

函数是对未知数的映射，每个x只有一个对应的y。矩阵可看做对一组列向量的线性映射。

矩阵的加法

- 仅在同型矩阵间运算，矩阵中的元素两两相加 $a_{ij} + b_{ij}$ ，符合交换律和结合律。
- $A + B = B + A$
- $(A + B) + C = A + (B + C)$
- 矩阵减法：-A为 A的负矩阵 $A + (-A) = 0$ ， -B为 B的负矩阵
 $A - B = A + (-B)$

矩阵的数乘

- $A = a_{ij}$ ， $\lambda A = A\lambda = \lambda a_{ij}$ ，每个元素都乘 λ ，符合交换律，结合律，分配律
- $(\lambda\mu)A = \lambda(\mu A)$
- $(\lambda + \mu)A = \lambda A + \mu A$
- $\lambda(A + B) = \lambda A + \lambda B$

矩阵的乘法

$$\begin{cases} y_1 = a_{11}x_1 + a_{12}x_2 + a_{13}x_3, \\ y_2 = a_{21}x_1 + a_{22}x_2 + a_{23}x_3, \end{cases}$$

$$\begin{cases} x_1 = b_{11}t_1 + b_{12}t_2, \\ x_2 = b_{21}t_1 + b_{22}t_2, \\ x_3 = b_{31}t_1 + b_{32}t_2, \end{cases}$$

带入后得

$$\begin{cases} y_1 = (a_{11}b_{11} + a_{12}b_{21} + a_{13}b_{31})t_1 + (a_{11}b_{12} + a_{12}b_{22} + a_{13}b_{32})t_2, \\ y_2 = (a_{21}b_{11} + a_{22}b_{21} + a_{23}b_{31})t_1 + (a_{21}b_{12} + a_{22}b_{22} + a_{23}b_{32})t_2, \end{cases}$$

$$\begin{pmatrix} y_1 \\ y_2 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & a_{13} \\ a_{21} & a_{22} & a_{23} \\ a_{31} & a_{32} & a_{33} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{pmatrix}$$

$$\begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} b_{11} & b_{12} \\ b_{21} & b_{22} \\ b_{31} & b_{32} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} t_1 \\ t_2 \end{pmatrix}$$

带入后得 $\begin{pmatrix} y_1 \\ y_2 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & a_{13} \\ a_{21} & a_{22} & a_{23} \\ a_{31} & a_{32} & a_{33} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} b_{11} & b_{12} \\ b_{21} & b_{22} \\ b_{31} & b_{32} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} t_1 \\ t_2 \end{pmatrix}$

$$\begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & a_{13} \\ a_{21} & a_{22} & a_{23} \\ a_{31} & a_{32} & a_{33} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} b_{11} & b_{12} \\ b_{21} & b_{22} \\ b_{31} & b_{32} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} a_{11}b_{11} + a_{12}b_{21} + a_{13}b_{31} & a_{11}b_{12} + a_{12}b_{22} + a_{13}b_{32} \\ a_{21}b_{11} + a_{22}b_{21} + a_{23}b_{31} & a_{21}b_{12} + a_{22}b_{22} + a_{23}b_{32} \\ a_{31}b_{11} + a_{32}b_{21} + a_{33}b_{31} & a_{31}b_{12} + a_{32}b_{22} + a_{33}b_{32} \end{pmatrix}$$

- 🎯：矩阵乘法，可以看做一种复合映射（对一组数）。与函数的复合映射相似， $y = f(x), x = \mu(t), y = f(\mu(t))$ 。 $C = AB$ ，A的列数必须等于B的行数，从上式看，A的列数是y对应的x的个数，B的行数是用t表示的x的个数，只有x一一对应，y才可以用t表示。
- 矩阵的乘法不满足交换律，但满足结合律和分配律。而当 $AB = BA$ 时，称A和B是可交换的。
 - $(AB)C = A(BC)$
 - $\lambda(AB) = (\lambda A)B = A(\lambda B)$
 - $A(B + C) = AB + AC, (B + C)A = BA + CA$
 - 单位阵（纯量阵 λE ） $EA = AE = A$ ，单位阵和纯量阵与任何同阶方阵是可交换的。
 - 矩阵的幂 $A^k A^l = A^{k+l}, (A^k)^l = A^{kl}$
 - $(A + B)^2 = A^2 + BA + AB + B^2, (A + B)(A - B) = A^2 + AB - BA - B^2$

矩阵转置


- $(A^T)^T = A$
- $(A + B)^T = A^T + B^T$
- $(\lambda A)^T = \lambda A^T$
- $(AB)^T = B^T A^T$
- 🎯：可由 $C_{m \times n} = A_{m \times s} B_{s \times n}, C_{ij} = \sum_{k=1}^s a_{ik} b_{kj}$ 推导，也可用矩阵分块法将A划分为若干行向量，B为若干列向量，更易证明。

方阵的行列式



- $\det(A^T) = \det(A)$
- $|\lambda A| = \lambda^n |A|$
- $|AB| = |A||B|$
- 伴随矩阵：行列式 $|A|$ 的各个元素的代数余子式 $A^* = (A_{ij})^T$
- $AA^* = A^*A = |A|E$
- 🎯：第一章可知， D =任意一行与其代数余子式乘积之和，行列式某一行（列）元素与另一行（列）元素对应的代数余子式相乘， $D=0$ ，故而计算得对角线元素值为 $|A|$ ，其余为0。

逆矩阵

- 对 n 阶矩阵 A ，如果有一个 n 阶矩阵 B ，使 $AB = BA = E$ ，矩阵 A 可逆，称 B 为 A 的逆矩阵。
- 矩阵 A 可逆， A 的逆矩阵是唯一的。
- 🎯：设 B 和 C 都是 A 的逆矩阵， $B = BE = B(AC) = (BA)C = EC = C$
- 📌 定理1：若矩阵 A 可逆，则 $|A| \neq 0$
- 📌 定理2：若 $|A| \neq 0$ ，则矩阵 A 可逆，且 $A^{-1} = \frac{1}{|A|} A^*$
- 🎯： $AA^* = A^*A = |A|E$ ， $A \frac{1}{|A|} A^* = A^* \frac{1}{|A|} A = E$ ， $A^{-1} = \frac{1}{|A|} A^*$
- 推论：若 $AB = E$ ，则 $B = A^{-1}$
- 奇异矩阵： $|A| = 0$ ，否则为非奇异矩阵。 A 可逆的充要条件是 A 为非奇异矩阵。
- 运算规律：
 - 若 A 可逆，则 A^{-1} 也可逆， $(A^{-1})^{-1} = A$
 - 若 A 可逆，数 $\lambda \neq 0$ ，则 λA 可逆， $(\lambda A)^{-1} = \frac{1}{\lambda} A^{-1}$
 - 🎯： $A^{-1} = \frac{1}{|A|} A^*$ ， $(\lambda A)^{-1} = \frac{1}{|\lambda A|} (\lambda A)^* = \frac{1}{\lambda^n |A|} \lambda^{n-1} A^* = \frac{1}{\lambda} A^{-1}$
 - 若 AB 为同型矩阵，且均可逆，则 $(AB)^{-1} = B^{-1} A^{-1}$
 - 🎯： $AB(AB)^{-1} = E$ ，双侧左乘 A 的逆，后左乘 B 的逆
 - 若 A 可逆，则 A^T 可逆， $(A^T)^{-1} = (A^{-1})^T$

- : $A^T(A^{-1})^T = (A^{-1}A)^T = E$, $(A^T)^{-1} = (A^{-1})^T$
- 特例: $A = P\Lambda P^{-1}$
 - $A^n = P\Lambda^n P^{-1}$
 - $\varphi(A) = a_0E + a_1A + \dots + a_mA^m$
 $= Pa_0EP^{-1} + Pa_1\Lambda P^{-1} + \dots + Pa_m\Lambda^m P^{-1} = P\varphi(\Lambda)P^{-1}$

矩阵分块法

- 一个矩阵可以根据若干横线纵线划分为多个小矩阵（子块），以子块为元素的矩阵为分块矩阵。
- 加法：矩阵A和B行列数相同，采用相同分块法，可相加，等于对应子块相加。
- 数乘： $\lambda A = \lambda * \text{各子块}$
- 乘法：乘法与普通矩阵算法相似，把子块看做元素。矩阵A和矩阵B需满足，A的列数=B的行数，相乘的子块满足的A子块列数=B子块行数。
- 转置：子块看做元素转置后，每个子块再转置。
- : 可以想象为一侧有图案的透明卡片，切割成数块（如4块），想将图片沿对角线翻转，应该先把分割的小图片按转置的顺序排好，再将小图片沿着各自对角线翻转。
- 分块对角矩阵：仅对角线上有子块，每个子块都是方阵。
 - $|A| = |A_1||A_2|\dots|A_n|$
 - A的逆矩阵=对角线上的子块变为其逆矩阵。
 - : 可用分块矩阵的乘法证明，A的逆矩阵对角线子块，要与A的对角线相同位置子块相乘，每一块的结果都为E。
- $A_{m \times n}$ 可看做m个行向量或n个列向量的分块矩阵。