

线性代数

行列式 $\begin{vmatrix} & \\ & \end{vmatrix} = 0 \Rightarrow$ 有非零解 \Rightarrow 相关

$R(\alpha_1, \alpha_2, \alpha_3) < m \Rightarrow$ 相关

$\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_m$ 线性相关

\downarrow
 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_m, \alpha_{m+1}$ 也线性相关

$$(x_1, x_2, \dots, x_m)_{m \times n} \leq n < m$$

($m > n$)

$$m = R(x_1, x_2, \dots, x_m) \leq R(x_1, x_2, \dots, x_m, b) < m+1$$

\downarrow
 m

$$\left\{ \begin{array}{l} \alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n \text{ 无关} \\ \alpha_1, \dots, \alpha_n, \alpha \text{ 相关} \end{array} \right\}$$

极大无关组 矩阵的秩和向量的秩是一样的.

求极大无关组

① $R(0) = 0$ 0 线性相关

② 极大无关组不唯一

③ 线性无关的极大无关组为本身

④

矩阵的秩 = 行秩 = 列秩

初等行变换不改变矩阵的列向量组的线性关系

$$\begin{pmatrix} \alpha_1 & \alpha_2 & \alpha_3 & \alpha_4 & \alpha_5 \\ 1 & 2 & 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 & 3 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 1 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \end{pmatrix}_{5 \times 5}$$

$\alpha_1, \alpha_3, \alpha_5$ 极大无关组

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

$$= R(A \text{ 的行向量组})$$

$$= R(A^T \text{ 的列向量组})$$

求极大无关组

1. 行向量组化成列向量组

2. $A \xrightarrow{\text{初等行变换}} \text{行阶梯形} B$

行阶梯 \rightarrow 行最简

线性方程组 第4章

高斯消元法
三种变换

- 1. 换位
- 2. 数乘
- 3. 倍加

同解原理

主元变量 自由元变量

增广矩阵 \Rightarrow 行最简形

齐次线性方程组

解的性质: ① ξ_1, ξ_2 解
 $x = \xi_1 + \xi_2$ 仍为解

② ξ_1 解
 $x = \lambda \xi_1$ 仍为解

基础解系: 极大线性无关的解向量组

高斯: 初等

增广矩阵 $\xrightarrow{\text{行变换}}$ 行最简

基础解系

① $\xi_1, \xi_2, \dots, \xi_{n-r}$ 线性无关

② $Ax=0$ 的任意解都可由 $\xi_1, \xi_2, \dots, \xi_{n-r}$ 线性表示

一把刷子刷到底

齐次方程组

1. 行最简

2. 行最简方程组

$$\begin{cases} x_1 + 2x_2 - \frac{1}{5}x_4 = 0 \\ x_3 + \frac{3}{10}x_4 = 0 \end{cases}$$

x_2, x_4 为自由元变量

x_4 为自由元变量

$$\begin{bmatrix} x_2 \\ x_4 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \end{bmatrix}; \begin{bmatrix} 0 \\ 1 \end{bmatrix}$$

1. 先求通解
2. 再求基础解系

$$A_{m \times n} X = 0$$

$$\xi_1 \quad \xi_2$$

$$X = k_1 \xi_1 + k_2 \xi_2$$

非齐次线性方程组

$$\eta_1, \eta_2 \quad AX = b$$

$$(\eta_1 - \eta_2) \quad AX = 0$$

$\rightarrow AX=0$ 的通解

$$A_{m \times n} X = b \text{ 通解 } X = \eta^* + \xi$$

特解

$$AX = b \text{ 的通解} = AX = b \text{ 的一个特解} + AX = 0 \text{ 的通解}$$

$$(1) AX = b \text{ 有唯一解} \Leftrightarrow AX = 0 \text{ 只有零解}$$

\Downarrow

$$R(A) = R(A|b) = \text{未知量的个数 } n$$

$$(2) AX = b \text{ 有无穷多解} \Leftrightarrow AX = 0 \text{ 有非零解}$$

\Downarrow

$$R(A) = R(A|b) < \text{未知量个数 } n$$

步骤

(1) 增广 $\xrightarrow{\text{初}}$ 行阶梯

(2)

线代6月中旬结课

基础解系个数

有解的前提 $R(A) = R(A|b)$

- 1) 唯一解 $\begin{vmatrix} \text{系数矩阵} \end{vmatrix} \neq 0$
- 2) $\begin{cases} \text{无解} & R(A) \neq R(A|B) \\ \text{有无穷多个解} & R(A) = R(A|B) \end{cases}$
- 系数 $= 0$

未知量总数
基础解 = $n - R(A)$
个数

β 可以由 $\alpha_1, \alpha_2, \alpha_3$ 线性表示

$$\beta = \lambda_1 \alpha_1 + \lambda_2 \alpha_2 + \lambda_3 \alpha_3$$

$$\alpha_1 = (1, 1, 1, 1)^T$$

$$\alpha_2 = \dots$$

$$A_{4 \times 3} X = \beta$$

特征值、特征向量与二次型 第五章

内积: $x = (1, 2, 3)^T$ $y = (3, 2, 1)^T$

$$(x, y) = 1 \times 3 + 2 \times 2 + 3 \times 1 = 10$$

$$= \alpha^T y$$

① α, β 都为列向量

$$(\alpha, \beta) = \alpha^T \beta$$

② α, β 都行

$$(\alpha, \beta) = \alpha \beta^T$$

① 对称性 $[x, y] = [y, x]$

② 线性性

$$\text{乘} \quad [x, y] = [y, x]$$

$$\text{加} \quad [x+y, z] = [x, z] + [y, z]$$

③ 非负 $[x, x] \geq 0$

正定 $[x, x] = 0$ 当且仅当 $x = 0$

Cauchy-Schwarz

$$[x, y]^2 \leq [x, x][y, y]$$

$$[x+ty, x+ty] \geq 0$$

$$[x+ty, x+ty] = [x, x+ty] + t[y, x+ty]$$

$$[x, x] - 2t[x, y] + t^2[y, y] \geq 0$$

$\Delta \in (-2\sqrt{t^2 - 4[y, y]})$ 写成关于 t 的

$$[y, y]t^2 - 2[x, y]t + [x, x] \geq 0$$

$$\Delta \leq 0$$

$$(-2[x, y])^2 - 4[x, y][y, y] \leq 0$$

$$\therefore [x, y]^2 \leq [x, x][y, y]$$

向量长度 $\|x\| = \sqrt{[x, x]} = \sqrt{x_1^2 + x_2^2 + \dots + x_n^2}$

* $x \neq 0$ 时 $\frac{x}{\|x\|}$ 为单位向量

(1) $\|x\| \geq 0$ (当且仅当 $x=0$ 时有 $\|x\|=0$)

(2) $\|\lambda x\| = |\lambda| \|x\|$

(3) $\|x+y\| \leq \|x\| + \|y\|$

向量夹角

$$\cos \theta = \frac{[x, y]}{\|x\| \cdot \|y\|}, x \neq 0, y \neq 0, -1 \leq \cos \theta = \frac{[x, y]}{\|x\| \cdot \|y\|} \leq 1$$

$$\theta = \arccos \frac{[x, y]}{\|x\| \cdot \|y\|} \quad (\text{向量 } x \text{ 与 } y \text{ 的夹角})$$

$\theta = 90^\circ$ 时 x 与 y 正交, $x \perp y$

$x \perp y \Leftrightarrow [x, y] = 0$ 零向量与任何向量正交

两两正交 : 正交向量组

标准正交组 { ① 要为单位向量组 \rightarrow 每个向量都是单位向量
② 要为正交向量组

\hookrightarrow 两两正交

定理:

① $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_m$ 中不含零向量 $\Rightarrow \alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_m$ 线性无关

② 两两正交

$$0 = \lambda_1 \alpha_1 + \lambda_2 \alpha_2 + \dots + \lambda_m \alpha_m$$

$\alpha_1 \nearrow$

$$0 = \lambda_1 + 0 + 0 + \dots + 0$$

$$[\alpha_1, 0] = \lambda_1 [\alpha_1, \alpha_1] + \lambda_2 [0]$$

$$= [\alpha_1, \lambda_1 \alpha_1 + \lambda_2 \alpha_2 + \dots + \lambda_m \alpha_m]$$

$$= \lambda_1 [\alpha_1, \alpha_1] + \lambda_2 [\alpha_1, \alpha_2] + \dots$$

$$\alpha_1 = (1, 1, 1)^T = \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \\ 1 \end{pmatrix} \quad \alpha_1 \perp \alpha_3 \quad \begin{cases} x_1 + x_2 + x_3 = 0 \\ x_2 + 2x_3 + x_3 = 0 \end{cases}$$

$$\alpha_2 = (1, -2, 1)^T = \begin{pmatrix} 1 \\ -2 \\ 1 \end{pmatrix} \quad \alpha_2 \perp \alpha_3$$

求与 α_1, α_2 两正交的 α_3

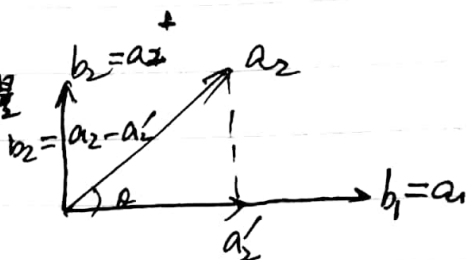
$$Ax = 0$$

标准正交基

- ① 要极大线性无关组
- ② 两两正交
- ③ 都为单位向量

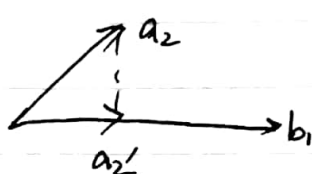
Schmidt 正交化

$$a_2' = \frac{[a_2, b_1]}{[b_1, b_1]} b_1$$



$$\theta = \arccos \frac{[a_2, b_1]}{\|a_2\| \|b_1\|}$$

$$a_2' = \frac{[a_2, b_1]}{[b_1, b_1]} b_1$$



投影向量的公式

$$b_1 = a_1$$

$$b_2 = a_2 - \frac{[b_2, a_2]}{[b_1, b_1]} b_1$$

$$b_3 = a_3 - \dots$$

$$b_r = a_r - \frac{[b_1, a_r]}{[b_1, b_1]} b_1 - \frac{[b_2, a_r]}{[b_2, b_2]} b_2 - \dots - \frac{[b_{r-1}, a_r]}{[b_{r-1}, b_{r-1}]} b_{r-1}$$

正交化
正交向量组 b_1, b_2, \dots, b_r 与 a_1, a_2, \dots, a_r ($1 \leq k \leq r$) 等价

单位化为 $e_1, e_2, e_3, \dots, e_r$
标准正交基

标准正交化: ① 先正交化 ② 再单位化 $e_i = \frac{b_i}{\|b_i\|}$

$$\|b\| = \sqrt{\langle b, b \rangle}$$

正交矩阵特征: 正交矩阵 A , $A^{-1} = A^T$ $A^T A = E$

$$A^T A = \begin{pmatrix} a_1^T \\ a_2^T \\ \vdots \\ a_n^T \end{pmatrix} (a_1, a_2, \dots, a_n) = \begin{pmatrix} a_1^T a_1 & a_1^T a_2 & \dots & a_1^T a_n \\ a_2^T a_1 & a_2^T a_2 & \dots & a_2^T a_n \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_n^T a_1 & a_n^T a_2 & \dots & a_n^T a_n \end{pmatrix} = E$$

A 为正交矩阵的充要条件: A 的列向量都是标准正交向量组

正交矩阵 $\begin{cases} \textcircled{1} \text{ 每个列向量都是单位向量} \\ \textcircled{2} \text{ 两两正交} \end{cases}$

正交变换 $y = Px$ (旋转) 正交变换保长度
 \uparrow
 正交矩阵

特征值

$$P^{-1}AP = \Lambda$$

$$AP = P\Lambda$$

$$A(p_1, p_2, \dots, p_n) = (p_1, p_2, \dots, p_n) \text{diag}(\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_n)$$

$$Ap_i = \lambda_i p_i$$

$$PA = (p_1, p_2, \dots, p_n) \begin{pmatrix} \lambda_1 & & \\ & \lambda_2 & \\ & & \ddots \\ & & & \lambda_n \end{pmatrix} \quad n \text{ 个特征值}$$

$$\leq \lambda_1 p_1, \lambda_2 p_2, \dots, \lambda_n p_n$$

方阵的特征值与特征向量

$$Ax = \lambda x \quad (x \neq 0)$$

λ A 的一个特征值

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

特征多项式

$$f(\lambda) = |A - \lambda E| = \begin{vmatrix} a_{11} - \lambda & a_{12} & \dots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} - \lambda & \dots & a_{2n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{n1} & a_{n2} & \dots & a_{nn} - \lambda \end{vmatrix}$$

$$= (-\lambda)^n + (a_{11} + a_{22} + \dots + a_{nn})(-\lambda)^{n-1} + \dots + \det(A)$$

方阵 A 的行列式 \rightarrow (λ 取 0 时)

$f(\lambda) = 0$ 在复数范围内为 $\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_n$

$$a\lambda^2 + b\lambda + c = 0 \quad \Delta = b^2 - 4ac < 0$$

$$a(\lambda - \lambda_1)(\lambda - \lambda_2) = 0$$

韦达定理推广

$$\begin{cases} \lambda_1 + \lambda_2 + \dots + \lambda_n = a_{11} + a_{22} + \dots + a_{nn} \\ \lambda_1 \lambda_2 \dots \lambda_n = \det(A) \end{cases}$$

n 阶方阵 A 可逆的充要条件是 A 的 n 个特征值非 0

$$Ax = \lambda x$$

(1) $k\lambda$ 是 kA 的特征值 $kAx = k\lambda x$

(2) λ^m 是 A^m 的特征值 $A^m x = \lambda^m x$

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

若 A 可逆 λ^{-1} 是 A^{-1} 的特征值, $\lambda^{-1}|A|$ 是 A^* 的特征值

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

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

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

$$|A| \frac{1}{\lambda} x$$

$$Ax = \lambda x$$

$$A^{-1} x = \frac{1}{\lambda} x$$

$$A^* x = \frac{|A|}{\lambda} x$$

$$A^m x = \lambda^m x$$

$p(x)$ 为 x 的多项式 则 $p(\lambda)$ 是 $p(A)$ 的特征值

作业 P91. 三*(1) P97 3, 4
二*(2)

$$Ax = \lambda x \quad (x \neq 0)$$

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

$$A^* x = \frac{|A|}{\lambda} x$$

矩阵 $A = \dots$

$$0. |A - \lambda E| = \begin{vmatrix} \boxed{\lambda - \lambda} & & \\ & \boxed{\lambda - \lambda} & \\ & & \boxed{\lambda - \lambda} \end{vmatrix} = 0$$

$$\lambda = ?$$

(可能有重根)

$$② |A - \lambda E| x = 0 \Leftrightarrow Ax = \lambda x (x \neq 0)$$

把每个 λ 代入线性方程组中 $(A - \lambda E)x = 0$

求基础解系

步骤 (找自由未知量)

$$(1) \text{ 算 } |A - \lambda E|$$

(2) 求 $|A - \lambda E| = 0$ 的所有根, 即 A 的所有特征值

(3) 对每个 λ_i 求齐次线性方程组 $(A - \lambda_i E)x = 0$ 的一个基础解系 ξ_1, ξ_2, \dots

(4) 线性组合为解

A 是 n 阶方阵, P 为 n 阶可逆方阵

$$P^{-1}AP = \Lambda \quad \text{要求 } P \text{ 可逆}$$

$$\Rightarrow AP = PA \quad \text{令 } P = (p_1, p_2, \dots, p_n)$$

$$\Leftrightarrow A(p_1, p_2, \dots, p_n) = (p_1, p_2, \dots, p_n) \text{diag}[\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_n]$$

$$\Leftrightarrow (Ap_1, Ap_2, \dots, Ap_n) = (\lambda_1 p_1, \lambda_2 p_2, \dots, \lambda_n p_n)$$

$$\Leftrightarrow Ap_i = \lambda_i p_i \quad (i = 1, 2, \dots, n)$$

P 的列向量和矩阵中的特征值位置相互对应

对应不同特征值的特征向量线性无关

矩阵的相似关系是一种等价关系

$$\begin{cases} \text{反身: } A \sim A \end{cases}$$

$$\begin{cases} \text{对称: } A \sim B \Rightarrow B \sim A \end{cases}$$

$$\begin{cases} \text{传递: } A \sim B, B \sim C \Rightarrow A \sim C \end{cases}$$

$$f(\lambda) = |E - \lambda A| = |P \tilde{A} P^{-1} - P^{-1}(\lambda E)P|$$

$$= |P^{-1}(A - \lambda E)P| = |P^{-1}| |A - \lambda E| |P|$$

$$= f(\lambda)$$

n 阶矩阵 A 与对角阵相似 $\Leftrightarrow A$ 有 n 个线性无关的特征向量

(A 可对角化)

A 为 n 阶矩阵, 当 代数重数 = 几何重数, A 可对角化

$$A = P \Lambda P^{-1}$$

$$A^2 = (P \Lambda P^{-1})(P \Lambda P^{-1})$$

$$= P \Lambda^2 P^{-1}$$

...

$$A^{100} = ?$$

$$AB \sim BA \Leftrightarrow P^T A B P = B A$$

复习要求①将课后所有习题处理掉

②往年试卷

实对称矩阵的对角化

$$P^T A P = \Lambda = \begin{bmatrix} \lambda_1 & & \\ & \lambda_2 & \\ & & \ddots \\ & & & \lambda_n \end{bmatrix}$$

$$A P_i = \lambda_i P_i$$

$$(i=1, 2, \dots, n)$$

实对称阵可对角化

$$Q^T = Q^{-1}$$

$$Q^T A Q = \Lambda$$

实对称矩阵的特征值为实数

实对称矩阵对应于不同特征值的特征向量正交

$$P_1 \perp P_2 \Leftrightarrow P_1^T P_2 = 0$$

$$\lambda_1 P_1^T P_2 = (\lambda_1 P_1)^T P_2 = (A P_1)^T P_2$$

$$= P_1^T A^T P_2 = P_1^T (A^T P_2) = P_1^T (\lambda_2 P_2) = \lambda_2 P_1^T P_2$$

$$k = n - R(A - \lambda E)$$

未知量的个数

二次型

一般二次型 \rightarrow 化为标准型

$$2a_{12}x_1x_2 = a_{12}x_1x_2 + a_{12}x_2x_1$$

$$= a_{12}x_1x_2 + a_{21}x_2x_1$$

$$\text{令 } a_{21} = a_{12}$$

$$f = x^T A x$$

对称矩阵 A 的秩 = 二次型 f 的秩

复习要求: 1~3 章书后所有总习题

非退化 (非奇异) 线性变换

$$\begin{cases} x_1 = c_{11}y_1 + c_{12}y_2 + \dots + c_{1n}y_n \\ x_2 = c_{21}y_1 + c_{22}y_2 + \dots + c_{2n}y_n \\ \vdots \\ x_n = c_{n1}y_1 + c_{n2}y_2 + \dots + c_{nn}y_n \end{cases}$$

$$x = Cy$$

$$x = \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix} \quad C = \begin{pmatrix} c_{11} & c_{12} & \dots & c_{1n} \\ c_{21} & & & \\ \vdots & & & \\ c_{n1} & & & c_{nn} \end{pmatrix} \quad y = \begin{pmatrix} y_1 \\ y_2 \\ \vdots \\ y_n \end{pmatrix}$$

$$A^T \begin{pmatrix} k_1 & & \\ & k_2 & \\ & & \ddots & \\ & & & k_n \end{pmatrix} y$$

$$k_1 y_1^2 + k_2 y_2^2 + \dots + k_n y_n^2$$

$$x = Cy$$

要求: $y = C^{-1}x$ (C^{-1} 是可逆矩阵)

若 C 为正交阵 $C^{-1} = C^T$, 此时 $x = Cy$ 是正交变换

= 二次型的问题

$$f = x^T A x \xrightarrow{x=Cy} (Cy)^T A Cy$$

$$= C^T A C$$

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

寻找可逆矩阵 C 使

$f \rightarrow$ 标准型

$$x = Cy$$

寻找可逆的 C

$$(C^T A C)^T$$

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

$$= C^T A C \text{ 对称}$$

合同

 $C^T A C$

先对A做一系列行变换

再对A做一系列列变换

$$\therefore R(C^T A C) = R(A)$$

可逆矩阵C使 $C^T A C = B$ 则A与B合同

合同的性质

(1) 反身性

(2) 对称性

(3) 传递性

合同关系为等价关系

- ① 矩阵的等价
- ② 向量之间等价
- ③ 矩阵相似的等价
- ④ 矩阵合同的等价

等价是将矩阵进行分类

两个矩阵等价当且仅当它们的标准形相同

矩阵 \rightarrow 行阶梯 \rightarrow 行最简 \rightarrow 标准型主轴定理 $x = Py$

$$(f = \sum a_{ij} x_i x_j)$$

列变换

$$\begin{cases} x_1 = u_1 + u_2 \\ x_2 = u_1 - u_2 \\ x_3 = u_3 \end{cases}$$

正交变换化二次型为标准型

步骤 (1) $f = x^T A x$, 求出A(2) 求A的所有特征值 $\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_n$ (3) 求对应于特征值的特征向量 $\xi_1, \xi_2, \dots, \xi_n$ (4) $\xi_1, \xi_2, \dots, \xi_n$ 正交化, 单位化得 $\eta_1, \eta_2, \dots, \eta_n$

$$C = (\eta_1, \eta_2, \dots, \eta_n)$$

(5) $x = Cy$ 得f的标准型

$$f = \lambda_1 y_1^2 + \dots + \lambda_n y_n^2$$

拉格朗日配方法(考)

不能书上没有的就不考

$$\text{已知 } y = C_n^{-1} x \text{ 求 } x = C_n y$$

初等行变换

分块矩阵

$$C_n^{-1} = \begin{bmatrix} & & \\ & & \\ & & \end{bmatrix} \text{ 上三角}$$

$$f(x_1, x_2, x_3) = \frac{1}{2} x_1^2 + \frac{1}{2} x_2^2 + 0 x_3^2$$

用拉格朗日

系数此时不再是特征值了

$$f = 2x_1 x_2 + 2x_1 x_3 - 6x_2 x_3$$

x_1, x_2, x_3

$$f = x_1^2 + x_2^2 + 0x_3^2 \text{ 不是正定}$$

(x_1, x_2, x_3)

f 是关于 3 个的.

对矩阵

实对称阵 A 正定 \Leftrightarrow A 的特征值全正 \Leftrightarrow A 的各阶顺序主子式都大于 0.

正定(负定)矩阵可逆

(对称阵 A)

对称阵 A 为负定 \Leftrightarrow 奇数阶顺序主子式小于 0, 偶数阶顺序主子式大于 0

若 A 为正定逆阵则

 A^T, A^{-1}, A^* 均为正定矩阵若 A, B 均为 n 阶正定矩阵, 则 $A+B$ 也是正定矩阵

$$f_{A+B} = X^T(A+B)X = X^TAX + X^TBX > 0 \quad (X \neq 0)$$