

第二次作业

2. (1)

(1) 结论 函数 $f(x_1, x_2)$ 是凸函数.

证明 函数 $f(x_1, x_2)$ 定义在 \mathbf{R}^2 上, 且二阶可微. 于是其黑塞矩阵为

$$\begin{pmatrix} \frac{\partial^2 f}{\partial x_1^2} & \frac{\partial^2 f}{\partial x_1 \partial x_2} \\ \frac{\partial^2 f}{\partial x_2 \partial x_1} & \frac{\partial^2 f}{\partial x_2^2} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 2 & -2 \\ -2 & 2 \end{pmatrix}$$

$\text{dom} f$ 为凸集.

为半正定矩阵. 因此, 原函数为凸函数.

(2)

$$(2) f(x_1, x_2) = x_1 e^{-(x_1+x_2)}$$

方法:

证明: $f(x_1, x_2)$ 的定义域 $\text{dom} f$ 为凸集. \star

$$\frac{\partial f}{\partial x_1} = e^{-(x_1+x_2)} - x_1 e^{-(x_1+x_2)} \quad \frac{\partial^2 f}{\partial x_1 \partial x_2} = x_1 e^{-(x_1+x_2)} - e^{-(x_1+x_2)}$$

$$\frac{\partial f}{\partial x_2} = -x_1 e^{-(x_1+x_2)} \quad \frac{\partial^2 f}{\partial x_2 \partial x_1} = x_1 e^{-(x_1+x_2)} - e^{-(x_1+x_2)}$$

$$\frac{\partial^2 f}{\partial x_1^2} = x_1 e^{-(x_1+x_2)} - 2e^{-(x_1+x_2)}$$

$$\frac{\partial^2 f}{\partial x_2^2} = x_1 e^{-(x_1+x_2)}$$

$$\text{则其 Hessian 矩阵为: } \nabla^2 f(x) = \begin{pmatrix} \frac{\partial^2 f}{\partial x_1^2} & \frac{\partial^2 f}{\partial x_1 \partial x_2} \\ \frac{\partial^2 f}{\partial x_2 \partial x_1} & \frac{\partial^2 f}{\partial x_2^2} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} x_1 e^{-(x_1+x_2)} - 2e^{-(x_1+x_2)} & x_1 e^{-(x_1+x_2)} - e^{-(x_1+x_2)} \\ x_1 e^{-(x_1+x_2)} - e^{-(x_1+x_2)} & x_1 e^{-(x_1+x_2)} \end{pmatrix}$$

无法保证各阶主子式均大于等于 0 \Rightarrow Hessian 矩阵为不定矩阵.

\Rightarrow 函数 $f(x_1, x_2)$ 不是凸函数.

方法二:

(2) 结论 函数 $f(x_1, x_2)$ 不是凸函数.

证明 用反证法. 如果 $f(x_1, x_2)$ 是凸函数, 那么其在任意一条直线上都是凸的. 现在考虑函数 $f(x_1, x_2)$ 在直线 $x_2 = 0$ 上的情况, 此时

$$f(x_1, x_2) = f(x_1, 0) = x_1 e^{-x_1} \quad (2)$$

设函数

$$g(x) = \frac{x}{e^x}, \quad x > 0, \quad (3)$$

则有

$$g'(x) = -\frac{x-1}{e^x}, \quad g''(x) = \frac{x-2}{e^x}. \quad (4)$$

但由于

$$g''(0) < 0, \quad (5)$$

$g(x)$ 不是凸函数, 矛盾!

因此, $f(x_1, x_2)$ 不是凸函数.

3. 证明 对于 \mathbf{R}^n 中的任意两点 a, b , 以及任意 $\theta \in \mathbf{R}: 0 \leq \theta \leq 1$, 都有

方法一:

$$f(a) = \sum_{i=1}^n c_i a_i, \quad f(b) = \sum_{i=1}^n c_i b_i.$$

于是

$$\theta f(a) = \theta \sum_{i=1}^n c_i a_i, \quad (1-\theta)f(b) = (1-\theta) \sum_{i=1}^n c_i b_i.$$

又因为

$$f(\theta a + (1-\theta)b) = \sum_{i=1}^n c_i(\theta a_i + (1-\theta)b_i) = \theta \sum_{i=1}^n c_i a_i + (1-\theta) \sum_{i=1}^n c_i b_i = \theta f(a) + (1-\theta)f(b),$$

于是 $f(x)$ 是 \mathbf{R}^n 上的凸函数. 命题得证.

3. 试证线性函数 $f(x)$ 是 \mathbf{R}^n 上的凸函数.

方法二:

$$f(x) = c^T x = c_1 x_1 + c_2 x_2 + c_3 x_3 + \dots + c_n x_n$$

证明: $f(x)$ 的定义域 $\text{dom} f$ 是凸集. \star

$$\frac{\partial f}{\partial x_1} = c_1 \quad \frac{\partial^2 f}{\partial x_1^2} = 0 \quad \frac{\partial^2 f}{\partial x_1 \partial x_2} = 0 \quad \dots \quad \frac{\partial^2 f}{\partial x_1 \partial x_n} = 0$$

$$\frac{\partial^2 f}{\partial x_2^2} = c_2 \quad \frac{\partial^2 f}{\partial x_2^2} = 0 \quad \frac{\partial^2 f}{\partial x_2 \partial x_1} = 0 \quad \dots \quad \frac{\partial^2 f}{\partial x_2 \partial x_n} = 0$$

\vdots

$$\frac{\partial f}{\partial x_n} = c_n \quad \frac{\partial^2 f}{\partial x_n \partial x_1} = 0 \quad \frac{\partial^2 f}{\partial x_n \partial x_2} = 0 \quad \dots \quad \frac{\partial^2 f}{\partial x_n \partial x_{n-1}} = 0$$

$$\text{则其 Hessian 矩阵为: } \nabla^2 f(x) = \begin{pmatrix} \frac{\partial^2 f}{\partial x_1^2} & \frac{\partial^2 f}{\partial x_1 \partial x_2} & \dots & \frac{\partial^2 f}{\partial x_1 \partial x_n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ \frac{\partial^2 f}{\partial x_n \partial x_1} & \frac{\partial^2 f}{\partial x_n \partial x_2} & \dots & \frac{\partial^2 f}{\partial x_n^2} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 0 & 0 & 0 & \dots & 0 \\ \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & 0 & 0 & \dots & 0 \end{pmatrix}$$

\Rightarrow 各阶主子式值均为 0, 也即非负.

$\Rightarrow f(x)$ Hessian 矩阵为半正定阵 \Leftrightarrow 线性函数 $f(x)$ 是凸函数.

4. $f(x) = (x-1)^2$, 试证明 $f(x)$ 在 $(-\infty, \infty)$ 上是严格凸函数.

证明: $f(x)$ 的定义域 $\text{dom} f: (-\infty, \infty)$ 是凸集. \star

$$\frac{\partial f}{\partial x} = 2(x-1) \quad \frac{\partial^2 f}{\partial x^2} = 2 > 0$$

则对于任意 $x \in \text{dom} f$, 有 $\nabla^2 f(x) > 0 \Rightarrow f(x)$ 在 $(-\infty, \infty)$ 上是严格凸函数.

5. 证明 设函数

$$f(x) = x^n, \quad x > 0, n \geq 2. \quad (10)$$

于是

$$f'(x) = nx^{n-1}, \quad f''(x) = n(n-1)x^{n-2} > 0. \quad (11)$$

因此函数 $f(s)$ 为 $(0, +\infty)$ 上的凸函数.

根据凸函数的性质, 对于 $(0, +\infty)$ 上的任意 x, y 以及实数 $1/2$, 都有

$$\frac{f(x)}{2} + \frac{f(y)}{2} \geq f\left(\frac{x+y}{2}\right), \quad (12)$$

即

$$\frac{x^n + y^n}{2} \geq \left(\frac{x+y}{2}\right)^n. \quad (13)$$

等号成立当且仅当 $x = y$. 而 $x \neq y$, 故等号不成立. 原不等式得证.

6. 证明 设函数

$$f(x) = x \ln x, \quad x > 0.$$

于是

$$f'(x) = 1 + \ln x, \quad f''(x) = \frac{1}{x} > 0, \quad x > 0.$$

因此函数 $f(s)$ 为 $(0, +\infty)$ 上的凸函数.

根据凸函数的性质, 对于 $(0, +\infty)$ 上的任意 x, y 以及实数 $1/2$, 都有

$$\frac{f(x)}{2} + \frac{f(y)}{2} \geq f\left(\frac{x+y}{2}\right),$$

即

$$x \ln x + y \ln y \geq (x+y) \ln \left(\frac{x+y}{2}\right).$$

等号成立当且仅当 $x = y$. 而 $x \neq y$, 故等号不成立. 原不等式得证.

7.

先证明, \mathbb{R}^m 上的范数 $\|\cdot\|$ 是凸函数.

设 $x_1, x_2 \in \mathbb{R}^m$, $\theta \in [0, 1]$. 则有

$$\begin{aligned}\theta \cdot \|x_1\| + (1-\theta) \cdot \|x_2\| &= \|\theta \cdot x_1\| + \|(1-\theta) \cdot x_2\| \\ &\geq \|\theta x_1 + (1-\theta) x_2\|.\end{aligned}$$

故 $\|\cdot\|$ 为凸函数.

由于复合仿射映射是保凸运算, 故 $\|A^i x + b^i\|$ 也是凸函数, $i=1, 2, \dots, k$.

由于逐点最大是保凸运算, 故 $\max_{1 \leq i \leq k} \|A^i x + b^i\|$ 是凸函数. 证毕.

8. (P11.3.22(c)) x, u, v 都是变量.

方法一: 证明函数 $f(x, u, v) = -\log(uv - x^T x)$ 为凸函数, 其定义域为 $\text{dom } f = \{(x, u, v) \mid uv > x^T x, u, v > 0\}$

证明: 设 $h(y) = -\log y$, $h'(y) = -\frac{1}{y}$, $h''(y) = \frac{1}{y^2}$, 定义域 $Y = \begin{bmatrix} u & x^T \\ x & v \end{bmatrix}$ ~~X~~

Y 为一所 $u, v > 0$, 正所 $uv - x^T x > 0$, 故 Y 为半正定矩阵, ~~Y~~ 为凸集.

因此 $h(y)$ 为凸函数, 且非增 $\Rightarrow h'(y) > 0, h''(y) < 0$

$g(x, u, v) = uv - x^T x$

$H = \begin{bmatrix} 0 & 1 & 0 \\ 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & -2 \end{bmatrix}$ 一所以 $0, 0, -2$
二所以 $-1, 0, 0$
三所以 -2

$\Rightarrow g(x, u, v)$ 为凹函数, $g''(x) \leq 0$
由 $f = \log, f''(x) =$ 故 $f(x, u, v)$ 为凸函数, 得证
 $h'(g(x))g'(x)^2 + h''(g(x))g''(x) > 0$
 $> 0 < 0 < 0$

$$\begin{bmatrix} u & x^T \\ x & v \end{bmatrix}$$

方法二: 也可用 $\frac{x^T x}{t}$ 的凸性. P84. 例 3.18

$$f(x, u, v) = -\log(uv - x^T x) = -\log u - \log(v - x^T x/u)$$

因为 $y(x, w) = \frac{x^T x}{w}$ 为凸函数 ($y(x, w)$ 是 $f(x) = x^T x$ 的透视函数), $-\frac{x^T x}{w}$ 凹, v 凹

则 $v - \frac{x^T x}{u}$ 为凹函数 $\swarrow -\log(v - \frac{x^T x}{u})$ 为凸函数

且 $f(x, u, v)$ 为凸函数 $\swarrow -\log(y)$ 凹, 非增

加凸集的证明.

9. 1)

函数: $f(x) = c \cdot x$, 其中 $x \in [a, b]$ 且 c 为常数。

共轭函数求解过程:

- $f^*(y) = \sup_{x \in [a, b]} \{yx - cx\}$ 。
- 结果取决于 y 和 c 的相对大小, 以及区间 $[a, b]$ 的范围。

共轭函数结果: $f^*(y) = \begin{cases} ay - ca & \text{当 } y \leq c \\ by - cb & \text{当 } y > c \end{cases}$ 。

12)

函数: $f(x) = \frac{1}{2}(x - b)^2$

共轭函数求解过程:

- 定义 $f^*(y) = \sup_x \{yx - \frac{1}{2}(x - b)^2\}$ 。
- 通过配方法或求导法求解 $f^*(y)$ 的表达式。
- 结果表明, 共轭函数取决于参数 b 的位置。

共轭函数结果: $f^*(y) = yb + \frac{1}{2}y^2$ 。