MATH5015P 最优化算法

2025 春

作业2

提交日期: 4月6日

问题 1 (KKT 条件) 考虑以下问题:

$$\min_{x \in \mathbb{R}^2}$$
 $x_1^2 + x_2^2$ 使得 $(x_1 - 1)^2 + (x_2 - 1)^2 \le 2$ $(x_1 - 1)^2 + (x_2 + 1)^2 \le 2$

其中 $x = (x_1, x_2)^{\top} \in \mathbb{R}^2$ 。

- 1. 这是一个凸优化问题吗?
- 2. 写出此问题的拉格朗日函数。使用 Slater 条件验证在这个问题中是否存在强对偶性。
- 3. 写出这个优化问题的 KKT 条件。求出 KKT 点和最优点。

问题 2 (对偶问题、最优条件) 考虑一个凸的分段线性最小化问题, 变量为 $x \in \mathbb{R}^n$ 。

$$\min \max_{i=1,\dots,m} (a_i^T x + b_i)$$

其中, $a_i \in \mathbb{R}^n$, $b_i \in \mathbb{R}$ 。

1. 考虑原问题的如下等价问题(2.1), 推导(2.1)的对偶问题

$$\min \max_{i=1,\dots,m} y_i$$

s.t. $a_i^T x + b_i \le y_i, \quad i = 1,\dots,m$ (2.1)

变量为 $x \in \mathbb{R}^n$, $y \in \mathbb{R}^m$ 。

2. 假设我们通过平滑函数逼近目标函数, 逼近函数为:

$$f_0(x) = \log \sum_{i=1}^{m} \exp(a_i^T x + b_i)$$

现在我们考虑无约束问题, 即 $\min f_0(x)$. 证明该问题的对偶问题如下:

$$\max \quad b^{\top} z - \sum_{i=1}^{m} z_i \log z_i$$
s.t. $A^{\top} z = 0, \mathbf{1}^T z = 1, z \succ 0.$ (2.2)

其中 $1 \in \mathbb{R}^m$ 表示全为 1 的向量。

3. 设问题(2.1)的最优函数值为 p_1^* , 问题(2.2)最优值为 p_2^* . 证明

$$0 \le p_2^* - p_1^* \le \log m.$$

问题 3 (次微分) 若 f(x) = ||x|| 表示任意范数, $x \in \mathbb{R}^n$, 证明次微分集合如下

$$\partial f(x) = \{ g \in \mathbb{R}^n : ||g||_* \le 1, \langle g, x \rangle = ||x|| \},$$

其中 ||g||*表示对偶范数。

问题 4 (梯度法收敛性、函数的性质) 对于 $y \in \mathbb{R}^m$, 给定 μ 强凸, L— 光滑函数 g(y), 即 $\nabla g(y)$ 的 Lipschitz 常数为 L. 若 $A \in \mathbb{R}^{m \times n}$, $m \le n$ 是行满秩矩阵, 证明

1. f(x) = q(Ax) 是 \bar{L} 光滑的,其中

$$\bar{L} = L ||A||^2.$$

||A|| 表示矩阵 A 的谱范数。

2. f(x) = g(Ax) 满足规则性条件,即

$$\langle \nabla f(x), x - x_{\text{proj}} \rangle \ge \bar{\mu} \|x - x_{\text{proj}}\|^2$$

其中 x_{proj} 表示 x 到函数 f(x) 最小值解集合的正交投影点, $\bar{\mu} = \mu \lambda_{\min}(AA^{\mathsf{T}})$.

问题 5 (共轭函数性质) 考虑凸函数 f(x) 的共轭函数

$$f^*(y) = \sup_{x} x^{\top} y - f(x).$$

证明:

- 若 f(x) 是闭凸函数, 利用 $f = f^{**}$ 证明 $x \in \partial f(y)$ 等价于 $y \in \partial f^*(x)$ 。