

## 2015 年度システム最適化演習問題解答 (2015/06/08)

1. ラグランジュ乗数を用いて次の最適化問題の最適解を求めよ.

$$\begin{aligned} \text{minimize} \quad & f(\mathbf{x}) = \frac{x_1^2}{a^2} + \frac{x_2^2}{b^2} + \frac{x_3^2}{c^2} \quad (a > 0, b > 0, c > 0) \\ \text{subject to} \quad & h(\mathbf{x}) = x_1 + x_2 + x_3 - 1 = 0 \end{aligned}$$

(解答)  $L(\mathbf{x}, \lambda) = \frac{1}{2}(\frac{x_1^2}{a^2} + \frac{x_2^2}{b^2} + \frac{x_3^2}{c^2}) + \lambda(x_1 + x_2 + x_3 - 1)$  とおく.

$$\begin{aligned} \frac{\partial L}{\partial x_1} = \frac{x_1}{a^2} + \lambda = 0 & \Rightarrow x_1 = -\lambda a^2 \\ \frac{\partial L}{\partial x_2} = \frac{x_2}{b^2} + \lambda = 0 & \Rightarrow x_2 = -\lambda b^2 \\ \frac{\partial L}{\partial x_3} = \frac{x_3}{c^2} + \lambda = 0 & \Rightarrow x_3 = -\lambda c^2 \end{aligned}$$

これらを  $x_1 + x_2 + x_3 - 1$  に代入して  $\lambda = -\frac{1}{a^2+b^2+c^2}$ . よって  $x_1 = \frac{a^2}{a^2+b^2+c^2}$ ,  $x_2 = \frac{b^2}{a^2+b^2+c^2}$ ,  $x_3 = \frac{c^2}{a^2+b^2+c^2}$ .

2. 不等式制約のある最適化問題

$$\begin{aligned} \text{minimize} \quad & f(x_1, x_2) = 4x_1^2 - 2x_1x_2 + x_2^2 \\ \text{subject to} \quad & g(x_1, x_2) = x_1 + 2x_2 - \alpha \leq 0 \end{aligned}$$

を次の手順によって解け.

- (a) ラグランジュ乗数  $\lambda$  を用い、ラグランジュ関数を書け
- (b)  $\lambda = 0$  として、最適解を求めよ。このとき、定数  $\alpha$  の範囲はどうなるか。
- (c)  $\lambda > 0$  として、最適解を求めよ。このとき、定数  $\alpha$  の範囲はどうなるか。

(解答)  $L(\mathbf{x}, \lambda) = \frac{1}{2}(x_1^2 - 2x_1x_2 + 4x_2^2) + \lambda(2x_1 + x_2 - \alpha)$  とおく.

$$\begin{aligned} \frac{\partial L}{\partial x_1} = x_1 - x_2 + 2\lambda = 0 \\ \frac{\partial L}{\partial x_2} = -x_1 + 4x_2 + \lambda = 0 \end{aligned}$$

- (i)  $\lambda = 0$  とおくと,  $x_1 = x_2 = 0$ . このとき,  $2x_1 + x_2 - \alpha \leq 0$  より  $\alpha \geq 0$ .
- (ii)  $\lambda > 0$  とおくと,  $\lambda(2x_1 + x_2 - \alpha) = 0$  より  $2x_1 + x_2 - \alpha = 0$  に注意する.  
 $x_1 = -3\lambda$ ,  $x_2 = -\lambda$  を  $2x_1 + x_2 - \alpha = 0$  に代入すると,  $\lambda = -\frac{1}{7}\alpha$ .  $x_1 = \frac{3}{7}\alpha$ ,  $x_2 = \frac{1}{7}\alpha$  また,  $\lambda > 0$  より  $\alpha < 0$  となる.

これらをまとめると、 $\alpha \geq 0$  のとき、 $x_1 = x_2 = 0$ 。  $\alpha < 0$  のとき、 $x_1 = \frac{3}{7}\alpha$ 、 $x_2 = \frac{1}{7}\alpha$ 。

3.  $\mathbf{R}^2$  の領域  $X = \{(x_1, x_2) \in \mathbf{R}^2 : x_1 > 0, x_2 > 0, x_1 + x_2 < 1\}$  で定義された関数

$$f(x_1, x_2) = x_1 \log x_1 + x_2 \log x_2 + (1 - x_1 - x_2) \log(1 - x_1 - x_2)$$

について次の問に答えよ。

(i) この関数のヘッセ行列  $\nabla^2 f = \begin{bmatrix} \frac{\partial^2 f}{\partial x_1^2} & \frac{\partial^2 f}{\partial x_1 \partial x_2} \\ \frac{\partial^2 f}{\partial x_2 \partial x_1} & \frac{\partial^2 f}{\partial x_2^2} \end{bmatrix}$  を計算せよ。

(ii) この関数が凸関数であることを示せ。

(iii)  $\min_{(x_1, x_2) \in X} f(x_1, x_2)$  の最適解を求めよ。

(解答)

(i)  $\frac{\partial f}{\partial x_1} = \log x_1 - \log(1 - x_1 - x_2)$ ,  $\frac{\partial f}{\partial x_2} = \log x_2 - \log(1 - x_1 - x_2)$  より

$$\nabla^2 f = \begin{bmatrix} \frac{\partial^2 f}{\partial x_1^2} & \frac{\partial^2 f}{\partial x_1 \partial x_2} \\ \frac{\partial^2 f}{\partial x_2 \partial x_1} & \frac{\partial^2 f}{\partial x_2^2} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \frac{1}{x_1} + \frac{1}{1-x_1-x_2} & \frac{1}{1-x_1-x_2} \\ \frac{1}{1-x_1-x_2} & \frac{1}{x_2} + \frac{1}{1-x_1-x_2} \end{bmatrix}$$

(ii) 簡単のため  $a = \frac{1}{x_1}$ ,  $b = \frac{1}{x_2}$ ,  $c = \frac{1}{1-x_1-x_2}$  とおき,  $Q = \nabla^2 f$  とおく。

$$\begin{aligned} |\lambda E - Q| &= \lambda^2 - (a + b + 2c)\lambda + (a + c)(b + c) - c^2 \\ &= \lambda^2 - (a + b + 2c)\lambda + ab + bc + ca = 0 \end{aligned}$$

この方程式の2つの解を  $\alpha, \beta$  とすると,  $\alpha + \beta = a + b + 2c > 0$ ,  $\alpha\beta = ab + bc + ca > 0$ . よって,  $\alpha > 0, \beta > 0$  となり, 関数  $f$  は凸であることがわかる。

(iii)  $\frac{\partial f}{\partial x_1} = \log x_1 - \log(1 - x_1 - x_2) = 0$ ,  $\frac{\partial f}{\partial x_2} = \log x_2 - \log(1 - x_1 - x_2) = 0$  とおくと,  $x_1 = 1 - x_1 - x_2$ ,  $x_2 = 1 - x_1 - x_2$  を得る。これを解くと  $x_1 = x_2 = \frac{1}{3}$ 。

(4番の解答:)

$\mathbf{R}^n$  の領域  $X = \{\mathbf{x} \in \mathbf{R}^n : x_i > 0, i = 1, \dots, n\}$  で定義された関数

$$f_1(\mathbf{x}) = - \sum_{i=1}^n c_i \log x_i$$

について次の問に答えよ。ただし,  $c_i \neq 0$  ( $i = 1, \dots, n$ ) は定数とする。

- (i) この関数が凸であるための条件を求めよ．この関数の最小値とその時の  $x_i$ ,  $i = 1, \dots, n$  を求めよ．
- (ii) この関数が凸であると仮定する．また,  $\sum_{i=1}^n x_i^2 = M$  という制約条件を付ける．このとき, ラグランジュ乗数法を用いてこの関数の最小値とその時の  $x_i$ ,  $i = 1, \dots, n$  を求めよ．

(解答)

(i)  $\nabla^2 f = \text{diag}[\frac{c_1}{x_1^2}, \dots, \frac{c_n}{x_n^2}]$  ( $\frac{c_1}{x_1^2}, \dots, \frac{c_n}{x_n^2}$  を対角成分とする対角行列) となり, 対角行列の固有値は対角成分そのものであるから, 求める条件は  $c_i \geq 0$  ( $i = 1, 2, \dots, n$ ).

また,  $c_i > 0$  のものがあるとき,  $x_i$  が増加するに従って  $f_1(\mathbf{x})$  は単調に減少し,  $x_i \rightarrow \infty$  のとき  $f_1(\mathbf{x}) \rightarrow -\infty$  となるから, 最小値は存在しない.  $c_1 = \dots = c_n = 0$  ならば, すべての  $x \in X$  について自明な最小値  $f_1(\mathbf{x}) = 0$  をとる.

(ii)  $L(\mathbf{x}, \lambda) = -\sum_{i=1}^n c_i \log x_i + \frac{1}{2}\lambda(\sum_{i=1}^n x_i^2 - M)$  とおく.  $\frac{\partial L}{\partial x_i} = -\frac{c_i}{x_i} + \lambda x_i = 0$ .  $x_i^2 = \frac{c_i}{\lambda}$ .  $\sum_{i=1}^n x_i^2 = M$  より  $\lambda = M(\sum_{j=1}^n c_j)$ . よって,  $x_i^2 = M \frac{c_i}{\sum_{j=1}^n c_j}$ . すなわち

$$x_i = \sqrt{\frac{M \frac{c_i}{\sum_{j=1}^n c_j}}{\sum_{j=1}^n c_j}}$$