

# 矩阵

## 概念

### 定义

由m\*n个数排成一个m行n列的矩形数表

$$\begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & \dots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \dots & a_{2n} \\ \dots & & & \\ a_{m1} & a_{m2} & \dots & a_{mn} \end{pmatrix}$$

### 几种特殊矩阵

#### 上三角

主对角线（左上到右下）以下全为0的**方阵**

$$\begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & \dots & a_{1n} \\ 0 & a_{22} & \dots & a_{2n} \\ \dots & & & \\ 0 & 0 & \dots & a_{nn} \end{pmatrix}$$

#### 下三角

$$\begin{pmatrix} a_{11} & 0 & \dots & 0 \\ a_{21} & a_{22} & \dots & 0 \\ \dots & & & \\ a_{m1} & a_{m2} & \dots & a_{nn} \end{pmatrix}$$

#### 对角矩阵

$$\begin{pmatrix} a_{11} & 0 & \dots & 0 \\ 0 & a_{22} & \dots & 0 \\ \dots & & & \\ 0 & 0 & \dots & a_{nn} \end{pmatrix}$$

#### 单位矩阵

$$\begin{pmatrix} 1 & 0 & \dots & 0 \\ 0 & 1 & \dots & 0 \\ \dots & & & \\ 0 & 0 & \dots & 1 \end{pmatrix}$$

# 运算

## 加法与数乘

统称为矩阵的线性运算

### 加法

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

### 数乘

$$k\mathbf{A} = \mathbf{A}k = \begin{pmatrix} ka_{11} & ka_{12} & \dots & ka_{1n} \\ ka_{21} & ka_{22} & \dots & ka_{2n} \\ \dots & \dots & \dots & \dots \\ ka_{m1} & ka_{m2} & \dots & ka_{mn} \end{pmatrix}$$

### 运算律

$$\begin{aligned} \mathbf{A} + \mathbf{B} &= \mathbf{B} + \mathbf{A} \\ (\mathbf{A} + \mathbf{B}) + \mathbf{C} &= \mathbf{A} + (\mathbf{B} + \mathbf{C}) \\ \mathbf{A} + \mathbf{O} &= \mathbf{A} \\ \mathbf{A} + (-\mathbf{A}) &= \mathbf{O} \\ 1 \cdot \mathbf{A} &= \mathbf{A} \\ (kl)\mathbf{A} &= k(l\mathbf{A}) \\ (k + l)\mathbf{A} &= k\mathbf{A} + l\mathbf{A} \\ k(\mathbf{A} + \mathbf{B}) &= k\mathbf{A} + k\mathbf{B} \end{aligned}$$

## 乘法

### 法则

设A是一个  $m \times s$  矩阵，B是一个  $s \times n$  矩阵

$$c_{ij} = a_{i1}b_{1j} + a_{i2}b_{2j} + \dots + a_{is}b_{sj} = \sum_{k=1}^s a_{ik}b_{kj}$$

### 运算律

- $(\mathbf{AB})\mathbf{C} = \mathbf{A}(\mathbf{BC})$
- $\mathbf{A}(\mathbf{B} + \mathbf{C}) = \mathbf{AB} + \mathbf{AC}$
- $(\mathbf{B} + \mathbf{C})\mathbf{A} = \mathbf{BA} + \mathbf{CA}$
- $\lambda(\mathbf{AB}) = (\lambda\mathbf{A})\mathbf{B} = \mathbf{A}(\lambda\mathbf{B})$
- $\mathbf{E}_m \mathbf{A}_{m \times n} = \mathbf{A}_{m \times n} \mathbf{E}_n = \mathbf{A}_{m \times n}$

### 注意

- 一般情况下，矩阵乘法不满足交换律，即BA不等于AB

- 若n阶矩阵（方阵）满足交换律，则称A与B乘法可交换。n阶单位矩阵与任意n阶矩阵可交换
- 两个非零矩阵之积可能是零矩阵，即若  $AB=O$ ，不代表A和B有零矩阵
- 若A不等于O， $AB=AC$ 不能说明B=C

## 幂

方阵A的幂即多个A相乘，满足以下规律

- $A^k A^l = A^{k+l}$
- $(A^k)^l = A^{kl}$

## 注意

- 因为矩阵乘法不满足交换律，所以一般  $(AB)^k \neq A^k B^k$

## 多项式

对于方阵A，有以下形式的称为n阶方阵A的m次多项式

$$f(A) = a_0 A^m + a_1 A^{m-1} + \dots + a_{m-1} A + a_m E$$

由于多项式都是A相乘或是A与E相乘，因此都是可交换的，所以

$$f(A)g(A) = g(A)f(A)$$

此外，若A和B可交换，则  $(A+B)^n$  也可按二项式定理展开

## 转置

将A的行换位同序数的列，即

$$a'_{ij} = a_{ji}$$

## 运算律

- $(A^T)^T = A$
- $(A+B)^T = A^T + B^T$
- $(\lambda A)^T = \lambda A^T$
- $(AB)^T = B^T A^T$

## 对称性

若  $A^T = A$  则称为对称矩阵，若  $A = -A^T$  则称为反对称矩阵，反对称矩阵主对角线上元素均为0

有如下几种形式的方阵必为对称矩阵

- $A + A^T$
- $AA^T$
- $A^T A$

有如下形式的必为反对称矩阵

- $A - A^T$

任意方阵可以写成如下形式

$$A = \frac{A + A^T}{2} + \frac{A - A^T}{2}$$

即，任意方阵A都可写成对称矩阵与反对称矩阵之和

## 共轭矩阵

若A为复矩阵

$$\overline{A} = [\overline{a_{ij}}]$$

其中 $\overline{a_{ij}}$ 为 $a_{ij}$ 的共轭复数

## 运算

- $\overline{A + B} = \overline{A} + \overline{B}$
- $\overline{\lambda A} = \overline{\lambda} \overline{A}$
- $\overline{AB} = \overline{A} \overline{B}$

## 可逆矩阵

对于方阵A，若存在方阵B，使

$$AB = BA = E$$

则称A可逆，B为A的逆矩阵。**逆矩阵是唯一的**

若方阵不可逆，则称为**奇异矩阵**，否则为非奇异矩阵

## 性质

- 若A是可逆矩阵，则 $A^{-1}$ 也是可逆矩阵，且 $(A^{-1})^{-1} = A$
- 若A是可逆矩阵，k是不为零的数，则 $(kA)^{-1} = k^{-1}A^{-1}$
- 若A是可逆矩阵，则A的转置也是可逆矩阵，且 $(A^T)^{-1} = (A^{-1})^T$
- 若A、B是可逆矩阵，则 $(AB)^{-1} = B^{-1}A^{-1}$

其他性质见 [行列式-应用-逆矩阵-性质](#)

## 计算

## 二阶

若 $ad-bc$ 不等于0，则二阶方阵A可逆，且

$$A^{-1} = \frac{1}{ad-bc} \begin{pmatrix} d & -b \\ -c & a \end{pmatrix}$$

## 对角

因为对角矩阵A和B，有

$$c_{ii} = a_{ii}b_{ii}$$

要符合可逆矩阵的定义，则有

$$a_{ii} = \frac{1}{b_{ii}}$$

## 分块矩阵

可以将一个大的矩阵A写成多个小矩阵的组合，如

$$A = \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & a_{13} \\ a_{21} & a_{22} & a_{23} \\ a_{31} & a_{32} & a_{33} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} A_{11} & A_{12} \\ A_{21} & A_{22} \end{pmatrix}$$
$$A_{11} = \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} \\ a_{21} & a_{22} \end{pmatrix}$$
$$A_{12} = \begin{pmatrix} a_{13} \\ a_{23} \end{pmatrix}$$
$$A_{21} = (a_{31} \quad a_{32})$$
$$A_{22} = (a_{33})$$

对于可以将矩阵A分为下列形式的矩阵，称为准对角矩阵，或分块对角矩阵

$$A = \begin{pmatrix} A_1 & & \\ & A_2 & \\ & & \dots \\ & & & A_r \end{pmatrix} = \text{diag}(A_1, A_2, \dots, A_r)$$

## 运算

### 加法与数乘

加法与数乘显而易见，与普通形式一样

### 转置

注意，转置时大矩阵需转置，每个分块也需转置

$$A^T = \begin{pmatrix} A_{11}^T & A_{21}^T \\ A_{12}^T & A_{22}^T \end{pmatrix}$$

## 乘法

在进行乘法时，需要注意**A的列的分法必须与B的行的分法一致**

计算方法与普通乘法类似

$$C_{ij} = \sum_{k=1}^s A_{ik} B_{kj}$$

特殊的，若为分块对角矩阵，则

$$AB = \begin{pmatrix} A_1 B_1 & & & \\ & A_2 B_2 & & \\ & & \ddots & \\ & & & A_r B_r \end{pmatrix}$$

$$A^k = \begin{pmatrix} A_1^k & & & \\ & A_2^k & & \\ & & \ddots & \\ & & & A_r^k \end{pmatrix}$$

$$A^{-1} = \begin{pmatrix} A_1^{-1} & & & \\ & A_2^{-1} & & \\ & & \ddots & \\ & & & A_r^{-1} \end{pmatrix}$$

最后的可逆前提是各个分块都可逆

## 例

这里注意A的列的分法与B的行的分法

$$A = \begin{pmatrix} -1 & 2 & 1 & 0 & 0 \\ 4 & 1 & 0 & 1 & 0 \\ 0 & 5 & 0 & 0 & 1 \\ 3 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 3 & 0 & 0 & 0 \end{pmatrix} \quad B = \begin{pmatrix} 0 & 0 & 0 & 2 \\ 0 & 0 & 0 & 3 \\ 2 & 1 & -3 & 0 \\ 1 & -2 & 1 & 0 \\ 0 & 1 & 4 & 0 \end{pmatrix}$$

$$A = \begin{pmatrix} A_{11} & E \\ 3E & O \end{pmatrix} \quad A_{11} = \begin{pmatrix} -1 & 2 \\ 4 & 1 \\ 0 & 5 \end{pmatrix}$$

$$B = \begin{pmatrix} O & B_{12} \\ B_{21} & O \end{pmatrix} \quad B_{12} = \begin{pmatrix} 2 \\ 3 \end{pmatrix} \quad B_{21} = \begin{pmatrix} 2 & 1 & -3 \\ 1 & -2 & 1 \\ 0 & 1 & 4 \end{pmatrix}$$

则

$$\begin{aligned}
 AB &= \begin{pmatrix} A_{11} & E \\ 3E & O \end{pmatrix} \begin{pmatrix} O & B_{12} \\ B_{21} & O \end{pmatrix} \\
 &= \begin{pmatrix} A_{11}O + B_{21}E & A_{11}B_{12} + EO \\ 3EO + B_{21}O & 3EB_{12} + OO \end{pmatrix} \\
 &= \begin{pmatrix} B_{21} & A_{11}B_{12} \\ O & 3B_{12} \end{pmatrix} \\
 &= \begin{pmatrix} 2 & 1 & -3 & 4 \\ 1 & -2 & 1 & 11 \\ 0 & 1 & 4 & 15 \\ 0 & 0 & 0 & 6 \\ 0 & 0 & 0 & 9 \end{pmatrix}
 \end{aligned}$$

## 行与列的性质

若 $C=AB$ ，将 $B$ 按行分块，则

$$C = AB = A(\beta_1 \quad \beta_2 \quad \dots \quad \beta_n) = (A\beta_1 \quad A\beta_2 \quad \dots \quad A\beta_n) = (\gamma_1 \quad \gamma_2 \quad \dots \quad \gamma_n)$$

将 $B$ 按列分块，则

$$C = AB = A \begin{pmatrix} \beta_1 \\ \beta_2 \\ \dots \\ \beta_n \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} A\beta_1 \\ A\beta_2 \\ \dots \\ A\beta_n \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \delta_1 \\ \delta_2 \\ \dots \\ \delta_n \end{pmatrix}$$

因此 $B$ 矩阵相乘的结果的每一列或每一行都可以视为 $A$ 矩阵单独乘该行/列的结果

## 内积与外积

### 内积

两个  $n \times 1$  向量 $x$ 和 $y$ ，其内积为

$$x^T y = (x_1, x_2, \dots, x_n) \begin{bmatrix} y_1 \\ y_2 \\ \vdots \\ y_n \end{bmatrix} = x_1 y_1 + x_2 y_2 + \dots + x_n y_n$$

### 外积

外积为

$$xy^T = \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_n \end{bmatrix} (y_1, y_2, \dots, y_n) = \begin{bmatrix} x_1 y_1 & x_1 y_2 & \dots & x_1 y_n \\ x_2 y_1 & x_2 y_2 & \dots & x_2 y_n \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ x_n y_1 & x_n y_2 & \dots & x_n y_n \end{bmatrix}$$

## 外积展开

对于两个矩阵A ( $m \times n$ ) 和B ( $k \times n$ ) , 将A按列划分,  $B^T$ 按行划分, 有

$$AB^T = (\mathbf{x}_1, \mathbf{x}_2, \dots, \mathbf{x}_n) \begin{bmatrix} \mathbf{y}_1^T \\ \mathbf{y}_2^T \\ \vdots \\ \mathbf{y}_n^T \end{bmatrix} = \mathbf{x}_1 \mathbf{y}_1^T + \mathbf{x}_2 \mathbf{y}_2^T + \dots + \mathbf{x}_n \mathbf{y}_n^T$$

## 矩阵的初等变换

### 矩阵与线性方程组

设n元线性方程组

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

当 $b_i$ 全为0时称为齐次线性方程组

该式可以写成矩阵

$$A = \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & \dots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \dots & a_{2n} \\ \dots & & & \\ a_{m1} & a_{m2} & \dots & a_{mn} \end{pmatrix} \quad x = \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \dots \\ x_n \end{pmatrix} \quad b = \begin{pmatrix} b_1 \\ b_2 \\ \dots \\ b_n \end{pmatrix}$$

$$Ax = b$$

A称为**系数矩阵**, (A,b)称为**增广矩阵**

## 初等变换

### 类型

下列为初等行变换, 列变换同理

- $r_i \leftrightarrow r_j$  互换矩阵第i行与第j行位置

$$\begin{pmatrix} 1 & & & & & \\ & \ddots & & & & \\ & & 0 & \dots & 1 & \\ & & \vdots & & \vdots & \\ & & 1 & \dots & 0 & \\ & & & & & \ddots & \\ & & & & & & 1 \end{pmatrix}$$



- $kr_i$  用非零常数k乘矩阵第i行的每个元

$$\begin{pmatrix} 1 & & & \\ & \ddots & & \\ & & k & \\ & & & \ddots \\ & & & & 1 \end{pmatrix}$$

- $r_i + kr_j$  将第j行所有元的k倍加到i行

$$\begin{pmatrix} 1 & & & & \\ & \ddots & & & \\ & & 1 & \cdots & k \\ & & & \ddots & \vdots \\ & & & & 1 \\ & & & & & \ddots \\ & & & & & & 1 \end{pmatrix}$$

## 性质

若A经过一系列**初等行变换**变为B，则称AB行等价  $A \xrightarrow{r} B$

若A经过一系列**初等列变换**变为B，则称AB列等价  $A \xrightarrow{c} B$

若A经过一系列**初等变换**变为B，则称AB等价  $A \rightarrow B$

- 反身性 任意矩阵与自己等价
- 对称性 A等价于B则B等价于A
- 传递性 AB等价，BC等价则AC等价

## 化简方程

很容易可以知道，对于方程组的**增广矩阵**，对其进行初等变换后形成的新方程组与原方程组的解是一样的。因此一般采用将增广矩阵化简为**行阶梯型**矩阵来求解，即

$$\begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \cdots & a_{2n} \\ \cdots & & & \\ a_{m1} & a_{m2} & \cdots & a_{mn} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \cdots \\ x_n \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} b_1 \\ b_2 \\ \cdots \\ b_n \end{pmatrix} \Rightarrow \begin{pmatrix} c_{11} & c_{12} & \cdots & c_{1n} \\ 0 & c_{22} & \cdots & c_{2n} \\ & & \cdots & \\ 0 & 0 & \cdots & c_{mn} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \cdots \\ x_n \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} d_1 \\ d_2 \\ \cdots \\ d_n \end{pmatrix}$$

## 行阶梯型矩阵

- 若有0行（全为0的行），则0行位于非0行下方
- 每个首非0元（从左数第一个不为0的数）前面的0个数逐行增加

## 行最简型

所有行首非0元为1, 且其所在列的其他元都为0的行阶梯型矩阵

- 任意  $m \times n$  矩阵A都可以经过初等行变换化为行阶梯型矩阵及行最简形矩阵

## 等价标准型

任意  $m \times n$  矩阵必可化为如下形式的矩阵

$$N = \begin{pmatrix} E_r & O \\ O & O \end{pmatrix}$$

## 初等矩阵

对单位矩阵进行一次初等变换的矩阵, 有三种

- $E(i,j)$  交换行

$$\begin{pmatrix} 1 & & & & & & & & & \\ & \ddots & & & & & & & & \\ & & 1 & & & & & & & \\ & & & 0 & \cdots & & 1 & & & \\ & & & & 1 & & & & & \\ & & & & & \ddots & & & & \\ & & & & & & 1 & & & \\ & & 1 & & \cdots & & & 0 & & \\ & & & & & & & & 1 & \\ & & & & & & & & & \ddots \\ & & & & & & & & & & 1 \end{pmatrix}$$

- $E(i(k))$  k乘第i行

$$\begin{pmatrix} 1 & & & & & \\ & \ddots & & & & \\ & & 1 & & & \\ & & & k & & \\ & & & & 1 & \\ & & & & & \ddots & \\ & & & & & & 1 \end{pmatrix}$$

- $E(i, j(k))$  第*i*行加第*j*行的*k*倍

$$\begin{pmatrix} 1 & & & & & \\ & \ddots & & & & \\ & & 1 & & k & \\ & & & \ddots & & \\ & & & & 1 & \\ & & & & & \ddots \\ & & & & & & 1 \end{pmatrix}$$

## 初等矩阵与初等变换

### 定理1

设A为  $m \times n$  矩阵，对A进行一次初等行变换，相当于在A的**左边**乘一个m阶初等矩阵。对A进行一次初等列变换，相当于在A**右边**乘一个n阶初等矩阵

**推论：**

$$\begin{aligned} E(i, j)E(i, j) &= E \\ E(i(k))E(i(\frac{1}{k})) &= E \\ E(i, j(k))E(i, j(-k)) &= E \end{aligned}$$

所以可以得到逆矩阵

$$\begin{aligned} E(i, j)^{-1} &= E(i, j) \\ E(i(k))^{-1} &= E(i(\frac{1}{k})) \\ E(i, j(k))^{-1} &= E(i, j(-k)) \end{aligned}$$

### 定理2

对于任意  $m \times n$  矩阵，必存在行最简形矩阵U和m阶初等矩阵Pi，使得

$$P_1 P_2 \dots P_t A = U$$

### 定理3

对于任意  $m \times n$  矩阵A，必存在m阶可逆矩阵P和n阶可逆矩阵Q，使

$$PAQ = N$$

其中  $N = \begin{pmatrix} E_r & O \\ O & O \end{pmatrix}$

### n阶方阵可逆充要条件

n阶方阵可逆的充要条件是它能表示为E和一系列初等矩阵的乘积

**推论：**  $m \times n$  矩阵A和B等价的充要条件是存在m阶可逆矩阵P和n阶可逆矩阵Q，使

$$PAQ = B$$

### 初等变换法求逆

由上述定理，若A是n阶矩阵，则必存在P，使得

$$P_1 P_2 \dots P_m A = E$$

则 $A^{-1} = P_1 P_2 \dots P_m$ ，因此有

$$P_1 P_2 \dots P_m (A|E) = A^{-1} (A|E) = (E|A^{-1})$$

即可以通过 $P_1, P_2, \dots, P_m$ 行变换实现求逆

### 初等变换法求方程

对于下述方程

$$AX = C \quad XB = C \quad AXB = C$$

可知其解

$$\begin{aligned} X &= A^{-1}C \\ X &= CB^{-1} \\ X &= A^{-1}CB^{-1} \end{aligned}$$

如要求解第一个式子，可以使用类似求逆的方式

$$A^{-1}(A|C) = (E|A^{-1}C)$$

### 三角形分解

又叫LU分解，指将一个方阵A分解为上三角阵U和下三角阵L的乘积，其原理如下：

对于一个非奇异方阵A，必有变换

$$E_m E_{m-1} \dots E_1 A = U$$

其中U即为上三角阵，则

$$A = E_1^{-1} \dots E_{m-1}^{-1} E_m^{-1} U = LU$$

下面为一个例子，注意这里 $E_m^{-1} \dots E_2^{-1} E_1^{-1}$ 的简便运算方式

$$\begin{aligned} A &= \begin{bmatrix} 2 & 4 & 2 \\ 1 & 5 & 2 \\ 4 & -1 & 9 \end{bmatrix} \\ &= \begin{bmatrix} 2 & 4 & 2 \\ 0 & 3 & 1 \\ 0 & -9 & 5 \end{bmatrix} & l_2 - \frac{1}{2}l_1 \quad l_3 - 2l_1 \\ &= \begin{bmatrix} 2 & 4 & 2 \\ 0 & 3 & 1 \\ 0 & 0 & 8 \end{bmatrix} & l_3 + 3l_2 \end{aligned}$$

实际上相当于左乘了下列三个初等矩阵

$$E_1 = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ -\frac{1}{2} & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{bmatrix} \qquad E_2 = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ -2 & 0 & 1 \end{bmatrix} \qquad E_3 = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 3 & 1 \end{bmatrix}$$

对应逆矩阵如下

$$E_1^{-1} = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ \frac{1}{2} & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{bmatrix} \qquad E_2^{-1} = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 2 & 0 & 1 \end{bmatrix} \qquad E_3^{-1} = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & -3 & 1 \end{bmatrix}$$

三者的乘积就是

$$L = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ \frac{1}{2} & 1 & 0 \\ 2 & -3 & 1 \end{bmatrix}$$

就是三个初等矩阵对应多出来的元放在L的对应位置上构成的矩阵

# 行列式

## 基本性质

### 概念来源

求解二元一次方程组时

$$\begin{aligned} a_{11}x_1 + a_{12}x_2 &= b_1 \\ a_{21}x_1 + a_{22}x_2 &= b_2 \end{aligned}$$

解得

$$\begin{aligned} x_1 &= \frac{a_{22}b_1 - a_{12}b_2}{a_{11}a_{22} - a_{12}a_{21}} \\ x_2 &= \frac{a_{11}b_2 - a_{21}b_1}{a_{11}a_{22} - a_{12}a_{21}} \end{aligned}$$

引入记号

$$\begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} \\ a_{21} & a_{22} \end{pmatrix} = a_{11}a_{22} - a_{12}a_{21}$$

所以上面可以表示为

$$x_1 = \frac{\begin{pmatrix} b_1 & a_{12} \\ b_2 & a_{22} \end{pmatrix}}{\begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} \\ a_{21} & a_{22} \end{pmatrix}} \quad x_2 = \frac{\begin{pmatrix} a_{11} & b_1 \\ a_{21} & b_2 \end{pmatrix}}{\begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} \\ a_{21} & a_{22} \end{pmatrix}}$$

## 排列与逆序

对于一个排列  $j_1 j_2 \dots j_n$  (注意排列有顺序, 组合无顺序), 若一个较大的数在较小的数前, 称这两个数构成一个逆序。排列中所有的逆序总个数称为该排列的逆序数, 记为  $\tau(j_1 j_2 \dots j_n)$

如154362, 逆序个数为 (每次选取一个数字a, 只比较a与该数字之前的数构成几个逆序) 逆序总数为

- 0 1与前面的数无法构成逆序
- 0 5与1无法构成逆序
- 1 4与5构成一个逆序, 与1无法构成
- 2 3与4 3与5构成逆序
- 0 6与3 4 5 1都无法构成逆序
- 4 2与6 3 4 5构成逆序

逆序数为 0+0+1+2+0+4=7

逆序数为奇数称为奇排列, 反之为偶排列

对换排列中的两数会改变排列的奇偶性

## 行列式定义

由n阶矩阵

$$A = \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & \dots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \dots & a_{2n} \\ \dots & & & \\ a_{n1} & a_{n2} & \dots & a_{nn} \end{pmatrix}$$

的元组成的记号

$$\begin{vmatrix} a_{11} & a_{12} & \dots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \dots & a_{2n} \\ \dots & & & \\ a_{n1} & a_{n2} & \dots & a_{nn} \end{vmatrix}$$

称为n阶行列式, 记为  $\det(A)$  或  $|A|$

## 计算

$$\begin{vmatrix} a_{11} & a_{12} & \dots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \dots & a_{2n} \\ \dots & & & \\ a_{n1} & a_{n2} & \dots & a_{nn} \end{vmatrix} = \sum_{j_1 j_2 \dots j_n} (-1)^{\tau(j_1 j_2 \dots j_n)} a_{1j_1} a_{2j_2} \dots a_{nj_n}$$

上述求和针对  $j_1 j_2 \dots j_n$  的所有排列

其中一个一般项  $a_{ij}$  可以表示为

$$a_{ij} = (-1)^{\tau(i_1 i_2 \dots i_n) + \tau(j_1 j_2 \dots j_n)} a_{i_1 j_1} a_{i_2 j_2} \dots a_{i_n j_n}$$

## 性质

### 性质1

- 方阵A的行列式与  $A^T$  相同

很容易证明，因为矩阵A与矩阵A的转置区别只是调换了i和j的顺序，根据一般项公式，不改变值

### 性质2

- 互换行列式的两行，行列式变号

也容易证明，因为一次对换改变排列的奇偶性

- 推论** 如果行列式有两行（列）完全相同，则行列式值为0

因为这说明  $D = -D$

### 性质3

- 行列式某行（列）的公因子可以提到行列式外，即

$$\begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & \dots & a_{1n} \\ \dots & & & \\ ka_{i1} & ka_{i2} & \dots & ka_{in} \\ \dots & & & \\ a_{n1} & a_{n2} & \dots & a_{nn} \end{pmatrix} = k \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & \dots & a_{1n} \\ \dots & & & \\ a_{i1} & a_{i2} & \dots & a_{in} \\ \dots & & & \\ a_{n1} & a_{n2} & \dots & a_{nn} \end{pmatrix}$$

也容易证明，因为某行（列）的公因子在每个一般项中必出现一次

- 推论** 设A为n阶矩阵，则  $|kA| = k^n |A|$
- 推论** 若行列式的两行（列）成比例，则行列式为0

#### 性质4

$$\begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & \dots & a_{1n} \\ \dots & \dots & \dots & \dots \\ a_{i1} + b_{i1} & a_{i2} + b_{i2} & \dots & a_{in} + b_{in} \\ \dots & \dots & \dots & \dots \\ a_{n1} & a_{n2} & \dots & a_{nn} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & \dots & a_{1n} \\ \dots & \dots & \dots & \dots \\ a_{i1} & a_{i2} & \dots & a_{in} \\ \dots & \dots & \dots & \dots \\ a_{n1} & a_{n2} & \dots & a_{nn} \end{pmatrix} + \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & \dots & a_{1n} \\ \dots & \dots & \dots & \dots \\ b_{i1} & b_{i2} & \dots & b_{in} \\ \dots & \dots & \dots & \dots \\ a_{n1} & a_{n2} & \dots & a_{nn} \end{pmatrix}$$

#### 性质5

$$\begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & \dots & a_{1n} \\ \dots & \dots & \dots & \dots \\ a_{i1} & a_{i2} & \dots & a_{in} \\ \dots & \dots & \dots & \dots \\ a_{j1} & a_{j2} & \dots & a_{jn} \\ \dots & \dots & \dots & \dots \\ a_{n1} & a_{n2} & \dots & a_{nn} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & \dots & a_{1n} \\ \dots & \dots & \dots & \dots \\ a_{i1} + ka_{j1} & a_{i2} + ka_{j2} & \dots & a_{in} + ka_{jn} \\ \dots & \dots & \dots & \dots \\ a_{j1} & a_{j2} & \dots & a_{jn} \\ \dots & \dots & \dots & \dots \\ a_{n1} & a_{n2} & \dots & a_{nn} \end{pmatrix}$$

上述这些运算即行列式进行矩阵初等变换时的对应变换

#### 性质6

设A B都是n阶矩阵，则

$$|AB| = |A||B|$$

## 按行（列）展开

### 余子式

n阶行列式|A|中划去第i行第j列后构成的n-1阶行列式，称为 $a_{ij}$ 的余子式，记作 $M_{ij}$

### 代数余子式

$$A_{ij} = (-1)^{i+j} M_{ij}$$

### 余子式与行列式

两者有如下关系，证明见附

$$|A| = a_{i1}A_{i1} + a_{i2}A_{i2} + \dots + a_{in}A_{in} = \sum_{j=1}^n (-1)^{i+j} a_{ij} M_{ij} = \sum_{j=1}^n a_{ij} A_{ij}$$

或

$$|A| = a_{1j}A_{1j} + a_{2j}A_{2j} + \dots + a_{nj}A_{nj} = \sum_{i=1}^n (-1)^{i+j} a_{ij} M_{ij} = \sum_{i=1}^n a_{ij} A_{ij}$$

且有如下的关系



$$\sum_{k=1}^n a_{ik} A_{jk} = 0 \quad \text{当 } i \neq j$$

因此可以总结如下

$$\sum_{k=1}^n a_{ik} A_{jk} = \begin{cases} |A| & i = j \\ 0 & i \neq j \end{cases}$$

## 应用

### 范德蒙德行列式

Vandermonde

$$D_n = \begin{vmatrix} 1 & 1 & \cdots & 1 \\ a_1 & a_2 & \cdots & a_n \\ a_1^2 & a_2^2 & \cdots & a_n^2 \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ a_1^{n-1} & a_2^{n-1} & \cdots & a_n^{n-1} \end{vmatrix} = \prod_{1 \leq i < j \leq n} (a_j - a_i)$$

### 伴随矩阵

#### 定义

由n阶矩阵A的行列式的各个代数余子式组成的矩阵称为伴随矩阵

注意这里的序号，类似于是是一个转置后的矩阵（第1行第二列元素为A<sub>21</sub>非A<sub>12</sub>）

$$A^* = \begin{vmatrix} A_{11} & A_{21} & \cdots & A_{n1} \\ A_{12} & A_{22} & \cdots & A_{n2} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ A_{1n} & A_{2n} & \cdots & A_{nn} \end{vmatrix}$$

#### 性质

$$AA^* = A^*A = |A|E$$

### 逆矩阵

n阶矩阵A可逆的充要条件为：A的行列式不为0且

$$A^{-1} = \frac{1}{|A|} A^*$$

#### 性质

- 若n阶方阵A B满足 AB=E, 则  $A^{-1} = B$   $B^{-1} = A$
- 若A可逆且AB=AC, 则B=C
- 非奇异矩阵的等价条件 下列三个命题是等价的

- A是非奇异的
- $Ax=0$  仅有平凡解0
- A与E行等价

## 非奇异和奇异矩阵

矩阵行列式 $|A|$ 不为0的称为非奇异矩阵

## 逆矩阵的行列式

$$|A^{-1}| = \frac{1}{|A|}$$

## 伴随矩阵的行列式

$$|A^*| = |A|^{n-1}$$

## 克拉默法则

对于线性方程组

$$Ax = b$$

如果线性方程组的系数行列式 $D=|A|$ 不为0, 则有唯一解, 且

$$x_j = \frac{D_j}{D} \quad j = 1, 2, \dots, n$$

其中 $D_j$ 是用方程组常数项 $b_1, b_2, \dots, b_n$ 替换第j列的行列式, 即

$$D_j = \begin{vmatrix} a_{11} & \cdots & a_{1j-1} & b_1 & a_{1j+1} & \cdots & a_{1n} \\ a_{21} & \cdots & a_{2j-1} & b_2 & a_{2j+1} & \cdots & a_{2n} \\ \vdots & & \vdots & \vdots & \vdots & & \vdots \\ a_{n1} & \cdots & a_{nj-1} & b_n & a_{nj+1} & \cdots & a_{nn} \end{vmatrix}$$

## 齐次线性方程组

齐次线性方程组的一般形式为 $Ax = 0$ , 易得其必有解 $x_1 = x_2 = \dots = x_n = 0$

而齐次线性方程组有非零解的充要条件是系数行列式 $|A|=0$

## 一些应用

### 图论

图的邻接矩阵对于无向图来说是个对称矩阵, 元素 $a_{ij}$ 记录了从节点i到节点j是否有路径 (有为1.无为0)

因此, 假设从节点1开始, 路径为 1 -> 2 -> 5 -> 4, 则可以使用 $a_{12}a_{25}a_{54}$ 的值来判断是否有该条路径

因此，若想知道从节点1到节点3的路径数，其中只经过一个节点（即路径长度为2），可以使用下式

$$a_{11}a_{13} + a_{12}a_{23} + \cdots + a_{1n}a_{n3}$$

形式与矩阵相乘相同，即对于图的邻接矩阵A， $A^2 = \{a'_{ij}\}$ 的元素 $a'_{13}$ 即代表了从节点1到节点3，长度为2的路径数

同理， $A^m$ 的各个元素代表了从节点i到节点j，长度为m的路径数

## 一些问题的解释和证明

### 矩阵

#### 矩阵乘法由来

由研究线性变换和线性方程组而来

$$\begin{cases} x_1 = a_{11}y_1 + a_{12}y_2 \\ x_2 = a_{21}y_1 + a_{22}y_2 \\ x_3 = a_{31}y_1 + a_{32}y_2 \end{cases}$$
$$\begin{cases} y_1 = b_{11}z_1 + b_{12}z_2 \\ y_2 = b_{21}z_1 + b_{22}z_2 \end{cases}$$

代入整理得

$$\begin{cases} x_1 = (a_{11}b_{11} + a_{12}b_{21})z_1 + (a_{11}b_{12} + a_{12}b_{22})z_2 \\ x_2 = (a_{21}b_{11} + a_{22}b_{21})z_1 + (a_{21}b_{12} + a_{22}b_{22})z_2 \\ x_3 = (a_{31}b_{11} + a_{32}b_{21})z_1 + (a_{31}b_{12} + a_{32}b_{22})z_2 \end{cases}$$

因此归纳总结可得运算规则

#### 矩阵乘法运算律证明

##### 交换律

$$(AB)C = A(BC)$$

设AB的元素为m，BC的元素为n，(AB)C的元素为l，A为  $m \times s$ ，B为  $s \times t$ ，C为  $t \times n$

$$\begin{aligned}
m_{ij} &= \sum_{k=1}^s a_{ik} b_{kj} \\
n_{ij} &= \sum_{k=1}^t b_{ik} c_{kj} \\
l_{ij} &= \sum_{r=1}^t m_{ir} c_{rj} = \sum_{r=1}^t \left( \sum_{k=1}^s a_{ik} b_{kr} \right) c_{rj} \\
&= \sum_{r=1}^t (a_{i1} b_{1r} + a_{i2} b_{2r} + \dots + a_{is} b_{sr}) c_{rj} \\
&= (a_{i1} b_{11} + a_{i2} b_{21} + \dots + a_{is} b_{s1}) c_{1j} + (a_{i1} b_{12} + a_{i2} b_{22} + \dots + a_{is} b_{s2}) c_{2j} + \dots + (a_{i1} b_{1t} + a_{i2} b_{2t} + \dots + a_{is} b_{st}) c_{tj} \\
&= (a_{i1} b_{11} c_{1j} + a_{i1} b_{12} c_{2j} + \dots + a_{i1} b_{1t} c_{tj}) + (a_{i2} b_{21} c_{1j} + a_{i2} b_{22} c_{2j} + \dots + a_{i2} b_{2t} c_{tj}) + \dots + (a_{is} b_{s1} c_{1j} + a_{is} b_{s2} c_{2j} + \dots + a_{is} b_{st} c_{tj}) \\
&= a_{i1} (b_{11} c_{1j} + b_{12} c_{2j} + \dots + b_{1t} c_{tj}) + a_{i2} (b_{21} c_{1j} + b_{22} c_{2j} + \dots + b_{2t} c_{tj}) + \dots + a_{is} (b_{s1} c_{1j} + b_{s2} c_{2j} + \dots + b_{st} c_{tj}) \\
&= a_{i1} \sum_{k=1}^t b_{1k} c_{kj} + a_{i2} \sum_{k=1}^t b_{2k} c_{kj} + \dots + a_{is} \sum_{k=1}^t b_{sk} c_{kj} \\
&= \sum_{r=1}^s a_{ir} n_{rj}
\end{aligned}$$

所以得证

## 加法分配率

$$\mathbf{A}(\mathbf{B} + \mathbf{C}) = \mathbf{AB} + \mathbf{AC}$$

设AB的元素为m，AC的元素为n，B+C的元素为l，A为  $m \times s$ ，B为  $s \times n$ ，C为  $s \times n$

$$\begin{aligned}
l_{ij} &= b_{ij} + c_{ij} \\
m_{ij} &= \sum_{k=1}^s a_{ik} b_{kj} \\
n_{ij} &= \sum_{k=1}^s a_{ik} c_{kj}
\end{aligned}$$

对于  $\mathbf{AB} + \mathbf{AC}$  的元素o，有

$$\begin{aligned}
o_{ij} &= m_{ij} + n_{ij} \\
&= \sum_{k=1}^s a_{ik} b_{kj} + \sum_{k=1}^s a_{ik} c_{kj} \\
&= \sum_{k=1}^s (a_{ik} b_{kj} + a_{ik} c_{kj}) \\
&= \sum_{k=1}^s a_{ik} (b_{kj} + c_{kj}) \\
&= \sum_{k=1}^s a_{ik} l_{kj}
\end{aligned}$$

所以得证

## 幂

1

$$A^k A^l = A^{k+l}$$

直接数学归纳法（应该可以吧）

因为由定义， $A^{k+1} = A^k A$ ，所以 $A^{k+2} = A^{k+1} A = A^k A A = A^k A^2$ ，这可以由矩阵乘法结合律得到，所以得证

2

$$(A^k)^l = A^{kl}$$

因为 $(A^k)^l = A^k A^k \dots = A^{k+k+\dots+k} = A^{kl}$

## 矩阵转置证明

设A为  $m \times s$ ，B为  $s \times n$

$$(AB)^T = B^T A^T$$

设AB元素为p，则

$$p_{ij} = \sum_{k=1}^s a_{ik} b_{kj}$$

AB的转置为

$$p'_{ij} = \sum_{k=1}^s a_{jk} b_{ki}$$

设 $B^T A^T$ 的元素为q

$$\begin{aligned} q_{ij} &= \sum_{k=1}^s b'_{ik} a'_{kj} \\ &= \sum_{k=1}^s b_{jk} a_{ki} \\ &= p'_{ij} \end{aligned}$$

所以得证

## 可逆矩阵

### 唯一性

假设A有B和C两个逆矩阵

$$B = EB = (CA)B = C(AB) = CE = C$$

所以唯一

## 二阶方阵求逆

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

则可以解方程

$$\begin{cases} ax_{11} + bx_{21} = 1 \\ ax_{12} + bx_{22} = 0 \\ cx_{11} + dx_{21} = 0 \\ cx_{12} + dx_{22} = 1 \end{cases}$$

## AB的逆

若A B可逆，则

$$(AB)^{-1} = B^{-1}A^{-1}$$

证明如下

$$(AB)(B^{-1}A^{-1}) = A(BB^{-1})A^{-1} = AA^{-1} = E$$

## 行阶梯型矩阵

任意矩阵必可化为行阶梯型矩阵，设矩阵A

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

对第i行进行如下初等变换，可以使第j列的元素变为0

$$\mathbf{r}'_i = \mathbf{r}_i - \frac{a_{ij}}{a_{1j}}\mathbf{r}_1$$

重复该过程，可以化为行阶梯矩阵

化为行阶梯型矩阵后

$$B = \begin{pmatrix} b_{11} & b_{12} & \dots & b_{1n} \\ 0 & b_{22} & \dots & b_{2n} \\ \dots & & & \\ 0 & 0 & \dots & b_{mn} \end{pmatrix}$$

可以简单地将所有行同除最左元素化为行最简式

化为行最简式后

$$C = \begin{pmatrix} 1 & c_{12} & \dots & c_{1n} \\ 0 & 1 & \dots & c_{2n} \\ \dots & & & \\ 0 & 0 & \dots & c_{mn} \end{pmatrix}$$

对第j列进行如下变换，可以化为标准型

$$c'_i = c_i - c_{ij} * c_j$$

注意，这里cj的第j个元素为1

这部分算法实现可见code/Row\_ladder\_matrix.py

要将  $m \times n$  矩阵化为等价标准型（ $m$  不等于  $n$ ），若  $m < n$ ，还需要对矩阵进行列变换；若  $m > n$ ，需要增加行变换步骤。这里的程序暂时还没写这个功能

## 行列式

### 排列奇偶性

1) 假设对换的数  $i, j$  相邻，则相当于

$$a_1 a_2 \dots a_s i j b_1 b_2 \dots b_m$$

转换为

$$a_1 a_2 \dots a_s j i b_1 b_2 \dots b_m$$

因此若  $i > j$ ，则  $\tau_2 = \tau_1 - 1$ ，若  $i < j$ ，则  $\tau_2 = \tau_1 + 1$

2) 假设对换的数不相邻，则相当于

$$a_1 a_2 \dots a_s i b_1 b_2 \dots b_m j c_1 c_2 \dots c_p$$

转换为

$$a_1 a_2 \dots a_s j b_1 b_2 \dots b_m i c_1 c_2 \dots c_p$$

首先，对换对于  $a$  和  $c$  无影响，对于  $a$  对换前后  $i$  和  $j$  都不在任何  $a$  之前，对于  $c$  对换前后  $i$  和  $j$  都在  $c$  之前

其次，对于  $b_x < \min(i, j)$  和  $b_x > \max(i, j)$ ，对换不影响它们的逆序数

因此可以假设  $i < j$ ，且有  $x$  个  $b$ ，有  $i < b < j$ ，则

$$\tau_2 = \tau_1 + x + (x + 1) = \tau_1 + 2x + 1$$

其中  $x$  是  $x$  个  $b$  中每个的逆序数都 +1， $(x+1)$  为对换后  $i$  的逆序数

再假设  $j < b < i$ ，有  $y$  个  $b$ ，则显然与上式相反

$$\tau_2 = \tau_1 - 2y - 1$$

因此奇偶性相反

## 一般项

$$a_{ij} = (-1)^{\tau(i_1 i_2 \dots i_n) + \tau(j_1 j_2 \dots j_n)} a_{i_1 j_1} a_{i_2 j_2} \dots a_{i_n j_n}$$

调换因子的顺序，假设一共需要调换s次，得

$$a_{ij} = (-1)^{\tau(i_1 i_2 \dots i_n) + \tau(j_1 j_2 \dots j_n)} a_{1l_1} a_{2l_2} \dots a_{nl_n}$$

上述操作不改变任何值。但若要将对应的 $\tau$ 函数转换为对应下标，则 $\tau(i_1 i_2 \dots i_n)$ 和 $\tau(j_1 j_2 \dots j_n)$ 分别需要调换s次，因此一共需要调换2s次，即

$$a_{ij} = (-1)^{\tau(12\dots n) + \tau(l_1 l_2 \dots l_n)} a_{1l_1} a_{2l_2} \dots a_{nl_n}$$

可化简为

$$a_{ij} = (-1)^{\tau(l_1 l_2 \dots l_n)} a_{1l_1} a_{2l_2} \dots a_{nl_n}$$

与行列式求和的一般项形式相同，即两者等价。显然原式是更一般的形式

## 行列式性质6

$$|AB| = |A||B|$$

作矩阵

$$D = \begin{pmatrix} A & O \\ -E & B \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} a_{11} & \dots & a_{1n} & 0 & \dots & 0 \\ \vdots & & \vdots & \vdots & & \vdots \\ a_{n1} & \dots & a_{nn} & 0 & \dots & 0 \\ -1 & & & b_{11} & \dots & b_{1n} \\ & \ddots & & \vdots & & \vdots \\ & & -1 & b_{n1} & \dots & b_{nn} \end{pmatrix}$$



用第一列乘 $b_{11}$ 加第 $n+1$ 列（置零 $b_{11}$ 元素）

$$\begin{pmatrix} a_{11} & \cdots & a_{1n} & 0 & \cdots & 0 \\ \vdots & & \vdots & \vdots & & \vdots \\ a_{n1} & \cdots & a_{nn} & 0 & \cdots & 0 \\ -1 & & & b_{11} & \cdots & b_{1n} \\ & \ddots & & \vdots & & \vdots \\ & & -1 & b_{n1} & \cdots & b_{nn} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} a_{11} & \cdots & a_{1n} & a_{11}b_{11} & \cdots & 0 \\ \vdots & & \vdots & \vdots & & \vdots \\ a_{n1} & \cdots & a_{nn} & a_{n1}b_{11} & \cdots & 0 \\ -1 & & & 0 & \cdots & b_{1n} \\ & \ddots & & \vdots & & \vdots \\ & & -1 & b_{n1} & \cdots & b_{nn} \end{pmatrix}$$

用第二列乘 $b_{21}$ 加第 $n+1$ 列（置零 $b_{21}$ 元素）

$$= \begin{pmatrix} a_{11} & \cdots & a_{1n} & a_{11}b_{11} + a_{12}b_{21} & \cdots & 0 \\ \vdots & & \vdots & \vdots & & \vdots \\ a_{n1} & \cdots & a_{nn} & a_{n1}b_{11} + a_{n2}b_{21} & \cdots & 0 \\ -1 & & & 0 & \cdots & b_{1n} \\ & \ddots & & \vdots & & \vdots \\ & & -1 & b_{n1} & \cdots & b_{nn} \end{pmatrix}$$

重复上述过程 $n$ 次

$$= \begin{pmatrix} a_{11} & \cdots & a_{1n} & a_{11}b_{11} + \cdots + a_{1n}b_{n1} & \cdots & 0 \\ \vdots & & \vdots & \vdots & & \vdots \\ a_{n1} & \cdots & a_{nn} & a_{n1}b_{11} + \cdots + a_{nn}b_{n1} & \cdots & 0 \\ -1 & & & 0 & \cdots & b_{1n} \\ & \ddots & & \vdots & & \vdots \\ & & -1 & 0 & \cdots & b_{nn} \end{pmatrix}$$

对第 $n+2 \dots 2n$ 列做同样操作

$$= \begin{pmatrix} a_{11} & \cdots & a_{1n} & a_{11}b_{11} + \cdots + a_{1n}b_{n1} & \cdots & a_{11}b_{1n} + \cdots + a_{1n}b_{nn} \\ \vdots & & \vdots & \vdots & & \vdots \\ a_{n1} & \cdots & a_{nn} & a_{n1}b_{11} + \cdots + a_{nn}b_{n1} & \cdots & a_{n1}b_{1n} + \cdots + a_{nn}b_{nn} \\ -1 & & & 0 & \cdots & 0 \\ & \ddots & & \vdots & & \vdots \\ & & -1 & 0 & \cdots & 0 \end{pmatrix}$$

即最后的结果为

$$D = \begin{pmatrix} A & O \\ -E & B \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} A & AB \\ -E & O \end{pmatrix}$$

因此要求行列式，可以进行下列化简

$$|D| = \begin{vmatrix} A & AB \\ -E & O \end{vmatrix} = (-1)^n \begin{vmatrix} -E & O \\ A & AB \end{vmatrix} = (-1)^n |-E| |AB| = (-1)^{2n} |AB| = |AB|$$

而

$$|D| = \begin{vmatrix} A & O \\ -E & B \end{vmatrix} = |A| |B|$$

所以得证

## 余子式与行列式

$$\begin{aligned}
 |A| &= \begin{vmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1n} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ a_{i1} & a_{i2} & \cdots & a_{in} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ a_{n1} & a_{n2} & \cdots & a_{nn} \end{vmatrix} \\
 &= \begin{vmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1n} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ a_{i1} & 0 & \cdots & 0 \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ a_{n1} & a_{n2} & \cdots & a_{nn} \end{vmatrix} + \begin{vmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1n} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ 0 & a_{i2} & \cdots & 0 \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ a_{n1} & a_{n2} & \cdots & a_{nn} \end{vmatrix} + \cdots + \begin{vmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1n} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ 0 & 0 & \cdots & a_{in} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ a_{n1} & a_{n2} & \cdots & a_{nn} \end{vmatrix} \\
 &= a_{i1}(-1)^{i-1}M_{i1} + a_{i2}(-1)^iM_{i2} + \cdots + a_{in}(-1)^{i-1+n-1}M_{in} \\
 &= \sum_{j=1}^n (-1)^{i+j-2} a_{ij} M_{ij} \\
 &= \sum_{j=1}^n (-1)^{i+j} a_{ij} M_{ij}
 \end{aligned}$$

对于  $\sum_{k=1}^n a_{ik} A_{jk}$   $i \neq j$  因为

$$|A| = \begin{vmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1n} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ a_{i1} & a_{i2} & \cdots & a_{in} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ a_{j1} & a_{j2} & \cdots & a_{jn} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ a_{n1} & a_{n2} & \cdots & a_{nn} \end{vmatrix} = \begin{vmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1n} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ a_{i1} + a_{j1} & a_{i2} + a_{j2} & \cdots & a_{in} + a_{jn} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ a_{j1} & a_{j2} & \cdots & a_{jn} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ a_{n1} & a_{n2} & \cdots & a_{nn} \end{vmatrix} = \sum_{k=1}^n (a_{ik} + a_{jk}) A_{ik} = |A| + \sum_{k=1}^n a_{jk} A_{ik}$$

所以  $\sum_{k=1}^n a_{ik} A_{jk} = 0$   $i \neq j$

## 范德蒙德矩阵

第*i*行减去第*i*-1行的a<sub>1</sub>倍， 则

$$\begin{aligned}
D_n &= \begin{vmatrix} 1 & 1 & \cdots & 1 \\ 0 & a_2 - a_1 & \cdots & a_n - a_1 \\ 0 & a_2^2 - a_1 a_2 & \cdots & a_n^2 - a_1 a_n \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ 0 & a_2^{n-1} - a_1 a_2^{n-2} & \cdots & a_n^{n-1} - a_1 a_n^{n-2} \end{vmatrix} \\
&= \begin{vmatrix} 1 & 1 & \cdots & 1 \\ 0 & a_2 - a_1 & \cdots & a_n - a_1 \\ 0 & a_2(a_2 - a_1) & \cdots & a_n(a_n - a_1) \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ 0 & a_2^{n-2}(a_2 - a_1) & \cdots & a_n^{n-2}(a_n - a_1) \end{vmatrix} \\
&= \begin{vmatrix} a_2 - a_1 & \cdots & a_n - a_1 \\ a_2(a_2 - a_1) & \cdots & a_n(a_n - a_1) \\ \vdots & \vdots & \vdots \\ a_2^{n-2}(a_2 - a_1) & \cdots & a_n^{n-2}(a_n - a_1) \end{vmatrix} \\
&= (a_2 - a_1)(a_3 - a_1) \cdots (a_n - a_1) \begin{vmatrix} a_2 & \cdots & a_n \\ a_2^2 & \cdots & a_n^2 \\ \vdots & & \vdots \\ a_2^{n-2} & \cdots & a_n^{n-2} \end{vmatrix} \\
&= (a_2 - a_1)(a_3 - a_1) \cdots (a_n - a_1) D_{n-1}
\end{aligned}$$

所以有

$$D = \prod_{1 \leq i < j \leq n} (a_j - a_i)$$

**伴随矩阵**

$$\begin{aligned}
AA^* &= \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \cdots & a_{2n} \\ \vdots & \vdots & \cdots & \vdots \\ a_{n1} & a_{n2} & \cdots & a_{nn} \end{pmatrix} \begin{vmatrix} A_{11} & A_{21} & \cdots & A_{n1} \\ A_{12} & A_{22} & \cdots & A_{n2} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ A_{1n} & A_{2n} & \cdots & A_{nn} \end{vmatrix} \\
&= \begin{pmatrix} a_{11}A_{11} + a_{12}A_{12} + \cdots & a_{11}A_{21} + a_{12}A_{22} & \cdots & a_{11}A_{n1} + a_{12}A_{n2} \\ a_{21}A_{11} + a_{22}A_{12} + \cdots & a_{21}A_{21} + a_{22}A_{22} & \cdots & a_{21}A_{n1} + a_{22}A_{n2} \\ \vdots & \vdots & \cdots & \vdots \\ a_{n1}A_{11} + a_{n2}A_{12} + \cdots & a_{n1}A_{21} + a_{n2}A_{22} & \cdots & a_{n1}A_{n1} + a_{n2}A_{n2} \end{pmatrix} \\
&= \begin{pmatrix} |A| & & & \\ & |A| & & \\ & & \ddots & \\ & & & |A| \end{pmatrix} \\
&= |A|E
\end{aligned}$$

同样对于 $A^*A$ 有相同的结论，因为只有在 $i=j$ 的情况下 $a_{ik}A_{jk}$ 不为0

## 逆矩阵

**必要性：**

若 $A$ 可逆，则 $A^{-1}A = \frac{1}{|A|}A^*A = \frac{1}{|A|}|A|E = E$ ，且 $|AA^{-1}| = |A||A^{-1}| = |E| = 1$ ，所以 $|A|$ 不为0

**充分性：**

若 $|A|$ 不为0，则

$$E = \frac{1}{|A|}|A|E = \frac{1}{|A|}A^*A$$

因此

$$A^{-1} = \frac{1}{|A|}A^*$$

**性质**

1

若 $AB=E$ ，则 $A^{-1}AB = A^{-1}E$ ，即 $A^{-1} = B$ ，反之同理

2

若 $AB=AC$ ，则同乘 $A$ 的逆可证 $B=C$

3

若 $A$ 是非奇异的，则存在逆矩阵 $A^{-1}$ ，则对于 $Ax = 0$ ，假设 $\hat{x}$ 是该式的一个解，则有

$$\hat{x} = E\hat{x} = (A^{-1}A)\hat{x} = A^{-1}(A\hat{x}) = A^{-1}0$$

即 $\hat{x} = 0$

因为 $Ax=0$ 存在平凡解 $0$ ，因此其必可以化为行阶梯型矩阵与 $x$ 的乘积 $Ux = 0$ 。此外因为方程没有非平凡解，因此 $U$ 的对角元素必定非 $0$ ，且为该行第一个非零元。因此 $Ux=0$ 的行最简型即为单位阵 $I$ ，即 $A$ 与 $I$ 行等价

### 逆矩阵行列式

因为 $|AA^{-1}| = |A||A^{-1}| = |E|$ ，所以 $|A^{-1}| = \frac{|E|}{|A|} = \frac{1}{|A|}$

### 伴随矩阵行列式

因为

$$\begin{aligned} |AA^*| &= |A||A^*| = |A|E| \\ &= \begin{vmatrix} |A| & & & \\ & |A| & & \\ & & \ddots & \\ & & & |A| \end{vmatrix} \\ &= |A|^n \end{aligned}$$

所以

$$|A^*| = |A|^{n-1}$$

### 克拉默法则

方程组为

$$Ax = b$$

因此有

$$x = A^{-1}b = \frac{1}{|A|}A^*b = \frac{1}{|A|} \begin{pmatrix} A_{11} & A_{21} & \cdots & A_{n1} \\ A_{12} & A_{22} & \cdots & A_{n2} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ A_{1n} & A_{2n} & \cdots & A_{nn} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} b_1 \\ b_2 \\ \vdots \\ b_n \end{pmatrix}$$

注意这里的 $x$ 是列向量，因此可知 $x$ 向量的元素 $j$ ，有

$$x_j = \frac{1}{|A|} (b_1 A_{1j} + b_2 A_{2j} + \dots + b_n A_{nj}) = \frac{D_j}{D}$$

### 齐次线性方程组

因为对于每个矩阵A, 都有

$$PAQ = \begin{pmatrix} E_r & O \\ O & O \end{pmatrix}$$

因为 $|A|=0$ , 因此 $r < n$ , 所以至少有一列是零向量, 所以取出最后一列

$$PAQ\epsilon_n = 0$$

其中

$$\epsilon_n = \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ \vdots \\ 1 \end{pmatrix}$$

则同乘P的逆, 得 $AQ\epsilon_n = 0$ , 因为Q为n阶可逆矩阵, 所以Q的第n列必不为0, 即存在 $Q\epsilon_n \neq 0$ , 使等式成立, 即方程有非零解 $Q\epsilon_n$