

浙江工业大学《最优化方法》期末试卷

答案及评分标准

(2020 ~ 2021 第一学期)

学院、班级_____ 学号_____ 姓名_____

一	二	三	四	五	六	七	八	九	总分

一、(10分) 求出函数

$$f(x_1, x_2) = 20x_1^4 - 8x_1^3 + 4x_1^2 - 8x_1^2x_2 + x_2^2$$

的所有稳定点, 并判断它们是极大值点、极小值点还是鞍点。

$$\text{解: 由 } \nabla f(x_1, x_2) = \begin{pmatrix} 80x_1^3 - 24x_1^2 + 8x_1 - 16x_1x_2 \\ -8x_1^2 + 2x_2 \end{pmatrix} = 0 \Rightarrow \text{----- (2分)}$$

$$\text{驻点为 } x^{(1)} = \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \end{pmatrix}, x^{(2)} = \begin{pmatrix} 1/2 \\ 1 \end{pmatrix}, x^{(3)} = \begin{pmatrix} 1 \\ 4 \end{pmatrix}. \text{----- (5分)}$$

$$\nabla^2 f(x_1, x_2) = \begin{pmatrix} 240x_1^2 - 48x_1 + 8 - 16x_2 & -16x_1 \\ -16x_1 & 2 \end{pmatrix} \text{----- (7分)}$$

$$\nabla^2 f(x^{(1)}) = \begin{pmatrix} 8 & 0 \\ 0 & 2 \end{pmatrix}, \text{ 正定, 所以 } x^{(1)} \text{ 为极小值点;}$$

$$\nabla^2 f(x^{(2)}) = \begin{pmatrix} 28 & -8 \\ -8 & 2 \end{pmatrix}, \text{ 不定, 所以 } x^{(2)} \text{ 为鞍点;}$$

$$\nabla^2 f(x^{(3)}) = \begin{pmatrix} 136 & -16 \\ -16 & 2 \end{pmatrix}, \text{ 正定, 所以 } x^{(3)} \text{ 为极小值点。} \text{----- (10分)}$$

二、(10分) 考虑无约束优化问题

$$\min f(x_1, x_2) = (x_1 - 1)^4 + (x_1 - x_2)^2,$$

选取初始点 $x^{(0)} = (0, 0)^T$, 利用带精确步长因子的牛顿法迭代一步。

$$\text{解: } \nabla f(x) = \begin{pmatrix} 4(x_1 - 1)^3 + 2(x_1 - x_2) \\ 2x_2 - 2x_1 \end{pmatrix}, \nabla^2 f(x) = \begin{pmatrix} 12(x_1 - 1)^2 + 2 & -2 \\ -2 & 2 \end{pmatrix} \text{----- (3分)}$$

$$\nabla f(x^{(0)}) = \begin{pmatrix} -4 \\ 0 \end{pmatrix}, \nabla^2 f(x^{(0)}) = \begin{pmatrix} 14 & -2 \\ -2 & 2 \end{pmatrix} \text{----- (5分)}$$

$$d_N = -\nabla^2 f(x^{(0)})^{-1} \nabla f(x^{(0)}) = \begin{pmatrix} 1/3 \\ 1/3 \end{pmatrix}, \text{----- (7分)}$$

$$\alpha_0 = \arg \min_{\alpha \geq 0} f(x^{(0)} + \alpha d_N) = \arg \min_{\alpha \geq 0} \left(\frac{1}{3} \alpha - 1 \right)^4 = 3, \text{----- (9分)}$$

$$x^{(1)} = \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \end{pmatrix} \text{----- (10分)}$$

三、(12分) 利用逐次插值逼近法求解一维极小化问题

$$\min_{\alpha \geq 0} \varphi(\alpha) = \alpha^3 - 4\alpha,$$

(1) 取插值点 $\alpha_1 = 1$, $\alpha_2 = 2$, 利用插值条件 $\varphi(\alpha_1), \varphi(\alpha_2), \varphi'(\alpha_1)$ 构造二次插值多项式, 求出插值多项式的极小点 $\bar{\alpha}$;

(2) 若采用二分法求解该问题, 给定初始区间 $[1, 2]$, 则下一步迭代的区间是什么? 若要求最后区间长度不超过 $\delta = 10^{-3}$, 则二分法需迭代多少步?

(3) 简要对比上述两个方法的优缺点。

解: (1) $\varphi'(\alpha) = 3\alpha^2 - 4$, 设插值函数 $q(\alpha) = a\alpha^2 + b\alpha + c$, 则由插值条件得

$$\begin{cases} q(\alpha_1) = a + b + c = \varphi(1) = -3 \\ q(\alpha_2) = 4a + 2b + c = \varphi(2) = 0 \\ q'(\alpha_1) = 2a + b = \varphi'(1) = -1 \end{cases} \quad \text{----- (3分)}$$

$$\Rightarrow a = 4, b = -9, c = 2$$

$$\bar{\alpha} = -\frac{b}{2a} = \frac{9}{8} \quad \text{----- (6分)}$$

$$(2) \text{ 采用二分法, } \varphi'(1) = -1, \varphi'(2) = 8, \text{ 区间中点处 } \varphi'\left(\frac{3}{2}\right) = \frac{11}{4} > 0,$$

所以为保证新区间两端点处导数异号, 取下一步迭代区间为 $[1, \frac{3}{2}]$,

若要求最后区间长度不超过 $\delta = 10^{-3}$, 则二分法迭代步数 n 满足

$$\left(\frac{1}{2}\right)^n \leq \frac{10^{-3}}{2-1},$$

即最少迭代 10 步。----- (10分)

(3) 二分法程序简单易行, 线性收敛速度 (收敛阶为 1 阶), 收敛比为 $\frac{1}{2}$, (1) 中的两点二次插值法为超线性收敛速度, 收敛阶约为 1.618, 在处理解析性质较好的函数时效果比二分法要好。

----- (12分)

四、(10分) 考虑下列问题:

$$\min x_1^2 - x_2 - 3x_3$$

$$s.t. \quad -x_1 - x_2 - x_3 \geq 0, (1)$$

$$x_1^2 + 2x_2 - x_3 = 0, (2)$$

$$x_3 \geq 0. \quad (3)$$

(1) 给出可行点 $\bar{x} = (-1, 0, 1)^T$ 处的积极约束和线性化可行方向 $d = (d_1, d_2, d_3)^T$ 应满足的条件 (用 d_1, d_2, d_3 的表达式给出);

(2) 给出可行点 $\bar{x} = (-1, 0, 1)^T$ 处的最速下降方向, 并判断它是否为线性化可行方向;

(3) 该问题是凸规划吗? 为什么?

解: (1) 将可行点 $\bar{x} = (-1, 0, 1)^T$ 代入各约束, 取等号的为(1)和(2), 故积极约束为(1)和(2),

$$\text{约束(1)的梯度为 } \begin{pmatrix} -1 \\ -1 \\ -1 \end{pmatrix}, \text{ 约束(2)的梯度为 } \begin{pmatrix} 2x_1 \\ 2 \\ -1 \end{pmatrix}, \text{ 在 } \bar{x} = (-1, 0, 1)^T \text{ 处为 } \begin{pmatrix} -2 \\ 2 \\ -1 \end{pmatrix}, \text{ 线性化可行方向}$$

$d = (d_1, d_2, d_3)^T$ 应满足

$$\begin{cases} d^T \begin{pmatrix} -1 \\ -1 \\ -1 \end{pmatrix} \geq 0, & (a) \\ d^T \begin{pmatrix} -2 \\ 2 \\ -1 \end{pmatrix} = 0. & (b) \end{cases} \quad \text{----- (4 分)}$$

(2) 目标函数的梯度函数为 $\begin{pmatrix} 2x_1 \\ -1 \\ -3 \end{pmatrix}$, 在 \bar{x} 处的最速下降方向为 $\begin{pmatrix} 2 \\ 1 \\ 3 \end{pmatrix}$, 不满足条件(b), 因此不是

线性化可行方向。----- (8 分)

(3) 该问题不是凸规划, 因为约束(2)是等式约束, 但不是线性约束, 故可行域不是凸集。

----- (10 分)

五、(10 分) 求解二次规划问题

$$\begin{aligned} \min \quad & \frac{3}{2}x_1^2 - x_1x_2 + x_2^2 - x_2x_3 + \frac{1}{2}x_3^2 + x_1 + x_2 + x_3 \\ \text{s.t.} \quad & x_1 + 2x_2 + x_3 = 4. \end{aligned}$$

的最优解及对应的 Lagrange 乘子。

解: 设约束的 Lagrange 乘子为 λ , 则利用 Lagrange 方法得

$$\begin{cases} \begin{pmatrix} 3x_1 - x_2 + 1 \\ -x_1 + 2x_2 - x_3 + 1 \\ -x_2 + x_3 + 1 \end{pmatrix} = \lambda \begin{pmatrix} 1 \\ 2 \\ 1 \end{pmatrix} \\ x_1 + 2x_2 + x_3 = 4 \end{cases} \quad \text{----- (5 分)}$$

$$\text{解之得 } x = \left(\frac{7}{18}, \frac{11}{9}, \frac{7}{6} \right), \lambda = \frac{17}{18}. \quad \text{----- (10 分)}$$

六、(10 分) 利用对数障碍函数法求解

$$\begin{aligned} \min \quad & x_1 + 2x_2 \\ \text{s.t.} \quad & x_2 - x_1^2 \geq 0, \\ & x_1 - 1 \geq 0. \end{aligned}$$

解: $P(x; \mu) = x_1 + 2x_2 - \mu \log(x_2 - x_1^2) - \mu \log(x_1 - 1)$ ----- (2 分)

$$\begin{cases} \frac{\partial P}{\partial x_1} = 1 + 2\mu \frac{x_1}{x_2 - x_1^2} - \mu \frac{1}{x_1 - 1} = 0 \\ \frac{\partial P}{\partial x_2} = 2 - \mu \frac{1}{x_2 - x_1^2} = 0 \end{cases} \quad \text{----- (5 分)}$$

$$\text{解得} \begin{cases} x_1(\mu) = \frac{1}{8} [3 + \sqrt{9 + 16(1 + \mu)}] \\ x_2(\mu) = \frac{3}{4} \mu + \frac{1}{32} [17 + 3\sqrt{9 + 16(1 + \mu)}] \end{cases} \quad \text{----- (8 分)}$$

$$\text{令 } \mu \rightarrow 0+ \text{ 得 } x = \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \end{pmatrix} \quad \text{----- (10 分)}$$

七、（16 分）（1）取初始点 $x^{(0)} = (0, 0)^T$ ，用 FR 共轭梯度法求解

$$\min_{x \in R^2} f(x) = x_1^2 + 2x_2^2 - 2x_1x_2 + 2x_2 + 2,$$

其中 FR 公式： $\beta_{k-1} = \frac{g_k^T g_k}{g_{k-1}^T g_{k-1}}$ 。

（2）与最速下降法和牛顿法相比，共轭梯度法有哪些优点？试从计算量、存储量、收敛速度等方面讨论。

解：（1） $\nabla f(x) = \begin{pmatrix} 2x_1 - 2x_2 \\ -2x_1 + 4x_2 + 2 \end{pmatrix}, G = \begin{pmatrix} 2 & -2 \\ -2 & 4 \end{pmatrix},$ -----（4 分）

$x^{(0)} = \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \end{pmatrix}, g_0 = \begin{pmatrix} 0 \\ 2 \end{pmatrix}, d_0 = \begin{pmatrix} 0 \\ -2 \end{pmatrix}, \alpha_0 = -\frac{d_0^T g_0}{d_0^T G d_0} = \frac{1}{4},$ -----（6 分）

$x^{(1)} = \begin{pmatrix} 0 \\ -\frac{1}{2} \end{pmatrix}, g_1 = \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \end{pmatrix}, \beta_0 = \frac{g_1^T g_1}{g_0^T g_0} = \frac{1}{4},$ -----（8 分）

$d_1 = -g_1 + \beta_0 d_0 = \begin{pmatrix} -1 \\ -1/2 \end{pmatrix}, \alpha_1 = -\frac{d_1^T g_1}{d_1^T G d_1} = 1,$ -----（10 分）

$x^{(2)} = \begin{pmatrix} -1 \\ -1 \end{pmatrix}, g_2 = \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \end{pmatrix}.$ -----（12 分）

（2）最速下降法程序简单，具有线性收敛速度，步长采用精确线搜索时迭代产生锯齿现象，收敛缓慢。

牛顿法局部收敛，在最优解附近具有二阶收敛速度，每步迭代需要存储和计算 Hesse 矩阵并求逆，存储量大，计算量大。

共轭梯度法全局收敛，具有线性收敛速度，每步迭代不需要矩阵存储与计算，存储量小，计算量小，是解大型非线性规划的首选方法。

-----（16 分）

八、（12 分）考虑非线性规划问题

$$\begin{aligned} \min \quad & 4x_1 - 3x_2 \\ \text{s.t.} \quad & 4 - x_1 - x_2 \geq 0, \\ & -(x_1 - 3)^2 + x_2 + 1 \geq 0. \end{aligned}$$

求其 KKT 点和对应的 Lagrange 乘子。

$$\text{KKT 条件为} \begin{cases} \begin{pmatrix} 4 \\ -3 \end{pmatrix} = \lambda_1 \begin{pmatrix} -1 \\ -1 \end{pmatrix} + \lambda_2 \begin{pmatrix} 6 - 2x_1 \\ 1 \end{pmatrix} \\ \lambda_1(4 - x_1 - x_2) = 0 \\ \lambda_2(-(x_1 - 3)^2 + x_2 + 1) = 0 \\ 4 - x_1 - x_2 \geq 0 \\ -(x_1 - 3)^2 + x_2 + 1 \geq 0 \\ \lambda_1 \geq 0, \lambda_2 \geq 0 \end{cases} \quad \text{-----（4 分）}$$

a) 当 $\lambda_1 = 0, \lambda_2 = 0$ 时，矛盾； -----（6 分）

b) 当 $\lambda_1 = 0, -(x_1 - 3)^2 + x_2 + 1 = 0$ 时， $\lambda_2 = -3$ ，违背乘子非负条件； -----（8 分）

c) 当 $4 - x_1 - x_2 = 0, \lambda_2 = 0$ 时, 矛盾; ----- (10 分)

d) 当 $4 - x_1 - x_2 = 0, -(x_1 - 3)^2 + x_2 + 1 = 0$ 时,

$\begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 \\ 3 \end{pmatrix}$ 或 $\begin{pmatrix} 4 \\ 0 \end{pmatrix}$, 前者对应的 $\begin{pmatrix} \lambda_1 \\ \lambda_2 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 16/3 \\ 7/3 \end{pmatrix}$, 满足乘子非负条件, 所以是 KKT 点,

后者对应的 $\begin{pmatrix} \lambda_1 \\ \lambda_2 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 2/3 \\ -7/3 \end{pmatrix}$, 违背乘子非负条件。

综上所述, 点 $\begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 \\ 3 \end{pmatrix}$ 为唯一的 KKT 点。 ----- (12 分)

九、(10 分) 给定正数 $a_i, c_i, i = 1, \dots, n$ 及正数 b , 考虑问题

$$\min f(x) = \sum_{i=1}^n \frac{c_i}{x_i}$$

$$s.t. \sum_{i=1}^n a_i x_i = b,$$

$$x_i \geq 0, i = 1, \dots, n.$$

利用 KKT 条件证明该问题的最优值为

$$f(x^*) = \frac{1}{b} \left[\sum_{i=1}^n \sqrt{a_i c_i} \right]^2.$$

证明: 设等式约束的乘子为 λ , 不等式约束的乘子为 $\mu_1, \mu_2, \dots, \mu_n$, 列出 KKT 条件

$$\begin{cases} -\frac{c}{x_i^2} + \lambda a_i - \mu_i = 0, i = 1, \dots, n & (1) \\ \mu_i x_i = 0, i = 1, \dots, n & (2) \\ \sum_{i=1}^n a_i x_i = b & (3) \end{cases} \quad \text{----- (4 分)}$$

由 $x_i \neq 0 \Rightarrow \mu_i = 0$

代入 (1), 得 $x_i = \sqrt{\frac{c_i}{\lambda a_i}}$, 代入 (3), 解得 $\lambda = \frac{1}{b^2} \left[\sum_{i=1}^n \sqrt{a_i c_i} \right]^2$. ----- (6 分)

由 (1) 推出 $\lambda a_i x_i = \frac{c}{x_i} \Rightarrow \sum_{i=1}^n \frac{c_i}{x_i} = \lambda \sum_{i=1}^n a_i x_i = \lambda b = \frac{1}{b} \left[\sum_{i=1}^n \sqrt{a_i c_i} \right]^2$ ----- (8 分)

又该问题为凸规划, 故 KKT 点为全局最优解, 得证。 ----- (10 分)