# 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

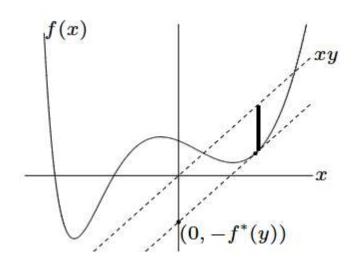
- 1. 共轭函数
- 2.对数凹函数和对数凸函数
- 3.拟凸函数

### 1 共轭函数

#### ■ 定义1(共轭函数):

函数 f 的共轭函数是

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



f 是凸函数(即使 f 不是), 为什么?

### 1 共轭函数

#### 口 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  $f(x) = (1/2)x^TQx$ ,其中  $Q \in S_{++}^n$   $f^*(y) = \sup_{x} (y^Tx - (1/2)x^TQx) = (1/2)y^TQ^{-1}y$ 

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 $f^*(y) = y^TQ^{-1}y - \left(\frac{1}{2}\right)y^TQ^{-1}y = (1/2)y^TQ^{-1}y$ 

# 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  $f(\theta x + (1 - \theta)y) \ge f(x)^{\theta} f(y)^{1-\theta} \quad \text{对于 } 0 \le \theta \le 1$  或者

 $\log f (\theta x + (1 - \theta)y) \ge \theta \log f (x) + (1 - \theta) \log f (y)$ 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  $a \le 0$  时对数凸,在  $a \ge 0$  时对数凹
- 证明:

对于任意 $0 \le \theta \le 1$ , 当  $a \le 0$  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

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

故

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

 $\mathbb{R}_{++}$  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  $\Sigma^{-1} \geq 0$ , 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

注:  $\Sigma = E[(x - \bar{x})(x - \bar{x})^T]$ 为协方差矩阵,为半正定对称矩阵

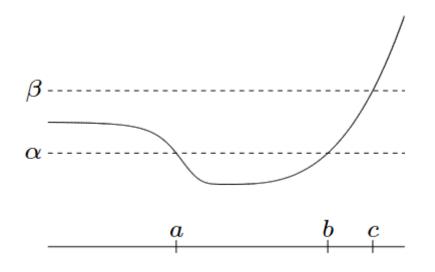
## 大 纲

- 1. 共轭函数
- 2.对数凹函数和对数凸函数
- 3.拟凸函数

#### ■ 定义3(拟凸函数):

 $f: \mathbb{R}^n \to \mathbb{R}$  是拟凸的,如果  $\operatorname{dom} f$  是凸的,并且下水平集  $S_{\alpha} = \{x \in \operatorname{dom} f \mid f(x) \leq \alpha\}$ 

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

#### ■ 性质

修正的 Jensen 不等式: 对于拟凸函数 f  $0 \le \theta \le 1 \Longrightarrow f(\theta x + (1 - \theta)y) \le \max\{f(x), f(y)\}$ 

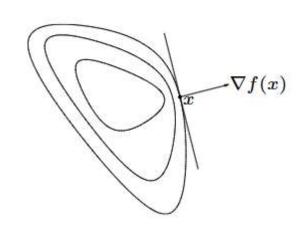
- 等价充要条件
- 证明(必要性):

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  $f(\theta x + (1 - \theta)y) \le \max\{f(x), f(y)\}$ 

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



#### ■ 证明:

(提示) $f(y) \le f(x)$ 意味着 y 位于凸子水平集  $C_{f(x)}$  的内部,而 x 位于边界上,∇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  $y^T \nabla f(x) = 0 \Rightarrow y^T \nabla^2 f(x) y \ge 0$ 

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

#### ■ 性质

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

#### 口 例 4:

- 1.  $\operatorname{ceil}(x) = \inf\{z \in \mathbb{Z} \mid z \geq x\}$  是拟线性函数
- log x 在 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

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

#### 是拟线性的

5. 距离比函数

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

是拟凸函数

■ 证明  $4.1 \operatorname{ceil}(x) = \inf\{z \in \mathbb{Z} \mid z \ge x\}$ :

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

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

■ 证明 4.2 (log x):

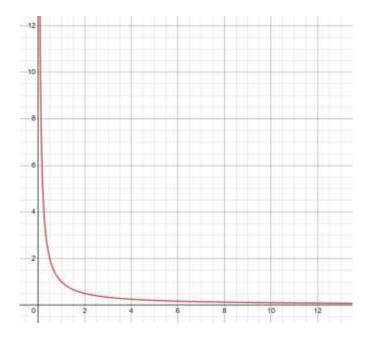
因为 $\log x$  是  $\mathbb{R}_{++}$  上的单调递增函数, 所以有  $\min\{\log x, \log y\} \le \log[\theta x + (1-\theta)y] \le \max\{\log x, \log y\}$  故  $\log x$  是一个拟线性函数

■ 证明  $4.3 f(x_1, x_2) = x_1 x_2$ :

因为  $f(x_1, x_2)$  的上水平集

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

都是凸集



**证明** 4.4  $f(x) = \frac{a^T x + b}{c^T x + d}$ :

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

$$S_{\alpha} = \{x | c^T x + d > 0, (a^T x + b) / (c^T x + d) \le \alpha\}$$

$$= \{x | c^T x + d > 0, (a^T x + b) \le \alpha (c^T x + d)\}$$

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

■ 证明  $4.5 f(x) = \frac{\|x-a\|_2}{\|x-b\|_2}$ :

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

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

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

 $\|x - a\|_2 \le \alpha \|x - b\|_2$  两端平方, 并重新排列各项得到  $(1 - \alpha^2)x^Tx - 2(a - \alpha^2 b)^Tx + a^Ta - \alpha^2 b^Tb \le 0$ 

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

# 谢 谢!