

# 最优化导论第三次作业题

1. 设  $f(x)$  为凸函数。证明： $f(x)$  为凸函数的充要条件是对任意的  $x, y \in \mathbb{R}^n$ ，一元函数

$$\varphi(\alpha) = f(x + \alpha y)$$

是关于  $\alpha$  的凸函数。

2. 设  $f: \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$  为连续函数。证明： $f$  是凸函数当且仅当对于任意的  $x, y \in \mathbb{R}^n$ ，其在连线上取值的平均值不超过两端点函数值的平均值，即：

$$\int_0^1 f(x + \lambda(y - x)) d\lambda \leq \frac{f(x) + f(y)}{2}.$$

3. 设  $f: \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$  为凸函数，且  $\mathbb{R}_+ \subseteq \text{dom } f$ 。定义其“滑动平均”函数

$$F(x) = \frac{1}{x} \int_0^x f(t) dt, \quad \text{dom } F = \mathbb{R}_{++}.$$

证明  $F$  为凸函数。（可假设  $f$  可微。）

4. 判断下列函数在给定定义域上是否为凸函数：

(a)  $f(x) = e^x - 1$ ，定义域  $\mathbb{R}$ 。

(b)  $f(x_1, x_2) = x_1 x_2$ ，定义域  $\mathbb{R}_{++}^2$ 。

(c)  $f(x_1, x_2) = 1/(x_1 x_2)$ ，定义域  $\mathbb{R}_{++}^2$ 。

(d)  $f(x_1, x_2) = x_1/x_2$ ，定义域  $\mathbb{R}_{++}^2$ 。

(e)  $f(x_1, x_2) = x_1^2/x_2$ ，定义域  $\mathbb{R} \times \mathbb{R}_{++}$ 。

(f)  $f(x_1, x_2) = x_1^\alpha x_2^{1-\alpha}$ ，其中  $0 \leq \alpha \leq 1$ ，定义域  $\mathbb{R}_{++}^2$ 。

5. 证明以下函数在其定义域上是凸函数，可以使用复合规则：

(a)  $f(x) = -\log\left(-\log\left(\sum_{i=1}^m e^{a_i^\top x + b_i}\right)\right)$ ， $\text{dom } f = \left\{x \mid \sum_{i=1}^m e^{a_i^\top x + b_i} < 1\right\}$ 。

(b)  $f(x, u, v) = -\sqrt{uv - x^\top x}$ ， $\text{dom } f = \{(x, u, v) \mid u > 0, v > 0, uv > x^\top x\}$ 。

(c)  $f(x, u, v) = -\log(uv - x^\top x)$ ， $\text{dom } f = \{(x, u, v) \mid u > 0, v > 0, uv > x^\top x\}$ 。

(d)  $f(x, t) = -(t^p - \|x\|_p^p)^{1/p}$ ， $p > 1$ ， $\text{dom } f = \{(x, t) \mid t \geq \|x\|_p\}$ 。

(e)  $f(x, t) = -\log(t^p - \|x\|_p^p)$ ， $p > 1$ ， $\text{dom } f = \{(x, t) \mid t > \|x\|_p\}$ 。

注：常用结论：

- `log-sum-exp` 函数  $\log \sum_i e^{z_i}$  是凸的；

- $-\log(y)$  在  $\mathbb{R}_{++}$  上凸且严格递减;
- $\sqrt{xy}$  在  $\mathbb{R}_{++}^2$  上凹;
- $\frac{x^\top x}{u}$  在  $\{u > 0\}$  上对  $(x, u)$  凸;
- $\|x\|_p^p / u^{p-1}$  在  $\{u > 0\}$  上对  $(x, u)$  凸;
- 若  $h$  凸且非增, 而  $g$  凹, 则  $h \circ g$  凸。

6. 设  $f: \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$  是定义在整个  $\mathbb{R}^n$  上的凸函数。

若存在一个有限划分

$$\mathbb{R}^n = X_1 \cup X_2 \cup \cdots \cup X_L,$$

其中每个  $X_i$  的内部非空, 且  $\text{int } X_i \cap \text{int } X_j = \emptyset$  (当  $i \neq j$  时), 并且在每个子集  $X_i$  上,  $f$  都是仿射函数:  $f(x) = a_i^\top x + b_i$ ,  $x \in X_i$ . 证明:  $f(x) = \max_{i=1, \dots, L} (a_i^\top x + b_i)$ .

7. 设  $f: \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$  为凸函数, 定义其透视函数 (perspective function) 为

$$g(x, t) = t f(x/t), \quad \text{定义域 } \text{dom } g = \{(x, t) \mid x/t \in \text{dom } f, t > 0\}.$$

证明:

(a)  $\text{dom } g$  是凸集;

(b) 对任意  $(x, t), (y, s) \in \text{dom } g$ , 以及  $0 \leq \theta \leq 1$ , 成立:

$$g(\theta x + (1 - \theta)y, \theta t + (1 - \theta)s) \leq \theta g(x, t) + (1 - \theta)g(y, s).$$