

# 第九讲：凸函数扩展

凸函数相关的其他定义

杨 林

# 大 纲

1. 共轭函数

2. 对数凹函数和对数凸函数

3. 拟凸函数

# 大 纲

## 1. 共轭函数

## 2. 对数凹函数和对数凸函数

## 3. 拟凸函数

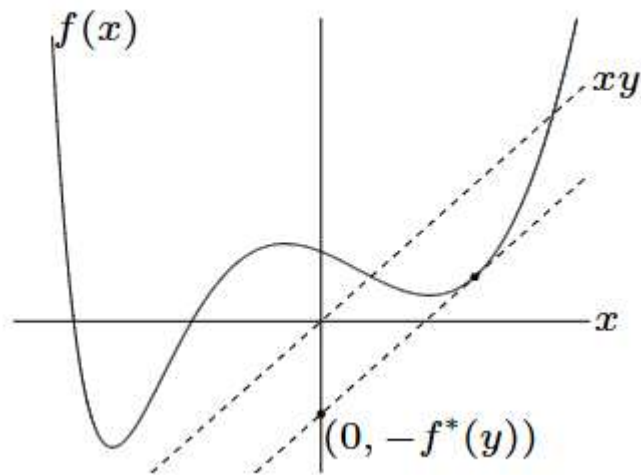
# 1 共轭函数

---

## ■ 定义1 (共轭函数):

函数  $f$  的共轭函数是

$$f^*(y) = \sup_{x \in \text{dom } f} (y^T x - f(x))$$



$f$  是凸函数 (即使  $f$  不是), 为什么?

# 1 共轭函数

---

## □ 例 1:

1. 负对数  $f(x) = -\log x$

$$f^*(y) = \sup_{x>0} (xy + \log x) = \begin{cases} -1 - \log(-y) & y < 0 \\ \infty & \text{其他情况} \end{cases}$$

2. 严格凸的二次函数  $f(x) = (1/2)x^T Qx$ , 其中  $Q \in S_{++}^n$

$$f^*(y) = \sup_x (y^T x - (1/2)x^T Qx) = (1/2)y^T Q^{-1}y$$

分析: 关于  $x$  求导:  $y - \left(\frac{1}{2}\right)(Q + Q^T)x = y - Qx$ , 极值在  $x = Q^{-1}y$  时取得, 从而有  $f^*(y) = y^T Q^{-1}y - \left(\frac{1}{2}\right)y^T Q^{-1}y = (1/2)y^T Q^{-1}y$

# 大 纲

1. 共轭函数

2. 对数凹函数和对数凸函数

3. 拟凸函数

## 2 对数凹函数和对数凸函数

---

### ■ 定义2 (对数凹函数和对数凸函数):

一个正函数  $f$  是**对数凹**的若  $\log f$  是凹的

$$f(\theta x + (1 - \theta)y) \geq f(x)^\theta f(y)^{1-\theta} \quad \text{对于 } 0 \leq \theta \leq 1$$

或者

$$\log f(\theta x + (1 - \theta)y) \geq \theta \log f(x) + (1 - \theta) \log f(y)$$

函数  $f$  是**对数凸**的若  $\log f$  是凸的

**注：**  $\log$ 函数不加说明默认底数为 $e$

## 2 对数凹函数和对数凸函数

---

□ 例 2 (幂函数):  $\mathbb{R}_{++}$  上的  $x^a$  在  $a \leq 0$  时对数凸, 在  $a \geq 0$  时对数凹

■ 证明:

对于任意  $0 \leq \theta \leq 1$ , 当  $a \leq 0$  时

$$f(\theta x + (1 - \theta)y) = (\theta x + (1 - \theta)y)^a = e^{a \log(\theta x + (1 - \theta)y)}$$

由于  $f(x) = -\log x$  是  $\mathbb{R}_{++}$  上的凸函数, 所以有

$$\log(\theta x + (1 - \theta)y) \geq \theta \log x + (1 - \theta) \log y$$

故

$$\begin{aligned} e^{a \log(\theta x + (1 - \theta)y)} &\geq e^{a(\theta \log x + (1 - \theta) \log y)} \\ &= x^{a\theta} y^{a(1 - \theta)} = f(x)^\theta f(y)^{1 - \theta} \end{aligned}$$

$\mathbb{R}_{++}$  上的  $x^a$  在  $a \leq 0$  时对数凸, 同理可证在  $a \geq 0$  时对数凹



## 2 对数凹函数和对数凸函数

---

□ 例 3: 许多常见的概率密度函数是对数凹的, 例如正态分布:

$$f(x) = \frac{1}{\sqrt{(2\pi)^n \det \Sigma}} e^{-\frac{1}{2}(x-\bar{x})^T \Sigma^{-1}(x-\bar{x})}$$

■ 证明:

$$\log f(x) = \log \frac{1}{\sqrt{(2\pi)^n \det \Sigma}} - \frac{1}{2}(x - \bar{x})^T \Sigma^{-1}(x - \bar{x})$$

因为  $\Sigma^{-1} \succeq 0$ , 所以常值函数  $g(x) = \log \frac{1}{\sqrt{(2\pi)^n \det \Sigma}}$  与二次函数

$h(x) = -\frac{1}{2}(x - \bar{x})^T \Sigma^{-1}(x - \bar{x})$  都是凹函数

其和函数  $\log f(x)$  也是凹函数

# 大 纲

1. 共轭函数

2. 对数凹函数和对数凸函数

3. 拟凸函数

### 3 拟凸函数

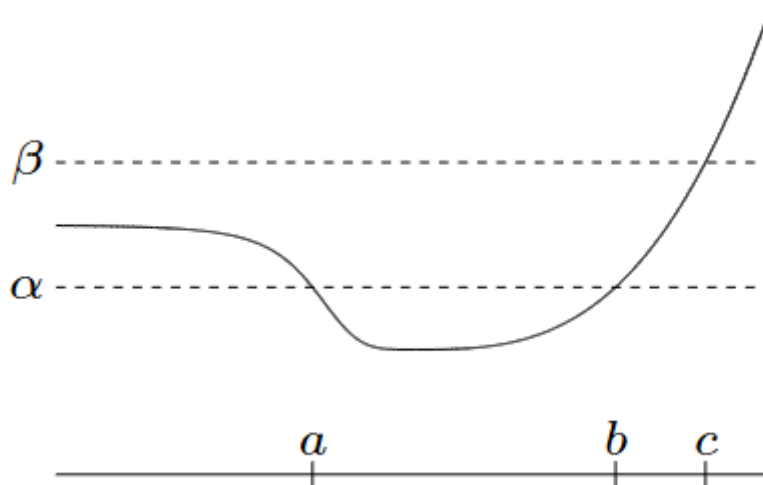
---

#### ■ 定义3 (拟凸函数):

$f : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$  是拟凸的, 如果  $\mathbf{dom} f$  是凸的, 并且下水平集

$$S_\alpha = \{x \in \mathbf{dom} f \mid f(x) \leq \alpha\}$$

对所有  $\alpha$  都是凸的



如果  $-f$  是拟凸的, 则  $f$  是拟凹的

如果  $f$  是拟凸且拟凹的, 则它是拟线性的

### 3 拟凸函数

---

#### ■ 性质

修正的 Jensen 不等式：对于拟凸函数  $f$

$$0 \leq \theta \leq 1 \implies f(\theta x + (1 - \theta)y) \leq \max\{f(x), f(y)\}$$

#### ■ 证明：

显然， $x$  和  $y$  分别在  $f(x)$  和  $f(y)$  的下水平集内

$x$  和  $y$  在  $f(x)$  和  $f(y)$  中较大者对应的下水平集内

由于下水平集是凸的， $\theta x + (1 - \theta)y$  必须在  $f(x)$  或  $f(y)$  的下水平集内，即  $f(\theta x + (1 - \theta)y) \leq \max\{f(x), f(y)\}$

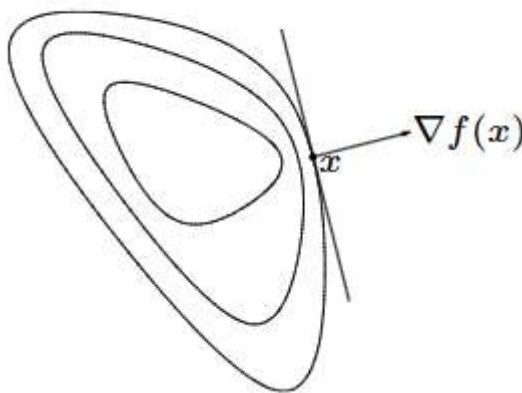
### 3 拟凸函数

---

#### ■ 性质

**一阶条件：** 可微函数  $f$  在凸域上为拟凸当且仅当

$$f(y) \leq f(x) \Rightarrow \nabla f(x)^T (y - x) \leq 0$$



#### ■ 证明：

（提示）  $f(y) \leq f(x)$  意味着  $y$  位于凸子水平集  $C_{f(x)}$  的内部，而  $x$  位于边界上， $\nabla f(x)$  和  $x$  决定了包含子水平集的半空间

### 3 拟凸函数

---

#### ■ 性质

**二阶条件：**  $f$  二次可微，如果函数  $f$  在凸域上为拟凸，则有

$$y^T \nabla f(x) = 0 \implies y^T \nabla^2 f(x) y \geq 0$$

反之，如果函数  $f$  满足

$$y^T \nabla f(x) = 0 \implies y^T \nabla^2 f(x) y > 0$$

则函数为拟凸函数

充分性解释：在斜率为0的点二阶导数非负

# 3 拟凸函数

---

## ■ 性质

3. 拟凸函数的和不一定为拟凸, 例如 $f_1(x) = -1/x$ ,  $f_2(x) = -1/(1-x)$ ,  $0 \leq x \leq 1$

### 3 拟凸函数

---

#### □ 例 4:

1.  $\text{ceil}(x) = \inf\{z \in \mathbb{Z} \mid z \geq x\}$  是拟线性函数
2.  $\log x$  在  $\mathbb{R}_{++}$  上是拟线性函数
3.  $f(x_1, x_2) = x_1 x_2$  在  $\mathbb{R}_{++}^2$  上是拟凹函数
4. 线性分数函数

$$f(x) = \frac{a^T x + b}{c^T x + d}, \mathbf{dom} f = \{x \mid c^T x + d > 0\}$$

是拟线性的

5. 距离比函数

$$f(x) = \frac{\|x - a\|_2}{\|x - b\|_2}, \mathbf{dom} f = \{x \mid \|x - a\|_2 \leq \|x - b\|_2\}$$

是拟凸函数



### 3 拟凸函数

---

#### ■ 证明 4.1 :

由等价证明条件  $f(\theta x + (1 - \theta)y) \leq \max\{f(x), f(y)\}$  可以得到

$$\begin{aligned}\text{ceil}(\theta x + (1 - \theta)y) &= \lceil \theta x + (1 - \theta)y \rceil \\ &\leq \lceil \max\{x, y\} \rceil = \max\{\text{ceil}(x), \text{ceil}(y)\}\end{aligned}$$

所以,  $\text{ceil}(x)$  是一个拟凸函数, 同理可证  $\text{ceil}(x)$  是一个拟凹函数. 故  $\text{ceil}(x)$  是一个拟线性函数

### 3 拟凸函数

---

■ 证明 4.2 :

因为 $\log x$  是  $\mathbb{R}_{++}$  上的单调递增函数, 所以有

$$\min\{\log x, \log y\} \leq \log[\theta x + (1 - \theta)y] \leq \max\{\log x, \log y\}$$

故  $\log x$  是一个拟线性函数

### 3 拟凸函数

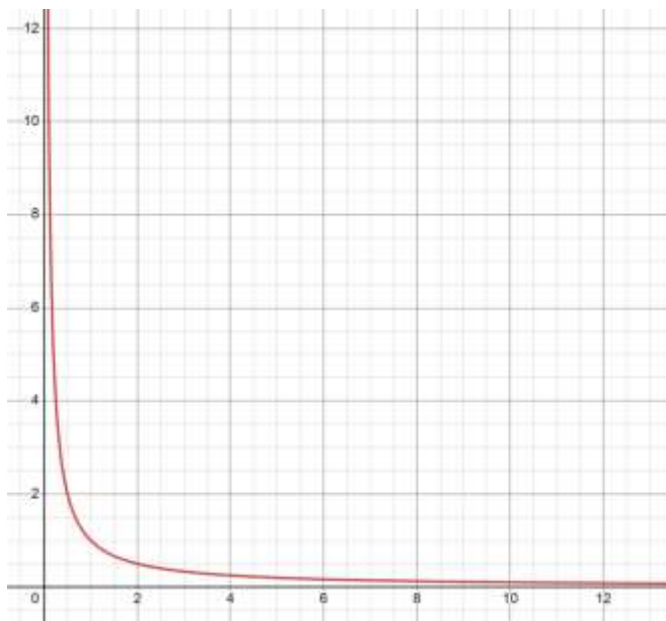
---

■ 证明 4.3 :

因为  $f(x_1, x_2)$  的上水平集

$$\{x \in \mathbb{R}_{++}^2 \mid x_1 x_2 \geq \alpha\}$$

都是凸集



### 3 拟凸函数

---

#### ■ 证明 4.4 :

$f(x) = \frac{a^T x + b}{c^T x + d}$ ,  $\text{dom } f = \{x | c^T x + d > 0\}$  的  $\alpha$ -下水平集为

$$\begin{aligned} S_\alpha &= \{x | c^T x + d > 0, (a^T x + b)/(c^T x + d) \leq \alpha\} \\ &= \{x | c^T x + d > 0, (a^T x + b) \leq \alpha(c^T x + d)\} \end{aligned}$$

因为它是一个开的半平面和闭的半平面的交集,所以它是一个凸集

### 3 拟凸函数

---

#### ■ 证明 4.5 :

$f(x) = \frac{\|x-a\|_2}{\|x-b\|_2}$ ,  $\mathbf{dom} f = \{x \mid \|x-a\|_2 \leq \|x-b\|_2\}$  的  $\alpha$ -下水平集为

$$S_\alpha = \{x \mid \|x-a\|_2 \leq \alpha \|x-b\|_2\}$$

由于在半平面  $\{x \mid \|x-a\|_2 \leq \|x-b\|_2\}$  上  $f(x) \leq 1$ , 所以我们选取  $\alpha \leq 1$

$\|x-a\|_2 \leq \alpha \|x-b\|_2$  两端平方, 并重新排列各项得到

$$(1-\alpha^2)x^T x - 2(a-\alpha^2 b)^T x + a^T a - \alpha^2 b^T b \leq 0$$

当  $\alpha \leq 1$  时是一个凸集(实际上是一个欧几里得球)

谢谢！