

3.3

(法1: 利用定理) 函数是凹函数  $\Leftrightarrow$  其上图  $\text{hypo } f = \{(x, t) \mid t \leq f(x)\}$  是凸集

$$\text{hypo } g = \{(y, t) \mid t \leq g(y)\} = \{(y, t) \mid f(t) \leq f(g(y)) = y\} = \begin{bmatrix} 0 & 1 \\ 1 & 0 \end{bmatrix} \text{ epi } f, \text{ 故 } g \text{ 是凹函数}$$

(法2: 利用定义)

$f(x)$  在  $(a, b)$  上是凸函数  $\Rightarrow$  对  $x_1, x_2 \in (a, b)$ , 有  $f(\theta x_1 + (1-\theta)x_2) \leq \theta f(x_1) + (1-\theta)f(x_2)$   
其中  $0 \leq \theta \leq 1$

1)  $f(x)$  在  $(a, b)$  上递增,  $g$  是其反函数  $\Rightarrow g$  在  $(f(a), f(b))$  上递增

$$g(\theta f(x_1) + (1-\theta)f(x_2)) \geq g(\theta f(\theta x_1 + (1-\theta)x_2)) = \theta x_1 + (1-\theta)x_2 = \theta g(f(x_1)) + (1-\theta)g(f(x_2))$$

故  $g$  是凹函数

注: 凸函数几乎处处二阶可微, 进一步[强化条件  $g, f$  可微], 可得可得

$$g'(f(x)) = \frac{1}{f'(x)}, \text{ 故 } g \text{ 递增}$$

$$g''(f(x)) = -\frac{f''(x)}{f'(x)^3}, \text{ 故 } g \text{ 是凹函数}$$

### 3.4

① 假设  $f$  是凸函数

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

② 假设  $f$  不是凸函数

存在  $x, y$  和  $\theta_0 \in (0, 1)$ , s.t.  $f(\theta_0 x + (1-\theta_0)y) > \theta_0 f(x) + (1-\theta_0)f(y)$

~~$$\text{即 } f(y + \theta_0(x-y)) > \theta_0 f(x) + (1-\theta_0)f(y)$$~~

~~$$\Rightarrow \int_0^1 f(y + \theta_0(x-y))$$~~

设  $F(\theta) = f(\theta x + (1-\theta)y) - \theta f(x) - (1-\theta)f(y)$ ,  $F$  连续,  $F(0) = F(1) = 0$ ,  $F(\theta_0) > 0$

设  $\alpha, \beta$  为  $F$  在  $(0, \theta_0)$  最大的零点交叉和在  $(\theta_0, 1)$  最小的零点交叉, 则

$$F(\theta) = f(\theta x + (1-\theta)y) - \theta f(x) - (1-\theta)f(y) > 0, \theta \in (\alpha, \beta)$$

取  $u = \alpha x + (1-\alpha)y$ ,  $v = \beta x + (1-\beta)y$ , 对  $\theta \in (0, 1)$ ,  $f(\theta u + (1-\theta)v) > \theta f(u) + (1-\theta)f(v)$

$$\int_0^1 f(u + \theta(u-v)) d\theta > \int_0^1 (f(u) + \theta(f(u) - f(v))) d\theta = \frac{f(u) + f(v)}{2}, \text{矛盾!}$$

注: 不可对  $\theta_0$  直接积分



3.13

负熵是严格凸且可微的(见 3.1.5), 故  $f(u) > f(v) + \nabla f(v)^T(u-v)$ ,  $u \neq v$

当  $u=v$  时,  $f(u) = f(v) + \nabla f(v)^T(u-v)$

故  $\forall u, v \in \mathbb{R}_+^n$ ,  $D_{KL}(u, v) \geq 0$

当  $u \neq v$  时,  $D_{KL}(u, v) = \sum_{i=1}^n (u_i \log(\frac{u_i}{v_i}) - u_i + v_i) > 0$

故  $u=v \Leftrightarrow D_{KL}(u, v) = 0$

3.17

$$\frac{\partial f}{\partial x_i} = \left( \sum_{j=1}^n x_j^p \right)^{\frac{1-p}{p}} x_i^{p-1} = \left( \frac{f(x)}{x_i} \right)^{1-p}$$

$$\frac{\partial^2 f}{\partial x_i \partial x_j} = \frac{1-p}{f(x)} \left( \frac{f(x)^2}{x_i x_j} \right)^{1-p}, \quad i \neq j$$

$$\frac{\partial^2 f}{\partial x_i^2} = \frac{1-p}{f(x)} \left( \frac{f(x)^2}{x_i^2} \right)^{1-p} - \frac{1-p}{x_i} \left( \frac{f(x)}{x_i} \right)^{1-p}$$

$$y^T \nabla^2 f(x) y = \frac{1-p}{f(x)} \left( \left( \sum_{i=1}^n \frac{y_i f(x)}{x_i^{1-p}} \right)^2 - \sum_{i=1}^n \frac{y_i^2 f(x)^{2-p}}{x_i^{2-p}} \right)$$

$$\text{取 } a_i = (f(x)/x_i)^{-\frac{p}{2}}, \quad b_i = y_i (f(x)/x_i)^{1-\frac{p}{2}}, \quad \sum_i a_i^2 = 1,$$

$$\text{则 } y^T \nabla^2 f(x) y \leq 0 \Rightarrow \nabla^2 f(x) \preceq 0 \Rightarrow f \text{ 为凹函数}$$

$\preceq$

3.19

$$(a) f(x) = \alpha_r(x_{[1]} + x_{[2]} + \dots + x_{[r]}) + (\alpha_{r-1} - \alpha_r)(x_{[1]} + x_{[2]} + \dots + x_{[r-1]}) \\ + (\alpha_{r-2} - \alpha_{r-1})(x_{[1]} + x_{[2]} + \dots + x_{[r-2]}) + \dots + (\alpha_1 - \alpha_2)x_{[1]}$$

$f(x)$  是凸函数的非负加权求和, 故  $f(x)$  是凸函数

$T(x, w)$  是  $x$  的线性函数  
(b)  ~~$T(x, w)$  是凸的~~  $\Rightarrow g(x, w) = -\log T(x, w)$  是凸的  $\Rightarrow f(x) = \int_0^{2\pi} g(x, w)$  是凸的

注: 保凸运算, 见 3.2.1

3.23

(a)  $f(x, t) = t \cdot \frac{\|x\|_p^p}{t^p}$ , 设  $g(x) = \|x\|_p^p$ , 则  $f(x, t) = t \cdot g(\frac{x}{t})$ , 故  $f(x, t)$  是凸的

(b) 令  $(y, t) = (Ax + b, c^T x + d)$ ,  $g(y, t) = \frac{y^T y}{t^2} = t \cdot \varphi(\frac{y}{t})$ , 其中  $\varphi(\frac{y}{t}) = \frac{\|y\|_2^2}{t^2}$

$\varphi(y) = \|y\|_2^2$  是凸的  $\Rightarrow g(y, t)$  是凸的  $\Rightarrow f(x)$  是凸的

3.32

(a) 对于  $0 \leq \theta \leq 1$ ,

$$\begin{aligned}
 & f(\theta x + (1-\theta)y)g(\theta x + (1-\theta)y) \\
 & \leq (\theta f(x) + (1-\theta)f(y))(\theta g(x) + (1-\theta)g(y)) \\
 & = \theta f(x)g(x) + (1-\theta)f(y)g(y) \\
 & \quad + \theta(1-\theta)(f(y)-f(x))(g(x)-g(y))
 \end{aligned}$$

$f$  与  $g$  同时递增或递减

$$\Rightarrow (f(y)-f(x))(g(x)-g(y)) \leq 0$$

$$\begin{aligned}
 & \text{则 } f(\theta x + (1-\theta)y)g(\theta x + (1-\theta)y) \\
 & \leq \theta f(x)g(x) + (1-\theta)f(y)g(y)
 \end{aligned}$$

得证

(b) 与 (a) 同理, 利用 Jensen 不等式

(c)  $\frac{1}{g}$  是凸的, 非减且大于 0, 由 (a) 可知, 结论成立

3.47

~~必要性~~:  $\log f(y) - \log f(x) \leq \frac{\nabla f^T(x)(y-x)}{f(x)}$  (取对数)

$$\log f(y) \leq \log f(x) + \frac{1}{f(x)} \nabla f^T(x)(y-x)$$

则  $\log f$  为凹函数

又  $f(x) > 0$ , 故  $f$  为对数凹

~~充分性~~:  $\log f(y) \leq \log f(x) + \frac{1}{f(x)} \nabla f^T(x)(y-x)$  (一阶条件)

$$\log \frac{f(y)}{f(x)} \leq \frac{1}{f(x)} \nabla f^T(x)(y-x)$$

$$\frac{f(y)}{f(x)} \leq \exp\left(\frac{\nabla f^T(x)(y-x)}{f(x)}\right)$$

3.57

$\forall v \in \mathbb{R}^n$ , 只需证  $g(x) = v^T x^T v$  在  $x \in S_{++}^n$  上是凸的

由例 3.4 可知, 结论成立

见例 3.48