

# 凸优化课程实验

58121124\_张博彦

## 一、实验目标

注水。考虑如下凸优化问题

$$\begin{aligned} & \text{minimize} && -\sum_{i=1}^n \log(\alpha_i + x_i) \\ & \text{subject to} && x \geq 0, \quad \mathbf{1}^T x = 1, \end{aligned}$$

理解该题，并编程实现

## 二、实验过程及分析

由于很多数学符号电脑上打不出来，因此将具体的分析解答过程手写后拍照

粘贴于此。

解:  $f_i(x) = -x_i$   
 $h(x) = \mathbf{1}^T x - 1$   
 $\therefore$  KKT条件为

$$\begin{cases} -x_i^* \leq 0 \\ \mathbf{1}^T x^* - 1 = 0 \\ \lambda^* \geq 0 \\ \lambda_i^* \cdot (-x_i^*) = 0 \\ -\frac{1}{\alpha_i + x_i^*} + \lambda_i^* (-1) + \nu^* \cdot 1 = 0, \quad i=1,2,\dots,n \end{cases}$$

化简得


$$\begin{cases} x_i^* \geq 0, \quad \mathbf{1}^T x^* = 1, \quad \lambda^* \geq 0 \\ \lambda_i^* x_i^* = 0, \quad 0 \\ -\frac{1}{\alpha_i + x_i^*} - \lambda_i^* + \nu^* = 0 \quad ①, \quad i=1,2,\dots,n \end{cases}$$

① ②情形得  $\lambda_i^* = -\frac{1}{\alpha_i + x_i^*} + \nu^* \quad ②, \quad i=1,2,\dots,n$   
② 代入 ① 得  $-\lambda_i^* (x_i^*) = 0, \quad i=1,2,\dots,n$   
~~③ 且  $x_i^* \geq 0$~~   
 $\therefore \nu^* \geq \frac{1}{\alpha_i + x_i^*}$   
根据②式得  $x_i^* = 0$  或  $\nu^* - \frac{1}{\alpha_i + x_i^*} = 0$   
1) 当  $x_i^* = 0$  时  $\nu^* \geq \frac{1}{\alpha_i}$   
2) 当  $\nu^* - \frac{1}{\alpha_i + x_i^*} = 0$  时  
则  $x_i^* = \frac{1}{\nu^*} - \alpha_i > 0$   
即  $\nu^* < \frac{1}{\alpha_i}$

$$\therefore x_i^* = \max \left\{ 0, \frac{1}{\nu^*} - \alpha_i \right\}$$
$$\therefore \text{由 } \mathbf{1}^T x = 1 \text{ 得 } \sum_{i=1}^n \max \left\{ 0, \frac{1}{\nu^*} - \alpha_i \right\} = 1$$

## 三、实验结果及分析

### 3.1 实验结果

 Microsoft Visual Studio 调试控制台

```
a[0] = 0.113060
a[1] = 0.246460
a[2] = 0.063800
a[3] = 0.138790
a[4] = 0.302260
a[5] = 0.263700
a[6] = 0.234510
a[7] = 0.237420
a[8] = 0.238050
a[9] = 0.122810

x[0] = 0.182340
x[1] = 0.048940
x[2] = 0.231600
x[3] = 0.156610
x[4] = 0.000000
x[5] = 0.031700
x[6] = 0.060890
x[7] = 0.057980
x[8] = 0.057350
x[9] = 0.172590

total water is 1.000000
water_volume = 0.295400

minimize = 12.171292
```

### 3.2 实验分析

该程序能够根据随机给出的  $\alpha$  数组, 得到准确的  $\text{water\_volume}$  和  $X_i$ , 虽然在具体实现的代码中, 逼近所用的方法可能不是最优方法, 但经过多次运行, 该代码能够在 15-20 次的逼近次数得到稳定的准确结果。同时由于随机数产生默认为 5 位, 达不到精度为 6 位, 因此, 在将随机数变化为 (0,1) 之间的 6 位小数时, 所有小数的第六位都为 0, 这样精度可能比原来的要求低了一些, 但对最终结果以及代码的具体实现并没有多大的影响, 因此也就没有再专门去找寻其他实现 6 位随机数产生的方法。