

AA170

线性代数
Linear Algebra

Lecture 2

- 矩阵算术
- 矩阵代数

回顾: 向量的内积

向量的内积 (inner product):

列向量写法: $v = \begin{bmatrix} a_1 \\ a_2 \end{bmatrix}, w = \begin{bmatrix} b_1 \\ b_2 \end{bmatrix}$; (向量默认是列向量)

行向量写法: $v^T = [a_1 \ a_2], w^T = [b_1 \ b_2]$

向量的内积记法1 (向量点乘向量) : $v \cdot w = \begin{bmatrix} a_1 \\ a_2 \end{bmatrix} \cdot \begin{bmatrix} b_1 \\ b_2 \end{bmatrix} = a_1 b_1 + a_2 b_2$

向量的内积记法2 (行向量乘列向量) : $v^T w = [a_1 \ a_2] \begin{bmatrix} b_1 \\ b_2 \end{bmatrix} = a_1 b_1 + a_2 b_2$

$$[-v^T -] \begin{bmatrix} | \\ w \\ | \end{bmatrix}$$

向量的内积是一个标量

性质: $v^T w = w^T v$

$$v^T w = v \cdot w = w \cdot v = w^T v$$

$$[a_1 \ a_2] \begin{bmatrix} b_1 \\ b_2 \end{bmatrix} = a_1 b_1 + a_2 b_2 = [b_1 \ b_2] \begin{bmatrix} a_1 \\ a_2 \end{bmatrix}$$

矩阵的定义

- 矩阵的定义: 矩阵是一个矩形的数表.
- 矩阵的记法: (1) 一个 m 行 n 列的矩阵称为 $m \times n$ 矩阵.
(2) 矩阵 A 的第 i 行第 j 列的元素, 记为 a_{ij} ; 矩阵 A 可记为 $A=(a_{ij})$.
$$\overbrace{\quad\quad\quad}^{n\text{列}}$$

或 $(a_{ij})_{m \times n}$

元素 a_{ij} 亦可记做 A_{ij}

$$A = \begin{bmatrix} a_{11} & \cdots & \boxed{a_{1j}} & \cdots & a_{1n} \\ \vdots & & \vdots & & \vdots \\ \boxed{a_{i1}} & \cdots & \boxed{a_{ij}} & \cdots & a_{in} \\ \vdots & & \vdots & & \vdots \\ a_{m1} & \cdots & a_{mj} & \cdots & a_{mn} \end{bmatrix}$$

$\overset{\text{第}j\text{列}}{\textcolor{green}{\boxed{a_{1j}}}}$

$\left. \begin{array}{c} \text{第}i\text{行} \\ m\text{行} \end{array} \right\}$

特殊矩阵

- 零矩阵(Zero Matrix): 元素全是0的 $m \times n$ 矩阵是一个零矩阵, 记为**0**.
- 方块矩阵(Square Matrix): 行数和列数相同的矩阵($n \times n$ 矩阵).
- 对角矩阵(Diagonal Matrix): 除主对角线之外的元素皆为0的矩阵, 记为**D**.

$$D = \begin{bmatrix} d_{11} & & & \\ & d_{22} & & \\ & & \cdots & \\ & & & d_{ii} \\ & & & & \cdots \\ & & & & & d_{nn} \end{bmatrix}$$

- 单位矩阵(Identity Matrix): 主对角线上的元素全是1的矩阵是, 记为**I**.

$$I = \begin{bmatrix} 1 & & & \\ & 1 & & \\ & & \cdots & \\ & & & \cdots \\ & & & & 1 \end{bmatrix}$$

特殊矩阵

- 上三角矩阵(Upper Triangular Matrix): 记为 U , $a_{ij} = 0(i > j)$

$$U = \begin{bmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1n} \\ & a_{22} & \cdots & a_{2n} \\ & & \ddots & \vdots \\ & & & a_{nn} \end{bmatrix}$$

- 下三角矩阵(Lower Triangular Matrix): 记为 L , $a_{ij} = 0(i < j)$

$$L = \begin{bmatrix} a_{11} & & & \\ a_{21} & a_{22} & & \\ \vdots & \vdots & \ddots & \\ a_{n1} & a_{n2} & \cdots & a_{nn} \end{bmatrix}$$

特殊矩阵

- 对称矩阵(Symmetric Matrix): 记为 S , $s_{ij} = s_{ji}$

对称矩阵是方块矩阵

$$S = \begin{bmatrix} s_{11} & s_{12} & \cdots & s_{1n} \\ s_{21} & s_{22} & \cdots & s_{2n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ s_{n1} & s_{n2} & & s_{nn} \end{bmatrix}$$

e.g. $S = \begin{bmatrix} 1 & 5 & 6 \\ 5 & 2 & 7 \\ 6 & 7 & 3 \end{bmatrix}$

矩阵的转置

- 矩阵转置的定义: 设矩阵 $A = (a_{ij})$ 是 $m \times n$ 矩阵, 则定义矩阵 A 的 (Transpose of a matrix) 转置矩阵为 $A^T = (a_{ji})$, A^T 是一个 $n \times m$ 矩阵.

e.g. $A = \begin{bmatrix} 1 & 2 & 0 \\ 0 & 3 & 4 \end{bmatrix}_{2 \times 3}$ $A^T = \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 2 & 3 \\ 0 & 4 \end{bmatrix}_{3 \times 2}$ $A_{12} = (A^T)_{21} = 2$

转置: 矩阵 A 的元素 $A_{ij} =$ 矩阵 A^T 的元素 $(A^T)_{ji}$

OR $(A^T)_{ij} = A_{ji}$

矩阵的转置

转置: 矩阵 A 的第 j 列 → 矩阵 A^T 第 j 行

OR 矩阵 A 的第 i 行 → 矩阵 A^T 第 i 列

设 $m \times n$ 矩阵 A (m 行, n 列)

把矩阵 A 视作列向量的集合: $A = \begin{bmatrix} | & | & | \\ a_1 & a_2 & \dots & a_n \\ | & | & & | \end{bmatrix} \rightarrow A^T = \begin{bmatrix} -a_1^T- \\ -a_2^T- \\ \vdots \\ -a_n^T- \end{bmatrix}$

(一共 n 列, 记第 j 列是 a_j)

e.g. $A = \begin{bmatrix} 1 & 2 & 0 \\ 0 & 3 & 4 \end{bmatrix} \quad A = \begin{bmatrix} \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \end{bmatrix} & \begin{bmatrix} 2 \\ 3 \end{bmatrix} & \begin{bmatrix} 0 \\ 4 \end{bmatrix} \end{bmatrix} \rightarrow A^T = \begin{bmatrix} [1 & 0] \\ [2 & 3] \\ [0 & 4] \end{bmatrix}$

矩阵的转置

转置: 矩阵 A 的第 j 列 → 矩阵 A^T 第 j 行
OR 矩阵 A 的第 i 行 → 矩阵 A^T 第 i 列

设 $m \times n$ 矩阵 A (m 行, n 列)

把矩阵 A 视作行向量的集合: $A = \begin{bmatrix} -\mathbf{a}_1^T & - \\ -\mathbf{a}_2^T & - \\ \vdots & \\ -\mathbf{a}_m^T & - \end{bmatrix}$ → $A^T = \begin{bmatrix} | & | & | \\ \mathbf{a}_1 & \mathbf{a}_2 & \dots & \mathbf{a}_m \\ | & | & & | \end{bmatrix}$

e.g. $A = \begin{bmatrix} 1 & 2 & 0 \\ 0 & 3 & 4 \end{bmatrix}$ $A = \begin{bmatrix} [1 & 2 & 0] \\ [0 & 3 & 4] \end{bmatrix}$ → $A^T = \begin{bmatrix} [1] & [0] \\ [2] & [3] \\ [0] & [4] \end{bmatrix}$

矩阵的转置

- 矩阵转置的性质: $(AB)^T = B^T A^T$

(重要)

设矩阵 A 是 $m \times n$ 矩阵, 矩阵 B 是 $n \times p$ 矩阵,
则 $(AB)^T = B^T A^T$.

- 矩阵转置的性质: 设矩阵 S 是对称矩阵, 则 $S^T = S$.

- 矩阵转置的性质: 设矩阵 A 是 $m \times n$ 矩阵, 则 $A^T A$ 和 $A A^T$ 是对称矩阵

矩阵的转置

- 矩阵转置T的数学意义: “合并同类项” $A\mathbf{x}$ 与 \mathbf{y} 的内积 = \mathbf{x} 与 $A^T\mathbf{y}$ 的内积
(Transpose of a matrix)

$$(A\mathbf{x})^T \mathbf{y} = \mathbf{x}^T (A^T \mathbf{y})$$

e.g. $A = \begin{bmatrix} -1 & 1 & 0 \\ 0 & -1 & 1 \end{bmatrix}$
 2×3

$$A\mathbf{x} = \begin{bmatrix} -x_1 + x_2 \\ -x_2 + x_3 \end{bmatrix}$$

$$A^T \mathbf{y} = \begin{bmatrix} -y_1 \\ y_1 - y_2 \\ y_2 \end{bmatrix}$$

$$\mathbf{x} = \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{bmatrix} \quad \mathbf{y} = \begin{bmatrix} y_1 \\ y_2 \end{bmatrix}$$

$$(A\mathbf{x})^T \mathbf{y} = (-x_1 + x_2)y_1 + (-x_2 + x_3)y_2$$

$$\mathbf{x}^T (A^T \mathbf{y}) = (-y_1)x_1 + (y_1 - y_2)x_2 + (y_2)x_3$$

矩阵的加法

- 矩阵的加法: 设矩阵 $A = (a_{ij})$ 和矩阵 $B = (b_{ij})$ 是 $m \times n$ 矩阵, 则:

$$A + B = (a_{ij} + b_{ij})_{m \times n}$$

- 矩阵相加的必要条件: 两个矩阵的行数和列数相等.

e.g.

$$\begin{bmatrix} 1 & 2 \\ 2 & 1 \\ 2 & 1 \end{bmatrix}_{3 \times 2} + \begin{bmatrix} 0 & 1 \\ 0 & 1 \\ 1 & 0 \end{bmatrix}_{3 \times 2} = \begin{bmatrix} 1 & 3 \\ 2 & 2 \\ 3 & 1 \end{bmatrix}_{3 \times 2}$$

矩阵加法的性质

- 矩阵加法的性质: 对于任意的 $m \times n$ 矩阵 A, B, C , 满足以下性质:

(1) 结合律: $(A + B) + C = A + (B + C)$; – 与相加的次序无关 –
(Associative law) (Sequence)

(2) 交换律: $A + B = B + A$; – 与相加的顺序无关 –
(Commutative law) (Order)

(3) $A + \mathbf{0} = \mathbf{0} + A$; (零矩阵 $\mathbf{0}$)

(4) $A + (-A) = \mathbf{0}$. (负矩阵 $-A = (-a_{ij})$)

- 矩阵减法的定义: $A - B = A + (-B)$.

矩阵的数乘

- 矩阵的数乘: 设矩阵 $A = (a_{ij})$ 是 $m \times n$ 矩阵, $k \in \mathbb{R}$ 是常数, 则:

$$kA = (ka_{ij})_{m \times n}$$

e.g. $3 \begin{bmatrix} 1 & 2 \\ 2 & 1 \\ 2 & 1 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 3 & 6 \\ 6 & 2 \\ 6 & 2 \end{bmatrix}$

矩阵数乘的性质

- 矩阵数乘的性质: 对于任意的 $m \times n$ 矩阵 A, B , 和任意常数 $k, l \in \mathbb{R}$,
满足以下性质:

(1) 结合律: $(kl)A = k(lA)$;

(Associative law)

(2) 交换律: $kA = Ak$;

(Commutative law)

(3) 分配律: $(k + l)A = kA + lA$;

(Distributive law)

(4) $1A = A$.

矩阵的乘法(方法1：用向量的内积来定义)

- 矩阵的乘法: 设矩阵 A 是 $m \times n$ 矩阵, 矩阵 B 是 $n \times p$ 矩阵,
定义矩阵 $C = AB$, 则矩阵 $C = (c_{ij})$ 是 $m \times p$ 矩阵.

其中, $c_{ij} = (AB)_{ij} = \sum_{k=1}^n a_{ik} b_{kj}$

i.e. (AB) 的第 i 行第 j 列的元素 $c_{ij} = A$ 的第 i 行 · B 的第 j 列
(A 行与 B 列的向量内积)

- 矩阵相乘的充要条件: 矩阵 A 和矩阵 B 可乘, 当且仅当矩阵 A 的列数 n 等于矩阵 B 的行数 n .

$$\left\{ \begin{bmatrix} a_{11} & \cdots & a_{1k} & \cdots & a_{1n} \\ \vdots & & \vdots & & \vdots \\ a_{i1} & \cdots & a_{ik} & \cdots & a_{in} \\ \vdots & & \vdots & & \vdots \\ a_{m1} & \cdots & a_{mk} & \cdots & a_{mn} \end{bmatrix} \begin{matrix} \overbrace{\quad \quad \quad \quad \quad}^{p\text{列}} \\ b_{11} & \cdots & b_{1j} & \cdots & b_{1p} \\ \vdots & & \vdots & & \vdots \\ b_{k1} & \cdots & b_{kj} & \cdots & b_{kp} \\ \vdots & & \vdots & & \vdots \\ b_{n1} & \cdots & b_{nj} & \cdots & b_{np} \end{matrix} \right. = \left[\begin{matrix} \cdots & c_{ij} & \cdots \\ \vdots & & \vdots \\ \cdots & c_{ij} & \cdots \end{matrix} \right] \left. \begin{matrix} \overbrace{\quad \quad \quad \quad \quad}^{p\text{列}} \\ m\text{行} \end{matrix} \right]$$

$m \times n$ $n \times p$ $m \times p$

矩阵的乘法(方法1：用向量的内积来定义)

等价描述：“矩阵 A 的每一行(向量) 乘 矩阵 B 的每一列(向量)”

把矩阵 A 视作行向量的集合: $A = \begin{bmatrix} -\mathbf{a}_1^T- \\ -\mathbf{a}_2^T- \\ \vdots \\ -\mathbf{a}_m^T- \end{bmatrix}$ (一共 m 行, 记第*i*行是 \mathbf{a}_i^T)

把矩阵 B 视作列向量的集合: $B = \begin{bmatrix} | & | & & | \\ \mathbf{b}_1 & \mathbf{b}_2 & \dots & \mathbf{b}_p \\ | & | & & | \end{bmatrix}$ (一共 p 列, 记第*j*列是 \mathbf{b}_j)

$$(AB)_{ij} = \mathbf{a}_i^T \mathbf{b}_j$$

$$AB = \begin{bmatrix} -\mathbf{a}_1^T- \\ -\mathbf{a}_2^T- \\ \vdots \\ -\mathbf{a}_m^T- \end{bmatrix} \begin{bmatrix} | & | & & | \\ \mathbf{b}_1 & \mathbf{b}_2 & \dots & \mathbf{b}_p \\ | & | & & | \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \mathbf{a}_1^T \mathbf{b}_1 & \mathbf{a}_1^T \mathbf{b}_2 & \dots & \dots & \mathbf{a}_1^T \mathbf{b}_p \\ \mathbf{a}_2^T \mathbf{b}_1 & \mathbf{a}_2^T \mathbf{b}_2 & \dots & \dots & \mathbf{a}_2^T \mathbf{b}_p \\ \vdots & \vdots & \ddots & \ddots & \vdots \\ \mathbf{a}_m^T \mathbf{b}_1 & \mathbf{a}_m^T \mathbf{b}_2 & \dots & \dots & \mathbf{a}_m^T \mathbf{b}_p \end{bmatrix}$$

矩阵的乘法(方法1：用向量的内积来定义)

- 算例1：矩阵的乘法(利用向量的内积)

首先确定矩阵的大小！

$$\begin{array}{ccccc}
 & & [A \text{ 的行向量}] & [B \text{ 的列向量}] & \\
 A & B & \left[\begin{array}{c} -\mathbf{a}_1^T \\ -\mathbf{a}_2^T \\ -\mathbf{a}_3^T \end{array} \right] & \left[\begin{array}{cc} | & | \\ \mathbf{b}_1 & \mathbf{b}_2 \\ | & | \end{array} \right] & AB = \left[\begin{array}{cc} \mathbf{a}_1^T \mathbf{b}_1 & \mathbf{a}_1^T \mathbf{b}_2 \\ \mathbf{a}_2^T \mathbf{b}_1 & \mathbf{a}_2^T \mathbf{b}_2 \\ \mathbf{a}_3^T \mathbf{b}_1 & \mathbf{a}_3^T \mathbf{b}_2 \end{array} \right] \\
 \left[\begin{array}{cc} 1 & 2 \\ 2 & 1 \\ 3 & 1 \end{array} \right] \left[\begin{array}{cc} 2 & 5 \\ 0 & 1 \end{array} \right] & = & \left[\begin{array}{cc} [1 & 2] & [2] \\ [2 & 1] & [0] \\ [3 & 1] & [5] \end{array} \right] \left[\begin{array}{cc} [2] & [5] \\ [0] & [1] \end{array} \right] & = & \left[\begin{array}{cc} [1 & 2] & [5] \\ [2 & 1] & [1] \\ [3 & 1] & [5] \end{array} \right] = \left[\begin{array}{cc} 2 & 7 \\ 4 & 11 \\ 6 & 16 \end{array} \right] \\
 3 \times 2 & 2 \times 2 & & & 3 \times 2
 \end{array}$$

$$AB = \left[\begin{array}{c} -\mathbf{a}_1^T \\ -\mathbf{a}_2^T \\ -\mathbf{a}_3^T \end{array} \right] \left[\begin{array}{cc} | & | \\ \mathbf{b}_1 & \mathbf{b}_2 \\ | & | \end{array} \right] = \left[\begin{array}{cc} \mathbf{a}_1^T \mathbf{b}_1 & \mathbf{a}_1^T \mathbf{b}_2 \\ \mathbf{a}_2^T \mathbf{b}_1 & \mathbf{a}_2^T \mathbf{b}_2 \\ \mathbf{a}_3^T \mathbf{b}_1 & \mathbf{a}_3^T \mathbf{b}_2 \end{array} \right]$$

矩阵的乘法(方法1：用向量的内积来定义)

- 算例2: 矩阵的乘法(利用向量的内积)

首先确定矩阵的大小!

$$\begin{array}{ccccc}
 & & [A \text{的行向量}] & [B \text{的列向量}] & AB = \begin{bmatrix} \mathbf{a}_1^T \mathbf{b}_1 \\ \mathbf{a}_2^T \mathbf{b}_1 \\ \mathbf{a}_3^T \mathbf{b}_1 \end{bmatrix} \\
 A & B & \begin{bmatrix} -\mathbf{a}_1^T \\ -\mathbf{a}_2^T \\ -\mathbf{a}_3^T \end{bmatrix} & \begin{bmatrix} | \\ \mathbf{b}_1 \\ | \end{bmatrix} & \\
 \begin{bmatrix} 1 & 3 \\ 3 & 5 \\ 5 & 7 \end{bmatrix} & \begin{bmatrix} 2 \\ 1 \end{bmatrix} & = & \begin{bmatrix} [1 & 3] \\ [3 & 5] \\ [5 & 7] \end{bmatrix} & \begin{bmatrix} 2 \\ 1 \\ 2 \\ 1 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 5 \\ 11 \\ 17 \end{bmatrix} \\
 & & \boxed{3 \times 2} & \boxed{2 \times 1} & \boxed{3 \times 1}
 \end{array}$$

$$AB = \begin{bmatrix} -\mathbf{a}_1^T \\ -\mathbf{a}_2^T \\ -\mathbf{a}_3^T \end{bmatrix} \begin{bmatrix} | \\ \mathbf{b}_1 \\ | \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \mathbf{a}_1^T \mathbf{b}_1 \\ \mathbf{a}_2^T \mathbf{b}_1 \\ \mathbf{a}_3^T \mathbf{b}_1 \end{bmatrix}$$

矩阵的乘法(方法1：用向量的内积来定义)

- 算例3: 矩阵的乘法(利用向量的内积)

首先确定矩阵的大小!

行向量是 $1 \times n$ 矩阵(只有1行)

列向量是 $m \times 1$ 矩阵(只有1列)

$$\begin{array}{ccc}
 & [A \text{的行向量}] & [B \text{的列向量}] \\
 A & B & \begin{bmatrix} -\mathbf{a}_1^T \\ -\mathbf{a}_2^T \\ -\mathbf{a}_3^T \end{bmatrix} \begin{bmatrix} | & | \\ \mathbf{b}_1 & \mathbf{b}_2 \\ | & | \end{bmatrix} \\
 & AB = \begin{bmatrix} \mathbf{a}_1^T \mathbf{b}_1 & \mathbf{a}_1^T \mathbf{b}_2 \\ \mathbf{a}_2^T \mathbf{b}_1 & \mathbf{a}_2^T \mathbf{b}_2 \\ \mathbf{a}_3^T \mathbf{b}_1 & \mathbf{a}_3^T \mathbf{b}_2 \end{bmatrix} & \\
 \begin{bmatrix} 1 \\ 2 \\ 3 \end{bmatrix} [2 \quad 1] & = \begin{bmatrix} [-1] \\ [-2] \\ [-3] \end{bmatrix} \begin{bmatrix} | \\ 2 \\ | \end{bmatrix} \begin{bmatrix} | \\ 1 \\ | \end{bmatrix} & = \begin{bmatrix} [-1] \begin{bmatrix} | \\ 2 \\ | \end{bmatrix} & [-1] \begin{bmatrix} | \\ 1 \\ | \end{bmatrix} \\ [-2] \begin{bmatrix} | \\ 2 \\ | \end{bmatrix} & [-2] \begin{bmatrix} | \\ 1 \\ | \end{bmatrix} \\ [-3] \begin{bmatrix} | \\ 2 \\ | \end{bmatrix} & [-3] \begin{bmatrix} | \\ 1 \\ | \end{bmatrix} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 2 & 1 \\ 4 & 2 \\ 6 & 3 \end{bmatrix} \\
 & \boxed{3 \times 1} \quad \boxed{1 \times 2} & \boxed{3 \times 2}
 \end{array}$$

向量的外积: xy^T

矩阵的乘法(方法2：向量的线性组合的集合)

- 回顾：矩阵A右乘单个向量 $x = (\text{一个向量})$

$$A = \begin{bmatrix} | & | & | \\ a_1 & a_2 & \dots & a_n \\ | & | & & | \end{bmatrix} \quad x = \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_n \end{bmatrix}$$

Ax 是矩阵A的列向量的线性组合：

$$Ax = x_1 \begin{bmatrix} | \\ a_1 \\ | \end{bmatrix} + x_2 \begin{bmatrix} | \\ a_2 \\ | \end{bmatrix} + \dots + x_n \begin{bmatrix} | \\ a_n \\ | \end{bmatrix}$$

e.g.

$$\begin{bmatrix} 1 & 3 \\ 3 & 5 \\ 5 & 7 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 2 \\ 1 \end{bmatrix} = 2 \begin{bmatrix} 1 \\ 3 \\ 5 \end{bmatrix} + 1 \begin{bmatrix} 3 \\ 5 \\ 7 \end{bmatrix}$$

矩阵的乘法(方法2：向量的线性组合的集合)

矩阵 A 依次右乘多个向量 $\mathbf{b}_j = [\text{多个向量}(A\mathbf{b}_j)]$

$$A = \begin{bmatrix} | & | & | \\ \mathbf{a}_1 & \mathbf{a}_2 & \dots & \mathbf{a}_n \\ | & | & & | \end{bmatrix} \quad B = \begin{bmatrix} | & | & | \\ \mathbf{b}_1 & \mathbf{b}_2 & \dots & \mathbf{b}_p \\ | & | & & | \end{bmatrix}$$

$$AB = A \begin{bmatrix} | & | & | \\ \mathbf{b}_1 & \mathbf{b}_2 & \dots & \mathbf{b}_p \\ | & | & & | \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} | & | & | \\ A\mathbf{b}_1 & A\mathbf{b}_2 & \dots & A\mathbf{b}_p \\ | & | & & | \end{bmatrix}$$

矩阵乘法的第2种理解：

AB 的每一列 $A\mathbf{b}_j$ 都是矩阵 A 的列向量 \mathbf{a}_i 的线性组合.
(矩阵 A 的列向量 \mathbf{a}_i 的线性组合的集合)

矩阵的乘法(方法2：向量的线性组合的集合)

- 算例4: 矩阵的乘法(向量线性组合的集合)

$$AB = A[\mathbf{b}_1 \ \mathbf{b}_2] = [A\mathbf{b}_1 \ A\mathbf{b}_2]$$

$$\begin{array}{cc} A & B \\ \left[\begin{matrix} 1 & 2 \\ 2 & 1 \\ 3 & 1 \end{matrix} \right] & \left[\begin{matrix} 2 & 5 \\ 0 & 1 \end{matrix} \right] \end{array} = \begin{array}{c} A \\ \left[\begin{matrix} 1 & 2 \\ 2 & 1 \\ 3 & 1 \end{matrix} \right] \end{array} \left[\begin{matrix} | & | \\ \mathbf{b}_1 & \mathbf{b}_2 \\ | & | \end{matrix} \right] = \left[\begin{matrix} | & | \\ \mathbf{b}_1 & \mathbf{b}_2 \\ | & | \end{matrix} \right] = \left[\begin{matrix} | & | \\ A\mathbf{b}_1 & A\mathbf{b}_2 \\ | & | \end{matrix} \right]$$

[B的列向量]

$$\begin{aligned} &= \left[\begin{matrix} \left[\begin{matrix} 1 \\ 2 \\ 3 \end{matrix} \right] & \left[\begin{matrix} 2 \\ 1 \\ 1 \end{matrix} \right] \\ \left[\begin{matrix} 2 \\ 1 \\ 0 \end{matrix} \right] & \left[\begin{matrix} 5 \\ 1 \\ 1 \end{matrix} \right] \end{matrix} \right] = \left[\begin{matrix} \left[\begin{matrix} 1 \\ 2 \\ 3 \end{matrix} \right] & \left[\begin{matrix} 2 \\ 1 \\ 0 \end{matrix} \right] \\ \left[\begin{matrix} 2 \\ 1 \\ 0 \end{matrix} \right] & \left[\begin{matrix} 5 \\ 1 \\ 1 \end{matrix} \right] \end{matrix} \right] \\ &= \left[\begin{matrix} 2 \left[\begin{matrix} 1 \\ 2 \\ 3 \end{matrix} \right] + 0 \left[\begin{matrix} 2 \\ 1 \\ 1 \end{matrix} \right] & 5 \left[\begin{matrix} 1 \\ 2 \\ 3 \end{matrix} \right] + 1 \left[\begin{matrix} 2 \\ 1 \\ 1 \end{matrix} \right] \end{matrix} \right] \\ &= \left[\begin{matrix} \left[\begin{matrix} 2 \\ 4 \\ 6 \end{matrix} \right] & \left[\begin{matrix} 7 \\ 11 \\ 16 \end{matrix} \right] \end{matrix} \right] = \left[\begin{matrix} 2 & 7 \\ 4 & 11 \\ 6 & 16 \end{matrix} \right] \end{aligned}$$

矩阵乘法的性质

- 矩阵乘法的性质: 对于任意的 $m \times n$ 矩阵 A , 和矩阵 B, C 使得下列运算有定义, 则矩阵乘法满足以下性质:

- (1) 结合律: $(AB)C = A(BC)$;
- (2) 左分配律: $A(B + C) = AB + AC$;
- (3) 右分配律: $(B + C)A = BA + CA$;
- (4) $k(AB) = (kA)B = A(kB)$; ($\forall k \in \mathbb{R}$)
- (5) $I_m A = A = A I_n$. ($n \times n$ 单位矩阵 I_n)

交换律?: $AB ? = BA$

初等行变换 : 置换矩阵(2×2)

- 置换矩阵: $P = \begin{bmatrix} 0 & 1 \\ 1 & 0 \end{bmatrix}$; 设矩阵 $A = \begin{bmatrix} a & b \\ c & d \end{bmatrix}$.
(Permutation Matrix)

AP 交换矩阵 A 的列:

$$\begin{bmatrix} a & b \\ c & d \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 0 & 1 \\ 1 & 0 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} b & a \\ d & c \end{bmatrix}$$

A P AP

交换律?: $AB ? = BA$

$\rightarrow AP \neq PA$ (反例)

PA 交换矩阵 A 的行:

$$\begin{bmatrix} 0 & 1 \\ 1 & 0 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} a & b \\ c & d \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} c & d \\ a & b \end{bmatrix}$$

P A PA

矩阵乘法
不存在交换律

初等行变换：置换矩阵(行操作,列操作)

$A\mathbf{P}$ 交换矩阵 A 的列:

矩阵 A 右乘 \mathbf{P}

$$\begin{bmatrix} a & b \\ c & d \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 0 & 1 \\ 1 & 0 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} b & a \\ d & c \end{bmatrix}$$

A \mathbf{P} AP

$\mathbf{P}\mathbf{A}$ 交换矩阵 A 的行:

矩阵 A 左乘 \mathbf{P}

$$\begin{bmatrix} 0 & 1 \\ 1 & 0 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} a & b \\ c & d \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} c & d \\ a & b \end{bmatrix}$$

\mathbf{P} A PA

$$\begin{aligned} A\mathbf{x} &= \begin{bmatrix} a & b \\ c & d \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \end{bmatrix} \\ &= x_1 \begin{bmatrix} a \\ c \end{bmatrix} + x_2 \begin{bmatrix} b \\ d \end{bmatrix} \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} \mathbf{x}^T A &= [x_1 \ x_2] \begin{bmatrix} a & b \\ c & d \end{bmatrix} \\ &= x_1 [a \ b] + x_2 [c \ d] \end{aligned}$$

矩阵 A 右乘[|]: 对矩阵 A 的各列进行操作

e.g. $A\mathbf{x}$: 矩阵 A 的列向量的线性组合

e.g. AP : 矩阵 A 的两列交换.

[—] 左乘矩阵 A : 对矩阵 A 的各行进行操作

e.g. $\mathbf{x}^T A$: 矩阵 A 的行向量的线性组合

e.g. PA : 矩阵 A 的两行交换.

重要应用: 矩阵的初等(行)变换

求解线性方程组(高斯消元)

初等行变换 : 置换矩阵($n \times n$)

(Permutation Matrix)

- 置换矩阵 P_{ij} : 交换单位矩阵 I 的第 i 行和第 j 行而得出.
 $P_{ij}A$: 交换任意矩阵 A 的第 i 行和第 j 行.

$$I = \begin{bmatrix} 1 & & & \\ & 1 & & \\ & & 1 & \\ & & & 1 \end{bmatrix} \xrightarrow{\text{2nd row } \leftrightarrow \text{3rd row}} \Rightarrow P_{23} = \begin{bmatrix} 1 & & & \\ & 1 & & \\ & & 1 & \\ & & & 1 \end{bmatrix}$$

$P_{23}A$: 使矩阵 A 的
第 2 行和第 3 行互换.

$$\begin{bmatrix} 1 & & & \\ & 1 & & \\ & & 1 & \\ & & & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} -a_1^T - \\ -a_2^T - \\ -a_3^T - \\ -a_4^T - \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} -a_1^T - \\ -a_3^T - \\ -a_2^T - \\ -a_4^T - \end{bmatrix} \xrightarrow{\text{2nd row } \leftrightarrow \text{3rd row}}$$

P_{23} A $P_{23}A$

初等行变换 : 消元矩阵

(**E**limination Matrix)

- 消元矩阵 E_{ij} ($i > j$): 在单位矩阵 I 的 i -th row, j -th col 位置取值 e_{ij} .
 $E_{ij}A$: 使矩阵 A 的元素 $a_{ij} \rightarrow 0$ (消元).

$$E_{31} = \begin{bmatrix} 1 & & \\ & 1 & \\ e_{31}=? & 0 & 1 \end{bmatrix} \quad A = \begin{bmatrix} a_{11} & a_{12} & a_{13} \\ a_{21} & a_{22} & a_{23} \\ \boxed{a_{31}} & a_{32} & a_{33} \end{bmatrix}$$

$E_{31}A$: 消元 a_{31}

$$\begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ -\frac{a_{31}}{a_{11}} & 0 & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} a_{11} & a_{12} & a_{13} \\ a_{21} & a_{22} & a_{23} \\ \boxed{a_{31}} & a_{32} & a_{33} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} a_{11} & a_{12} & a_{13} \\ a_{21} & a_{22} & a_{23} \\ \boxed{0} & (a_{32} - \frac{a_{31}}{a_{11}} a_{12}) & (a_{33} - \frac{a_{31}}{a_{11}} a_{13}) \end{bmatrix}$$

E_{31}

A

$E_{31}A$

习题选讲: 矩阵的性质

- 证明: 对于任意 $m \times n$ 矩阵 A , AA^T 和 A^TA 是对称矩阵.

对称矩阵: $S^T = S$
 $(s_{ij} = s_{ji})$

(1) AA^T :
 $(m \times m)$

A 是 $m \times n$ 矩阵, 记 $A = \begin{bmatrix} -\mathbf{a}_1^T & - \\ \vdots & \\ -\mathbf{a}_i^T & - \\ \vdots & \\ -\mathbf{a}_j^T & - \\ \vdots & \\ -\mathbf{a}_m^T & - \end{bmatrix}$ (m行), 则 $A^T = \begin{bmatrix} | & | & | & | \\ \mathbf{a}_1 & \dots & \mathbf{a}_i & \dots & \mathbf{a}_j & \dots & \mathbf{a}_m \\ | & & | & & | & & | \end{bmatrix}$ (m列)

$$AA^T = \begin{bmatrix} \mathbf{a}_1^T \mathbf{a}_1 & \boxed{\mathbf{a}_1^T \mathbf{a}_2} & \dots & \mathbf{a}_1^T \mathbf{a}_m \\ \boxed{\mathbf{a}_2^T \mathbf{a}_1} & \mathbf{a}_2^T \mathbf{a}_2 & \dots & \mathbf{a}_2^T \mathbf{a}_m \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ \mathbf{a}_m^T \mathbf{a}_1 & \mathbf{a}_m^T \mathbf{a}_2 & \dots & \mathbf{a}_m^T \mathbf{a}_m \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \mathbf{a}_1^T \mathbf{a}_1 & \dots & \dots & \dots \\ \vdots & \ddots & \boxed{\mathbf{a}_i^T \mathbf{a}_j} & \vdots \\ \vdots & \boxed{\mathbf{a}_j^T \mathbf{a}_i} & \ddots & \vdots \\ \dots & \dots & \dots & \mathbf{a}_m^T \mathbf{a}_m \end{bmatrix}$$

$$(AA^T)_{ij} = \boxed{\mathbf{a}_i^T \mathbf{a}_j} = \mathbf{a}_i \cdot \mathbf{a}_j$$

$$(AA^T)_{ji} = \boxed{\mathbf{a}_j^T \mathbf{a}_i} = \mathbf{a}_i \cdot \mathbf{a}_j$$

即 $(AA^T)_{ij} = (AA^T)_{ji}$
 AA^T 是 $m \times m$ 对称矩阵.

e.g. $\begin{bmatrix} 1 & -1 & 5 \\ -1 & 2 & 9 \\ 5 & 9 & 4 \end{bmatrix}$

习题选讲: 矩阵的性质

对称矩阵: $S^T = S$
 $(s_{ij} = s_{ji})$

- 证明: 对于任意 $m \times n$ 矩阵 A , AA^T 和 A^TA 是对称矩阵.

(2) A^TA :
 $(n \times n)$

A 是 $m \times n$ 矩阵, 记 $A = \begin{bmatrix} | & | & | & | \\ \mathbf{a}_1 & \dots & \mathbf{a}_i & \dots & \mathbf{a}_j & \dots & \mathbf{a}_n \\ | & | & | & | \end{bmatrix}$, 则 $A^T = \begin{bmatrix} -\mathbf{a}_1^T & - \\ \vdots & -\mathbf{a}_i^T & - \\ -\mathbf{a}_j^T & - \\ \vdots & -\mathbf{a}_n^T & - \end{bmatrix}$ (n行)

$$A^TA = \begin{bmatrix} \cancel{\mathbf{a}_1^T \mathbf{a}_1} & \boxed{\mathbf{a}_1^T \mathbf{a}_2} & \cdots & \cancel{\mathbf{a}_1^T \mathbf{a}_n} \\ \boxed{\mathbf{a}_2^T \mathbf{a}_1} & \cancel{\mathbf{a}_2^T \mathbf{a}_2} & \cdots & \cancel{\mathbf{a}_2^T \mathbf{a}_n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ \cancel{\mathbf{a}_n^T \mathbf{a}_1} & \cancel{\mathbf{a}_n^T \mathbf{a}_2} & \cdots & \cancel{\mathbf{a}_n^T \mathbf{a}_n} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \mathbf{a}_1^T \mathbf{a}_1 & \cdots & \cdots & \cdots \\ \vdots & \ddots & \boxed{\mathbf{a}_i^T \mathbf{a}_j} & \vdots \\ \boxed{\mathbf{a}_j^T \mathbf{a}_i} & \cdots & \cdots & \vdots \\ \vdots & \ddots & \cdots & \mathbf{a}_n^T \mathbf{a}_n \end{bmatrix}$$

$$(A^TA)_{ij} = \boxed{\mathbf{a}_i^T \mathbf{a}_j} = \mathbf{a}_i \cdot \mathbf{a}_j$$

$$(A^TA)_{ji} = \boxed{\mathbf{a}_j^T \mathbf{a}_i} = \mathbf{a}_i \cdot \mathbf{a}_j$$

即 $(A^TA)_{ij} = (A^TA)_{ji}$
 A^TA 是 $n \times n$ 对称矩阵.

e.g. $\begin{bmatrix} 1 & -1 & 5 \\ -1 & 2 & 9 \\ 5 & 9 & 4 \end{bmatrix}$

Homework

- 阅读教材: Chapter 1.3 - 1.4
- 完成作业: AA170_HW2