

北京航空航天大学本科生课程试卷

2016—2017 学年 第 1 学期 “最优化理论与方法” 期末考试

2016 年 12 月 30 日

学号:

说明:

- 闭卷考试.
- 共有 8 个大题, 满分 110 分, 得分超过100分按100分计分; 考试时间 110 分钟.
- 您的解答务必详细、清晰.
- Good Luck!

题目	1	2	3	4	5	6	7	8	总分
分数	8	10	5	2	9	3	5	3	45

8. (14分, 每小题2分) 判断下列每个命题的正误, 并说明理由. 理由可以是1-3行的解释或者反例; 理由不正确的答案不得分.

(a) 信赖域子问题 $\min\{\frac{1}{2}s^T B s + d^T s : \|s\|_2 \leq \Delta\}$ 是凸规划.

错误! 当且仅当 B 半正定时是凸规划

(b) 二次规划是凸规划.

错误. 只有当二次规划的海森阵半正定时, 二次规划才是凸规划.

(c) 线性规划问题的最优解是问题的KKT点.

对. 线性规划问题可看作是凸规划问题, 其最优解是KKT点.

(d) 求解二次规划的积极集法中, 初始迭代点是任意的.

错误. 初始迭代点不能是任意得.

(e) 二次(Courant)罚函数中, 固定罚参数后由罚函数所得的原问题的近似解是可行的.

正确. 固定罚参数后由罚函数所得的原问题的近似解可行

(f) 增广Lagrange函数中, 固定Lagrange乘子为与问题最优解对应的Lagrange乘子, 则对任意的罚参数, 求增广Lagrange函数的极小点可得原问题的解.

正确。

(g) c_1 罚函数是非精确罚函数.

错误。 c_1 罚函数是精确罚函数。

2. (15分) 计划修建一个长 x_1 , 高 x_2 , 宽 x_3 (单位: m), 容积 1500 m^3 的仓库. 每平方米的修建费用是: 墙 4 元, 屋顶 6 元, 地板加地面处理共 12 元. 由于美学原因, 长应该是高的两倍. 为了寻找花费最小的设计方案,

(a) 将该问题表述成优化问题, 写出 KKT 条件, 并确定解 x^* 和Lagrange乘子 λ^* ;

(b) 设容积约束为 $c_1(x) = 0$. 在问题中将容积约束变成 $c_1(x) = -150$ 时, 利用(a) 中求出的Lagrange乘子估计约束变化后的最优目标值, 即将所需容积缩减10%时的花费.

解: (a) 设花费的目标函数为 $q(x)$. 则依题意得: $q(x) = 8x_1x_2 + 8x_2x_3 + 18x_1x_3$, 表述成优化问题

即为

$$\begin{aligned} \text{minimize} \quad & q(x) = 8x_1x_2 + 8x_2x_3 + 18x_1x_3 \\ \text{subject to} \quad & x_1x_2x_3 = 1500 \\ & x_1 = 2x_2. \end{aligned}$$

$$\text{故 } L(x, \lambda) = 8x_1x_2 + 8x_2x_3 + 18x_1x_3 + \lambda_1(x_1x_2x_3 - 1500)$$

$$x_1 = 2x_2.$$

则该问题的KKT条件为:

$$+ \lambda_2(x_1 - 2x_2)$$

$$8x_2 + 18x_3 \neq \lambda_1x_2x_3 \neq \lambda_2 = 0$$

$$8x_1 + 8x_3 \neq \lambda_1x_1x_3 - 2\lambda_2 = 0$$

$$8x_2 + 18x_1 \neq \lambda_1x_1x_2 = 0$$

$$x_1x_2x_3 - 1500 = 0$$

$$x_1 - 2x_2 = 0.$$

由后面的等式约束条件, 原问题可等价成: $\text{minimize } 16x_2^2 + \frac{33000}{x_2}$

$$\text{subject to } x_2 > 0.$$

$$\text{可得 } x_2^* = 10\sqrt[3]{\frac{33}{2}}, \text{ 从而 } x_1^* = 20\sqrt[3]{\frac{33}{2}}, x_3^* = \frac{750}{x_2^2}$$

将其代入梯度条件的方程1和3, 求得 $\lambda_1^* =$ $\lambda_2^* =$

3. (15分) 设 B 和 Q 是 $n \times n$ 的对称矩阵, 且矩阵 Q 是正定的. 考虑问题

$$\begin{aligned} & \underset{x \in \mathbb{R}^n}{\text{minimize}} && \frac{1}{2}x^T Bx + g^T x \\ & \text{subject to} && b^T x + \frac{1}{2}x^T Qx \leq \Delta, \end{aligned}$$

其中 g 和 b 是常向量, Δ 是正的常数.

(a) 写出最优性的一阶必要条件(Karush-Kuhn-Tucker)和二阶必要条件.

(b) 将 Q 取作单位矩阵, b 取作零向量, 重述(a)中的结论.

(c) 提出一个基于Karush-Kuhn-Tucker条件的求解这个问题的算法.

解: (a) 一阶必要条件, 即KKT条件:

$$\begin{aligned} Bx - g^T + \lambda^T b + \lambda^T Qx &= 0 \quad \checkmark \\ b^T x + \frac{1}{2}x^T Qx - \Delta &\leq 0 \quad \checkmark \\ \lambda (b^T x + \frac{1}{2}x^T Qx - \Delta) &= 0 \quad \checkmark \\ \lambda &\geq 0. \quad \checkmark \end{aligned}$$

4. (15分) 写出问题

$$\begin{aligned} & \text{minimize} && \frac{1}{2}\sigma x_1^2 + \frac{1}{2}x_2^2 + x_1 \\ & \text{subject to} && x_1 \geq 0 \end{aligned}$$

的KKT点, 并分 $\sigma = 1$ 和 $\sigma = -1$ 两种情况求出对偶问题. 对两种情况下得到的结果进行解释.

解: 依题意得: $L(x, \lambda) = \frac{1}{2}\sigma x_1^2 + \frac{1}{2}x_2^2 + x_1 + \lambda(-x_1)$, 则原问题的KKT条件为:

$$\begin{aligned} \sigma x_1 + 1 - \lambda &= 0 \\ x_2 &= 0 \\ -x_1 &\leq 0 \\ \lambda x_1 &= 0 \\ \lambda &\geq 0 \end{aligned}$$

5. (15) 考虑等式二次规划问题

$$\begin{aligned} & \text{minimize} \quad q(x) = \frac{1}{2} x^T \begin{bmatrix} 3 & -1 & 0 \\ -1 & 2 & -1 \\ 0 & -1 & 1 \end{bmatrix} x + \begin{bmatrix} 1 \\ 1 \\ 1 \end{bmatrix}^T x \\ & \text{subject to} \quad x_1 + 2x_2 + x_3 = 4. \end{aligned}$$

求解消去变量 x_1 后得到的关于 x_2, x_3 的无约束优化问题. 由此给出二次规划问题的解 x^* 和原始问题的等式约束的拉格朗日乘子 λ^* . 请问 x^* 是否是

$$\begin{aligned} & \text{minimize} \quad q(x) \\ & \text{subject to} \quad x_1 + 2x_2 + x_3 \leq 4, \\ & \quad \quad \quad x \geq 0 \end{aligned}$$

的解? 需要给出解答过程.

解: 依题意知 $x_1 = (4 - 2x_2 - x_3)$. 将其代入 $q(x)$. 即得:

$$\begin{aligned} q(x) &= \frac{1}{2} (4 - 2x_2 - x_3, x_2, x_3) \begin{bmatrix} 3 & -1 & 0 \\ -1 & 2 & -1 \\ 0 & -1 & 1 \end{bmatrix} \begin{pmatrix} 4 - 2x_2 - x_3 \\ x_2 \\ x_3 \end{pmatrix} + (1, 1, 1) \begin{pmatrix} 4 - 2x_2 - x_3 \\ x_2 \\ x_3 \end{pmatrix} \\ &= \frac{1}{2} (x_2, x_3) \begin{pmatrix} 18 & 6 \\ 6 & 4 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x_2 \\ x_3 \end{pmatrix} - (28 \ 13) \begin{pmatrix} x_2 \\ x_3 \end{pmatrix} + 28 \end{aligned}$$

令 $y^T = (x_2, x_3)^T$. 则原问题转化为 $\text{minimize} \quad \frac{1}{2} y^T \begin{pmatrix} 18 & 6 \\ 6 & 4 \end{pmatrix} y - (28 \ 13) y^T + 28$.

得 $y^* = (\frac{17}{18}, \frac{11}{6})$ 代入可得: $x_1^* = \frac{5}{18}$. (因为 $\begin{pmatrix} 18 & 6 \\ 6 & 4 \end{pmatrix}$ 是正定的).

故原始问题的解为 $x^* = (\frac{5}{18}, \frac{17}{18}, \frac{11}{6})$.

得 $\lambda^* = -\frac{17}{18}$.

x^* 是新问题的解, 此时 $\lambda^* = \frac{17}{18}$. X

6. (14分) 考虑问题

$$\begin{aligned} & \underset{x \in \mathbb{R}^2}{\text{minimize}} && -x_1 x_2 \\ & \text{subject to} && x_1 + 2x_2 - 4 = 0. \end{aligned}$$

- (a) 写出问题的KKT条件, 计算KKT点和对应的 Lagrange 乘子.
 (b) 写出问题的二阶必要和二阶充分条件, 并验证(a)中的KKT点是否为问题的最优解? 请给出验证过程和理由.
 (b) 对罚参数 $\sigma = 10$ 计算二次(Courant)罚函数和增广Lagrange(乘子罚)函数的极小点, 其中增广Lagrange函数中的 Lagrange 乘子取 $\lambda = 1$.
 (c) 将(b)中得到的点作为原始问题的近似解, 请根据它们分别给出 Lagrange 乘子的估计.

解: (a) 依题意得: $J(x, \lambda) = -x_1 x_2 + \lambda(x_1 + 2x_2 - 4)$.

KKT条件:

$$\begin{aligned} -x_2 + \lambda &= 0 \\ -x_1 + 2\lambda &= 0 \\ x_1 + 2x_2 - 4 &= 0 \end{aligned}$$

所以KKT点为 $(2, 1)^T$ $\lambda^* = 1$.

7. (10分) 考虑

$$\begin{aligned} & \underset{x \in \mathbb{R}^2}{\text{minimize}} && \frac{1}{2}(x_1 - x_2)^2 + \frac{1}{2}x_2^2 \\ & \text{subject to} && x_1 \geq 1, \end{aligned}$$

请完成以下问题:

- (a) 写出该问题的 KKT 条件, 并求出该问题的 KKT 点; 请验证这个KKT点是否为全局最优解?
 (b) 利用 ℓ_1 精确罚函数法求解该问题.

解: (a) $J(x, \lambda) = \frac{1}{2}(x_1 - x_2)^2 + \frac{1}{2}x_2^2 + \lambda(1 - x_1)$. KKT条件:

$$\begin{aligned} x_1 - x_2 - \lambda &= 0 \\ -(x_1 - x_2) + x_2 &= 0 \\ x_1 &\geq 1 \\ \lambda(1 - x_1) &= 0 \\ \lambda &\geq 0. \end{aligned}$$

故该问题的KKT点为 $(1, \frac{1}{2})^T$, $\lambda = \frac{1}{2}$

因为 $q(x) = \frac{1}{2}(x_1 - x_2)^2 + \frac{1}{2}x_2^2$ 为凸函数, 且约束只有线性约束.

故KKT点即为全局最优解.

8. (12分) 考虑

$$\begin{aligned} & \underset{x \in \mathbb{R}^2}{\text{minimize}} && -x_1 - x_2 \\ & \text{subject to} && x_1^2 + x_2^2 - 1 \leq 0, \\ & && x_1^2 - x_2 \leq 0. \end{aligned}$$

请完成以下问题:

(a) 写出该问题的 KKT 条件, 并求出该问题的 KKT 点;

(b) 以 $x^{(0)} = (1/2, 1)^T, \lambda^{(0)} = (0, 0)^T$ 为初始点, 用基本SQP法求解该问题, 仅迭代一次.

解: (a) 依题意得: $L(x, \lambda) = -x_1 - x_2 + \lambda_1(x_1^2 + x_2^2 - 1) + \lambda_2(x_1^2 - x_2)$.

$$\nabla L(x, \lambda) = \begin{pmatrix} -1 + 2\lambda_1 x_1 + 2\lambda_2 x_1 \\ -1 + 2\lambda_1 x_2 - \lambda_2 \end{pmatrix}$$

故该问题的KKT条件为:

$$\begin{aligned} -1 + 2\lambda_1 x_1 + 2\lambda_2 x_1 &= 0 \\ -1 + 2\lambda_1 x_2 - \lambda_2 &= 0 \\ x_1^2 + x_2^2 - 1 &\leq 0 \\ x_1^2 - x_2 &\leq 0 \\ \lambda_1(x_1^2 + x_2^2 - 1) &= 0 \\ \lambda_2(x_1^2 - x_2) &= 0 \\ \lambda_i &\geq 0, \quad i=1, 2. \end{aligned}$$

(b)