



清华大学电子工程系

---

## 最优化方法作业 7

---

作者： 罗雁天

学号： 2018310742

日期： 2018 年 11 月 8 日

## 1

$f(x_1, x_2) = 10 - 2(x_2 - x_1^2)^2$ ,  $S = \{(x_1, x_2) | -11 \leq x_1 \leq 1, -1 \leq x_2 \leq 1\}$ , 判断  $f(x_1, x_2)$  是否为  $S$  上的凸函数?

解:

计算  $f$  的梯度和 Hessian 矩阵如下:

$$\begin{aligned}\nabla f &= \left[ \frac{\partial f}{\partial x_1}, \frac{\partial f}{\partial x_2} \right]^T = [8x_1(x_2 - x_1^2), -4(x_2 - x_1^2)]^T \\ \nabla^2 f &= \begin{bmatrix} \frac{\partial^2 f}{\partial x_1^2} & \frac{\partial^2 f}{\partial x_1 \partial x_2} \\ \frac{\partial^2 f}{\partial x_2 \partial x_1} & \frac{\partial^2 f}{\partial x_2^2} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 8x_2 - 24x_1^2 & 8x_1 \\ 8x_1 & -4 \end{bmatrix}\end{aligned}\quad (1.1)$$

由于  $x = [0, 1]^T \in S$ , 但是  $\nabla^2 f(x) = \begin{bmatrix} 8 & 0 \\ 0 & -4 \end{bmatrix}$  非半正定矩阵, 因此  $f(x_1, x_2)$  不是  $S$  上的凸函数

## 2

给定函数

$$f(x) = \frac{x_1 + x_2}{3 + x_1^2 + x_2^2 + x_1 x_2}$$

求  $f(x)$  的极小值点

解:

计算  $\nabla f(x)$  和  $\nabla^2 f(x)$  如下:

$$\begin{aligned}\nabla f(x) &= \left[ \frac{3 - x_1^2 - 2x_1 x_2}{(3 + x_1^2 + x_2^2 + x_1 x_2)^2}, \frac{3 - x_2^2 - 2x_1 x_2}{(3 + x_1^2 + x_2^2 + x_1 x_2)^2} \right]^T \\ \nabla^2 f(x) &= \begin{bmatrix} \frac{-18x_1 - 12x_2 + 2x_1^3 - 2x_2^3 + 6x_1^2 x_2}{(3 + x_1^2 + x_2^2 + x_1 x_2)^3} & \frac{-12x_1 - 12x_2 + 6x_1^2 x_2 + 6x_1 x_2^2}{(3 + x_1^2 + x_2^2 + x_1 x_2)^3} \\ \frac{-12x_1 - 12x_2 + 6x_1^2 x_2 + 6x_1 x_2^2}{(3 + x_1^2 + x_2^2 + x_1 x_2)^3} & \frac{-12x_1 - 18x_2 - 2x_1^3 + 2x_2^3 + 6x_1 x_2^2}{(3 + x_1^2 + x_2^2 + x_1 x_2)^3} \end{bmatrix}\end{aligned}\quad (2.1)$$

令  $\nabla f(x) = 0$  得  $\mathbf{x}^{(1)} = [1, 1]^T$ ,  $\mathbf{x}^{(2)} = [-1, -1]^T$ , 代入  $\nabla^2 f(x)$  中得:

$$\begin{aligned}\nabla^2 f(\mathbf{x}^{(1)}) &= \begin{bmatrix} -\frac{1}{9} & -\frac{1}{18} \\ -\frac{1}{18} & -\frac{1}{9} \end{bmatrix} \\ \nabla^2 f(\mathbf{x}^{(2)}) &= \begin{bmatrix} \frac{1}{9} & \frac{1}{18} \\ \frac{1}{18} & \frac{1}{9} \end{bmatrix}\end{aligned}\quad (2.2)$$

由于  $\nabla^2 f(\mathbf{x}^{(1)})$  负定,  $\nabla^2 f(\mathbf{x}^{(2)})$  正定, 因此  $\mathbf{x}^{(2)} = [-1, -1]^T$  为极小点

### 3

给定非线性规划问题：

$$\begin{aligned} \min \quad & f(x_1, x_2) = (x_1 - \frac{9}{4})^2 + (x_2 - 2)^2 \\ \text{s.t.} \quad & -x_1^2 + x_2 \geq 0 \\ & x_1 + x_2 \leq 6 \\ & x_1, x_2 \geq 0 \end{aligned}$$

判断下列各点是否为最优解：  $x^{(1)} = [\frac{3}{2}, \frac{9}{4}]^T, x^{(2)} = [\frac{9}{4}, 2]^T, x^{(3)} = [0, 2]^T$

解：

原规划问题可以化为如下凸规划问题：

$$\begin{aligned} \min \quad & f(x_1, x_2) = (x_1 - \frac{9}{4})^2 + (x_2 - 2)^2 \\ \text{s.t.} \quad & -x_1^2 + x_2 \geq 0 \\ & -x_1 - x_2 + 6 \geq 0 \\ & x_1, x_2 \geq 0 \end{aligned}$$

因此我们只需要验证 KKT 条件即可。计算梯度如下，

$$\begin{aligned} \nabla f(x) &= \left[ 2(x_1 - \frac{9}{4}), 2(x_2 - 2) \right]^T \\ \nabla g_1(x) &= [-2x_1, 1]^T \\ \nabla g_2(x) &= [-1, -1]^T \\ \nabla g_3(x) &= [1, 0]^T \\ \nabla g_4(x) &= [0, 1]^T \end{aligned} \tag{3.1}$$

$$\begin{aligned} \bullet \text{ 对 } x^{(1)} &= [\frac{3}{2}, \frac{9}{4}]^T, \\ &\begin{cases} -\frac{3}{2} + 3w_1 = 0 \\ \frac{1}{2} - w_1 = 0 \\ w_1 \geq 0 \end{cases} \end{aligned} \tag{3.2}$$

解得  $w_1 = \frac{1}{2}$ ，满足 KKT 条件，因此  $x^{(1)} = [\frac{3}{2}, \frac{9}{4}]^T$  是最优解，最优值为  $\frac{5}{8}$ 。

- 对  $x^{(2)} = [\frac{9}{4}, 2]^T$ ，由于不满足第一个不等式约束，因此不是可行解。
- 对  $x^{(3)} = [0, 2]^T$ ，

$$\begin{cases} -\frac{9}{2} - w_3 = 0 \\ 0 = 0 \\ w_3 \geq 0 \end{cases} \tag{3.3}$$

由第一个式子解得  $w_3 = -\frac{9}{2}$ ，不满足第三个式子，因此  $x^{(3)} = [0, 2]^T$  不是最优解

## 4

求原点  $x^0 = [0, 0]^T$  到凸集  $S = \{x | x_1 + x_2 \geq 4, 2x_1 + x_2 \geq 5\}$  的最小距离

解:

原问题即是求解如下规划问题:

$$\begin{aligned} \min \quad & f(x_1, x_2) = x_1^2 + x_2^2 \\ \text{s.t.} \quad & x_1 + x_2 - 4 \geq 0 \\ & 2x_1 + x_2 - 5 \geq 0 \end{aligned}$$

计算梯度如下,

$$\begin{aligned} \nabla f(x) &= [2x_1, 2x_2]^T \\ \nabla g_1(x) &= [1, 1]^T \\ \nabla g_2(x) &= [2, 1]^T \end{aligned} \tag{4.1}$$

KKT 条件如下:

$$\left\{ \begin{array}{l} 2x_1 - w_1 - 2w_2 = 0 \\ 2x_2 - w_1 - w_2 = 0 \\ w_1(x_1 + x_2 - 4) = 0 \\ w_2(2x_1 + x_2 - 5) = 0 \\ w_1 \geq 0 \\ w_2 \geq 0 \end{array} \right. \tag{4.2}$$

解得  $x_1 = 2, x_2 = 2, w_1 = 4, w_2 = 0$  满足 KKT 条件, 因此最优解为  $\bar{x} = [2, 2]^T$ , 最小距离为  $2\sqrt{2}$