
  
=  $g_{m+1}(x_{m+2}, \dots, x_n)$ 

因此可見存在綫性函數 $g_1, g_2, \ldots, g_m$ (若m+2 > n視所有 $g_k$ 為常函數)

$$x_{1} = f_{1}(g_{m+1}(x_{m+2}, \dots, x_{n}), x_{m+2}, \dots, x_{n})$$

$$= g_{1}(x_{m+2}, \dots, x_{n})$$

$$x_{2} = f_{2}(g_{m+1}(x_{m+2}, \dots, x_{n}), x_{m+2}, \dots, x_{n})$$

$$= g_{2}(x_{m+2}, \dots, x_{n})$$

$$\vdots = \vdots$$

$$\vdots = \vdots$$

$$x_{m} = f_{m}(g_{m+1}(x_{m+2}, \dots, x_{n}), x_{m+2}, \dots, x_{n})$$

$$= g_{m}(x_{m+2}, \dots, x_{n})$$

此證畢方程解的存在性。

目前只有存在性能證明,因爲:

- 1. 未能確定是否有多於一個解;
- 2. 當m > n時,未知是否有解。

下一節會解決上述問題, 判斷解的唯一性。

### 增廣矩陣

爲了使方程組的觀察更方便及易於處理,在此階段引入**增廣矩陣**的概念。 考慮以下綫性方程組:

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

考慮
$$\mathbf{A} := egin{bmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \cdots & a_{2n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{m1} & a_{m2} & \cdots & a_{mn} \end{bmatrix} \in \mathbb{M}^{m \times n}$$
為係數矩陣及 $\mathbf{b} = egin{bmatrix} b_1 \\ b_2 \\ \vdots \\ b_m \end{bmatrix}$ 為水平向量,則

可將(S)作以下簡化表達:

$$(S) : [\mathbf{A}|\mathbf{b}] = \begin{bmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1n} & b_1 \\ a_{21} & a_{22} & \cdots & a_{2n} & b_2 \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots & \vdots \\ a_{m1} & a_{m2} & \cdots & a_{mn} & b_m \end{bmatrix}$$

以上[**A**|**b**]稱爲**增廣矩陣**。增廣矩陣的概念在於簡化方程組的表達,因此方程組的運作均可在擴增矩陣中實現。如此引入以下概念:

定義 8 (列階梯形矩陣). 設 $A \in \mathbb{M}^{m \times n}$ ,若A符合以下條件,則稱A為**列階梯形矩陣**:

- 若某列有非零元素, 則必在所有全零列之上;
- 某列最左邊的非零元素稱爲首項係數。某列的首項係數必定比上一列的首項 係數更靠右。

示例. 列階梯形矩陣的例子:

$$\begin{bmatrix} 1 & a_{12} & \cdots & a_{1(n-1)} & a_{1n} & b_1 \\ 0 & 2 & \cdots & a_{2(n-1)} & a_{2n} & b_2 \\ 0 & 0 & \cdots & 0 & a_{3n} & b_3 \\ 0 & 0 & \cdots & 0 & 0 & 0 \end{bmatrix}$$

定義 9 (還原列梯矩陣). 設 $A \in \mathbb{M}^{m \times n}$ , 若A符合以下條件, 則稱A為**還原列梯矩陣**:

- A為列階梯形矩陣, 并且;
- A的所有首項係數均爲1;
- A中所有首項係數的對應行僅有一個非零數字。

示例. 還原列梯矩陣的例子:

$$\begin{bmatrix} 1 & 0 & \cdots & a_{1(n-1)} & 0 & b_1 \\ 0 & 1 & \cdots & a_{2(n-1)} & 0 & b_2 \\ 0 & 0 & \cdots & 0 & 1 & b_3 \\ 0 & 0 & \cdots & 0 & 0 & 0 \end{bmatrix}$$

已知綫性方程組能通過消元法求解,由此可見還原列梯矩陣正是消元法所形成的結果。我們給出以下定義:

定義 10 (初等行(列)變換). 下列三種對矩陣的變換稱為矩陣的初等行(列)變換:

- 1. 把第i行(列)和第j行(列)互換位置, 記爲 $r_i \leftrightarrow r_j$ ( $c_i \leftrightarrow c_j$ );
- 2. 用非零數 $\alpha$ 乘以第i行(列), 記爲 $\alpha r_i$ ( $\alpha c_i$ );
- 3. 把第i行 (列) 的 $\alpha$ 倍加到第j行 (列), 記爲 $\alpha r_i + r_i$  ( $\alpha c_i + c_i$ )。

定義 11. 設 $\mathbf{A}, \mathbf{A}' \in \mathbb{M}^{m \times n}$ 。

我們稱A和A'是等價的若A可通過列運算達成A', 記 $A \sim A'$ ; 若A'為還原列階矩陣而且 $A \sim A'$ , 則稱A'為A的還原式, 記A' = RREF(A)。

示例. 設A = 
$$\begin{bmatrix} 6 & 9 & 3 & 3 & 9 & 3 \\ 1 & 5 & 4 & 0 & 1 & 9 \\ 0 & 7 & 3 & 2 & 6 & 6 \\ 8 & 1 & 1 & 2 & 3 & 4 \\ 0 & 2 & 7 & 3 & 9 & 2 \\ 7 & 5 & 6 & 0 & 0 & 2 \end{bmatrix}, \quad \text{求RREF}(\mathbf{A}).$$

先將第一行的首項係數求由,由於第二行的首項係數為1,因此我們可以通過 簡單的行變換造出適當的等價矩陣。

$$\begin{bmatrix} 6 & 9 & 3 & 3 & 9 & | & 3 \\ 1 & 5 & 4 & 0 & 1 & | & 9 \\ 0 & 7 & 3 & 2 & 6 & | & 6 \\ 8 & 1 & 1 & 2 & 3 & | & 4 \\ 0 & 2 & 7 & 3 & 9 & | & 2 \\ 7 & 5 & 6 & 0 & 0 & | & 2 \end{bmatrix} \xrightarrow{\frac{1}{3}r_1} \begin{bmatrix} 1 & 5 & 4 & 0 & 1 & | & 9 \\ 2 & 3 & 1 & 1 & 3 & | & 1 \\ 0 & 7 & 3 & 2 & 6 & | & 6 \\ 8 & 1 & 1 & 2 & 3 & | & 4 \\ 0 & 2 & 7 & 3 & 9 & | & 2 \\ 7 & 5 & 6 & 0 & 0 & | & 2 \end{bmatrix} \xrightarrow{-2r_1 + r_2} \begin{bmatrix} 1 & 5 & 4 & 0 & 1 & | & 9 \\ 0 & -7 & -7 & 1 & 1 & | & -17 \\ 0 & 7 & 3 & 2 & 6 & | & 6 \\ 0 & -39 & -31 & 2 & -5 & | & -68 \\ 0 & 2 & 7 & 3 & 9 & | & 2 \\ 0 & -30 & -22 & 0 & -7 & | & -61 \end{bmatrix}$$

隨後將第二及其餘行的首項係數求出:

 $135r_4 + r_1$ 

詳細步驟參考RREF calculator: https://www.emathhelp.net/en/calculators/linear-algebra/reduced-row-echelon-form-rref-calculator/

小記.上例可見最後一行的左方為零行,但右方為非零數字,得到0=1的結論。此情形我們稱方程組無解。

重新考慮綫性方程組的樣式,因應矩陣乘法的特性,我們可以將 $S = [\mathbf{A}|\mathbf{b}]$ 寫作

$$Ax = b$$

若存在 $\mathbf{x_0} \in \mathbb{M}^{n \times 1}$ 使得 $\mathbf{A}\mathbf{x_0} = \mathbf{b}$ 成立,則稱 $\mathbf{x_0}$ 為 $\mathbf{A}\mathbf{x} = \mathbf{b}$ 的一個解。

定理. 綫性方程組 $S = [\mathbf{A}|\mathbf{b}]$ 有解當且僅當 $\mathrm{RREF}(S) = [\mathbf{A}'|\mathbf{b}']$ 有解; 並且S與 $\mathrm{RREF}(S)$ 同解。

證明. 由於S與RREF(S)等價,故存在若干行變換及對應的變換矩陣P使得

$$Ax_0 = b \iff PAx_0 = Pb \iff A'x_0 = b'$$

故本節以下列定理總結:

定理 (綫性方程組的可解性II). 對於m行n列綫性方程組S, 若RREF(S)中係數矩陣的非零行數<n同時大於或等於水平向量的非零行數, 則S有解。

## 行列式

行列式為矩陣運算中一種重要的工具,其概念起源於解二元一次方程組:

$$\begin{cases} ax + by = \alpha \\ cx + dy = \beta \end{cases} \implies \begin{cases} x = \frac{\alpha d - \beta b}{ad - bc} \\ y = \frac{\alpha c - \beta a}{bc - ad} \end{cases}$$

從上可見ad-bc的值會完全影響方程的可解性,由此可定義係數矩陣 $\mathbf{A}=\begin{bmatrix} a & b \\ c & d \end{bmatrix}\in \mathbb{M}^{2\times 2}$ 時, $\mathbf{A}$ 的行列式 $\det\mathbf{A}=|\mathbf{A}|=ad-bc$ 。

命題. 設
$$\mathbf{A} = \begin{bmatrix} a & b & c \\ d & e & f \\ g & h & i \end{bmatrix} \in \mathbb{M}^{3\times 3}$$
,則 $|A| = aei + bfg + cdh - ceg - bdi - afh$ .

定義 12 (分塊矩陣). 任何矩陣 $\mathbf{A} \in \mathbb{M}^{m \times n}$ , 都有 $\mathbf{A}_1 \in \mathbb{M}^{s \times t}$ ,  $\mathbf{A}_2 \in \mathbb{M}^{s \times (n-t)}$ ,  $\mathbf{A}_3 \in \mathbb{M}^{(m-s) \times t}$ ,  $\mathbf{A}_4 \in \mathbb{M}^{(m-s) \times (n-t)}$ 使得

$$\mathbf{A} = \begin{bmatrix} \mathbf{A}_1 & \mathbf{A}_2 \\ \mathbf{A}_3 & \mathbf{A}_4 \end{bmatrix}$$

定理. 
$$\begin{vmatrix} \mathbf{I} & \mathbf{0} \\ \mathbf{a} & \mathbf{A} \end{vmatrix} = |\mathbf{A}|.$$

證明. 基於行變換可得出 $\begin{vmatrix} \mathbf{I} & \mathbf{0} \\ \mathbf{0} & \mathbf{A} \end{vmatrix}$ 。對任意

$$\begin{bmatrix}\mathbf{I} & \mathbf{0} & \mathbf{b}_1 \\ \mathbf{0} & \mathbf{A} & \mathbf{b}_2\end{bmatrix}$$

由此可見,解的存在性基於|A|變化。

定理.  $|\mathbf{A}^T| = |\mathbf{A}|$ .

證明. 證明太難, 暫且不提。

定理. 
$$\begin{vmatrix} a_{11} & \cdots & a_{1n} \\ \vdots & \vdots & \vdots \\ a_{i1} + c_{i1} & \cdots & a_{in} + c_{in} \\ \vdots & \vdots & \vdots \\ a_{m1} & \cdots & a_{mn} \end{vmatrix} = \begin{vmatrix} a_{11} & \cdots & a_{1n} \\ \vdots & \vdots & \vdots \\ a_{i1} & \cdots & a_{in} \\ \vdots & \vdots & \vdots \\ a_{m1} & \cdots & a_{mn} \end{vmatrix} + \begin{vmatrix} a_{11} & \cdots & a_{1n} \\ \vdots & \vdots & \vdots \\ c_{i1} & \cdots & c_{in} \\ \vdots & \vdots & \vdots \\ a_{m1} & \cdots & a_{mn} \end{vmatrix}.$$

矩陣

定理. 
$$\begin{vmatrix} a_{11} & \cdots & a_{1l} + c_{1l} & \cdots & a_{1n} \\ \vdots & \cdots & \vdots & \cdots & \vdots \\ a_{m1} & \cdots & a_{ml} + c_{ml} & \cdots & a_{mn} \end{vmatrix}$$

$$= \begin{vmatrix} a_{11} & \cdots & a_{1l} & \cdots & a_{1n} \\ \vdots & \cdots & \vdots & \cdots & \vdots \\ a_{m1} & \cdots & a_{ml} & \cdots & a_{mn} \end{vmatrix} + \begin{vmatrix} a_{11} & \cdots & c_{1l} & \cdots & a_{1n} \\ \vdots & \cdots & \vdots & \cdots & \vdots \\ a_{m1} & \cdots & a_{ml} & \cdots & a_{mn} \end{vmatrix}.$$

定理. 
$$\begin{vmatrix} a_{11} & \cdots & a_{1n} \\ \vdots & \vdots & \vdots \\ \alpha a_{i1} & \cdots & \alpha a_{in} \\ \vdots & \vdots & \vdots \\ a_{m1} & \cdots & a_{mn} \end{vmatrix} = \alpha \begin{vmatrix} a_{11} & \cdots & a_{1n} \\ \vdots & \vdots & \vdots \\ a_{i1} & \cdots & a_{in} \\ \vdots & \vdots & \vdots \\ a_{m1} & \cdots & a_{mn} \end{vmatrix}.$$

定理. 
$$\begin{vmatrix} a_{11} & \cdots & \alpha a_{1l} & \cdots & a_{1n} \\ \vdots & \cdots & \vdots & \cdots & \vdots \\ a_{m1} & \cdots & \alpha a_{ml} & \cdots & a_{mn} \end{vmatrix} = \alpha \begin{vmatrix} a_{11} & \cdots & a_{1l} & \cdots & a_{1n} \\ \vdots & \cdots & \vdots & \cdots & \vdots \\ a_{m1} & \cdots & a_{ml} & \cdots & a_{mn} \end{vmatrix}.$$

行列式亦可作相應的行列變換,因此有以下定理:

定理. 若行列式有兩行(或列)元素對應相等, 則行列式等於0。

衍理. 若行列式有兩行(或列)元素對應成比例,則行列式等於0。

衍理. 行列式經過行列變換時, 其值不變。

定理 (Laplace定理). 
$$\begin{vmatrix} \mathbf{A} & \mathbf{0} \\ \mathbf{a} & \mathbf{B} \end{vmatrix} = |\mathbf{A}||\mathbf{B}|.$$

### 逆矩陣

設 $\mathbf{A} \in \mathbb{M}^{m \times n}, \mathbf{x} \in \mathbb{M}^{n \times 1}, \mathbf{b} \in \mathbb{M}^{m \times 1}$ ,設

$$Ax = b$$

若RREF( $\mathbf{A}$ ) =  $\mathbf{I}$ ,則存在 $\mathbf{B} \in \mathbb{M}^{m \times n}$ 令

$$[\mathbf{A}|\mathbf{I}] \sim [\mathbf{I}|\mathbf{B}]$$

對符合條件的矩陣 $\mathbf{B}$ ,我們稱其爲 $\mathbf{A}$ 的逆矩陣,記 $\mathbf{B} = \mathbf{A}^{-1}$ 。

示例. 設
$$\mathbf{A} = \begin{bmatrix} a & b \\ c & d \end{bmatrix}$$
, 則

$$[\mathbf{A}|\mathbf{I}] = \begin{bmatrix} a & b & 1 & 0 \\ c & d & 0 & 1 \end{bmatrix}$$

$$\sim \begin{bmatrix} ac & bc & c & 0 \\ ac & ad & 0 & a \end{bmatrix}$$

$$\sim \begin{bmatrix} ac & bc & c & c & 0 \\ 0 & ad - bc & -c & a \end{bmatrix}$$

$$\sim \begin{bmatrix} a & b & 1 & 0 \\ 0 & 1 & \frac{-c}{ad - bc} & \frac{a}{ad - bc} \end{bmatrix}$$

$$\sim \begin{bmatrix} a & 0 & 1 + \frac{bc}{ad - bc} & \frac{-ab}{ad - bc} \\ 0 & 1 & \frac{-c}{ad - bc} & \frac{a}{ad - bc} \end{bmatrix}$$

$$\sim \begin{bmatrix} 1 & 0 & \frac{d}{ad - bc} & \frac{-b}{ad - bc} \\ 0 & 1 & \frac{-c}{ad - bc} & \frac{a}{ad - bc} \end{bmatrix}$$

因此,
$$\mathbf{A}^{-1} = \frac{1}{ad - bc} \begin{bmatrix} d & -b \\ -c & a \end{bmatrix}$$
.

# 矩陣的幾何含義

# 博弈論簡介