

Week 9 讲稿

Determinant 行列式.

• 为什么需要行列式?

1. 快速判断矩阵是否可逆. $\det(A) \neq 0 \Leftrightarrow A$ 可逆
2. 后续课程求特征值会用到.

三种常见的行列式定义

定义 1

• 单射 满射 与 双射

给定集合 A, B , 映射 $f: A \rightarrow B$. 称 f 是单射若 $\forall f(a)=f(b) \Rightarrow a=b$. 称 f 是满射若

$\forall b \in B, \exists a \in A \text{ s.t. } f(a)=b$. 称 f 是双射若 f 既是单射又是满射.

* 直观来看, 一个双射 f 给出了两个集合间的一一对应.

Rmk: $\mathbb{Z} \rightarrow 2\mathbb{Z}$ 是整数集和偶数集间的一一对应, 某种程度上而言在说

$$n \mapsto 2n$$

整数和偶数“一样多”.

• 置换 设 $\Omega_n = \{x_1, x_2, \dots, x_n\}$ 是一个有 n 个元素的集合.

称双射 $\sigma: \Omega_n \rightarrow \Omega_n$ 是 Ω_n 上的一个置换

[例] $\sigma: \Omega_3 \rightarrow \Omega_3$

$$x_1 \mapsto x_1$$

$$x_2 \mapsto x_3$$

$$x_3 \mapsto x_2$$

$$\sigma(x_1) = 1 \quad \sigma(x_2) = 3 \quad \sigma(x_3) = 2$$

(之前习题课讲过的例子)

[定义]

记 $S_n := \{\text{所有 } \Omega_n \text{ 上的置换}\}$, i.e., $\forall \sigma \in S_n$ 有 σ 是 Ω_n 上的一个置换.

• 置换的写法.

用记号 $(i_1 i_2 \dots i_n)$ 表示置换 σ , 满足:

$\sigma(i_1) = i_2, \sigma(i_2) = i_3, \dots, \sigma(i_{n-1}) = i_n, \sigma(i_n) = i_1$. 我们省各不动的点.

[例] ① $\sigma: \Omega_3 \rightarrow \Omega_3$

$$x_1 \mapsto x_1$$

$$x_2 \mapsto x_3$$

$$x_3 \mapsto x_2$$

$\rightsquigarrow (23)$ 表示第2个元与第3个元置换.

② $\sigma: \Omega_4 \rightarrow \Omega_4$

$$x_1 \mapsto x_2$$

$$x_2 \mapsto x_1$$

$$x_3 \mapsto x_4$$

$$x_4 \mapsto x_3$$

$\rightsquigarrow (12)(34)$

奇置换与偶置换

计算方法: $(i_1 \cdots i_n)$ 计 $n-1$ 次. 计算一个置换所有次数, 若是奇数就是奇置换, 偶数就是偶置换.

[例] $(123)(45)(67) \rightsquigarrow 2+1+1=4$ 是偶置换.

• 行列式的定义. A 是一个 $n \times n$ 方阵, 矩阵元记为 a_{ij}

$$\det(A) = \sum_{\sigma \in S^n} \operatorname{sgn}(\sigma) a_{1\sigma(1)} a_{2\sigma(2)} \cdots a_{n\sigma(n)}, \text{ 其中 } \operatorname{sgn}(\sigma) = \begin{cases} 1 & \sigma \text{ 是偶置换} \\ -1 & \sigma \text{ 是奇置换} \end{cases}$$

[例]

$$S_3 = \left\{ \underset{\text{偶}}{(123)}, \underset{\text{偶}}{(132)}, \underset{\text{奇}}{(13)}, \underset{\text{奇}}{(12)}, \underset{\text{奇}}{(23)}, \underset{\text{偶}}{(1)} \right\}$$

$$\begin{vmatrix} a_{11} & a_{12} & a_{13} \\ a_{21} & a_{22} & a_{23} \\ a_{31} & a_{32} & a_{33} \end{vmatrix} = \sum_{\sigma \in S^3} \operatorname{sgn}(\sigma) a_{1\sigma(1)} a_{2\sigma(2)} a_{3\sigma(3)} \\ = a_{12}a_{23}a_{31} + a_{13}a_{21}a_{32} - a_{13}a_{22}a_{31} - a_{12}a_{21}a_{33} \\ - a_{11}a_{23}a_{32} + a_{11}a_{22}a_{33}$$

定义 II

令 $j_1, j_2, \dots, j_n$ 是一个排列, 定义逆序数 $\tau(j_1, j_2, \dots, j_n)$ 的计算方法: 从第一个数开始, 往后数比它的数的个数. 例如 $\tau(35124) = 2+3+0+0+0=5$

$$\det A = \sum_{\{j_1, j_2, \dots, j_n\}} (-1)^{\tau(j_1, j_2, \dots, j_n)} a_{1j_1} a_{2j_2} \cdots a_{nj_n}, \text{ 其中求和是对所有排列求和.}$$

其中 $j_1, j_2, \dots, j_n$ 是数字 $\{1, 2, \dots, n\}$ 的一个排列, $\tau(j_1, j_2, \dots, j_n)$ 是逆序数.

Rmk: 定义 II 与定义 I 是等价的.

排列 $j_1, j_2, \dots, j_n$ 对应置换 $\sigma: \Omega_n \rightarrow \Omega_n$

$\tau(j_1, j_2, \dots, j_n)$ 的奇偶性等于置换的奇偶性, 即 $(-1)^{\tau(j_1, j_2, \dots, j_n)} = \operatorname{sgn}(\sigma)$.

因为 $\tau(j_1, j_2, \dots, j_n)$ = 把排列 $j_1, j_2, \dots, j_n$ 排成 $1, 2, \dots, n$ 所需相邻两数交换的次数.

例如 $3\bar{5}124 \rightarrow 31\bar{5}24 \rightarrow 312\bar{5}4 \rightarrow \bar{3}124\bar{5} \rightarrow 1\bar{3}24\bar{5} \rightarrow 12\bar{3}4\bar{5}$

$$\tau(35124) = 2 + 3 + 0 + 0 + 0$$

数字3移2次 把5移到正序要移3次

定义 III

可用 $1 \sim n$ 的排列 $(j_1, j_2, \dots, j_n)$ 表示一个置换矩阵。

如 $(1, 3, 2) = \begin{bmatrix} 1 & & \\ & 1 & \\ & & \end{bmatrix}$

规定偶排列对应的 P 行列式为 1, 奇排列对应的 P 行列式为 -1.

定义 $\det A = \sum_{\text{all } P's} (a_{1\alpha} a_{2\beta} \dots a_{nr}) \det P$

* 易知定义 III 与定义 I 是等价的.

• 代数余子式展开

M_{ij} = 将 A 的第 i 行和第 j 列删去, 剩下的元素拼成的矩阵.

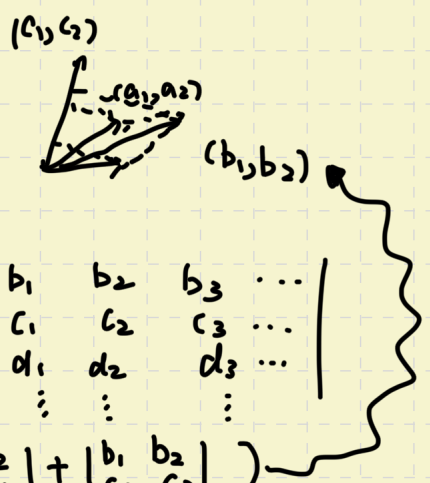
$\det A = a_{i1}C_{i1} + a_{i2}C_{i2} + \dots + a_{in}C_{in}$, $C_{ij} = (-1)^{i+j} \det M_{ij}$, C_{ij} 称为代数余子式
称为余子式, cofactor

[例]

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

• 行列式的性质. (以下性质对列也正确)

① $\det I = 1$ (单位 Box 体积是 1)



② 行线性

$$\begin{vmatrix} a_1+b_1 & a_2+b_2 & a_3+b_3 & \dots \\ c_1 & c_2 & c_3 & \dots \\ d_1 & d_2 & d_3 & \dots \\ \vdots & \vdots & \vdots & \vdots \end{vmatrix} = \begin{vmatrix} a_1 & a_2 & a_3 & \dots \\ c_1 & c_2 & c_3 & \dots \\ d_1 & d_2 & d_3 & \dots \\ \vdots & \vdots & \vdots & \vdots \end{vmatrix} + \begin{vmatrix} b_1 & b_2 & b_3 & \dots \\ c_1 & c_2 & c_3 & \dots \\ d_1 & d_2 & d_3 & \dots \\ \vdots & \vdots & \vdots & \vdots \end{vmatrix}$$

(Box 拆成两个 Box 体积和. e.g. $\begin{vmatrix} a_1+b_1 & a_2+b_2 \\ c_1 & c_2 \end{vmatrix} = \begin{vmatrix} a_1 & a_2 \\ c_1 & c_2 \end{vmatrix} + \begin{vmatrix} b_1 & b_2 \\ c_1 & c_2 \end{vmatrix}$)

$$\begin{vmatrix} ta_1 & ta_2 & ta_3 & \dots \\ c_1 & c_2 & c_3 & \dots \\ d_1 & d_2 & d_3 & \dots \\ \vdots & \vdots & \vdots & \vdots \end{vmatrix} = t \begin{vmatrix} a_1 & a_2 & a_3 & \dots \\ c_1 & c_2 & c_3 & \dots \\ d_1 & d_2 & d_3 & \dots \\ \vdots & \vdots & \vdots & \vdots \end{vmatrix}$$

(任一边长度拉伸 t 倍, 体积变原来 t 倍)

③ 行反交换

$A = \begin{bmatrix} A_1 \\ A_2 \\ A_j \\ A_i \\ \vdots \\ A_n \end{bmatrix}$ $\det \begin{bmatrix} \vdots \\ A_i \\ A_j \\ \vdots \end{bmatrix} = - \det \begin{bmatrix} \vdots \\ A_j \\ A_i \\ \vdots \end{bmatrix}$

(Box 手系变换, 有向体积是原来 -1 倍)

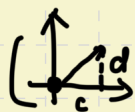
④ 某行减另一行1倍不改变行列式

$$\begin{vmatrix} a-lc & b-lc \\ c & d \end{vmatrix} = \begin{vmatrix} a & b \\ c & d \end{vmatrix}$$

pf: $\begin{vmatrix} a-lc & b-lc \\ c & d \end{vmatrix} = \begin{vmatrix} a & b \\ c & d \end{vmatrix} + \begin{vmatrix} -lc & -ld \\ c & d \end{vmatrix} = \begin{vmatrix} a & b \\ c & d \end{vmatrix} + \underbrace{\begin{vmatrix} -lc & -ld \\ c & d \end{vmatrix}}_0$

⑤ 若出现0行则 $\det A = 0$

$$\begin{vmatrix} 0 & 0 \\ c & d \end{vmatrix} = 0$$



由0与 (c, d) 围成的面积是0

⑥ 若两行相同则 $\det A = 0$ (由两个相同向量围成的面积是0)

⑦ $\det(AB) = \det A \cdot \det B$.

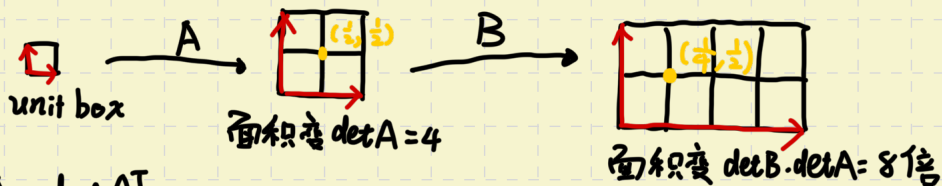
选定基后, A, B 视为两个线性变换. AB 是复合线性变换

$\det(AB)$ 理解为线性变换 AB 把 unit box 变成 $\det(AB)$ 倍

$\det(A)$ 理解为线性变换 A 把 unit box 变成 $\det A$ 倍

$\det(B)$ 理解为线性变换 B 把 unit box 变成 $\det B$ 倍

以 2×2 矩阵 ($\mathbb{R}^2 \rightarrow \mathbb{R}^2$ 变换) 为例. 假设 $\det A = \det B = 2$



⑧ $\det A = \det A^T$

pf: 若 A singular, 则 A 不满秩. $\text{rank}(A^T) = \text{rank}(A)$ 可知 A^T 也不满秩, 因此 A^T 也 singular 于是 $\det A = 0 = \det A^T$, 等式成立.

若 A nonsingular, 则存在置换矩阵 P , s.t. PA 有 LDU 分解 $PA = LDU$. (1)

(1) 式取行列式 $|PA| = |L| |D| |U|$. (1) 式取转置得 $A^T P^T = U^T D^T L^T$ (2).

(2) 式取行列式得 $|A^T P^T| = |U^T| |D^T| |L^T|$.

$$\begin{cases} |P| |A| = |L| |D| |U| \\ |A^T| |P^T| = |U^T| |D^T| |L^T| \end{cases}$$

(i) $PP^T = I \Rightarrow |P| |P^T| = 1$

若 $|P| = 1$ 则 $|P^T| = 1 \div 1 = 1$. 故 $|P^T| = |P|$
 若 $|P| = -1$ 则 $|P^T| = 1 \div (-1) = -1$. 故 $|P^T| = |P|$

(ii) 利用上(下)三角行列式是对角线元素相乘, 而转置不改变对角元, 故上(下)三角行列式等于其转置.

⑨ $\det A = 0 \Leftrightarrow A$ 不可逆
 $\det A \neq 0 \Leftrightarrow A$ 可逆

$(|A \cdot A^{-1}| = |I| = 1)$
 $|A^{-1}| = \frac{1}{|A|}$

选定基后, A 理解为 $\mathbb{R}^n$ 上的线性变换. $A = [A_1 \ A_2 \ \dots \ A_n]$. 线性变换

把 $\begin{bmatrix} 1 \\ 0 \\ \vdots \end{bmatrix}$ 变 A_1 , $\begin{bmatrix} 0 \\ 1 \\ \vdots \end{bmatrix}$ 变 A_2 , $\dots$, $\begin{bmatrix} 0 \\ 0 \\ \vdots \end{bmatrix}$ 变 A_n . $\det A$ 是 $A_1, A_2, \dots, A_n$ 围成的 Box 的: 则度 (2 维指面积, 3 维指体积, 高维类推)

如果 $A_1, \dots, A_n$ 线性相关, 则 Box: 则度为 0.

$\Updownarrow$
 A 不可逆

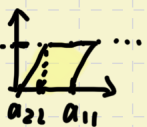
$\Updownarrow$
 $\det A = 0$

⑩ 设 $A = \begin{bmatrix} a_{11} & a_{12} & \dots & \times \\ & a_{22} & \dots & \\ 0 & & \dots & \\ & & & a_{nn} \end{bmatrix}$ 是上三角. 则 $\det A = a_{11} a_{22} \dots a_{nn}$

这是相当惊人的结果, 行列式并不如想象中那么敏感地依赖于每一个矩阵元. 上三角或下三角的行列式只依赖于对角元.

实际上从二维就可以发现这一现象

$\begin{vmatrix} a_{11} & a_{12} \\ 0 & a_{22} \end{vmatrix} = a_{11} \cdot a_{22}$



这里 box (平行四边形) 的面积等于底乘高 a_{22} 只调整此四边形的有多斜, 不改变面积

⑪ 分块矩阵 $\det \begin{bmatrix} A & B \\ C & D \end{bmatrix} = |A| |C|$

• 反对称多重线性函数

[定义] 若 $f: A_1 \times A_2 \times \dots \times A_n \rightarrow \mathbb{R}$, 满足
 (unformal) $(a_1, \dots, a_n) \mapsto f(a_1, \dots, a_n)$

① f 关于每一个位置是线性的, e.g.,

$f(a_1, k a_2 + l a'_2, a_3) = k f(a_1, a_2, a_3) + l f(a_1, a'_2, a_3)$

② 任意两个位置换序导致反号

$f(a_1, \dots, a_i, \dots, a_j, \dots, a_n) = -f(a_1, \dots, a_j, \dots, a_i, \dots, a_n)$

则称 f 是反对称多重线性函数.

定义映射 $\det: \mathbb{R}^n \times \mathbb{R}^n \times \dots \times \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$

$$(A_1, \dots, A_n) \mapsto \det[A_1, A_2, \dots, A_n]$$

我们发现从映射的观点看行列式就是一个反对称多重线性映射。

• Applications of determinant

① $A^{-1} = \frac{C^T}{\det A}$, 其中 $C = \begin{bmatrix} C_{11} & C_{12} & \dots & C_{1n} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ C_{n1} & C_{n2} & \dots & C_{nn} \end{bmatrix}$, $C_{ij} = (-1)^{i+j} M_{ij}$ 是代数余子式

pf: $(AC^T)_{ij} = \sum_k A_{ik} C_{kj}^T = \sum_k A_{ik} C_{jk}$

① 若 $i=j$, 原式 $= \sum_k A_{ik} C_{ik} = \det A$

② 若 $i \neq j$, 原式 $= \sum_k A_{ik} C_{jk}$.

令 B 是一个 $n \times n$ 矩阵: 满足 $B_{lk} = \begin{cases} A_{lk} & l \neq j \\ A_{ik} & l = j \end{cases}$

由于 $i \neq j$, B 就是把矩阵 A 的第 j 行换成矩阵 A 的第 i 行。

B 除了第 j 行外与 A 完全相同, 因此 B 在第 j 行的代数余子式与 A 相同, 都是 C_{jk} . 故 B 的行列式按第 j 行展开是 $\det B = \sum_{k=1}^n B_{jk} C_{jk} = \sum_{k=1}^n A_{ik} C_{jk}$

另一方面, 由构造 B 的第 i 行等于 B 的第 j 行, 两行相同则 $\det B = 0$.

因此 $\sum_{k=1}^n A_{ik} C_{jk} = 0$.

综上 $(AC^T)_{ij} = \det A \delta_{ij}$, 即 $AC^T = \det A \cdot I$

故 $A^{-1} = \frac{C^T}{\det A}$

* 此方法可以用于口算二阶矩阵的逆. 但是公式不要背错了, 注意是 C^T 不是 C .

$$\begin{bmatrix} a & b \\ c & d \end{bmatrix}^{-1} = \frac{1}{(ad-bc)} \begin{bmatrix} d & -b \\ -c & a \end{bmatrix}$$

② Cramer's rule (揭示解的结构)

设 A 可逆, 则 $Ax=b$ 有唯一解. 设唯一解为 x , x 的第 j 个分量, 则

$x_j = \frac{\det B_j}{\det A}$ 其中 B_j 是把矩阵 A 的第 j 列替换成 b .

例如

$$\begin{bmatrix} 1 & 3 \\ 2 & 4 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0 \\ 6 \end{bmatrix}$$

$$x_1 = \frac{\begin{vmatrix} 0 & 3 \\ 6 & 4 \end{vmatrix}}{\begin{vmatrix} 1 & 3 \\ 2 & 4 \end{vmatrix}} \quad x_2 = \frac{\begin{vmatrix} 1 & 0 \\ 2 & 6 \end{vmatrix}}{\begin{vmatrix} 1 & 3 \\ 2 & 4 \end{vmatrix}}$$

Pf: $x = A^{-1}b = \frac{C^T b}{\det A}$ 故 $x_j = \left(\frac{C^T b}{\det A} \right)_j = \frac{\sum_k C_{jk}^T b_k}{\det A} = \frac{\sum_k C_{kj} b_k}{\det A}$

令 B_j 为将 A 的第 j 列换成 b 的矩阵. 则 $\det B_j$ 按第 j 列展开是 $\det B_j = \sum_k b_k C_{kj}$

故 $x_j = \frac{\det B_j}{\det A}$

③ 主元的乘积

Notations: A 是一个 $n \times n$ 实矩阵. A_k 是 A 的左上角 $k \times k$ 子矩阵.

设 A 有 LDU 分解, $A = LDU$. L_k, D_k, U_k 分别表示 LDU 的左上角 $k \times k$ 子矩阵. D 的对角线元素是 $d_1, d_2, \dots, d_n$, 是 A 的主元.

[prop] $A = LDU$, 则 A_k 的 LDU 分解正好是 $A_k = L_k D_k U_k$

Pf: 设 $L = \begin{bmatrix} L_k & \\ & C \end{bmatrix}$, $D = \begin{bmatrix} D_k & \\ & E \end{bmatrix}$, $U = \begin{bmatrix} U_k & F \\ & G \end{bmatrix}$

$$\text{则 } A = LDU = \begin{bmatrix} L_k D_k U_k & L_k D_k F \\ B D_k U_k & B D_k F + C E G \end{bmatrix}$$

由记号 A_k 是 A 的左上角 $k \times k$ 子矩阵, $A_k = L_k D_k U_k$. $\square$

$$\Delta \det A_k = |L_k| |D_k| |U_k| = 1 \cdot d_1 d_2 \cdots d_k \cdot 1 = d_1 d_2 \cdots d_k.$$

这说明 A 的左上角 $k \times k$ 子矩阵行列式是前 k 个主元相乘.

Δ 观察有 $\frac{\det A_k}{\det A_{k-1}} = \frac{d_1 d_2 \cdots d_k}{d_1 d_2 \cdots d_{k-1}} = d_k$. 可以通过此公式求 A 的第 k 个主元

$$\begin{bmatrix} 1 & & \\ & 1 & \\ & & 1 \end{bmatrix} \text{ 的第2个主元是 } \frac{\begin{vmatrix} 1 & 1 \\ 1 & 0 \end{vmatrix}}{\begin{vmatrix} 1 & \\ 1 & \end{vmatrix}} = -1, \text{ 它的第3个主元是 } \frac{\begin{vmatrix} 1 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \\ 1 & 0 & 1 \end{vmatrix}}{\begin{vmatrix} 1 & \\ 1 & \end{vmatrix}} = 1$$

Δ Recall: 做 A 的 LDU 分解第一步是做 LU 分解. LU 分解若想不换行, 必须主元非零. 观察主元公式 $d_k = \frac{\det A_k}{\det A_{k-1}}$, 有如下分析:

$$d_k \neq 0 \text{ 对 } \forall k=1, 2, \dots, n \text{ 成立} \Leftrightarrow \det A_k \neq 0, \forall k=1, 2, \dots, n.$$

$$\Leftrightarrow A_k \text{ 可逆}, \forall k=1, 2, \dots, n.$$

例如 $A = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \\ 0 & 1 & 0 \end{bmatrix}$, A_2 不可逆, 因此不可能在不换行情况下做 LU 分解

*注意: 只有 A 可做 LDU 分解时才有行列式等于主元乘积.

例如 $A = \begin{bmatrix} 0 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 1 \\ 1 & 0 & 0 & 0 \end{bmatrix}$ $\det A = -1 \neq 1 \times 1 \times 1 \times 1 = 1$

③ The volume of a Box

[prop] 设 $A = [A_1, A_2, \dots, A_n]$, 其中 $A_i \in \mathbb{R}^n$. 则 $\det A$ 等于向量 $A_1, A_2, \dots, A_n$ 所围成的几何体的体积.

Pf: (i) special case: 设 A 的每一列互相正交, 即 $A_i^T A_j = \begin{cases} |A_i|^2 & i=j \\ 0 & i \neq j \end{cases} (*)$

由 (*), 我们有 $(A^T A)_{ij} = \sum_k (A^T)_{ik} A_{kj} = \sum_k A_{ki} A_{kj} = \sum_k \underline{(A_i)_k} (A_j)_k = A_i^T A_j$

故 $A^T A = \begin{bmatrix} |A_1|^2 & & \\ & |A_2|^2 & \\ & & \ddots \\ & & & |A_n|^2 \end{bmatrix}$

A_{ki} 矩阵第 k 行第 i 列

$(A_i)_k$ 矩阵第 i 列第 k 行 (第 k 个分量)

故 $A_{ki} = (A_i)_k$

$\det(A^T A) = |A_1|^2 \cdots |A_n|^2 = (|A_1| \cdots |A_n|)^2 = V^2$, V 是 $A_1, A_2, \dots, A_n$ 所

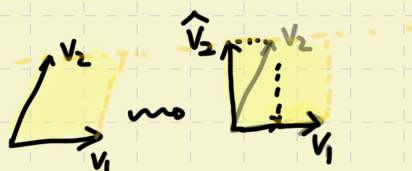
围成的几何体的体积. 另一方面 $\det(A^T A) = \det(A^T) \det(A) = (\det A)^2$

故 $\det A = V$ (若 $\det A < 0$, 体积为负, 含义是与我们规定的体积定向相反)

(ii) General Case: 设 A 是任意矩阵.

若 A 列线性相关, 则 $\det A = 0$, 此时体积也为 0, 二者相同.

若 A 列线性无关, 则可做施密特正交化. 我们发现对 $\{A_1, \dots, A_n\}$ 做施密特正交化不改变体积



(相同的底乘相同的高)

而对 $\{A_1, \dots, A_n\}$ 做施密特正交化也不改变行列式, 因为施密特正交化的过程恰是每一列减去某几列的倍数, 不改变行列式

$$\begin{aligned}
 |A_1 \ A_2 \ \dots \ A_n| &= |A_1 \ A_2 - a_{12}A_1 \ A_3 \ \dots \ A_n| \quad \left. \begin{array}{l} \text{if } \hat{A}_1 := A_1 \\ \text{if } \hat{A}_2 := A_2 - a_{12}A_1 \end{array} \right\} \\
 &= |\hat{A}_1 \ \hat{A}_2 \ A_3 - a_{23}\hat{A}_2 - a_{31}\hat{A}_1 \ A_4 \ \dots \ A_n| \\
 &\vdots \\
 &= |\hat{A}_1 \ \hat{A}_2 \ \dots \ \hat{A}_n| = V_{\hat{A}_1, \dots, \hat{A}_n} = V_{A_1, \dots, A_n}
 \end{aligned}$$

其中 $\hat{A}_1, \dots, \hat{A}_n$ 每一列正交, reduced 到第种特殊情况.

• 对上-次内容的更正

QR分解的过程:

设A的列线性无关, $A = [A_1 \cdots A_n]$. ($A_1, \dots, A_n$ 可视作 $\mathbb{R}^n$ 普通基)

对A的列 $\{A_1, \dots, A_n\}$ 做施密特正交化并归一化, 得到 $Q = [Q_1 \cdots Q_n]$

($Q_1, \dots, Q_n$ 视作 $\mathbb{R}^n$ 的标准正交基)

$$A = [A_1 \cdots A_n] = [Q_1 \cdots Q_n] \begin{bmatrix} A_1^T Q_1 & A_2^T Q_1 & A_3^T Q_1 & \cdots \\ 0 & A_2^T Q_2 & A_3^T Q_2 & \cdots \\ \vdots & \vdots & \vdots & \ddots \\ 0 & 0 & 0 & \cdots \end{bmatrix}$$

过渡矩阵

例如 $A = \begin{bmatrix} 1 & 1 & 2 \\ 0 & 0 & 1 \\ 1 & 0 & 0 \end{bmatrix}$

$$A_1 = \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \\ 1 \end{bmatrix}, A_2 = \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \\ 0 \end{bmatrix}, A_3 = \begin{bmatrix} 2 \\ 1 \\ 0 \end{bmatrix}$$

$$\Downarrow$$

$$Q_1 = \begin{bmatrix} 1/\sqrt{2} \\ 0 \\ 1/\sqrt{2} \end{bmatrix}, Q_2 = \begin{bmatrix} 1/\sqrt{2} \\ 0 \\ -1/\sqrt{2} \end{bmatrix}, Q_3 = \begin{bmatrix} 0 \\ 1 \\ 0 \end{bmatrix}$$

$$A = [Q_1 \ Q_2 \ Q_3] \begin{bmatrix} A_1^T Q_1 & A_2^T Q_1 & A_3^T Q_1 \\ 0 & A_2^T Q_2 & A_3^T Q_2 \\ 0 & 0 & A_3^T Q_3 \end{bmatrix} = [Q_1 \ Q_2 \ Q_3] \begin{bmatrix} \sqrt{2} & 1/\sqrt{2} & \sqrt{2} \\ 0 & 1/\sqrt{2} & \sqrt{2} \\ 0 & 0 & 1 \end{bmatrix}$$

* 为什么过渡矩阵一定是上三角?

$$\begin{bmatrix} A_1^T Q_1 & A_2^T Q_1 & A_3^T Q_1 & \cdots \\ 0 & A_2^T Q_2 & A_3^T Q_2 & \cdots \\ \vdots & \vdots & \vdots & \ddots \\ 0 & 0 & 0 & \cdots \end{bmatrix}$$

回顾施密特正交化的过程

$\hat{A}_2$ 是 A_2 减掉往 A_1 空间的投影, 因此 $\hat{A}_2$ 与 A_1 正交.

$\hat{A}_3$ 是 A_3 减去 $\text{span}(A_1, A_2)$ 的投影, 因此 $\hat{A}_3$ 与 A_1, A_2 正交.

$\hat{A}_4$ 是 A_4 减去 $\text{span}(A_1, A_2, A_3)$ 的投影, 因此 $\hat{A}_4$ 与 A_1, A_2, A_3 正交.

⋮

Q_2 是 $\hat{A}_2$ 归一, 故 Q_2 与 A_1 正交.

Q_3 是 $\hat{A}_3$ 归一, 故 Q_3 与 A_1, A_2 正交.

Q_4 是 $\hat{A}_4$ 归一, 故 Q_4 与 A_1, A_2, A_3 正交.

⋮

统计, 发现有 A_k 与 $Q_j, j > k$ 正交.

HW

T2 实上三角正交阵是对角阵且对角元是 ± 1

Pf: 设 U 是实上三角正交阵, 则 $U^T U = I$, 故 $U^T = U^{-1}$.

L.H.S. = U^T 是一个下三角. R.H.S. = U^{-1} 是上三角.

U^T 既是上三角又是下三角, 故 U^T 是对角矩阵. U 是对角阵的逆, 也是对角阵.

设 $U = \begin{bmatrix} d_1 & & \\ & d_2 & \\ & & \ddots \\ & & & d_n \end{bmatrix}$. 由于 U 是正交矩阵, 每一列模长是 1, 故对角元 $d_i = \pm 1$

4. 证明: 任何一个 n 阶可逆实方阵 A 都可以表为一个实正交方阵 Q 和一个对角元全为正数的上三角方阵 R 的乘积, 即

$$A = QR.$$

而且这种表示法唯一.

Pf: (存在性) A 可逆故可作 QR 分解 $A = Q \cdot R$. 设 $\exists i$, s.t. 对角元 $R_{ii} < 0$. 则我们把矩阵 Q 的第 i 列乘上 -1 得到修正后的 $\hat{Q}$. 此时 $A = \hat{Q} \hat{R}$, $\hat{R}_{ii} > 0$. 重复此步骤可将 R 的对角元全变为正数.

(有没有可能 $\exists j, R_{jj} = 0$? 不可能. 否则 $\det A = \det Q \cdot \det R = \det Q \cdot 0 = 0$ (对角元乘积))

(唯一性). 设 $A = Q_1 R_1 = Q_2 R_2$ 是两种满足要求的 QR 分解.

$|A| = |Q_1| |R_1| = |Q_2| |R_2|$. 由于 $|A| \neq 0$, 可知 $|Q_1|, |R_1|, |Q_2|, |R_2| \neq 0$. 故它们都可逆.

$$Q_1 R_1 = Q_2 R_2 \Rightarrow Q_2^{-1} Q_1 = R_2 R_1^{-1}$$

L.H.S. = $Q_2^{-1} Q_1$ 是实正交矩阵, R.H.S. = $R_2 R_1^{-1}$ 是上三角.

因此 $R_2 R_1^{-1}$ 是实上三角正交阵, 由 T2 它是对角元为 ± 1 的对角阵.

设 $R_2 R_1^{-1} = \Lambda$, $\Lambda_{ii} = 1$ 或 -1 , $i = 1, 2, \dots, n$. 假设 $\exists j$, s.t. $\Lambda_{jj} = -1$.

由 $R_2 R_1^{-1} = \Lambda$ 得 $R_2 = \Lambda R_1$. 故 $(R_2)_{jj} = \sum_k \Lambda_{jk} (R_1)_{kj} = \Lambda_{jj} (R_1)_{jj} = -(R_1)_{jj}$

但 $(R_1)_{jj}$ 与 $(R_2)_{jj}$ 由构造都大于 0, 矛盾.

因此 $\Lambda_{ii} = 1$, $i = 1, 2, \dots, n$ 即 $\Lambda = I$. 因此 $Q_2^{-1} Q_1 = R_2 R_1^{-1} = I$,

即 $Q_2 = Q_1$, $R_2 = R_1$, 即 QR 分解唯一.

1. 设 A 是秩为 n 的 $m \times n$ 矩阵, 在 Matlab 里面, $[Q, R] = qr(A)$ 命令得到一个方阵 Q 和一个 $m \times n$ 的矩阵 R :

$$\text{MATLAB 得到的因子为 } (m \times m)(m \times n) \quad A = \begin{bmatrix} Q_1 & Q_2 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} R \\ 0 \end{bmatrix}$$

- (a) Q 的前 n 列 Q_1 是矩阵 A 的哪个基本子空间的一组标准正交基?
(b) Q 的后 $m-n$ 列 Q_2 是矩阵 A 的哪个基本子空间的一组标准正交基?

(b) 问的思路

$$A = \begin{matrix} n \\ \boxed{} \\ m \end{matrix} \quad \text{有 } n \text{ 个 L.ind. } m \text{ 维向量}$$

正交化
归一化

Q_1 $m \times n$ 矩阵, 每一列正交归一

$$\text{注意到 } \mathbb{R}^m = \underbrace{C(A)}_{Q_1} \oplus \underbrace{N(A^T)}_{Q_2}$$

Q_1 是 $C(A)$ 标准正交基
 Q_2 是 $N(A^T)$ 标准正交基

由 $C(A), N(A^T)$ 互相正交, 有 $[Q_1 \ Q_2]$ 是正交矩阵.

A 的列向量落在 $C(A)$ 中, 在 $N(A^T)$ 上分量是 0, 这是 $\begin{bmatrix} R \\ 0 \end{bmatrix}$ 中的 0 子矩阵的来源.