

# Note

以下答案均为个人作答，很可能不正确，欢迎和我讨论

## 统计算法期中复习：

- 如何求数值积分： $F(x)$ ，其中 $F$ 为 $N(0,1)$ 的累积分布函数；同时让数值积分更稳定

用 $MonteCarlo$ 方法，同时运用对偶变量法，控制变量法，重要抽样法，分层抽样法等进行方差缩减  
当然数值积分中的 $Gauss$ 积分也可以使用

## 数学分析期中复习：

- $f(x)$ 可微， $\forall a \leq x_1 < x_2 \leq b, f(x_1) \leq f(x_2)$ ，且 $f'(x)$ 仅在有限个点上为0。求证： $f(x)$ 在 $[a,b]$ 上严格递增。

用积分证明

$$\bullet f(x) = \begin{cases} x^2 \sin \frac{1}{x^2}, & x \neq 0 \\ 0, & x = 0 \end{cases} \text{在0处的连续, 可微性}$$

显然连续，可导

$$\bullet f(x) = \begin{cases} x \sin \frac{1}{x^2}, & x \neq 0 \\ 0, & x = 0 \end{cases} \text{在0处的连续, 可微性}$$

连续但不可导

- 判断二元函数  $f(x, y) = \frac{x^2 y}{\sqrt{x^4 + y^2}}$  在  $(0,0)$  处是否连续、可导以及可微。

连续性显然，可导是因为  $\frac{f(x, 0) - f(0, 0)}{x - 0} = 0$ ，不可微是因为： $\frac{f(x, y) - f(0, 0)}{\sqrt{x^2 + y^2}}$  不趋向于0

- 求极限  $\lim_{x \rightarrow a} \frac{\sin x - \sin a}{x - a}$ 。

洛必达或者泰勒展开

$$\bullet \iiint_{x^2+y^2+z^2 \leq 1} \frac{1}{x^2+y^2+z^2} dx dy dz$$

$$\text{换元} \begin{cases} x = \rho \sin \varphi \cos \theta \\ y = \rho \sin \varphi \sin \theta, I = 1/4 * \int_0^1 \int_0^\pi 2\pi \rho^2 \sin \varphi / \rho^2 d\varphi = 2 \cdot 2\pi \cdot 1/4 = \pi \\ z = \rho \cos \varphi \end{cases}$$

- 求  $\int_0^\infty x^2 (1 + x^{2024}) e^{-x} dx$ 。

记对于  $x^k e^{-x}$  积分为  $F(k)$ ，则有  $F(k) = kF(k-1)$

- 求  $\int_{-k}^k x^6 (1 + x^{2024}) (e^x - e^{-x}) dx$ 。

奇函数，积分为0

## 线性代数期中复习：

- 设  $A$  是一个  $n \times m$  实数矩阵， $\mathbf{x} \in R^m$ ，证明  $A\mathbf{x} = 0 \Leftrightarrow A^\top A\mathbf{x} = 0$ 。

$$\begin{aligned} PF: \quad & \forall \vec{x} \text{ st. } A\vec{x} = \vec{0} \Rightarrow A^\top A\vec{x} = \vec{0} \\ & \forall \vec{x} \text{ st. } A^\top A\vec{x} = \vec{0} \Rightarrow \vec{x}^\top A^\top A\vec{x} = 0 = \|A\vec{x}\|_2^2 \Rightarrow A\vec{x} = \vec{0}. \quad \text{证毕} \end{aligned}$$

- 若  $A_1^\top A_1 B A_2^\top A_2 = 0$ , 则  $A_1 B A_2^\top = 0$ , 其中  $A_1, A_2, B$  都是矩阵。

$$\text{解: 记 } S = A_1 B A_2^\top \text{ 于是 } \text{tr}(S S^\top) = \sum_{i,j} |s_{ij}|^2$$

$$\text{且 } \text{tr}(S S^\top) = \text{tr}(A_1 B A_2^\top A_2 B^\top A_1^\top) = \text{tr}(A_1^\top A_1 B A_2^\top A_2 B^\top) = \text{tr}(\bigcirc \cdot B^\top) = 0$$

于是  $S = 0$

- 假设  $A_{n \times m}$  有奇异值分解  $A = U D V^\top$ , 其中  $U, V, D$  分别是  $n \times r, m \times r, r \times r$  矩阵 ( $r = \text{rank}(A)$ ), 满足  $U^\top U = V^\top V = I_r, D = \text{diag}(\sqrt{\lambda_1}, \dots, \sqrt{\lambda_r})$  (可逆), 证明  $C(U) = C(A), C(V) = C(A^\top)$ 。

$$\text{注: } C(A) := \{A\vec{x} \mid \vec{x} \in \mathbb{R}^m\} = \text{span} \left\{ \vec{a}_i \mid A = \begin{pmatrix} \vec{a}_1 & \dots & \vec{a}_m \end{pmatrix} \right\}$$

$$\text{定理: } C(A) \oplus \text{Ker}(A^\top) = \mathbb{R}^n. \text{ 其中 } \text{ker}(A^\top) = \left\{ \vec{y} \mid A^\top \vec{y} = \vec{0} \right\}$$

$PF$ :

$$(1) A^\top \vec{x} = \vec{0} \Leftrightarrow V D U^\top \vec{x} = \vec{0} \Rightarrow V^\top V D U^\top \vec{x} = \vec{0} \Leftrightarrow D U^\top \vec{x} = \vec{0} \Leftrightarrow U^\top \vec{x} = \vec{0}$$

$$(2) U^\top \vec{x} = \vec{0} \Rightarrow V D U^\top \vec{x} = \vec{0} \Leftrightarrow A^\top \vec{x} = \vec{0} \text{ 于是 } \text{ker}(A^\top) = \text{Ker}(U^\top) \text{ 于是 } C(A) = C(U).$$

- 假设  $A$  是一个实数矩阵,  $P_A = A(A^\top A)^{-1} A^\top$  为对应的投影阵, 证明  $C(P_A) = C(A)$ 。

$$PF: \text{ 下证 } \text{ker}(A^\top) = \text{ker}(P^\top);$$

$$\text{Rmk: } P = P^\top; P^2 = P$$

$$(1) \forall \vec{x} \text{ s.t. } A^\top \vec{x} = \vec{0} \Rightarrow P\vec{x} = \vec{0}$$

$$(2) \forall \vec{x} \text{ s.t. } P\vec{x} = \vec{0} \Leftrightarrow A(A^\top A)^{-1} A^\top \vec{x} = \vec{0}$$

$$\Rightarrow A^\top A(A^\top A)^{-1} A^\top \vec{x} = \vec{0} \Rightarrow A^\top \vec{x} = \vec{0}$$

$$\Rightarrow \text{Ker}(A^\top) = \text{Ker}(P)$$

$$\text{进而 } C(A) = C(P^\top) = C(P)$$

- 假设矩阵  $A\{n \times m\} = B\{n \times r\} C\{r \times m\}$ , 假设  $C$  是行满秩的, 证明  $C(A) = C(B)$ ,  $P\{A\} = P\{B\}$ 。

下证:  $\text{Ker}(A^\top) = \text{Ker}(B^\top)$  进而  $C(A) = C(B)$

$$(1) \forall \vec{x} \quad A^\top \vec{x} = \vec{0} \Leftrightarrow C^\top B^\top \vec{x} = \vec{0} \Rightarrow (CC^\top) B^\top \vec{x} = \vec{0} \stackrel{CC^\top \text{ 正}}{=} B^\top \vec{x} = \vec{0}$$

$$(2) \forall \vec{x} \quad B^\top \vec{x} = \vec{0} \Rightarrow A^\top \vec{x} = \vec{0}$$

下证:  $P_A = P_B$ : 即证列向量空间的投影矩阵唯一

PF: 设  $\{\vec{a}_1, \dots, \vec{a}_n\}$  为  $\mathbb{R}^n$  - 组基列向量空间  $C = \text{span}\{\vec{a}_1, \dots, \vec{a}_r\}$

设  $P, Q$  为向  $C$  空间上的投影矩阵

$$\Leftrightarrow \begin{cases} \forall i \leq r & P\vec{a}_i = Q\vec{a}_i = \vec{a}_i \\ \forall i \geq r+1 & P\vec{a}_i = Q\vec{a}_i = \vec{0} \end{cases} \Rightarrow$$

于是  $(P - Q)(\vec{a}_1, \dots, \vec{a}_n) = O_{n \times n}$

$(\vec{a}_i)$  是基  
 $\longrightarrow P - Q = O_{n \times n} \Rightarrow P = Q \Rightarrow$  投影矩阵是唯一的

- 按列划分  $A_{n \times m} = (A_1, A_2)$ , 假设  $A_1^\top A_2 = 0$ , 证明  $P_A = P_{A_1} + P_{A_2}$ .

由题:  $C(A) = C(A_1) \oplus C(A_2)$

$$\begin{aligned} A^\top A &= \begin{pmatrix} A_1^\top \\ A_2^\top \end{pmatrix} (A_1 A_2) = \begin{pmatrix} A_1^\top A_1 & 0 \\ 0 & A_2^\top A_2 \end{pmatrix} \\ \Rightarrow P_A &= (A_1, A_2) \begin{pmatrix} (A_1^\top A_1)^{-1} & 0 \\ 0 & (A_2^\top A_2)^{-1} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} A_1^\top \\ A_2^\top \end{pmatrix} = P_{A_1} + P_{A_2} \end{aligned}$$

- 按列划分  $A_{n \times m} = (A_1, A_2)$ , 令  $A_2^\perp = A_2 - P_{A_1} A_2$ , 证明  $P_A = P_{A_1} + P_{A_2^\perp}$

$$(1) A_1^\top A_2^\perp = A_1^\top A_2 - A_1^\top P_{A_1} A_2 = 0$$

$$(2) \text{记 } \tilde{A} = (A_1, A_2^\perp) = (A_1, A_2) \begin{pmatrix} I & -P_{A_1} \\ 0 & I \end{pmatrix}$$

于是  $C(\tilde{A}) = C(A)$

进而  $P_A = P_{\tilde{A}} = P_{A_1} + P_{A_2^\perp}$  (由前几题可知)

- 首先介绍一些记号或定义:

(1)  $A \geq 0$  ( $A$  是半正定矩阵);  $A > 0$  ( $A$  是正定矩阵);

$A \geq B \Leftrightarrow A - B \geq 0$ ;  $A > B \Leftrightarrow A - B > 0$ .

(2) 定义平方根矩阵: 若  $A_{n \times n} \geq 0$  的谱分解为  $A = O \Lambda O^\top$ , 其中对角阵

$\Lambda = \text{diag}(\lambda_1, \dots, \lambda_n)$  的对角元为  $A$  的特征根,  $O$  是正交矩阵, 则半正定矩阵的 (唯一) 平方根定义为  $A^{1/2} = O \Delta O^\top$ , 其中  $\Delta = \text{diag}(\sqrt{\lambda_1}, \dots, \sqrt{\lambda_n})$ . 定义  $A^{-1/2} = (A^{1/2})^{-1}$ . 证明如下事实:

- (a) 以  $\lambda(A)$  表示  $A$  的任一特征根, 则  $A \leq I_n \Leftrightarrow \lambda(A) \leq 1$ , 且  $A \geq I_n \Leftrightarrow \lambda(A) \geq 1$ .

$$(a) \begin{cases} I_n - A \geq 0 \text{ (半正定)} \Rightarrow \lambda(I_n - A) \geq 0 \Rightarrow \lambda(A) \leq 1 \\ A - I_n \geq 0 \text{ (半正定)} \Rightarrow \lambda(A - I_n) \geq 0 \Rightarrow \lambda(A) \geq 1 \end{cases}$$

- (b) 若  $0 < A \leq I_n$ , 则  $A^{-1} \geq I_n$ .

$$\begin{aligned} (b) \text{ if } A \text{ 正定; } I_n - A \text{ 半正定} &\Rightarrow \lambda(A) \leq 1 \\ &\Rightarrow \lambda(A^{-1}) \geq 1 \Rightarrow A^{-1} - I_n \geq 0 \end{aligned}$$

- (c) 若  $A \geq B > 0$ , 则对任何  $k \times n$  矩阵  $C$  有  $CAC^\top \geq CBC^\top \geq 0$ , 特别地,  $B^{-1/2}AB^{-1/2} \geq I_n$ .

$$(c). A - B \geq 0 \Rightarrow \forall C, C(A - B)C^T \geq 0$$

$$\text{这是因为 } \vec{x}^T C(A - B) \vec{C}^T \vec{x} = \vec{y}^T (A - B) \vec{y} \geq 0$$

◦ (d) 若  $A \geq B > 0$ , 则  $B^{-1} \geq A^{-1} > 0$ .

(d) if  $A - B \geq 0$  且  $A \cdot B$  正定

$\Rightarrow A, B$  同时正交对角化后,

记为  $\text{diag}(\lambda_i^A) \text{diag}(\lambda_i^B)$

有  $\lambda_i^A > \lambda_i^B > 0 (i = 1, \dots, n)$  (对应该置的  $\lambda$ )

$\Rightarrow$  于是  $0 < 1/\lambda_i^A \leq 1/\lambda_i^B$

$\Rightarrow 0 < A^{-1} \leq B^{-1}$

◦ (e) 若  $A \geq B > 0$ , 则  $A^{1/2} \geq B^{1/2} > 0$ .

(e) 正交分解 (因  $AB$  正定  $\Rightarrow$  可以同时正交对角化, 即用同一个正交矩阵  $P$  来对角化)

$$A = P^T \text{diag}(\lambda_i^A) P; \quad B = P^T \text{diag}(\lambda_i^B) P$$

有  $\lambda_i^A \geq \lambda_i^B \quad i = 1, \dots, n$

于是  $(\lambda_i^A)^{1/2} \geq (\lambda_i^B)^{1/2}$  进而  $A^{1/2} - B^{1/2} \geq 0$

(待完成) 举例说明  $A \geq B \geq 0$  未必蕴含  $A^2 \geq B^2$ .

•  $\begin{pmatrix} A & B \\ B^T & D \end{pmatrix}$  正定, 求证:  $\begin{vmatrix} A & B \\ B^T & D \end{vmatrix} \leq |A||D|$

*Lemma*: 对于两个对称阵  $A$ , 而言: 若有  $AB = BA$ , 或者  $A, B$  有一个是正定矩阵, 则二者可以同时正交对角化

$$\begin{vmatrix} A & B \\ B^T & D \end{vmatrix} = \det(A) * \det(D - B^T A^{-1} B)$$

显然,  $A, D$  正定; 于  $\tilde{A} = B^T A^{-1} B$  正定; 于是  $D$  与  $\tilde{A}$  可以同时正交对角化

于是  $\det(D) \geq \det(D - \tilde{A})$ ; 证毕

•  $A = \beta\beta^T + \mu I$ , 分析  $A$  的特征值及其重数

$\beta\beta^T$  的非零特征值为  $\|\beta\|^2$ , 进而  $A$  的特征值为  $n - 1$  重  $\mu, 1$  重  $\mu + \|\beta\|^2$

• 3维实对称矩阵的一个二重非零特征根为  $\lambda$ , 对应两个特征向量为  $(0, -1, -1), (1, 0, -1)$ , 求另一特征根对应的特征向量

根据对实对称阵的性质, 可以知道第三个特征向量和不同特征值的特征向量是正交的, 于是  $answer = (1, -1, 1)$

•  $A$  为实矩阵且  $A^k = 0, k$  为整数, 求  $A$  的特征值

化零多项式  $x^2 = 0$ , 于是  $A$  的特征值只有  $0$

•  $A^k = 0, I_n + A$  是否可逆?

显然可逆, 其逆为  $I_n + A + A^2 + \dots + A^{k-1}$

• 问:  $ABx = 0, BAy = 0$  是否一定有解? 期中  $x \in R^n; y \in R^m; A \in R^{n \times m}; B \in R^{m \times n}, m > n$

前者不一定, 后者一定有解

## 概统期中复习:

- 一个均匀的骰子, 投掷许多次

(1) 6次就集齐{1,...,6}的概率? (2) 7次就集齐{1,...,6}的概率? (3) 8次就集齐{1,...,6}的概率? (4) 平均需几次能够集齐{1,...,6}?

*tips*:  $X_i$  定义为在出现  $i-1$  个数字之后, 首次出现第  $i$  个新的数字所需要的次数,  $X_i \text{ iid}$  几何分布  $\text{Geo}(1 - (i-1)/6)$

$$1. P_1 = P(X_i = 1, i = 1, \dots, 6) = 1 * \frac{5}{6} * \frac{4}{6} * \frac{3}{6} * \frac{2}{6} * \frac{1}{6}$$

$$2. P_2 = P(5 \text{ 个 } i, 1 \text{ 个 } j, X_i = 1, X_j = 2) = \sum \frac{i}{6} * P_1$$

$$3. P_3 = P(4 \text{ 个 } i, 2 \text{ 个 } j, X_i = 1, X_j = 2; \text{ 或者 } 5 \text{ 个 } i, 1 \text{ 个 } j, X_i = 1, X_j = 3) = P_1 * \sum_{i,j} \frac{ij}{36} + P_1 * \sum_i (\frac{i}{6})^2$$

$$P_1 * () 4. E[\sum_{i=1}^6 X_i] = \sum_{i=1}^6 \frac{6}{i}$$

- 在某城市, 有两种颜色的汽车: 红色和蓝色。红色汽车占有所有汽车的 70%, 蓝色汽车占 30%。老王的视力不是很好, 他在观察到的情况下有 90% 的概率正确地辨别出红色汽车, 但也有 20% 的概率会错误地将蓝色汽车看成红色。现在, 老王说他看到了一辆红色的汽车。求在这种情况下, 这辆汽车实际上是红色的概率。

贝叶斯公式

- 给出样本  $(x_1, x_2, x_3, \dots, x_n)$  的均值, 方差无偏估计量

$$\bar{X}, S^2 = \frac{\sum (x_i - \bar{x})^2}{n-1}$$

- $X, Y \sim N(0, 1), \text{Cov}(X, Y) = \rho$  求  $aX + bY$  和  $bX - aY$  的相关系数

$$\text{lemma: } \text{cov}(Ax, Bx) = A \text{Var}(x) B^t$$

- 一天的消耗量  $X$  为连续型随机变量, pdf 为  $f(x)$ , 初始剩余量为  $\theta$ ; 求一天后消耗完的概率; 求一天后剩余量的期望; 求消耗完需要的天数的期望

$$1. P(X \geq \theta)$$

$$2. E[\theta - x]$$

$$3. E[N | \sum_{i=1}^N X_i \geq \theta]$$

## 微分方程期中复习:

- 求解二阶常微分方程  $\frac{\partial^2 y}{\partial x^2} = e^x$

$$y = e^x + c_1 x + c_2$$