

## 2023 学年秋季学期 凸优化

ysc

### 一、填空题 (共 30 分, 每空 2 分) .

1. 采用牛顿回溯直线搜索方法求解优化问题时, 所经历的两种迭代过程分别是 \_\_\_\_ 和 \_\_\_\_ 。
2. 对于无约束的凸优化问题  $\min_{x \in R^n} f(x)$ , 其最优解  $x^*$  应满足的最优性条件为 \_\_\_\_ 。使用迭代下降方法求解该优化问题, 在点  $x^k \in \text{dom} f$  处的非规范化最速下降方向为 \_\_\_\_ , 牛顿方向为 \_\_\_\_ , 在该处的牛顿减少量  $\lambda(x^k)$  为 \_\_\_\_ 。
3. 处理只包含等式约束凸优化问题的常用方法有: \_\_\_\_ , \_\_\_\_ , \_\_\_\_ 。
4. 对于以下等式不等式限制的二次凸优化问题:  $\min_{x_1, x_2} x_1^2 + 2x_2^2 \quad s.t. x_1 + x_2 = 3, x_2 \leq 1, x_1, x_2 \in R$  令  $x_1^*, x_2^* \in R$  为该问题最优解,  $\lambda^* \in R$  为等式约束的最优拉格朗日乘子,  $v^* \in R$  为不等式约束的最优拉格朗日乘子, 请写出该优化问题满足的 KKT 方程 \_\_\_\_ 。

### 二、判定凸集及凸函数 (共 10 分) .

1. 考虑集合  $C$  定义为:  $C = \{x \in R^n | x^T A x \leq b\}$  其中,  $A \in R^{n \times n}$  为一个给定的半正定矩阵,  $b$  是一个给定的常数。请判断集合  $C$  是否为凸集, 并给出证明。(4 分)
2. 设函数  $f: R^2 \Rightarrow R$  定义为  $f(x, y) = \frac{x^2}{y}$  其中  $\text{dom} f = \{(x, y) | x \in R, y \in R_{>0}\}$  判断函数  $f$  是否为凸函数, 并给出证明。(6 分)  
注: 本题证明中可直接使用以下不等式: 对任意  $x, y \in R^n$ ,  $|x^T y| \leq \|x\|_2 \|y\|_2$ ,  $\sqrt{x^T x} \sqrt{y^T y} \leq \frac{1}{2}(x^T x + y^T y)$   
(友情提示: 以上不等式仅供参考非必用, 存在无需使用的解题路径。)

### 三、对以下优化问题 (共 14 分)

$$\min_x 3x^2 - 2x + 1, s.t. (x-3)(x-4) \leq 0$$

1. 请求出该优化问题的可行解集  $X$ 、最优解  $x^*$  和最优值  $p^*$ 。(3 分)
2. 请写出该优化问题对应的拉格朗日函数  $L(x, \lambda)$  及对偶函数  $g(\lambda)$ ,  $\lambda$  为不等式约束对应的拉格朗日乘子。并证明该对偶函数  $g(\lambda)$  是凹函数。(5 分)
3. 请写出该优化问题的拉格朗日对偶问题, 并求解对偶最优解  $\lambda^*$  及对偶最优值  $d^*$ 。判断此时强对偶性是否成立, 并说明理由。(6 分)

### 四、对于无约束优化问题 (21 分)

$\min_x f(x)$  满足如下假设:

- (1) 函数  $f: R^n \Rightarrow R$  为二阶连续可微的凸函数;

(2) 在使用迭代算法求解该无约束优化问题时, 初始点  $x_0 \in \text{dom} f$ , 且水平集  $S = \{x | f(x) \leq f(x^0)\}$  为闭集;

(3) 根据强凸性不等式和 (2) 中假设, 对任意  $x \in S$ , 存在  $m, M > 0$  满足  $ml \leq \nabla^2 f(x) \leq MI$ 。

记  $x^*$  为优化问题最优解,  $p^*$  为最优值。现请根据题设, 完成下列问题:

(a) 请写出迭代求解过程中任意迭代点  $x^k$  与最优解  $x^*$  距离的上界, 并证明。(5 分)

(b) 请写出迭代求解过程中任意迭代点  $x^k$  处采用 Euclid 范数的非规范化最速降方向。(5 分)

(c) 请写出该优化问题从初始点  $x^0$  出发的采用 (b) 中下降方向的精确直线搜索算法。(5 分)

(d) 请证明 (c) 中搜索算法的收敛性, 并写出其迭代次数上界。(6 分)

## 五、对于等式约束优化问题 (10 分)

$\min_x f(x), s.t. Ax = b$  满足以下假设:

(1) 函数  $f: R^n \Rightarrow R$  为二阶连续可微的凸函数;

(2) 矩阵  $A \in R^{p \times n}, \text{rank}(A) = p < n$ 。

(3) 存在消除矩阵  $F \in R^{n \times (n-p)}$  及可行解  $\hat{x}$  满足  $A\hat{x} = b$ 。

在此, 记该优化问题的最优解为  $x^*$ , 最优值为  $p^*$ , 请问答下列问题:

(a) 已知不可行迭代点  $x$ , 使用牛顿方法直接求解等式限制优化问题, 请写出原对偶残差  $r(x, v)$ , 并计算该点处的牛顿方向  $d_x$ 。(5 分)

(b) 从不可行初始点  $x^0$  出发使用牛顿法迭代至可行解  $x^k$  时, 可切换至可行初始点的牛顿法, 请写出此时等式限制凸优化问题的牛顿下降回溯直线搜索算法。(5 分)

## 六、对于等式不等式约束优化问题 (15 分)

$\min_x f_0(x), s.t. f_i(x) \leq 0, i = 1, 2, \dots, m, Ax = b$

满足如下假设:

(1) 函数  $f_0, \dots, f_m: R^n \Rightarrow R$  为二阶连续可微的凸函数;

(2) 矩阵  $A \in R^{p \times n}, \text{rank}(A) = p < n$ ;

(3) 该优化问题严格可行, 即存在  $x \in D$  满足  $Ax = b, f_i(x) < 0, i = 1, \dots, m$

(4) 该问题对偶问题的可行解为  $\lambda \in R^m, v \in R^p$ 。

记  $x^*$  为该优化问题的最优解,  $p^*$  为最优值。

根据题设现使用障碍方法求解该优化问题, 请完成下列问题:

(a) 请使用近似示性函数将该优化问题转化为近似等式约束优化问题, 并写出所对应的对数障碍函数。(3 分)

(b) 请写出近似等式限制优化问题中心路径上的点  $x^*(t)$  应满足的条件, 并将其与以上等式不等式限制优化问题的 KKT 方程对应, 写出  $x^*(t)$  满足的修改后的 KKT 方程。(5 分)

(c) 请估计  $x^*(t)$  与相应对偶可行解  $\lambda_i^*(t), v^*(t)$  的对偶间隙。(4 分)

(d) 已知不可行初始点  $x^0 \in \text{dom} f_1 \cap \dots \cap \text{dom} f_m$  满足  $Ax^0 = b$ , 请通过构建优化问题寻找严格可行初始解, 并分析严格可行解存在的条件。(3 分)