

1.2 矩阵的运算

矩阵的乘法. 解线性方程组时, 矩阵在其中起到了简化记号的作用。在实际中, 我们可能会面临这样一种情况: 有两组变元 x_1, x_2, \dots, x_n 和 y_1, y_2, \dots, y_m , 它们之间满足

$$\begin{cases} a_{11}x_1 + a_{12}x_2 + \cdots + a_{1n}x_n = y_1, \\ a_{21}x_1 + a_{22}x_2 + \cdots + a_{2n}x_n = y_2, \\ \dots\dots\dots \\ a_{m1}x_1 + a_{m2}x_2 + \cdots + a_{mn}x_n = y_m. \end{cases} \quad (1)$$

y_1, y_2, \dots, y_m 则满足线性方程组

$$\begin{cases} b_{11}y_1 + b_{12}y_2 + \cdots + b_{1m}y_m = c_1, \\ b_{21}y_1 + b_{22}y_2 + \cdots + b_{2m}y_m = c_2, \\ \dots\dots\dots \\ b_{r1}y_1 + b_{r2}y_2 + \cdots + b_{rm}y_m = c_r. \end{cases} \quad (2)$$

将 y_1, y_2, \dots, y_m 的值代入，会得到关于 x_1, x_2, \dots, x_n 的线性方程组。可以想象这个方程组的系数将非常复杂。

问题： 它的系数矩阵能否由上面两个方程的系数矩阵来表达呢？

答案： 矩阵乘法！

空间向量 $\alpha = (x_1, y_1, z_1)$ 和 $\beta = (x_2, y_2, z_2)$,

我们中学学过它们的数量积

$$\alpha \cdot \beta = x_1 x_2 + y_1 y_2 + z_1 z_2$$

线性方程组中的

$$a_{11}x_1 + a_{12}x_2 + \cdots + a_{1n}x_n$$

可以看作两个有 n 个坐标的向量的数量积.

定义

对于矩阵 $\mathbf{A} \in M_{m,n}(F)$, $\mathbf{B} \in M_{n,r}(F)$, 我们定义它们的乘积 \mathbf{AB} 为 m 行 r 列的矩阵 \mathbf{C} , 其 (i,j) 元为 \mathbf{A} 的第 i 行与 \mathbf{B} 的第 j 列的数量积, 即

$$c_{ij} = a_{i1}b_{1j} + a_{i2}b_{2j} + \cdots + a_{in}b_{nj}.$$

矩阵乘法

$$\begin{pmatrix} \mathbf{1} & \mathbf{2} & \mathbf{3} & \mathbf{4} \\ 5 & 6 & 7 & 11 \\ 2 & 5 & 8 & 13 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} \mathbf{2} & 2 & 3 \\ \mathbf{1} & 6 & 7 \\ \mathbf{3} & 5 & 8 \\ \mathbf{2} & 3 & 1 \end{pmatrix}$$

$$\begin{pmatrix} \mathbf{21} \\ \\ \end{pmatrix}$$

矩阵乘法

$$\begin{pmatrix} \mathbf{1} & \mathbf{2} & \mathbf{3} & \mathbf{4} \\ 5 & 6 & 7 & 11 \\ 2 & 5 & 8 & 13 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 2 & \mathbf{2} & 3 \\ 1 & \mathbf{6} & 7 \\ 3 & \mathbf{5} & 8 \\ 2 & \mathbf{3} & 1 \end{pmatrix}$$

$$\begin{pmatrix} 21 & \mathbf{41} \\ & \end{pmatrix}$$

矩阵乘法

$$\begin{pmatrix} \mathbf{1} & \mathbf{2} & \mathbf{3} & \mathbf{4} \\ 5 & 6 & 7 & 11 \\ 2 & 5 & 8 & 13 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 2 & 2 & \mathbf{3} \\ 1 & 6 & \mathbf{7} \\ 3 & 5 & \mathbf{8} \\ 2 & 3 & \mathbf{1} \end{pmatrix}$$

$$\begin{pmatrix} 21 & 41 & \mathbf{45} \\ & & \\ & & \end{pmatrix}$$

矩阵乘法

$$\begin{pmatrix} 1 & 2 & 3 & 4 \\ \mathbf{5} & \mathbf{6} & \mathbf{7} & \mathbf{11} \\ 2 & 5 & 8 & 13 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} \mathbf{2} & 2 & 3 \\ \mathbf{1} & 6 & 7 \\ \mathbf{3} & 5 & 8 \\ \mathbf{2} & 3 & 1 \end{pmatrix}$$

$$\begin{pmatrix} 21 & 41 & 45 \\ \mathbf{59} \\ \end{pmatrix}$$

矩阵乘法

$$\begin{pmatrix} 1 & 2 & 3 & 4 \\ \mathbf{5} & \mathbf{6} & \mathbf{7} & \mathbf{11} \\ 2 & 5 & 8 & 13 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 2 & \mathbf{2} & 3 \\ 1 & \mathbf{6} & 7 \\ 3 & \mathbf{5} & 8 \\ 2 & \mathbf{3} & 1 \end{pmatrix}$$

$$\begin{pmatrix} 21 & 41 & 45 \\ \mathbf{59} & \mathbf{114} & \end{pmatrix}$$

矩阵乘法

$$\begin{pmatrix} 1 & 2 & 3 & 4 \\ \mathbf{5} & \mathbf{6} & \mathbf{7} & \mathbf{11} \\ 2 & 5 & 8 & 13 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 2 & 2 & \mathbf{3} \\ 1 & 6 & \mathbf{7} \\ 3 & 5 & \mathbf{8} \\ 2 & 3 & \mathbf{1} \end{pmatrix}$$

$$\begin{pmatrix} 21 & 41 & 45 \\ 59 & 114 & \mathbf{124} \end{pmatrix}$$

矩阵乘法

$$\begin{pmatrix} 1 & 2 & 3 & 4 \\ 5 & 6 & 7 & 11 \\ \mathbf{2} & \mathbf{5} & \mathbf{8} & \mathbf{13} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} \mathbf{2} & 2 & 3 \\ \mathbf{1} & 6 & 7 \\ \mathbf{3} & 5 & 8 \\ \mathbf{2} & 3 & 1 \end{pmatrix}$$

$$\begin{pmatrix} 21 & 41 & 45 \\ 59 & 114 & 124 \\ \mathbf{59} \end{pmatrix}$$

矩阵乘法

$$\begin{pmatrix} 1 & 2 & 3 & 4 \\ 5 & 6 & 7 & 11 \\ \mathbf{2} & \mathbf{5} & \mathbf{8} & \mathbf{13} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 2 & \mathbf{2} & 3 \\ 1 & \mathbf{6} & 7 \\ 3 & \mathbf{5} & 8 \\ 2 & \mathbf{3} & 1 \end{pmatrix}$$

$$\begin{pmatrix} 21 & 41 & 45 \\ 59 & 114 & 124 \\ 59 & \mathbf{113} \end{pmatrix}$$

矩阵乘法

$$\begin{pmatrix} 1 & 2 & 3 & 4 \\ 5 & 6 & 7 & 11 \\ \mathbf{2} & \mathbf{5} & \mathbf{8} & \mathbf{13} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 2 & 2 & \mathbf{3} \\ 1 & 6 & \mathbf{7} \\ 3 & 5 & \mathbf{8} \\ 2 & 3 & \mathbf{1} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 21 & 41 & 45 \\ 59 & 114 & 124 \\ 59 & 113 & \mathbf{118} \end{pmatrix}$$

线性方程组可以用矩阵的乘法来表达，如线性方程组 (1) 可以很简洁地写成 $\mathbf{Ax} = \mathbf{y}$ 的形式，其中

$$\mathbf{A} = \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \cdots & a_{2n} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ a_{m1} & a_{m2} & \cdots & a_{mn} \end{pmatrix}, \quad \mathbf{x} = \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix}, \quad \mathbf{y} = \begin{pmatrix} y_1 \\ y_2 \\ \vdots \\ y_m \end{pmatrix}.$$

线性方程组 (2) 可以写成 $\mathbf{By} = \mathbf{c}$ ，其中

$$\mathbf{B} = \begin{pmatrix} b_{11} & b_{12} & \cdots & b_{1m} \\ b_{21} & b_{22} & \cdots & b_{2m} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ b_{r1} & b_{r2} & \cdots & b_{rm} \end{pmatrix}, \quad \mathbf{y} = \begin{pmatrix} y_1 \\ y_2 \\ \vdots \\ y_m \end{pmatrix}, \quad \mathbf{c} = \begin{pmatrix} c_1 \\ c_2 \\ \vdots \\ c_r \end{pmatrix}.$$

将 $y = Ax$ 代入 $By = c$, 得到

$$B(Ax) = c$$

这是关于 x 的线性方程组, 但其系数矩阵是不是 BA ? 也就是说, $B(Ax)$ 是否等于 $(BA)x$? 这本质就是在问矩阵乘法是否满足结合律, 答案是肯定的。

定理

矩阵的乘法满足结合律。

矩阵乘法不满足交换律.

- 如果 A 是 $m \times n$ 矩阵, B 是 $n \times r$ 矩阵, 那么 AB 有定义;
- 如果 $m = r$ 但 $m \neq n$, 此时虽然 BA 和 AB 有定义, 但 AB 和 BA 是不同形状的矩阵, 不可能相等;
- 如果 A 、 B 同为 n 阶方阵, AB 与 BA 也未必相等, 比如

$$\begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 1 & 0 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 & -1 \\ 0 & 0 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 & -1 \\ 1 & -1 \end{pmatrix}$$

$$\begin{pmatrix} 1 & -1 \\ 0 & 0 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 1 & 0 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 0 & 0 \\ 0 & 0 \end{pmatrix}.$$

所有元素都为 0 的矩阵称为零矩阵(null matrix), 记为 \mathbf{O} . 上面的例子表明, 两个非零的矩阵的乘积可能为零矩阵.

在 $M_{m,n}(F)$ 中用 \mathbf{E}_{ij} 表示 (i, j) 元为 1, 其他元素为 0 的矩阵.

在 $M_n(F)$ 中有

$$\mathbf{E}_{ij}\mathbf{E}_{kl} = \begin{cases} \mathbf{E}_{il}, & j = k; \\ \mathbf{O}, & j \neq k. \end{cases}$$

方阵 \mathbf{A} 从左上到右下的对角线称为**主对角线**(leading diagonal).

对角矩阵(diagonal matrix):

$$\mathbf{A} = \begin{pmatrix} a_1 & & & \\ & a_2 & & \\ & & \ddots & \\ & & & a_n \end{pmatrix},$$

纯量矩阵 (scalar matrix):

$$\mathbf{A} = \begin{pmatrix} a & & & \\ & a & & \\ & & \ddots & \\ & & & a \end{pmatrix},$$

单位矩阵 (identity matrix):

$$\mathbf{I}_n = \begin{pmatrix} 1 & & & \\ & 1 & & \\ & & \ddots & \\ & & & 1 \end{pmatrix}.$$

对角矩阵 $D = \text{diag}[d_1, d_2, \dots, d_m]$ 和 $m \times n$ 矩阵 A , 乘积 DA 为将 A 的 m 行分别乘 d_1, d_2, \dots, d_m 所得的矩阵特别地,

$$I_m A = A$$

类似的, 如果 $D = \text{diag}[d_1, d_2, \dots, d_n]$, 那么 AD 为将 A 的 n 列分别乘 d_1, d_2, \dots, d_n 所得的矩阵, 特别地,

$$A I_n = A$$

单位矩阵第 i 行乘非零数 k 得到的矩阵记为 $D_i(\lambda)$:

$$D_i(\lambda) = \begin{matrix} i \\ \left(\begin{array}{cccccccc} 1 & & & & & & & \\ & \ddots & & & & & & \\ & & 1 & & & & & \\ & & & \lambda & & & & \\ & & & & 1 & & & \\ & & & & & \ddots & & \\ & & & & & & 1 & \\ & & & & & & & 1 \end{array} \right) \end{matrix},$$

我们称这些矩阵为**初等矩阵**(elementary matrix)。直接验证:

- $P_{ij}\mathbf{A}$ 为交换 \mathbf{A} 的 i, j 行所得的矩阵;
- $D_i(\lambda)\mathbf{A}$ 为将 \mathbf{A} 的第 i 行乘 λ 后所得的矩阵;
- $T_{ij}(c)\mathbf{A}$ 为将 \mathbf{A} 的第 j 行乘 c 加到第 i 行所得的矩阵。

矩阵加法

$$\mathbf{A} = \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \cdots & a_{2n} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ a_{m1} & a_{m2} & \cdots & a_{mn} \end{pmatrix}, \quad \mathbf{B} = \begin{pmatrix} b_{11} & b_{12} & \cdots & b_{1n} \\ b_{21} & b_{22} & \cdots & b_{2n} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ b_{m1} & b_{m2} & \cdots & b_{mn} \end{pmatrix}$$

$$\mathbf{A} + \mathbf{B} = \begin{pmatrix} a_{11} + b_{11} & a_{12} + b_{12} & \cdots & a_{1n} + b_{1n} \\ a_{21} + b_{21} & a_{22} + b_{22} & \cdots & a_{2n} + b_{2n} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ a_{m1} + b_{m1} & a_{m2} + b_{m2} & \cdots & a_{mn} + b_{mn} \end{pmatrix}$$

矩阵数乘

$\lambda \in F$, $\mathbf{A} = (a_{ij}) \in M_{m,n}(F)$, 定义数乘为

$$\lambda \mathbf{A} = \begin{pmatrix} \lambda a_{11} & \lambda a_{12} & \cdots & \lambda a_{1n} \\ \lambda a_{21} & \lambda a_{22} & \cdots & \lambda a_{2n} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ \lambda a_{m1} & \lambda a_{m2} & \cdots & \lambda a_{mn} \end{pmatrix}$$

A 的负矩阵(negative matrix) 定义为 $-A := (-1)A$. 由此我们可以定义矩阵的减法为

$$A - B := A + (-B).$$

$A - A$ 的所有元素都为零, 即零矩阵 O . 直接验证可以得到矩阵的加法、乘法和数乘具有如下性质.

- (1) $A + B = B + A, (A + B) + C = A + (B + C)$;
- (2) $O + A = A, A + (-A) = O$;
- (3) $A(B + C) = AB + AC, (B + C)A = BA + CA$;
- (4) $\lambda(A + B) = \lambda A + \lambda B, (\lambda + \mu)A = \lambda A + \mu A$;
- (5) $(\lambda\mu)A = \lambda(\mu A), \lambda(AB) = (\lambda A)B = A(\lambda B)$;
- (6) $1A = A$.

这里 $\lambda, \mu \in F$, A, B, C 都是元素在 F 中的矩阵.

$\mathbf{A} \in M_{m,n}(F)$ 的转置矩阵(transposed matrix) \mathbf{A}^T 为 $n \times m$ 矩阵, 它的 (i, j) 元为 \mathbf{A} 的 (j, i) 元 a_{ji} , 即

$$\mathbf{A}^T = \begin{pmatrix} a_{11} & a_{21} & \cdots & a_{m1} \\ a_{12} & a_{22} & \cdots & a_{m2} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ a_{1n} & a_{2n} & \cdots & a_{mn} \end{pmatrix}.$$

比如

$$\mathbf{A} = \begin{pmatrix} 1 & 2 & 3 \\ 4 & 5 & 6 \end{pmatrix}, \quad \mathbf{A}^T = \begin{pmatrix} 1 & 4 \\ 2 & 5 \\ 3 & 6 \end{pmatrix}.$$

矩阵的转置和加法、乘法以及数乘的关系如下。

$$(1) (\mathbf{A}^T)^T = \mathbf{A};$$

$$(2) (\mathbf{A} + \mathbf{B})^T = \mathbf{A}^T + \mathbf{B}^T;$$

$$(3) (\mathbf{AB})^T = \mathbf{B}^T \mathbf{A}^T;$$

$$(4) (\lambda \mathbf{A})^T = \lambda \mathbf{A}^T.$$

这里除第 (3) 条外都是显然的。

对称矩阵: $\mathbf{A} \in M_n(F)$, 且 $\mathbf{A} = \mathbf{A}^T$, 如:

$$\begin{pmatrix} 1 & 2 & 3 \\ 2 & 4 & 5 \\ 3 & 5 & 6 \end{pmatrix}.$$