

# 数据科学与工程数学基础

## 作业提交规范及第 8 次作业

教师：黄定江

助教：刘文辉、徐艺玮

2024 年 1 月 8 日

### 作业提交规范

1. 作业提交形式：建议使用 Word 或  $\text{\LaTeX}$  编写所得到的电子文档。若使用 Word 编写，将其另存为 PDF 形式，然后提交 PDF 文档。若使用  $\text{\LaTeX}$  编写，将其编译成 PDF 形式，然后提交 Tex 和 PDF 两个文档。若使用手写拍照的方式，请务必规整好各题解答的图片，并整合在一个 PDF 文档中，只发图片格式的作业概不批改！
2. 作业命名规范：提交的电子文档必须命名为：“学号\_姓名”。命名示例：52200000000\_刘某某。
3. 作业提交途径：点击打开每次作业的传送门地址：**第 8 次作业提交传送门**，无需注册和登录，按要求输入个人学号和姓名，然后上传作业文档即可。**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（切记保持同名），即可覆盖已有作业。
5. 作业评分说明：正常提交作业的按照实际评分记录；逾期补交作业的根据逾期情况在实际评分基础上酌情扣分；**未交作业的当次作业记为 0 分**；若发现存在抄袭的作业时，相似的两份作业均会被记为 0 分。

### 第 8 次作业



提交截至时间：**2024/01/10 下周三 12:00（中午）**

## 理论部分

**习题 1.** 试用 DFP 法计算下述二次函数的极小点

$$\min f(x) = 3x_1^2 + x_2^2 - 2x_1x_2 - 4x_1.$$

**解.** 假设我们从  $\mathbf{x}^{(0)} = (-2, 4)^T$  开始 (没有规定时, 可以随机选取一个初始点), 并取

$$\bar{\mathbf{H}}^{(0)} = \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 \end{pmatrix}$$

$$\nabla f(\mathbf{x}) = [(6x_1 - 2x_2 - 4), (2x_2 - 2x_1)]^T$$

$$\nabla f(\mathbf{x}^{(0)}) = (-24, 12)^T$$

$$\mathbf{p}^{(0)} = -\bar{\mathbf{H}}^{(0)} \nabla f(\mathbf{x}^{(0)}) = -\begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} -24 \\ 12 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 24 \\ -12 \end{pmatrix}$$

利用一维搜索, 即  $\min_{\lambda} f(\mathbf{x}^{(0)} + \lambda \mathbf{p}^{(0)})$ , 可算得

$$\lambda_0 = \frac{5}{34}$$

$$\mathbf{x}^{(1)} = \mathbf{x}^{(0)} + \lambda_0 \mathbf{p}^{(0)} = \begin{pmatrix} -2 \\ 4 \end{pmatrix} + \frac{5}{34} \begin{pmatrix} 24 \\ -12 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \frac{26}{17} & \frac{38}{17} \end{pmatrix}^T$$

$$\nabla f(\mathbf{x}^{(1)}) = \left( \frac{12}{17}, \frac{24}{17} \right)^T$$

$$\Delta \mathbf{x}^{(0)} = \mathbf{x}^{(1)} - \mathbf{x}^{(0)} = \begin{pmatrix} \frac{26}{17} & \frac{38}{17} \end{pmatrix}^T - (-2, 4)^T = \begin{pmatrix} \frac{60}{17} & -\frac{30}{17} \end{pmatrix}^T$$

$$\Delta \mathbf{g}^{(0)} = \nabla f(\mathbf{x}^{(1)}) - \nabla f(\mathbf{x}^{(0)}) = \left( \frac{6}{17}, \frac{12}{17} \right)^T - (-12, 6)^T = \left( \frac{210}{17}, -\frac{90}{17} \right)^T$$

$$\begin{aligned} \bar{\mathbf{H}}^{(1)} &= \bar{\mathbf{H}}^{(0)} + \frac{\Delta \mathbf{x}^{(0)} (\Delta \mathbf{x}^{(0)})^T}{(\Delta \mathbf{g}^{(0)})^T \Delta \mathbf{x}^{(0)}} - \frac{\bar{\mathbf{H}}^{(0)} \Delta \mathbf{g}^{(0)} (\Delta \mathbf{g}^{(0)})^T \bar{\mathbf{H}}^{(0)}}{(\Delta \mathbf{g}^{(0)})^T \bar{\mathbf{H}}^{(0)} \Delta \mathbf{g}^{(0)}} \\ &= \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 \end{pmatrix} + \frac{\begin{pmatrix} \frac{60}{17} & -\frac{30}{17} \end{pmatrix}^T \begin{pmatrix} \frac{60}{17} & -\frac{30}{17} \end{pmatrix}}{\begin{pmatrix} \frac{210}{17} & -\frac{90}{17} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} \frac{60}{17} & -\frac{30}{17} \end{pmatrix}^T} - \frac{\begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} \frac{210}{17} & -\frac{90}{17} \end{pmatrix}^T \begin{pmatrix} \frac{210}{17} & -\frac{90}{17} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 \end{pmatrix}}{\begin{pmatrix} \frac{210}{17} & -\frac{90}{17} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} \frac{210}{17} & -\frac{90}{17} \end{pmatrix}^T} \\ &= \frac{1}{986} \begin{pmatrix} 269 & 299 \\ 299 & 862 \end{pmatrix} \end{aligned}$$

$$\mathbf{p}^{(1)} = -\bar{\mathbf{H}}^{(1)} \nabla f(\mathbf{x}^{(1)}) = -\frac{1}{986} \begin{pmatrix} 269 & 299 \\ 299 & 862 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} \frac{12}{17} \\ \frac{24}{17} \end{pmatrix} = -\begin{pmatrix} \frac{18}{29} \\ \frac{42}{29} \end{pmatrix}$$

再由一维搜索  $\min_{\lambda} f(\mathbf{x}^{(1)} + \lambda \mathbf{p}^{(1)})$ , 得

$$\lambda_1 = \frac{29}{34}$$

从而

$$\mathbf{x}^{(2)} = \mathbf{x}^{(1)} + \lambda_1 \mathbf{p}^{(1)} = \begin{pmatrix} \frac{26}{17} \\ \frac{38}{17} \end{pmatrix} + \frac{29}{34} \begin{pmatrix} -\frac{18}{29} \\ -\frac{42}{29} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \end{pmatrix}$$

$$\nabla f(\mathbf{x}^{(2)}) = (0, 0)^T$$

可知  $\mathbf{x}^{(2)} = (1, 1)^T$  为极小点。

**习题 2.** 试用二次罚函数法求解如下优化问题:

$$\begin{aligned} \min f_0(\mathbf{x}) &= \frac{1}{3} (x_1 + 1)^3 + x_2 \\ \text{s.t. } f_1(\mathbf{x}) &= 1 - x_1 \leq 0 \\ f_2(\mathbf{x}) &= -x_2 \leq 0 \end{aligned}$$

从初始点  $\mathbf{x}^{(0)} = (2, 0)^T$  开始, 计算迭代两步后的解。

**解.** 我们不妨取  $M1 = 1, c = 2$ 。由此, 构造无约束优化问题:

$$\min p_1(\mathbf{x}) = \frac{1}{3} (x_1 + 1)^3 + x_2 + [\min(0, x_1 - 1)]^2 + [\min(0, x_2)]^2$$

易求得在  $\mathbf{x}^{(0)}$  处的梯度 (严格上是次梯度) 为  $((x_1 + 1)^2, 1)^T = (9, 1)$ 。假设这里采用固定步长  $\lambda = 0.1$ , 则  $\mathbf{x}^{(1)} = (1.1 - 0.1)^T$ 。这里假定这是该无约束优化问题的最优解, 实际上, 需要迭代至收敛。

然后, 进行第二轮迭代, 此时  $M2 = c * M1 = 2$ 。由此, 构造无约束优化问题:

$$\min p_1(\mathbf{x}) = \frac{1}{3} (x_1 + 1)^3 + x_2 + 2 * [\min(0, x_1 - 1)]^2 + 2 * [\min(0, x_2)]^2$$

易求得在  $\mathbf{x}^{(1)}$  处的梯度为  $((x_1 + 1)^2, 1 + 4x_2)^T = (4.41, 0.6)$ 。仍假设这里采用固定步长  $\lambda = 0.1$ , 则  $\mathbf{x}^{(2)} = (0.659 - 0.16)^T$ 。这样, 便求得两次迭代的解。实际上, 我们可以注意到罚函数法的解是可能会违背约束条件, 通过不断地加大惩罚使得它收敛在可行域内。

**习题 3.** 试用内点法求解如下优化问题:

$$\begin{aligned} \min f_0(\mathbf{x}) &= \frac{1}{3} (x_1 + 1)^3 + x_2 \\ \text{s.t. } f_1(\mathbf{x}) &= 1 - x_1 \leq 0 \\ f_2(\mathbf{x}) &= -x_2 \leq 0 \end{aligned}$$

**解.** 参考讲义 *Lec35*, 例 3。