

2020 级华东师范大学本科生期末考试

《数据科学与工程数学基础》笔试试卷 2022.9

学院：数据科学与工程学院 考试形式：闭卷 所需时间：120 分钟

考生姓名：_____ 学号：_____ 专业：_____ 任课教师：黄定江

题目	一	二	三	四	五	六	七	八	总分
满分	14	12	13	13	13	12	12	11	100
得分									
阅卷人									

题 1 (14') 已知矩阵

$$\mathbf{M} = \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ -2 & 3 \\ 0 & 1 \end{pmatrix}$$

- (1) 计算矩阵 \mathbf{M} 的 1 范数；
- (2) 计算矩阵 \mathbf{M} 的 2 范数；
- (3) 证明：对任意 $\mathbf{A} \in \mathbb{R}^{m \times n}$ ，由

$$\|\mathbf{A}\|_{m_\infty} := \max_{1 \leq i \leq m, 1 \leq j \leq n} |a_{ij}|$$

定义的 $\|\cdot\|_{m_\infty}$ 是 $\mathbb{R}^{m \times n}$ 上的（广义）矩阵范数。

题 2 (12') 已知矩阵

$$\mathbf{M} = \begin{pmatrix} 1 & -1 & 0 \\ 2 & 4 & 1 \\ 4 & 2 & 1 \end{pmatrix}$$

- (1) 求矩阵 \mathbf{M} 的零空间;
- (2) 求向量 $\mathbf{x} = (1, 1, 1)^\top$ 在矩阵 \mathbf{M} 的列空间上的正交投影;
- (3) 利用 Householder 变换, 将非零向量 $\mathbf{x} = (1, 1, 1)^\top$ 变为标准向量 $\mathbf{e}_1 = (0, 1, 0)^\top$ 的 $\sqrt{3}$ 倍, 请写出这个 Householder 变换矩阵。

题 3 (13') 矩阵

$$\mathbf{A} = \begin{pmatrix} 3 & 2 & 2 \\ 2 & 3 & -2 \end{pmatrix}$$

- (1) 计算矩阵 \mathbf{A} 的 SVD 分解;
- (2) 假设 \mathbf{B} 是一个 $n \times d$ 的矩阵, 矩阵 \mathbf{M} 是 $(n+d) \times (n+d)$ 定义为

$$\mathbf{M} = \begin{pmatrix} \mathbf{O} & \mathbf{B}^\top \\ \mathbf{B} & \mathbf{O} \end{pmatrix}$$

显然 \mathbf{M} 是对称矩阵。请证明矩阵 \mathbf{M} 的对角化会产生 \mathbf{B} 的奇异值分解所需要的信息。

题 4 (13') 完成下列函数求导或梯度:

- (1) 求激活函数 $\sigma(x) = \frac{1}{1+e^{-x}}$ 的导数;
- (2) 求函数 $f(\mathbf{X}) = \text{Tr}(\mathbf{X}^{-1})$ 对 \mathbf{X} 的梯度, 其中 $\mathbf{X} \in \mathbb{R}^{m \times n}$ 。
- (3) 若非奇异矩阵 $\mathbf{A} \in \mathbb{R}^{n \times n}$, $\mathbf{x} \in \mathbb{R}^{n \times 1}$, $\mathbf{y} \in \mathbb{R}^{n \times 1}$, 求函数 $f(\mathbf{A}) = \mathbf{y}^\top \mathbf{A}^{-1} \mathbf{x}$ 对 \mathbf{A} 的梯度。

题 5 (13') 计算和证明以下问题:

(1) 同时抛 2 颗骰子, 事件 A, B, C 分别表示为

(A) 仅有一个骰子是 3

(B) 至少一个骰子是 4

(C) 骰子上点数总和为 7

试计算事件 A, B, C 发生后所提供的信息量;

(2) 证明联合熵和条件熵有如下关系:

$$H(X, Y) = H(X) + H(Y | X)$$

题 6 (12') 求解以下问题:

(1) 假设总体 $X \sim N(\mu, \sigma_0^2)$ (σ_0^2 已知), X_1, X_2, \dots, X_n 为来自总体 X 的样本, 由过去的经验和知识, 我们可以确定 μ 的取值比较集中在 $\hat{\mu}$ 附近, 离 $\hat{\mu}$ 越远, μ 取值的可能性越小, 于是我们假定 μ 的先验分布为正态分布

$$\pi(\mu) = \frac{1}{\sqrt{2\pi\hat{\sigma}^2}} \exp \left[-\frac{1}{2\hat{\sigma}^2} (\mu - \hat{\mu})^2 \right] \quad (\hat{\mu}, \hat{\sigma} \text{ 已知})$$

求 μ 的后验概率分布。

(2) 假设总体 $X \sim P(\lambda)$, X_1, X_2, \dots, X_n 为来自总体 X 的样本, 假定 λ 的先验分布为伽玛分布 $\Gamma(\alpha, \beta)$, 求 λ 的后验期望估计 (泊松分布的分布律: $P(X = k) = \frac{e^{-\lambda} \lambda^k}{k!}$, 泊松分布的期望为 λ ; 伽马分布的概率密度函数: $f(x; \alpha, \beta) = \frac{x^{\alpha-1} e^{-\beta x} \beta^\alpha}{\Gamma(\alpha)}$, 伽马分布的期望为 α/β)。

题 7 (12') 求证下列与凸集或凸函数相关的问题:

(1) 证明: 设 $f: \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^m$ 是仿射变换, 即 $f(\mathbf{x}) = \mathbf{A}\mathbf{x} + \mathbf{b}$, $\mathbf{A} \in \mathbb{R}^{m \times n}$, $\mathbf{b} \in \mathbb{R}^m$, 则凸集在 f 下的像是凸集:

$$S \subseteq \mathbb{R}^n \text{ 为凸集} \Rightarrow f(S) \stackrel{\text{def}}{=} \{f(\mathbf{x}) \mid \mathbf{x} \in S\} \text{ 为凸集};$$

- (2) 判定函数 $f(x) = \max(\|\mathbf{A}\mathbf{x} + \mathbf{b}\|_2, \|\mathbf{x}^\top \mathbf{x}\|_1)$, $\mathbf{A} \in \mathbb{R}^{m \times n}$, $\mathbf{x} \in \mathbb{R}^n$, $\mathbf{b} \in \mathbb{R}^m$ 是否为凸函数, 并说明理由。

题 8 (11') 考虑优化问题

$$\min_{\mathbf{x}} \quad \mathbf{x}^\top \mathbf{W} \mathbf{x}$$

其中 $\mathbf{W} \in S_+^n$ 是对称半正定矩阵。

- (1) 求出在任意点 $\mathbf{x} = (x_1, x_2, \dots, x_n)^\top$ 处沿负梯度方向迭代的最佳步长 α 。
- (2) 若对上述优化问题增加约束条件

$$x_i^2 = 1, \quad i = 1, \dots, n$$

请写出此时约束优化问题的拉格朗日函数 $L(\mathbf{x}, \boldsymbol{\lambda})$, 并计算出约束优化问题的拉格朗日对偶函数。