

最优化方法

直接搜索法和蒙特卡罗法

张勇

电子科技大学 数学科学学院

中国，成都



[访问主页](#)

[标题页](#)

[目录页](#)



第 1 页 共 14

[返回](#)

[全屏显示](#)

[关闭](#)

[退出](#)

1 教学设计1

2 问题描述2

3 （一）直接搜索算法3

4 （二）蒙特卡罗法5

4.1 无约束的情形7

4.2 有约束的情形11

5 练习题14



访问主页

标题页

目 录 页

◀◀

▶▶

◀

▶

第 2 页 共 14

返 回

全屏显示

关 闭

退 出

1 教学设计

最优化方法：

1.直接搜索法

2.蒙特卡罗法

教学要求：

了解两种方法的优缺点

知识点：

算法描述方法：流程图，伪代码...

Matlab伪代码



访问主页

标题页

目录页

◀

▶

◀

▶

第 1 页 共 14

返回

全屏显示

关闭

退出

2 问题描述



访问主页

标题页

目录页



第 2 页 共 14

返回

全屏显示

关闭

退出

3 （一）直接搜索算法

$$\begin{array}{ll}\min & f(x) \\ \text{s.t.} & \begin{cases} g(x) \leq 0 \\ l_i \leq x_i \leq u_i (i = 1, 2, \dots, n) \end{cases}\end{array}$$

这里以二元函数为例来说明算法.

输入:

$$l_1, l_2, u_1, u_2$$

N 网格个数

目标函数 $f(x_1, x_2)$

算法:

$$s_1 = (u_1 - l_1)/N, s_2 = (u_2 - l_2)/N$$

[访问主页](#)[标题页](#)[目录页](#)[<<](#)[>>](#)[<](#)[>](#)

第 3 页 共 14

[返回](#)[全屏显示](#)[关闭](#)[退出](#)

[访问主页](#)[标题页](#)[目录页](#)[<<](#)[>>](#)[<](#)[>](#)[第 4 页 共 14](#)[返回](#)[全屏显示](#)[关闭](#)[退出](#)

Tmin=inf; //inf为一个很大的数

for $x_1 = l_1 : s_1 : u_1$ do

for $x_2 = l_2 : s_2 : u_2$ do

$x = [x_1, x_2];$

If $f(x) < \text{Tmin}$ and $g(x) \leq 0$ Then

Tmin= $f(x)$; //存储最优值

Tx=x; //存储决策

EndIf

end for // x1

end for // x2

输出：

Tmin 最优目标函数值

Tx 最优决策变量取值

4 (二) 蒙特卡罗法

以随机跳跃法为例介绍了算法描述.

求解优化模型:

$$\min f(x)$$

$$\text{s.t. } l_i \leq x_i \leq u_i (i = 1, 2, \dots, n)$$

输入:

$f(x)$ 目标函数

l n 维数组, 其中 $l = (l_1, l_2, \dots, l_n)$

u n 维数组, 其中 $u = (u_1, u_2, \dots, u_n)$

m 随机产生可行解个数

输出:

\min_val 存储随机跳跃法求得的近似最优目标函数值

[访问主页](#)[标题页](#)[目录页](#)[<<](#)[>>](#)[<](#)[>](#)

第 5 页 共 14

[返回](#)[全屏显示](#)[关闭](#)[退出](#)

\min_x 存储随机跳跃法求得的近似最优决策, n 维数组
临时变量:

n 维数组 $x = (x_1, x_2, \dots, x_n)^T$ 存储随机点

n 维数组 $r = (r_1, r_2, \dots, r_n)^T$ 存储伪随机数

[访问主页](#)[标题页](#)[目录页](#)

第 6 页 共 14

[返回](#)[全屏显示](#)[关闭](#)[退出](#)

[访问主页](#)[标题页](#)[目录页](#)[<<](#)[>>](#)[<](#)[>](#)[第 7 页 共 14](#)[返回](#)[全屏显示](#)[关闭](#)[退出](#)

4.1 无约束的情形

$$\min f(x)$$

$$\text{s.t. } l_i \leq x_i \leq u_i (i = 1, 2, \dots, n)$$

【算法步骤】

1. $i=0$;
2. $\text{min_val} = 10^{100}$; //赋值为一个很大的数
3. 随机产生 n 个在区间 $(0,1)$ 上均匀分布的随机数 $r_j (j = 1, 2, \dots, n)$;
4. 令 $x_j = l_j + r_j(u_j - l_j), j = 1, 2, \dots, n$; //产生在区间 $[l_j, u_j]$ 上均匀分布随机数
5. $x = [x_1, x_2, \dots, x_n]$
6. 如果 $f(x) < \text{min_val}$, 则 $\text{min_val} = f(x), \text{min_x} = x$;

7. $i=i+1$;

8. 如果 $i=m$ ，则结束；否则跳到第3步；



访问主页

标题页

目录页



第 8 页 共 14

返回

全屏显示

关闭

退出

[访问主页](#)[标题页](#)[目录页](#)[<<](#)[>>](#)[<](#)[>](#)[第 9 页 共 14](#)[返回](#)[全屏显示](#)[关闭](#)[退出](#)

【伪代码描述】（类Matlab代码描述）

已知: $l_j \leq x_j \leq u_j, j = 1, 2, \dots, n$

min_val = 10000

for i=1:m,

for j=1:n,

r(j)=rand;// r_j 在区间 $[0, 1]$ 上均匀分

x(j)=l(j)+r(j)*(u(j)-l(j));// x_j 在区间 $[l_j, u_j]$ 上均匀分布

end for

if f(x)<min_val **then**

min_val =f(x);

min_x =x;

end if

end for

说明:

`min_val`的初始化可以放在for语句中: 如果 $i=1$, 则令 $\text{min_val}=f(x)$



访问主页

标题页

目录页



第 10 页 共 14

返回

全屏显示

关闭

退出

[访问主页](#)[标题页](#)[目录页](#)[«](#)[»](#)[◀](#)[▶](#)[第 11 页 共 14](#)[返回](#)[全屏显示](#)[关闭](#)[退出](#)

4.2 有约束的情形

求解模型：

$$\begin{array}{ll}\min & f(x) \\ \text{s.t.} & \begin{cases} g(x) \leq 0 \\ l_i \leq x_i \leq u_i (i = 1, 2) \end{cases}\end{array}$$

输入：

$$l_1, l_2, u_1, u_2$$

count 模拟的随机点个数

算法：

Tmin=inf; //inf为一个很大的数

for $i=1$ to count do

$x_1 = l_1 + (u_1 - l_1)*\text{rand};$

$x_2 = l_2 + (u_2 - l_2) * \text{rand};$

$x = [x_1, x_2];$

if $f(x) < \text{Tmin}$ and $g(x) \leq 0$ Then

$\text{Tmin} = f(x);$ // 存储最优值

$\text{Tx} = x;$ // 存储决策

end if

end for //i

输出:

Tmin 最优目标函数值

Tx 最优决策变量取值

说明:

rand 为产生(0,1)上均匀分布的随机数; 对于C语言等:
rand 可以用类似 `random()/MaxInt` 代替.



访问主页

标题页

目录页

◀

▶

◀

▶

第 12 页 共 14

返回

全屏显示

关闭

退出

random() 产生在0到MaxInt-1之间均匀分布的随机整数

[访问主页](#)[标题页](#)[目录页](#)[<<](#)[>>](#)[<](#)[>](#)

第 13 页 共 14

[返回](#)[全屏显示](#)[关闭](#)[退出](#)

5 练习题

请分别采用直接搜索法、蒙特卡罗法求解下列优化模型：

$$\begin{aligned} \min f(x_1, x_2) &= 100(x_2 - x_1^2)^2 + (1 - x_1)^2 \\ \text{s.t. } \begin{cases} 1 \leq x_1^2 + x_2^2 \leq 2 \\ -5 \leq x_1 \leq 3 \\ 0 \leq x_2 \leq 9 \end{cases} \end{aligned}$$

[访问主页](#)[标题页](#)[目录页](#)[第 14 页 共 14](#)[返回](#)[全屏显示](#)[关闭](#)[退出](#)