

线性代数

Saturday 3rd August, 2024

目录

1 行列式（方阵）	3
1.1 克拉默法则	3
1.2 范德蒙德行列式	4
2 旋转矩阵	4
3 运算律	4
3.1 数乘（方阵）	5
3.2 内积	5
3.2.1 柯西-施瓦茨不等式	5
4 行（列）矩阵（向量）	5
4.1 范数（模长）	5
4.2 内积（点乘）	5
4.3 外积（叉乘）	6
5 转置	6
6 逆（方阵）	6
7 伴随（方阵）	6
8 分块矩阵	7
9 初等变换（等价）	7
10 秩	8
11 正交矩阵（方阵）	8
12 迹（方阵）	8
13 特征（方阵）	9
14 相似（方阵）	9
15 可对角化（方阵）	10
16 对称矩阵（方阵）	10
17 合同（方阵）	10
18 二次型（方阵、对称矩阵）	11
18.1 标准型（对角矩阵）	11
18.2 二次型转标准型	11

18.2.1 正交变换法	11
18.2.2 拉格朗日配方法	11
18.2.3 初等变换法	12
18.3 规范型	12
19 正定二次型（方阵）	13
20 向量组	13
20.1 线性相关	13
20.2 格拉姆-施密特正交单位化	13

1 行列式（方阵）

Definition 1.0.1. 余子式: M_{ij}

代数余子式: A_{ij}

$$\det A = \det A^T$$

$$\det \lambda A = \lambda^n \det A$$

$$\det AB = \det A \det B$$

$$\det A = \sum_i a_{ij} A_{ij} = \sum_j (-1)^{i+j} a_{ij} M_{ij}$$

$$\begin{vmatrix} a_{11} & \cdots & a_{1,j-1} & a_{1j} & a_{1,j+1} & \cdots & a_{1n} \\ \vdots & \ddots & \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{i-1,1} & \cdots & a_{i-1,j-1} & a_{i-1,j} & a_{i-1,j+1} & \cdots & a_{i-1,n} \\ a_{i,1} & \cdots & a_{i,j-1} & a_{ij} & a_{i,j+1} & \cdots & a_{i,n} \\ a_{i+1,1} & \cdots & a_{i+1,j-1} & a_{i+1,j} & a_{i+1,j+1} & \cdots & a_{i+1,n} \\ \vdots & \ddots & \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{n1} & \cdots & a_{n,j-1} & a_{nj} & a_{n,j+1} & \cdots & a_{nn} \end{vmatrix}$$

1.1 克拉默法则

线性方程组:

$$\sum_i x_i \alpha_i = y \beta$$

则有增广矩阵 $\bar{A}_{n+1,n}$:

$$\bar{A} = [A|\beta] = \left[\begin{array}{c|c|c|c|c|c|c} | & | & | & | & | & | & | \\ \alpha_1 & \alpha_2 & \cdots & \alpha_n & \beta & & \\ | & | & | & | & | & | & | \end{array} \right]$$

线性方程解:

$$x_i = \frac{\det A_i}{\det A} = \frac{\begin{vmatrix} | & | & | & | & | & | & | \\ \alpha_1 & \cdots & \alpha_{i-1} & \beta & \alpha_{i+1} & \cdots & \alpha_n \\ | & | & | & | & | & | & | \end{vmatrix}}{\det A}$$

1.2 范德蒙德行列式

$$\begin{vmatrix} 1 & 1 & 1 & \cdots & 1 \\ x_1 & x_2 & x_3 & \cdots & x_n \\ x_1^2 & x_2^2 & x_3^2 & \cdots & x_n^2 \\ \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ x_1^{n-1} & x_2^{n-1} & x_3^{n-1} & \cdots & x_n^{n-1} \end{vmatrix} = \prod_{1 \leq j < i \leq n} (x_i - x_j)$$

2 旋转矩阵

$$\begin{bmatrix} \cos \theta & -\sin \theta \\ \sin \theta & \cos \theta \end{bmatrix}$$

3 运算律

加法交换律 $A + B = B + A$

加法结合律 $(A + B) + C = A + (B + C)$

减法 $A - B = A + (-B)$

数乘

$$(\lambda\mu)A = \lambda(\mu A) = \mu(\lambda A)$$

$$(\lambda + \mu)A = \lambda A + \mu A$$

$$\lambda(A + B) = \lambda A + \lambda B$$

零元 $A + O = A$

幺元 $AE = EA = A$

外积

$$C_{m,p} = A_{m,n}B_{n,p}$$

$$c_{ij} = \sum_{k=1}^n a_{ik}b_{kj}$$

$$\begin{bmatrix} c_{11} & c_{12} & \cdots & c_{1p} \\ c_{21} & c_{22} & \cdots & c_{2p} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ c_{m1} & c_{m2} & \cdots & c_{mp} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \cdots & a_{2n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{m1} & a_{m2} & \cdots & a_{mn} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} b_{11} & b_{12} & \cdots & b_{1p} \\ b_{21} & b_{22} & \cdots & b_{2p} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ b_{n1} & b_{n2} & \cdots & b_{np} \end{bmatrix}$$

3.1 数幂（方阵）

$$\begin{aligned}A^0 &= E \\A^n &= AA^{n-1} \\A^k A^l &= A^{k+l} \\(A^k)^l &= A^{kl}\end{aligned}$$

3.2 内积

Definition 3.2.1.

$$A \cdot B = \sum_i \sum_j a_{ij} b_{ij}$$

交换律 $A \cdot B = B \cdot A$

数乘 $(\lambda A) \cdot B = \lambda(A \cdot B)$

分配律 $(A + B) \cdot C = A \cdot C + B \cdot C$

3.2.1 柯西-施瓦茨不等式

（积和方 \leq 方和积）

$$(A \cdot B)^2 \leq (A \cdot A)(B \cdot B)$$

4 行（列）矩阵（向量）

4.1 范数（模长）

$$\|\mathbf{v}\| = \sqrt{\mathbf{v} \cdot \mathbf{v}}$$

4.2 内积（点乘）

$$\begin{aligned}\mathbf{v} \cdot \mathbf{w} &= \sum_i v_i w_i (\mathbf{v}, \mathbf{w} \text{ 为向量各元素}) \\&= \|\mathbf{v}\| \|\mathbf{w}\| \cos \langle \mathbf{v}, \mathbf{w} \rangle \\&= \begin{cases} \mathbf{v}^T \mathbf{w} = \mathbf{w}^T \mathbf{v} & \mathbf{v}, \mathbf{w} \text{ 为列向量} \\ \mathbf{v} \mathbf{w}^T = \mathbf{w} \mathbf{v}^T & \mathbf{v}, \mathbf{w} \text{ 为行向量} \end{cases}\end{aligned}$$

4.3 外积（叉乘）

$$\mathbf{v} \times \mathbf{w} = \begin{bmatrix} v_x \\ v_y \\ v_z \end{bmatrix} \times \begin{bmatrix} w_x \\ w_y \\ w_z \end{bmatrix} = \begin{vmatrix} \hat{i} & \mathbf{v}_x & \mathbf{w}_x \\ \hat{j} & \mathbf{v}_y & \mathbf{w}_y \\ \hat{k} & \mathbf{v}_z & \mathbf{w}_z \end{vmatrix}$$
$$\|\mathbf{v} \times \mathbf{w}\| = \|\mathbf{v}\| \|\mathbf{w}\| \sin \langle \mathbf{v}, \mathbf{w} \rangle$$

5 转置

Definition 5.0.1.

$$(A^T)^T = A$$

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

$$(kA)^T = kA^T$$

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

$$(A^k)^T = (A^T)^k$$

6 逆（方阵）

Definition 6.0.1 (经过矩阵 A 变换, 变换后的线性空间可以通过 A^{-1} 变换回原线性空间).

$$AA^{-1} = A^{-1}A = E$$

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

$$(kA)^{-1} = \frac{1}{k}A^{-1}$$

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

$$\exists A^{-1} \implies \exists (A^T)^{-1}$$

$$(A^T)^{-1} = (A^{-1})^T$$

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

若矩阵 A 变换压缩了维度, 则无法通过逆矩阵变换回来:

$$\exists A^{-1} \iff r(A_n) = n \iff \det A \neq 0$$

7 伴随（方阵）

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

$$\begin{aligned}
AA^* &= A^*A = (\det A) E \\
(kA)^* &= k^{n-1}A^* \\
\det A \neq 0 &\implies A^* = (\det A) A^{-1} \\
(A^*)^{-1} &= (A^{-1})^* \\
\det A^* &= (\det A)^{n-1}
\end{aligned}$$

8 分块矩阵

运算与普通矩阵相同

9 初等变换（等价）

Definition 9.0.1. 行: r_i , 列: c_i

1. 对换两行（列）: $r_i \leftrightarrow r_j$
2. k 乘某行（列）: kr_i 或 $r_i \times k$ ($k \neq 0$)
3. 加某行（列） k 倍: $r_i + kr_j$

反身性 $A \cong A$

对称性 $A \cong B \implies B \cong A$

传递性 $A \cong B, B \cong C \implies A \cong C$

若对 A 初等行/列变换, 可先对 E 作, 即可得到 P/Q

$$PA = (PE)A, AQ = A(EQ)$$

初等变换不改变秩, 故 P 、 Q 必然满秩/可逆

$$A \xrightarrow{r} B \iff PA = B$$

$$A \xrightarrow{c} B \iff AQ = B$$

$$A \rightarrow B \iff PAQ = B$$

$$\begin{bmatrix} A & B \end{bmatrix} \xrightarrow{r} \begin{bmatrix} E & A^{-1}B \end{bmatrix}$$

$$\begin{bmatrix} A \\ B \end{bmatrix} \xrightarrow{c} \begin{bmatrix} B \\ A^{-1} \end{bmatrix}$$

10 秩

Definition 10.0.1 (经过矩阵 A 变换, 变换后的线性空间的维度是 $r(A)$).

$$r \begin{bmatrix} | & | & | & | \\ \mathbf{v}_1 & \mathbf{v}_2 & \cdots & \mathbf{v}_n \\ | & | & | & | \end{bmatrix} = \text{span}[\mathbf{v}_1, \mathbf{v}_2, \cdots, \mathbf{v}_n]$$

$$A \cong B \implies r(A) = r(B)$$

$$\max\{r(A), r(B)\} \leq r(A, B) \leq r(A) + r(B)$$

$$r(A + B) \leq r(A) + r(B)$$

$$r(AB) \leq \min\{r(A), r(B)\}$$

$$\exists P^{-1}, Q^{-1} \implies r(A) = r(PAQ)$$

$$r(A_{m,n}) + r(B_{n,s}) \leq n$$

$$\begin{cases} r(A) = n & \implies r(A^*) = n \\ r(A) = n - 1 & \implies r(A^*) = 1 \\ r(A) < n - 1 & \implies r(A^*) = 0 \end{cases}$$

满秩 (方阵): $r(A_n) = n$

奇异矩阵: 不满秩的方阵

非奇异矩阵: 满秩方阵

11 正交矩阵 (方阵)

Definition 11.0.1 (矩阵行 (列) 向量组两两正交, 且都为单位向量).

$$AA^T = E$$

$$A^{-1} = A^T \iff AA^T = A^T A = E$$

$$\det A = \pm 1$$

$$\left. \begin{array}{l} AA^T = E \\ BB^T = E \end{array} \right\} \implies (AB)(AB)^T = E$$

12 迹 (方阵)

$$\text{tr} A = \sum_i a_{ii}$$

13 特征（方阵）

Definition 13.0.1. 特征多项式：

$$f(\lambda) = \det(A_n - \lambda E)$$

特征值 λ （特征多项式为 0 的根，包括重根，共 n 个）

$$f(\lambda) = 0$$

特征向量 \mathbf{p} ($1 \leq \lambda$ 对应线性无关 \mathbf{p} 数 $\leq \lambda$ 重数)

$$(A_n - \lambda E)\mathbf{p} = \mathbf{0}$$

$$\operatorname{tr} A = \sum_i \lambda_i$$

$$\det A = \prod_i \lambda_i$$

$$\lambda \text{ 是 } A \text{ 的特征值} \implies \begin{cases} \frac{1}{\lambda} \text{ 是 } A^{-1} \text{ 的特征值} \\ \frac{\det A}{\lambda} \text{ 是 } A^* \text{ 的特征值} \\ \sum_{i=0}^m a_i \lambda^i \text{ 是 } \sum_{i=0}^m a_i A^i \text{ 的特征值} \end{cases}$$

$$f(\lambda) = (-1)^n \lambda^n + (-1)^{n-1} \operatorname{tr} A \cdot \lambda^{n-1} + \cdots + \det A$$

$$\stackrel{n=2}{=} \lambda^2 - \operatorname{tr} A \cdot \lambda + \det A$$

14 相似（方阵）

Definition 14.0.1.

$$P^{-1}AP = B \iff A \sim B$$

反身性 $A \sim A$

对称性 $A \sim B \implies B \sim A$

传递性 $A \sim B, B \sim C \implies A \sim C$

$$A \sim B \implies \begin{cases} \det(A - \lambda_A E) = \det(B - \lambda_B E) \implies \begin{cases} \lambda_A = \lambda_B \\ \operatorname{tr} A = \operatorname{tr} B \end{cases} \\ \det A = \det B \\ r(A) = r(B) \\ A^{-1} \sim B^{-1} \text{ (如果都可逆)} \end{cases}$$

15 可对角化（方阵）

Definition 15.0.1.

$$A_n \sim \Lambda$$

$r : \lambda$ 重数

$n - r(A - \lambda E) : \lambda$ 对应线性无关 \mathbf{p} 数

$$A \sim \Lambda \iff n - r(A - \lambda E) = r$$

$$\iff \text{全体线性无关 } \mathbf{p} \text{ 数} = n$$

$$\iff P^{-1}AP = \Lambda \left\{ \begin{array}{l} \Lambda = \begin{bmatrix} \lambda_1 & & & \\ & \lambda_2 & & \\ & & \ddots & \\ & & & \lambda_n \end{bmatrix} \\ P = \begin{bmatrix} \mathbf{p}_1 & \mathbf{p}_2 & \cdots & \mathbf{p}_n \end{bmatrix} \end{array} \right.$$

16 对称矩阵（方阵）

Definition 16.0.1. 对称矩阵：

$$A = A^T$$

反对称矩阵：

$$A = -A^T$$

实数范围内（即 A 为实矩阵）：

$$\left. \begin{array}{l} A = A^T \\ A\mathbf{p}_1 = \lambda_1\mathbf{p}_1 \\ A\mathbf{p}_2 = \lambda_2\mathbf{p}_2 \\ \lambda_1 \neq \lambda_2 \end{array} \right\} \implies \mathbf{p}_1 \cdot \mathbf{p}_2 = 0$$

实对称矩阵必可对角化，且

$$\text{实对称矩阵 } A \implies \exists \text{ 正交矩阵 } P, P^{-1}AP = P^TAP = \Lambda$$

17 合同（方阵）

Definition 17.0.1.

$$B = C^TAC, \exists C^{-1} \iff A \simeq B$$

反身性 $A \simeq A$

对称性 $A \simeq B \implies B \simeq A$

传递性 $A \simeq B, B \simeq C \implies A \simeq C$

$$A \simeq B \implies r(A) = r(B)$$

$$A \simeq B \iff A, B \text{ 的特征值中, 正、负、零的个数相同}$$

18 二次型（方阵、对称矩阵）

Definition 18.0.1.

$$f = \sum_{i,j=1}^n a_{ij}x_i x_j \quad (a_{ij} = a_{ji}) = \mathbf{x}^T A \mathbf{x}$$

18.1 标准型（对角矩阵）

$$f = \sum_i^n a_{ii}x_i^2$$

18.2 二次型转标准型

二次型 $f_A \simeq$ 标准型 g_Λ

18.2.1 正交变换法

1. 令 $\det(A - \lambda E) = 0$, 解得 n 个特征值 $\{\lambda_n\}$
2. 令 $(A - \lambda_i E)\mathbf{p} = \mathbf{0}$, 解得线性无关特征向量组 $\{\mathbf{p}_n\}$
3. 用格拉姆-施密特正交单位化 (20.2), 解得正交单位特征向量组 $\{\mathbf{e}_n\}$
4. 用正交单位特征向量组构建正交矩阵 $P = [\mathbf{e}_1 \quad \mathbf{e}_2 \quad \cdots \quad \mathbf{e}_n]$
5. $\mathbf{x} = P\mathbf{y}$ 即可将 f 化为标准型 g

18.2.2 拉格朗日配方法

1. 先配 x_1 , 再依次往后配; 配完的变量后面不能再出现

$$2. \text{ 若只有交叉项, 没有平方项, 则令 } \begin{cases} x_1 = y_1 + y_2 \\ x_2 = y_1 - y_2 \\ x_3 = y_3 \\ \vdots \\ x_n = y_n \end{cases}, \text{ 替换后按 } y \text{ 配方}$$

3. 配完后得: $f = k_1 \left(\sum_{i=1}^n k_{1i} x_i \right)^2 + k_2 \left(\sum_{i=2}^n k_{2i} x_i \right)^2 + \cdots + k_n (k_{n1} x_n)^2$ 可替换每一个平方项为一个

$$\text{变量 } z, \text{ 即: } z = Kx : \begin{cases} z_1 = \sum_{i=1}^n k_{1i} x_i \\ z_2 = \sum_{i=2}^n k_{2i} x_i \\ \vdots \\ z_n = k_{n1} x_n \end{cases}, \text{ 则原二次型已转为标准型 } g = k_1 z_1^2 + k_2 z_2^2 + \cdots + k_n z_n^2$$

$$4. \text{ 作倒代换得 } x = Cz : \begin{cases} x_1 = \sum_{i=1}^n c_{1i} x_i \\ x_2 = \sum_{i=2}^n c_{2i} x_i \\ \vdots \\ x_n = c_{n1} x_n \end{cases}, \text{ 此处 } C = K^{-1} \text{ 即为 } f \text{ 变为标准型 } g \text{ 的变换矩阵}$$

18.2.3 初等变换法

$$\begin{bmatrix} A \\ E \end{bmatrix} \xrightarrow[\text{对 } A \text{ 只作对应行变换}]{\text{对整个初等列变换}} \begin{bmatrix} \Lambda \\ C \end{bmatrix}$$

对应行变换

将 a 列与 b 列交换 将 a 行与 b 行交换

将 a 列乘以 k 将 a 行乘以 k

将 a 列加到 b 列 将 a 行列加到 b 行

18.3 规范型

Definition 18.3.1 (只有对角元素且元素只包含 1、-1 和 0 的二次型, 称为规范型).

$$f = \sum_{i=1}^p y_i^2 - \sum_{i=p+1}^{r(A)} y_i^2$$

$$\text{实二次型矩阵 } A \simeq \begin{bmatrix} E_p & & \\ & -E_{r(A)-p} & \\ & & O \end{bmatrix}$$

其中 p 为 A 正特征值个数 (正惯性指数) (重根按重数展开算), 即 $r(A) - p$ 为负特征值个数 (负惯性指数)

$$A \simeq B \iff A, B \text{ 惯性指数相同}$$

19 正定二次型（方阵）

Definition 19.0.1 (只有正数特征值的二次型).

$$A_n \simeq E_n \iff A \text{ 为正定矩阵 (正定二次型)}$$

$$A \text{ 正定} \iff A \text{ 特征值全为正}$$

$$\iff A \text{ 正惯性指数} = n$$

$$\iff A \text{ 各阶顺序主子式} > 0$$

$$\begin{vmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1i} \\ a_{21} & a_{22} & \cdots & a_{2i} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{i1} & a_{i2} & \cdots & a_{ii} \end{vmatrix}_{1 \leq i \leq n} > 0$$

$$\implies \det A > 0$$

20 向量组

20.1 线性相关

Definition 20.1.1.

$$\left. \begin{array}{l} \sum_i a_i \mathbf{v}_i = \mathbf{0} \\ \prod_i a_i \neq 0 \end{array} \right\} \iff \mathbf{v}_i \text{ 线性相关}$$

$$\left| \begin{array}{cccc} | & | & | & | \\ \mathbf{v}_1 & \mathbf{v}_2 & \cdots & \mathbf{v}_n \\ | & | & | & | \end{array} \right| \neq 0 \iff \mathbf{v}_i \text{ 线性相关}$$

20.2 格拉姆-施密特正交单位化

有线性无关组:

$$\mathbf{v}_1, \mathbf{v}_2, \cdots, \mathbf{v}_r$$

则有正交单位向量组:

$$\boldsymbol{w}_1 = \boldsymbol{v}_1$$

$$\boldsymbol{w}_2 = \boldsymbol{v}_2 - \frac{\boldsymbol{w}_1 \cdot \boldsymbol{v}_2}{\boldsymbol{w}_1 \cdot \boldsymbol{w}_1} \boldsymbol{w}_1$$

$$\vdots$$

$$\boldsymbol{w}_r = \boldsymbol{v}_r - \sum_{i=1}^{r-1} \frac{\boldsymbol{w}_i \cdot \boldsymbol{v}_r}{\boldsymbol{w}_i \cdot \boldsymbol{w}_i} \boldsymbol{w}_i$$

$$\boldsymbol{e}_r = \boldsymbol{w}_r^0$$