

凸优化与最优控制 25 秋 (回忆版)

满分 100 分, 考试时间 120 分钟, 半开卷

注: 原试题为全英文但允许中文作答, 该回忆版可能存在一些不严谨的地方。分值仅记得前 2 大题。

提示: 该试题相比 2024 秋难度极大提升, 且部分内容不在往年 A4 纸上。

一、单选题 (每题 3 分, 共 12 分)

1. 以下哪个集合不是凸集 ()

(A B 选项范数内部记不清是 x 还是 x 的 affine (但不影响), 但可确定是 2、0 范数)

- A. $\{x \mid \|x\|_2 \leq k\}$
- B. $\{x \mid \|x\|_0 \leq 1\}$ 其中 0 范数为向量中非 0 元素的个数。
- C. $\{x \mid Ax < b\}$
- D. 所有 n 阶正定矩阵构成的集合

2. 牛顿迭代法的公式为 ()

(选项均为 $x_{k+1} = x_k + \dots$ 形式)

3. KKT 条件是凸优化问题的 ()

- A. 充分条件
- B. 必要条件
- C. 充要条件 (under Slater's condition)
- D. 无关条件 (原表述为 irrelevant)

4. 相比于梯度下降法, 牛顿下降法 ()

- A. 计算量更少
- B. 收敛速度更快
- C. 不需要计算微分
- D. 总是全局收敛

二、(每题 8 分, 共 16 分)

1. $p(t) = x_0 + \sum_{k=1}^m (x_k \cos(kt) + y_k \sin(kt))$, $I = (-a, a)$, m 为固定正整数, 证明 $S = \{z = (x_0, \dots, x_m, y_0, \dots, y_m) \in \mathbb{R}^{2m+1} \mid |p(t)| < 1 \text{ for } t \in I\}$ 为凸集。

(I 不确定是开区间还是闭区间, 似乎不影响)

2. 证明 $C = \{(x, y, z) \in \mathbb{R}^3 \mid z \geq 2x^2 - 4xy + 3y^2 - 2y + 1\}$ 为凸集。

三、

$$f(x) = \max(a_i x + b_i), \quad i = 1, \dots, n$$

- 1. 证明 $f(x)$ 为凸函数。
- 2. 将 $\min_x f(x)$ 转换为线性优化问题。

四、证明以下函数为凸函数或凹函数。

- 1. $f(x_1, x_2) = \frac{1}{x_1 x_2}$ for $x_1, x_2 \in \mathbb{R}_{++}$
- 2. 证明 $f^*(y) = \sup_{x \in \text{dom } f} (y^T x - f(x))$ 为凸函数, 其中 $f(x): \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R} \cup \{+\infty\}$ 。

五、对于以下离散系统：

$$x_{k+1} = Ax_k + Bu_k, k = 0, \dots, N-1$$

令 $J = \frac{1}{2}x_N^T Q_N x_N + \frac{1}{2} \sum_{k=0}^{N-1} (x_k^T Q x_k + u_k^T R u_k)$ ，其中 $Q_N \succcurlyeq 0, Q \succcurlyeq 0, R \succ 0$ ：

1. 将该问题转化为凸优化问题。
2. 写出凸优化问题的 KKT 条件，并写出 Ricatti 方程。
3. 若添加输入限制条件 $\|u\|_\infty \leq 1$ ，判断该问题是否仍为凸优化问题并证明结论。

六、

$$\min J = \frac{1}{2} \int_0^T (x^2(t) + u^2(t)) dt$$

$$\dot{x}(t) = a(x) + u(t), x(0) = x_0$$

$$|u(t)| < 1, t \in [0, T]$$

1. 写出哈密顿函数 $H(x, u, \lambda, t)$ 。
2. 写出最优控制条件（包含代价条件和最小值条件）。
3. 如果删除条件 $|u(t)| < 1$ ，将该问题转换为凸优化问题。

（2 中表述记不清了，括号内原文大致为 “including costate and minimum principle” 之类的内容）

七、

$$\min \frac{1}{2}x^2 + y^2$$

$$\text{s.t. } x + y \geq 1 \quad x \geq 0$$

1. 写出拉格朗日函数 $L(x, y, \lambda_1, \lambda_2)$ 。
2. 写出对偶问题的函数 $g(\lambda_1, \lambda_2)$ 。
3. 写出原问题的 KKT 条件。
4. 求解原问题的最优解 (x^*, y^*) 与求解结果 p^* 。