# DCS440 最优化理论 第一次作业: 凸集 与凸函数

胡瑞康

22336087

### 问题 1

设  $C\subseteq\mathbb{R}^n$  为一个凸集。证明: 对任意 k 个向量  $x_1,\cdots,x_k\in C$ ,以及  $\theta_1,\cdots,\theta_k\in\mathbb{R}$  满足  $\theta_1+\cdots+\theta_k=1,\theta_i\geq 0$ ,都有  $\theta_1x_1+\cdots+\theta_kx_k\in C$ 。

### 解答:

目标:证明对于任意  $k\geq 2$ ,满足  $\theta_1+\cdots+\theta_k=1$  且  $\theta_i\geq 0$  的系数,线性组合  $\theta_1x_1+\cdots+\theta_kx_k$  仍属于凸集 C。证明方法:数学归纳法。

1. 基例 (k = 2):

凸集的定义即保证对于任何两个点  $x_1,x_2\in C$  和  $0\leq \theta\leq 1$ ,点  $\theta x_1+(1-\theta)x_2\in C$ 。这与题目所述的 k=2情况一致,基例成立。

2. 归纳假设:

假设对于某个  $k=m\geq 2$ ,任意满足  $\theta_1+\cdots+\theta_m=1$  且  $\theta_i\geq 0$  的系数,线性组合  $\sum_{i=1}^m\theta_ix_i\in C$ 。

3. **归纳步骤** (k = m + 1):

考虑 k=m+1 的情况,令  $\theta_1+\cdots+\theta_{m+1}=1$  且  $\theta_i\geq 0$ 。

定义  $\theta' = \sum_{i=1}^m \theta_i = 1 - \theta_{m+1}$ 。

由于  $\theta_{m+1} \geq 0$ ,则  $\theta' \leq 1$  且  $\theta' \geq 0$ 。

线性组合可以表示为:

$$heta'\left(rac{ heta_1}{ heta'}x_1+\cdots+rac{ heta_m}{ heta'}x_m
ight)+ heta_{m+1}x_{m+1}$$

其中, $\frac{\theta_i}{\theta'} \geq 0$  且  $\sum_{i=1}^m \frac{\theta_i}{\theta'} = 1$ ,根据归纳假设,括号内的部分属于 C。

此外,整体表达式是两个属于 C 的点的凸组合,因此根据凸集的定义,整个线性组合  $\sum_{i=1}^{m+1} \theta_i x_i \in C$ 。

4. 结论:

通过数学归纳法,命题对于所有  $k \geq 2$  成立。

# 问题 2

### 设 $C \subseteq \mathbb{R}^n$ 为线性方程组的解集,即

$$C = \{x \in \mathbb{R}^n \mid Ax = b\}$$

其中  $A \in \mathbb{R}^{m \times n}, b \in \mathbb{R}^m$ 。证明: C 是凸集。

### 解答:

**目标**:证明线性方程组的解集 C 是凸集。

#### 证明:

1. 定义:

$$C = \{x \in \mathbb{R}^n \mid Ax = b\}$$
.

2. 凸性的定义:

若对于任意  $x,y\in C$  和  $0\leq \theta\leq 1$ ,有  $\theta x+(1-\theta)y\in C$ ,则 C 是凸集。

- 3. 验证凸性:
  - 取任意  $x, y \in C$ , 即 Ax = b 和 Ay = b.
  - 考虑任意 0 ≤ θ ≤ 1, 则:

$$A(\theta x + (1 - \theta)y) = \theta Ax + (1 - \theta)Ay = \theta b + (1 - \theta)b = b$$

- 因此,  $\theta x + (1 \theta)y \in C_{\bullet}$
- 4. 结论:

由于任意两个解的凸组合仍是解, C是凸集。

# 问题 3

设  $C \subseteq \mathbb{R}^n$  为二次不等式的解集,即

$$C = ig\{x \in \mathbb{R}^n \mid x^ op Ax + b^ op x + c \leq 0ig\},$$

其中  $A \in \mathbf{S}^n, b \in \mathbb{R}^n, c \in \mathbb{R}$ 。证明: 若  $A \succcurlyeq 0$  (即 A 是半正定矩阵),则 C 是凸集。

### 解答:

**目标**:证明当矩阵 A 半正定  $(A \geq 0)$  时,集合 C 是凸集。

### 证明:

1. 函数的凸性:

定义函数  $f(x) = x^{\top}Ax + b^{\top}x + c$ 。

- 该函数是二次函数。
- f(x) 的海森矩阵为 H=2A。
- 若A > 0,则H也是半正定的,因此f(x)是凸函数。
- 2. **凸集的定义**:

集合 C 可以表示为  $C=\{x\in\mathbb{R}^n\mid f(x)\leq 0\}$ , 即 C 是 f 的下水平集。

3. 凸函数的下水平集是凸集:

若 f 是凸函数,则对于任意  $x,y \in C$  和  $0 \le \theta \le 1$ ,

根据C的定义有  $f(x) \le 0$ ,  $f(y) \le 0$ 

结合凸函数定义得到

$$f(\theta x + (1 - \theta)y) \le \theta f(x) + (1 - \theta)f(y) \le \theta \cdot 0 + (1 - \theta) \cdot 0 = 0$$

因此,  $\theta x + (1 - \theta)y \in C_{\bullet}$ 

4. 结论:

因此, 当 A 半正定时, C 是凸集。

# 问题 4

### 确定以下函数的凹凸性:

(a) 
$$f(x) = \sum_{i=1}^{n} x_i \ln x_i, \quad x_i \in \mathbb{R}_{++}, \ i = 1, \cdots, n;$$

(b) 
$$f(x_1,x_2)=x_1x_2, \quad (x_1,x_2)\in \mathbb{R}^2_{++};$$

(c) 
$$f(x_1,x_2)=x_1/x_2, \quad (x_1,x_2)\in \mathbb{R}^2_{++};$$

### 解答:

(a) 
$$f(x) = \sum_{i=1}^n x_i \ln x_i$$
, 其中  $x_i > 0$ 。

### 判断凹凸性:

1. 单变量分析:

对于每个  $x_i \ln x_i$ , 计算二阶导数:

$$rac{d}{dx_i}(x_i \ln x_i) = \ln x_i + 1$$

$$rac{d^2}{dx_i^2}(x_i\ln x_i)=rac{1}{x_i}>0$$
 (因为  $x_i>0$ )

因此,  $x_i \ln x_i$  在  $x_i > 0$  上是凸函数。

2. 多变量情况:

函数  $f(x) = \sum_{i=1}^{n} x_i \ln x_i$  是各变量的凸函数之和,因此 f(x) 是凸函数。

结论: f(x) 是凸函数。

(b) 
$$f(x_1,x_2)=x_1x_2$$
, 其中  $(x_1,x_2)\in\mathbb{R}^2_{++ullet}$ 

### 判断凹凸性:

1. **计算海森矩阵**:

$$f_{x_1}=x_2, \quad f_{x_2}=x_1 \ \ f_{x_1x_1}=0, \quad f_{x_1x_2}=1, \quad f_{x_2x_2}=0$$

海森矩阵为:

$$H = egin{bmatrix} 0 & 1 \ 1 & 0 \end{bmatrix}$$

2. 特征值分析:

计算特征值:

$$\det(H-\lambda I) = \det \begin{bmatrix} -\lambda & 1 \\ 1 & -\lambda \end{bmatrix} = \lambda^2 - 1 = 0 \implies \lambda = \pm 1$$

因此,海森矩阵有正特征值和负特征值,表明 f 既不凸也不凹。

结论:  $f(x_1,x_2)$  既不凸也不凹。

(c) 
$$f(x_1,x_2)=rac{x_1}{x_2}$$
, 其中  $(x_1,x_2)\in\mathbb{R}^2_{++ullet}$ 

### 判断凹凸性:

1. 计算海森矩阵:

$$f_{x_1}=rac{1}{x_2},\quad f_{x_2}=-rac{x_1}{x_2^2}$$
  $f_{x_1x_1}=0,\quad f_{x_1x_2}=-rac{1}{x_2^2},\quad f_{x_2x_2}=rac{2x_1}{x_2^3}$ 

海森矩阵为:

$$H = egin{bmatrix} 0 & -rac{1}{x_2^2} \ -rac{1}{x_2^2} & rac{2x_1}{x_3^3} \end{bmatrix}$$

2. 判定正定性:

计算主子式:

$$\operatorname{Det}(H) = 0 \cdot rac{2x_1}{x_2^3} - \left(-rac{1}{x_2^2}
ight)^2 = -rac{1}{x_2^4} < 0$$

因为行列式为负,海森矩阵不正定也不负定。

3. 结论:

由于海森矩阵既不正定也不负定, $f(x_1,x_2)$  既**不凸**也**不凹**。

# 问题 5

$$f(x) := h(g(x)) = h(g_1(x), \cdots, g_m(x)),$$

$$\operatorname{dom} f := \{x \in \operatorname{dom} g \mid g(x) \in \operatorname{dom} h\}.$$

证明: 若  $g_i$  是凹函数, h 是凸函数,且 h 关于其每个分量是非增的,则复合函数  $f := h \circ g$  是凸函数。

### 解答:

**目标**:在满足  $g_i$  为凹函数,h 为凸且关于每个分量非增的条件下,证明复合函数  $f=h\circ g$  是凸函数。

#### 证明:

#### 1. 凸函数的定义:

函数 f 是凸的, 当且仅当对于任意  $x,y \in \text{dom } f$  和  $0 \le \theta \le 1$ , 有:

$$f(\theta x + (1 - \theta)y) \le \theta f(x) + (1 - \theta)f(y)$$

#### 2. 利用 h 的凸性和非增性:

■ *h* 是凸函数,满足:

$$h(\theta z + (1 - \theta)w) \le \theta h(z) + (1 - \theta)h(w)$$

对于任意  $z, w \in \mathbb{R}^m$ 。

- h 关于每个分量非增,意味着如果  $z \le w$  (逐分量) ,则  $h(z) \ge h(w)$ 。
- 3. 利用  $g_i$  的凹性:
  - 每个 g<sub>i</sub> 是凹函数,满足:

$$g_i(\theta x + (1-\theta)y) \ge \theta g_i(x) + (1-\theta)g_i(y)$$

对于任意  $x, y \in \mathbb{R}^n$ 。

#### 4. 综合应用:

■ 设 z = g(x) 和 w = g(y), 则:

$$g(\theta x + (1 - \theta)y) = (\theta g_1(x) + (1 - \theta)g_1(y), \dots, \theta g_m(x) + (1 - \theta)g_m(y))$$

由于  $g_i$  是凹函数, 故:

$$g(\theta x + (1 - \theta)y) \ge \theta g(x) + (1 - \theta)g(y)$$

(逐分量不等式成立)。

■ 因为 h 关于每个分量非增,且  $g(\theta x + (1-\theta)y) \ge \theta g(x) + (1-\theta)g(y)$ ,则:

$$h(g(\theta x + (1 - \theta)y)) \le h(\theta g(x) + (1 - \theta)g(y))$$

■ 利用ħ的凸性:

$$h(\theta g(x) + (1 - \theta)g(y)) \le \theta h(g(x)) + (1 - \theta)h(g(y)) = \theta f(x) + (1 - \theta)f(y)$$

■ 综合上述不等式:

$$f(\theta x + (1 - \theta)y) = h(g(\theta x + (1 - \theta)y)) \le \theta f(x) + (1 - \theta)f(y)$$

5. 结论:

因此,复合函数  $f = h \circ g$  是**凸**函数。