

数据科学与工程数学基础

作业提交规范及第 3 次作业

教师：黄定江

助教：刘文辉

2023 年 1 月 7 日

作业提交规范

1. 作业提交形式：**pdf** 格式文档，可以使用 **Word**、**LaTeX** 或手写所得到的电子文档。建议博士生均使用 **LaTeX** 编写。
2. 作业命名规范：提交的电子文档必须命名为：“**hw3_ 学号 _ 姓名**”。其中，hw3 表示第 3 次作业。命名示例：hw3_50000000000_刘某某。
3. 作业提交途径：点击打开网址：**第 3 次作业提交传送门**，无需注册和登录，直接上传作业文档即可。注意：传送门将会在截至时间点到达后自动关闭。
4. 作业更改说明：如果需要修改已经提交的作业，只要在截至日期前，再次上传更改后的作业，我将批改最新时间提交的作业。

第 3 次作业



提交截至时间：**2023/01/21 12:00（中午）**

理论部分

习题 1. 设 $A = \begin{bmatrix} 1 & 2 \\ 3 & 4 \\ 5 & 6 \end{bmatrix}$, $b = \begin{bmatrix} 1 \\ 1 \\ 1 \end{bmatrix}$ 用正规化方法求对应的 LS 问题的解。

习题 2. 设 $A = \begin{bmatrix} 1 & 3 & 1 & 1 \\ 2 & 0 & 0 & 0 \\ 1 & 0 & 0 & 0 \end{bmatrix}$, $b = \begin{bmatrix} 1 \\ 1 \\ 1 \end{bmatrix}$ 用任意一种方法求对应的 LS 问题的全部解。

习题 3. 设 $A \in \mathbb{R}^{m \times n}$ 且存在 $X \in \mathbb{R}^{n \times m}$ 使得对每一个 $b \in \mathbb{R}^m$, $x = Xb$ 均极小化 $\|Ax - b\|_2$. 证明 $AXA = A$ 和 $(AX)^T = AX$.

习题 4. 利用等式

$$\|A(x + \alpha w) - b\|_2^2 = \|Ax - b\|_2^2 + 2\alpha w^T A^T (Ax - b) + \alpha^2 \|Aw\|_2^2$$

证明: 如果 $x \in X_{LS}$, 那么 $A^T Ax = A^T b$

习题 5.

$$A := \begin{pmatrix} 5 & -1 & 1 \\ -1 & 2 & 0 \\ 1 & 0 & 3 \end{pmatrix}$$

记 $\Lambda(A) = \{\lambda_1, \lambda_2, \lambda_3\} \subseteq \mathbb{C}$ with $|\lambda_1| \geq |\lambda_2| \geq |\lambda_3|$.

(i) 使用 *Gerschgorin* 圆盘定理, 证明 $\frac{|\lambda_1|}{|\lambda_3|} \leq 7$. (注: 由于 A 为对称矩阵, $\frac{|\lambda_1|}{|\lambda_3|}$ 为 A 的条件数)

(ii) (编程题, 提交代码) 使用幂法与反幂法计算 $\frac{|\lambda_1|}{|\lambda_3|}$

习题 6. 构建模型使得预测值与真实值的误差最小常用向量 2-范数度量, 求解模型过程中需要计算梯度, 求梯度:

- $f(A) = \frac{1}{2} \|Ax + b - y\|_2^2$, 求 $\frac{\partial f}{\partial A}$
- $f(x) = \frac{1}{2} \|Ax + b - y\|_2^2$, 求 $\frac{\partial f}{\partial x}$

其中 $A \in \mathbb{R}^{m \times n}$, $x \in \mathbb{R}^n$, $b, y \in \mathbb{R}^m$

习题 7. 二次型是数据分析中常用函数, 求 $\frac{\partial x^T Ax}{\partial x}$, $\frac{\partial x^T Ax}{\partial A}$, 其中 $A \in \mathbb{R}^{m \times m}$, $x \in \mathbb{R}^m$

习题 8. 利用迹微分法求解 $\frac{\partial \text{Tr}(W^{-1})}{\partial W}$, 其中 $W \in \mathbb{R}^{m \times m}$

习题 9. $(\exp(z))_i = \exp(z_i)$, $(\log(z))_i = \log(z_i)$ $f(z) = \frac{\exp(z)}{1^T \exp(z)}$ 称为 *softmax* 函数, 如果 $q = f(z)$, $J = -p^T \log(q)$, 其中 $p, q, z \in \mathbb{R}^n$, 并且 $1^T p = 1$,

- 证: $\frac{\partial J}{\partial z} = q - p$
- 若 $z = Wx$, 其中 $W \in \mathbb{R}^{n \times m}$, $x \in \mathbb{R}^m$, $\frac{\partial J}{\partial W} = (q - p)x^T$ 是否成立。

习题 10. 以下内容是利用极大似然估计求解多元正态分布模型的关键步骤: $L = -\frac{Nd}{2} \ln(2\pi) - \frac{N}{2} \ln |\Sigma| - \frac{1}{2} \sum_t (x_t - \mu)^T \Sigma^{-1} (x_t - \mu)$, L 是对数似然, N 为样本数, d 为样本维数, $\Sigma \in \mathbb{R}^{d \times d}$ 为协方差矩阵, $\mu \in \mathbb{R}^d$ 为期望向量。

1) 求 $\frac{\partial L}{\partial \mu}$

2) 当 $\mu = \frac{1}{N} \sum_t x_t$ 时, 求 $\frac{\partial L}{\partial \Sigma}$, 并求使 $\frac{\partial L}{\partial \Sigma} = 0$ 成立的 Σ 。

实操部分

习题 11. 随机生成一个对称半正定的矩阵，利用幂法迭代求得其最大特征值。