运筹学第八次作业参考答案

1. $\|x\|_2^{1.5}$ 是否是光滑的凸函数? x为 n 维实数向量. **解 1:**

$$x = (x_{1}, ..., x_{n}) \in \mathbb{R}^{n}, ||x||_{2} = \left(\sum_{i=1}^{n} x_{i}^{2}\right)^{\frac{1}{2}}$$

$$f(x) = ||x||_{2}^{1.5} = \left(\sum_{i=1}^{n} x_{i}^{2}\right)^{\frac{3}{4}}$$

$$\frac{\partial ||x||_{2}}{\partial x_{i}} = x_{i} ||x||_{2}^{-1}$$

$$\frac{\partial f}{\partial x_{i}} = 1.5 x_{i} ||x||_{2}^{-0.5}$$

$$\frac{\partial^{2} f}{\partial x_{i}^{2}} = 1.5 ||x||_{2}^{-0.5} - 0.75 x_{i}^{2} ||x||_{2}^{-2.5}$$

$$\frac{\partial^{2} f}{\partial x_{i} \partial x_{j}} = -0.75 x_{i} x_{j} ||x||_{2}^{-2.5}, i \neq j$$

$$\nabla^{2} f(x) = 0.75 ||x||_{2}^{-2.5} (2||x||_{2}^{2} I - xx^{T})$$

$$y^{T}(||x||_{2}^{2} I - xx^{T}) y = ||x||_{2}^{2} ||y||_{2}^{2} - (x^{T} y)^{T} (x^{T} y) \geq 0, \forall y \in \mathbb{R}^{n}$$

 $\mathbf{y}^{r}(\|\mathbf{x}\|_{2}^{2}I - \mathbf{x}\mathbf{x}^{r})\mathbf{y} = \|\mathbf{x}\|_{2}^{2}\|\mathbf{y}\|_{2}^{2} - (\mathbf{x}^{r}\mathbf{y})^{r}(\mathbf{x}^{r}\mathbf{y}) \ge$ 故 $\|\mathbf{x}\|_{2}^{2}I - \mathbf{x}\mathbf{x}^{T}$ 半正定, $\nabla^{2}f(\mathbf{x})$ 半正定, $f(\mathbf{x})$ 为凸函数。

f(x)的一阶梯度连续(0点左右极限都为 0),故f(x)为一阶光滑的凸函数。然而 $\frac{\partial^2 f}{\partial x_i^2}$ 在 0点的左右不连续,因此二阶不光滑。(回答不光滑也认为正确)

解 2:

可根据复合函数保凸性分析。

由范数的凸性知, $\forall x_1, x_2 \in \mathbb{R}^n, \lambda \in [0,1]$

$$\|\lambda x_1 + (1-\lambda)x_2\|_2 \le \lambda \|x_1\|_2 + (1-\lambda)\|x_2\|_2$$

又知 $x^{1.5}$, $x \ge 0$ 为凸函数且<mark>单调不减</mark>,故

$$f(x_1 + (1 - \lambda)x_2) = \|\lambda x_1 + (1 - \lambda)x_2\|_2^{1.5}$$

$$\leq (\lambda \|x_1\|_2 + (1 - \lambda)\|x_2\|_2)^{1.5} \leq \lambda \|x_1\|_2^{1.5} + (1 - \lambda)\|x_2\|_2^{1.5}$$

$$= \lambda f(x_1) + (1 - \lambda)f(x_2)$$

故 $f(x) = ||x||_2^{1.5}$ 为凸函数

- 2. 判别下列函数哪些是凸函数,哪些是凹函数,哪些是非凸非凹函数,并简述理由。
- a) 函数 $f(x_1,x_2) = x_1x_2 + x_1$,定义域为 $R_{++}^2 = \{(x_1,x_2) \in R^2 | x_1 > 0, x_2 > 0\};$

- b) 函数 $f(x_1, x_2, x_3) = x_1^2 + 3x_2^2 + 12x_3^2 2x_1x_2 + 6x_2x_3 + 2x_1x_3$, 定义域为 R^3 ;
- c) 函数 $f(x_1,x_2) = -x_1^2 2x_2^2 + 2x_1x_2 + 10x_1 10x_2$, 定义域为 R^2 ;

解:

(a) 非凸非凹函数。

首先定义域为凸集,Hessian 矩阵 $\mathbf{H} = \nabla^2 f(x) = \begin{bmatrix} 0 & 1 \\ 1 & 0 \end{bmatrix}$,其特征值为 1 和-1,属于不定矩阵,故为非凸非凹函数。

(b) 凸函数。

首先定义域为凸集,Hessian 矩阵 $\mathbf{H} = \nabla^2 f(x) = \begin{pmatrix} 2 & -2 & 2 \\ -2 & 6 & 6 \\ 2 & 6 & 24 \end{pmatrix} \ge 0$,故为凸函数。

(c) 凹函数。

首先定义域为凸集,Hessian 矩阵 $\mathbf{H} = \nabla^2 f(x) = \begin{bmatrix} -2 & 2 \\ 2 & -8 \end{bmatrix} \le 0$,故为凹函数。

3. 求函数

$$f(x) = -3x^2 + 21.6x + 1$$

在区间[0,25]上的极大点和极大值,要求缩短后区间长度不大于原区间长度的8%,用斐波那契法、黄金分割法(0.618法)、折半搜索法、牛顿法分别进行求解。

解:

斐波那契法

f(x)在[0, 25]区间上单峰函数,取 $\delta=25\times8\%=2$,因为 $\frac{b-a}{\delta}=\frac{25}{2}=12.5$, $F_5=8,\ F_6=13$,所以取n=6。

$$\Rightarrow a_0 = 0, b_0 = 25$$

$$k=1$$
, $t_1=a_0+\frac{F_5}{F_6}(b_0-a_0)=\frac{200}{13}$, $t_1'=b_0-\frac{F_5}{F_6}(b_0-a_0)=\frac{125}{13}$, $rianglerightarrow$

$$f(t_1') > f(t_1)$$
, 所以 $a_1 = a_0 = 0$, $b_1 = t_1 = \frac{200}{13}$;

$$k=2$$
, $t_2=t_1'=\frac{125}{13}$, $t_2'=b_1-\frac{F_4}{F_5}(b_1-a_1)=\frac{75}{13}$,因为 $f(t_2')>f(t_2)$,所以

$$a_2 = a_1 = 0$$
, $b_2 = t_2 = \frac{125}{13}$;

$$k=3$$
, $t_3=t_2'=\frac{75}{13}$, $t_3'=b_2-\frac{F_3}{F_4}(b_2-a_2)=\frac{50}{13}$, $eta bf(t_3')>f(t_3)$, $f(t_3)$

$$a_3 = a_2 = 0$$
, $b_3 = t_3 = \frac{75}{13}$;

$$k=4,\ t_4=t_3'=rac{50}{13},\ t_4'=b_3-rac{F_2}{F_3}(b_3-a_3)=rac{25}{13},\$$
因为 $f(t_4')< f(t_4),\$ 所以 $a_4=t_4'=rac{25}{13},\ b_4=b_3=rac{75}{13};$ $k=5,t_5'=t_4=rac{50}{13},\ t_5=a_4+rac{F_1}{F_2}(b_4-a_4)+\epsilon,$ 因为 $f(t_5')>f(t_5),$ 所以 $a_5=a_4=rac{25}{13},\ b_5=t_5=rac{50}{13};$ 所以局部极大值点 $x^*=0.5(a_5+b_5)=rac{75}{26},\ f(x^*)=rac{9011}{235}pprox38.3447$

黄金分割法(0.618 法)

f(x)在[0, 25]区间上单峰函数,取 $\delta = 25 \times 8\% = 2$,因为 $0.618^6 < \frac{\delta}{h-a} < \frac{\delta}{h-a}$ 0.618^5 ,所以取n = 7。

$$\Rightarrow a_0 = 0, b_0 = 25$$

k = 1 , $t_1 = a_0 + 0.618(b_0 - a_0) = 15.450$, $t'_1 = b_0 - 0.618(b_0 - a_0) = 15.450$ 9.550, 因为 $f(t_1') > f(t_1)$, 所以 $a_1 = a_0 = 0$, $b_1 = t_1 = 15.450$;

k=2, $t_2=t_1'=9.550$, $t_2'=b_1-0.618(b_1-a_1)=5.902$, $\mathbb{E} \supset f(t_2')>$ $f(t_2)$, 所以 $a_2 = a_1 = 0$, $b_2 = t_2 = 9.550$;

k=3, $t_3=t_2'=5.902$, $t_3'=b_2-0.618(b_2-a_2)=3.648$, 因为 $f(t_3')>$ $f(t_3)$, 所以 $a_3 = a_2 = 0$, $b_3 = t_3 = 5.902$;

k = 4, $t_4 = t_3' = 3.648$, $t_4' = b_3 - 0.618(b_3 - a_3) = 2.255$, \boxtimes $f(t_4') <$ $f(t_4)$, 所以 $a_4 = t_4' = 2.255$, $b_4 = b_3 = 5.902$;

k = 5, $t_5 = a_4 + 0.618(b_4 - a_4) = 4.509$, $t_5' = t_4 = 3.648$, $\boxtimes \mathcal{H} f(t_5') > 0.0018$ $f(t_5)$, 所以 $a_5 = a_4 = 2.255$, $b_5 = t_5 = 4.509$;

 $f(t_6)$, 所以 $a_6 = t_6' = 3.116$, $b_6 = b_5 = 4.509$;

所以局部极大值点 $x^* = 0.5(a_6 + b_6) = 3.813$, $f(x^*) = 39.744$

折半搜索法

$$f'(x) = -6x + 21.6$$

$$k=1$$
, $t_1=\frac{25}{2}$, $f'(t_1)=-53.4<0$, ${\rm id} a_1=a_0=0$, $b_1=t_1=12.5$

$$k=2,\ t_2=\frac{25}{4},\ f'(t_2)=-15.9<0,\$$
故 $a_2=a_1=0,b_2=t_2=\frac{25}{4}$ $k=3,\ t_3=\frac{25}{8},\ f'(t_3)=2.85>0,\$ 故 $a_3=t_3=\frac{25}{8},b_3=b_2=\frac{25}{4}$ $k=4,\ t_4=\frac{75}{16},\ f'(t_4)=-6.585<0,\$ 故 $a_4=a_3=\frac{25}{8},b_4=t_4=\frac{75}{16}$ $b_4-a_4<25\times0.08$ 所以局部极大值点 $x^*=0.5(a_4+b_4)=\frac{125}{32},\ f(x^*)=39.5993$

牛顿法

$$f''(x) = -6$$

$$t_1 = b - \frac{f'(b)}{f''(b)} = 3.6$$

 $f'(t_1) = 0$,收敛

所以局部极大值点 $x^* = 3.6$, $f(x^*) = 39.88$

附加题:比较 0.618 法和斐波那契法的运算速度,简述理由。

0.618 法是斐波那契法中分数数列的极限替代每个分数值的方法,两者运算速度接近。