

线性代数

Sunday 13th October, 2024

目录

1 行列式（方阵）	3
2 旋转矩阵	3
3 运算律	3
3.1 数乘（方阵）	4
3.2 内积	4
3.2.1 柯西-施瓦茨不等式	4
4 行（列）矩阵（向量）	4
4.1 范数（模长）	4
4.2 内积（点乘）	5
4.3 外积（叉乘）	5
5 转置	5
6 逆（方阵）	5
7 伴随（方阵）	6
8 分块矩阵	6
9 初等变换（等价）	6
10 秩	7
11 线性方程组	7
11.1 增广矩阵	8
11.2 克拉默法则	8
11.3 秩和解的关系	8
12 正交矩阵（方阵）	8
12.1 范德蒙德行列式	9
13 迹（方阵）	9
14 特征（方阵）	9
15 相似（方阵）	9
16 可对角化（方阵）	10
17 对称矩阵（方阵）	10
18 合同（方阵）	11

19 二次型（方阵、对称矩阵）	11
19.1 标准型（对角矩阵）	11
19.2 二次型转标准型	11
19.2.1 正交变换法	12
19.2.2 拉格朗日配方法	12
19.2.3 初等变换法	12
19.3 规范型	13
20 正定二次型（方阵）	13
21 向量组	13
21.1 线性相关	13
21.2 格拉姆-施密特正交单位化	14

1 行列式（方阵）

Definition 1.0.1. 余子式: M_{ij}

代数余子式: A_{ij}

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

$$\det kA = k^n \det A$$

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

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

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

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

$$(kl) A = k(lA) = l(kA)$$

$$(k + l) A = kA + lA$$

$$k(A + B) = kA + kB$$

零元 $A + O = A$

么元 $AE = EA = A$

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）

$$A^0 = E$$

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

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

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

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）

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

4.2 内积（点乘）

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

4.3 外积（叉乘）

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

5 转置

Definition 5.0.1.

$$(\boldsymbol{A}^T)^T = \boldsymbol{A}$$

$$(\boldsymbol{A} + \boldsymbol{B})^T = \boldsymbol{A}^T + \boldsymbol{B}^T$$

$$(k\boldsymbol{A})^T = k\boldsymbol{A}^T$$

$$(\boldsymbol{A}\boldsymbol{B})^T = \boldsymbol{B}^T \boldsymbol{A}^T$$

$$(\boldsymbol{A}^k)^T = (\boldsymbol{A}^T)^k$$

6 逆（方阵）

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

$$\boldsymbol{A}\boldsymbol{A}^{-1} = \boldsymbol{A}^{-1}\boldsymbol{A} = \boldsymbol{E}$$

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

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

$$(\boldsymbol{A}\boldsymbol{B})^{-1} = \boldsymbol{B}^{-1}\boldsymbol{A}^{-1}$$

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

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

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

若矩阵 \boldsymbol{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）

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

$$AA^* = A^*A = (\det A) E$$

$$(kA)^* = k^{n-1}A^*$$

$$\det A \neq 0 \implies A^* = (\det A) A^{-1}$$

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

$$\det A^* = (\det A)^{n-1}$$

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

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

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

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

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

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 $r(A)$).

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

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

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

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

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

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

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

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

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 线性方程组

$$A\mathbf{x} = \begin{bmatrix} \begin{array}{c} | \\ | \\ | \end{array} & \begin{array}{c} | \\ | \\ | \end{array} & \begin{array}{c} | \\ | \\ | \end{array} & \cdots & \begin{array}{c} | \\ | \\ | \end{array} \\ \alpha_1 & \alpha_2 & \cdots & \alpha_n \end{bmatrix} \mathbf{x} = \beta$$

11.1 增广矩阵

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

11.2 克拉默法则

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

11.3 秩和解的关系

表 1:

$r(A) = r(\bar{A}) = n$	有唯一解
$r(A) = r(\bar{A}) = r < n$	有无穷多解
$r(A) + 1 = r(\bar{A})$	无解

† 此时基础解系有 $n - r$ 个, 设其特解为 η

‡ $Ax = \beta$ 的通解结构: $\eta + \sum_{i=1}^{n-r} k_i \xi_i$

12 正交矩阵 (方阵)

Definition 12.0.1 (矩阵行 (列) 向量组两两正交, 且都为单位向量).

$$AA^T = E$$

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

$$\det A = \pm 1$$

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

12.1 范德蒙德行列式

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

13 迹（方阵）

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

14 特征（方阵）

Definition 14.0.1. 特征多项式：

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

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）

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

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

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

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

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

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

15 相似（方阵）

Definition 15.0.1.

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

反身性 $A \sim A$

对称性 $A \sim B \implies B \sim A$

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

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

16 可对角化（方阵）

Definition 16.0.1.

$$A_n \sim \Lambda$$

$r : \lambda$ 重数

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

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

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

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

17 对称矩阵（方阵）

Definition 17.0.1. 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

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

18 合同（方阵）

Definition 18.0.1.

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

反身性 $A \simeq A$

对称性 $A \simeq B \implies B \simeq A$

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

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

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

19 二次型（方阵、对称矩阵）

Definition 19.0.1.

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

19.1 标准型（对角矩阵）

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

19.2 二次型转标准型

二次型 $f_A \simeq$ 标准型 g_Λ

19.2.1 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 (21.2), 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 $P = [\mathbf{e}_1 \ \mathbf{e}_2 \ \cdots \ \mathbf{e}_n]$
5. $\mathbf{x} = P\mathbf{y}$ 即可将 f 化为标准型 g

19.2.2 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. 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变量 z , 即: $\mathbf{z} = K\mathbf{x}$:

$$\begin{cases} z_1 = \sum_{i=1}^n k_{1i} x_i \\ z_2 = \sum_{i=2}^n k_{2i} x_i \\ \vdots \\ z_n = k_{n1} x_n \end{cases}, \text{ 则原二次型已转为标准型 } g = k_1 z_1^2 + k_2 z_2^2 + \cdots + k_n z_n^2$$
4. 作倒代换得 $\mathbf{x} = C\mathbf{z}$:

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

19.2.3 初等变换法

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

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

19.3 规范型

Definition 19.3.1 (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)

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

20 正定二次型 (方阵)

Definition 20.0.1 (只有正数特征值的二次型).

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

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

$$\iff A \text{ 正惯性指数} = n$$

$$\iff A \text{ 各阶顺序主子式} > 0$$

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

$$\implies \det A > 0$$

21 向量组

21.1 线性相关

Definition 21.1.1.

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

$$\begin{vmatrix} | & | & & | \\ \mathbf{v}_1 & \mathbf{v}_2 & \cdots & \mathbf{v}_n \\ | & | & & | \end{vmatrix} = 0 \iff \mathbf{v}_i \text{线性相关}$$

21.2 格拉姆-施密特正交单位化

有线性无关组：

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

则有正交向量组：

$$\begin{aligned} \mathbf{w}_1 &= \mathbf{v}_1 \\ \mathbf{w}_2 &= \mathbf{v}_2 - \frac{\mathbf{w}_1 \cdot \mathbf{v}_2}{\mathbf{w}_1 \cdot \mathbf{w}_1} \mathbf{w}_1 \\ &\vdots \\ \mathbf{w}_r &= \mathbf{v}_r - \sum_{i=1}^{r-1} \frac{\mathbf{w}_i \cdot \mathbf{v}_r}{\mathbf{w}_i \cdot \mathbf{w}_i} \mathbf{w}_i \end{aligned}$$

正交单位向量组：

$$\mathbf{e}_i = \frac{\mathbf{w}_i}{\|\mathbf{w}_i\|}$$