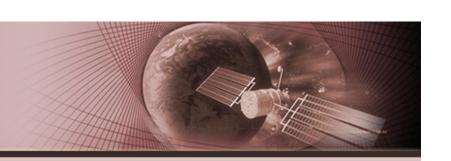
静态优化算法及软件实现之一 第4讲 约束优化

李传江 2019. 7. 8



主要内容



1 问题实例

- 2 数学描述
- 3 求解方法
- 4 MATLAB 软件求解
- 5 **MATHEMATICA** 软件求解

约束优化问题实例

最大体积问题:

从长为4,宽为3的长方形薄铁皮的四个角上剪掉相同大小的正方形,将剩余铁皮折成一个无盖子的容器,确定裁剪方案使得容器的容积最大。

解:假设从铁皮的四个角上同时剪掉的正方形边长为x,则有

$$\max V(x) = (4 - 2x)(3 - 2x)x$$

s.t. $0 < x < 1.5$

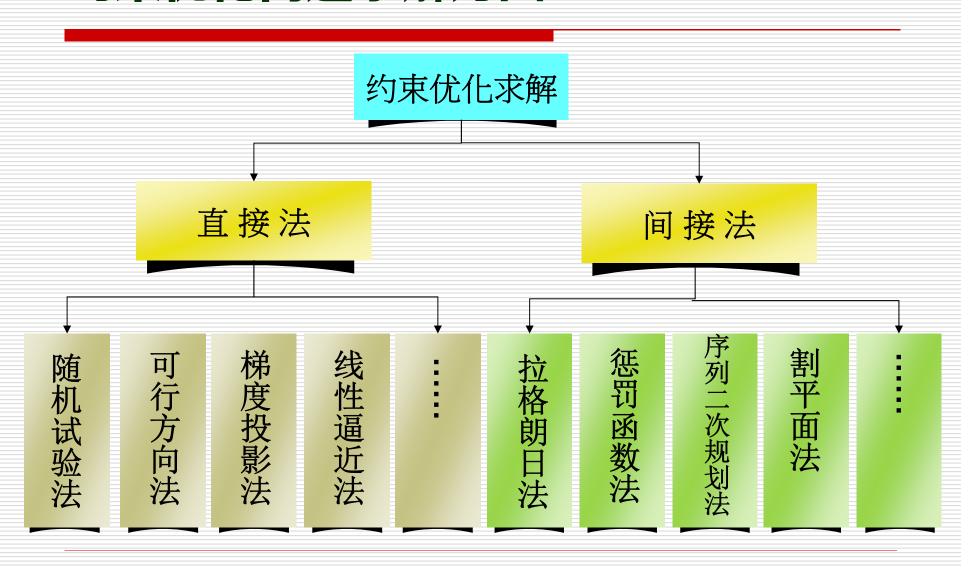


数学描述

具有m个不等式约束条件式和l个等式约束条件式的 n维约束优化问题通常可以描述为:

$$\min f(x), x \in \mathcal{R}^n$$
s. t.
$$\begin{cases} g(x) \le 0 \\ h(x) = 0 \end{cases}$$

其中f(x)为标量函数, $g(x): \mathcal{R}^n \to \mathcal{R}^m$, $h(x): \mathcal{R}^n \to \mathcal{R}^l$ 。



拉格朗日乘子法

基本思想:通过引入拉格朗日乘子,将原多变量 约束最优化问题转化为一个无约束的最优化问题, 从而采用成熟的无约束优化方法完成求解。 等式约束情形:

$$\min f(x_1, x_2)$$
s. t. $h(x_1, x_2) = 0$ \Leftrightarrow

$$\min L(x_1, x_2, \lambda) = f(x_1, x_2) - \lambda h(x_1, x_2)$$

常量 λ 为拉格朗日乘子,函数 $L(x_1,x_2,\lambda)$ 为拉格朗日函数, 拉格朗日乘子法因此而得名。

例1: 求目标函数

$$f(x) = x_1^2 + x_2^2 - 4x_1 + 4$$

在等式约束条件 $x_1 + x_2 = 0$ 下的极小值。

[解] 构造拉格朗目函数

$$L(x_{1}, x_{2}, \lambda) = f(x_{1}, x_{2}) - \lambda h(x_{1}, x_{2})$$

$$= x_{1}^{2} + x_{2}^{2} - 4x_{1} + 4 - \lambda x_{1} - \lambda x_{2}$$

$$\left. \left\{ \frac{\partial L}{\partial x_{1}} \right|_{x^{*}} = 2x_{1}^{*} - 4 - \lambda = 0 \right.$$

$$\left. \frac{\partial L}{\partial \lambda} \right|_{x^{*}} = 2x_{2}^{*} - \lambda = 0 \quad \Rightarrow x_{1}^{*} = 1, x_{2}^{*} = -1$$

$$\left. \frac{\partial L}{\partial \lambda} \right|_{x^{*}} = -x_{1}^{*} - x_{2}^{*} = 0$$

拉格朗日乘子法

不等式约束情形:

主要思想:先通过引入一个辅助变量将不等式约束条件变换为等式约束条件,再利用上述等式约束情形下的目标函数最优化方法来求解。具体做法是引入一个非负辅助变量 v^2 将不等式约束 $g(x) \le 0$ 变换为等式约束 $g(x) + v^2 = 0$ 。

例2: 求目标函数

$$f(x) = x_1^2 + x_2^2$$
在混合约束 $(x_1 - 2)^2 + (x_2 - 3)^2 \le 4$, $x_1^2 = 4x_2$ 下的极值。

[解] $L(x, \lambda, v)$

$$= x_1^2 + x_2^2 + \lambda_1 [(x_1 - 2)^2 + (x_2 - 3)^2 - 4 + v^2]$$

$$= x_1^2 + x_2^2 + \lambda_1 [(x_1 - 2)^2 + (x_2 - 3)^2 - 4 + v^2] + \lambda_2 (x_1^2 - 4x_2)$$

$$\left. \frac{\partial L}{\partial x_1} \right|_{x^*} = \left. \frac{\partial L}{\partial x_2} \right|_{x^*} = \left. \frac{\partial L}{\partial \lambda_1} \right|_{x^*} = \left. \frac{\partial L}{\partial \lambda_2} \right|_{x^*} = \left. \frac{\partial L}{\partial v} \right|_{x^*} = 0$$

$$\Rightarrow x_1^* = 2$$
, $x_2^* = 1 \not \! D x_1^* = 3.86$, $x_2^* = 3.73$

$$\implies f_{\min} = 5, \ f_{\max} = 28.8125$$

Matlab提供专有函数fmincon()求解约束优化问题:

$$\min f(x)$$

$$\begin{cases} Ax \leq b \\ A_{eq}x = b_{eq} \\ c(x) \leq 0 \\ c_{eq}(x) = 0 \\ lb \leq x \leq ub \end{cases}$$

其中 $x \in \mathcal{R}^n$, $b \in \mathcal{R}^{m_1}$, $b_{eq} \in \mathcal{R}^{m_2}$, c(x), $c_{eq}(x)$ 分别对应优化变量的非线性不等式约束和非线性等式约束,lb, ub分别为优化变量的下界和上界约束。

函数fmincon()多种不同调用和说明:

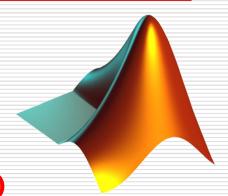
 \blacksquare x = fmincon (fun, x0, A, b)

以x0为初始点,求解目标函数f(x)在线性不等式约束 $Ax \leq b$ 下的局部极小值问题;

 \blacksquare x = fmincon (fun, x0, A, b, Aeq, beq)

以x0为初始点,求解目标函数f(x)在线性不等式约束 $Ax \leq b$ 及线性等式约束 $A_{eq}x = b_{eq}$ 下的局部极小值问题,若没有不等式约束,可以设置A = [], b = [];

函数fmincon()多种不同调用和说明:



\blacksquare x = fmincon (fun, x0, A, b, Aeq, beq, lb, ub)

求解f(x)在 $Ax \le b$ 、 $A_{eq}x = b_{eq}$ 及 $lb \le x \le ub$ 下的局部极小值问题,若无等式约束,可设置 $A_{eq} = [], b_{eq} = [],$ 若优化变量 x_i 无下界约束,则可设置lb(i) = -Inf,若无上界约束,则可设置ub(i) = Inf;

函数fmincon()多种不同调用和说明:

 \blacksquare x = fmincon (fun, x0, A, b, Aeq, beq, lb, ub, nonlcon)

非线性不等式约束条件 $c(x) \leq 0$ 和非线性等式约束条件 $c_{eq}(x) = 0$ 均由nonlcon输入参数来描述,若无上下界约束,则可设置lb = ub = []; nonlcon参数是一个包含函数名的字符串(函数句柄),该函数可以是M-函数文件。它要求输入一个向量x,返回两个向量c和ceq,分别对应非线性不等式约束和等式约束向量。

函数fmincon()多种不同调用和说明:

x = fmincon (fun, x0, A, b, Aeq, beq, lb, ub, amycon)

其中mycon.m是一个如下形式的M-函数文件:

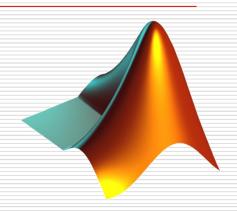
function [c, ceq] = mycon(x)

c=…;% 非线性不等式约束条件

ceq = ···; % 非线性等式约束条件

函数fmincon()多种不同调用和说明:

■ x = fmincon (fun, x0, A, b, Aeq, beq, lb, ub, nonlcon, options)

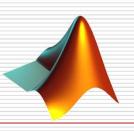


按options指定的优化参数选项进行目标函数最优解的求取, 若无非线性约束条件,则可设置nonlcon = [];

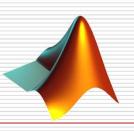
 \blacksquare [x, fmin] = fmincon (···)

返回最优解x*的同时还返回目标函数的极小值 f_{\min} ;

 \blacksquare [x, fmin, exitflag] = fmincon (···)



exitflag	物理意义			
1	梯度的模小于函数计算终止的误差限TolFun,最大的约束冲 突小于TolCon			
0	已经达到最大迭代次数限制或者达到函数评价次数的最大允许值			
-1	由输出函数或作图函数引起的算法终止			
-2	不存在可行解			
2	指定采用置信域法、内点法或SQP法时优化变量的变化量小于TolX,最大的约束冲突小于TolCon			
3	指定仅采用置信域法时,目标函数值的变化量小于TolFun,最大的约束冲突小于TolCon			
4	仅采用有效集法时,搜索方向的幅值小于2TolX,最大的约束冲 突小于TolCon			
5	仅采用有效集法时,搜索方向的方向导数幅值小于2TolFun,最大的约束冲突小于TolCon			



函数fmincon()多种不同调用和说明:

\blacksquare [x, fmin, exitflag, output] = fmincon (···)

属性名称	属性含义
output.iterations	优化过程的实际迭代次数
output.algorithm	优化过程采用的具体算法
output.funcCount	目标函数的评价次数
output.firstorderopt	目标函数的一阶最优梯度
output.cgiterations	PCG迭代的次数(对置信域或内点算法有效)
output.lssteplength	线性搜索步长 (对有效集算法有效)
output.constrviolation	约束冲突的最大值
output.stepsize	x的最终步长(对有效集算法或内点算法有效)
output.message	优化过程退出信息

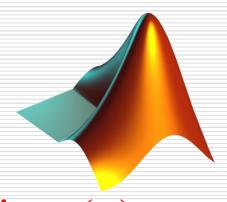
函数fmincon()多种不同调用和说明:

 \blacksquare [x, fmin, exitflag, output, lambda] = fmincon (\frown)

计算结束后返回最优解处拉格朗日乘子的结构变量lambda

lambda	含义
lower	下界lb
upper	上界ub
ineqlin	线性不等式约束
eqlin	线性等式约束
ineqnonlin	非线性不等式约束
eqnonlin	非线性等式约束
output.constrviolation	约束冲突的最大值

函数fmincon()多种不同调用和说明:



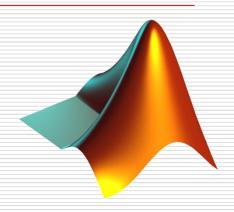
- [x, fmin, exitflag, output, lambda, grad] = fmincon (…)
 - 优化计算结束后返回最优解处对应的梯度;
- \blacksquare [x, fmin, exitflag, output, lambda, grad, hess] = fmincon (···)

优化计算结束后返回最优解处对应的梯度和Hessian矩阵;

例3: 求解约束优化问题

$$\min f(x) = -x_1 x_2 x_3$$

s.t. $0 \le x_1 + 2x_2 + 2x_3 \le 72$



[解] 取初始点为x = [10; 10; 10],则有MATLAB程序如下:

$$x0 = [10;10;10];$$

fun =
$$@(x)-x(1)*x(2)*x(3);$$

$$A = [1 \ 2 \ 2; -1 \ -2 \ -2];$$

$$b = [72;0];$$

[x, fmin, exitflag, output, lambda] = fmincon(fun,x0,A,b)

返回运行结果如下:

```
x =

24.0000

12.0000

12.0000

fmin = -3.4560e+03

exitflag = 5

output = iterations: 12

funcCount: 53

lssteplength: 1

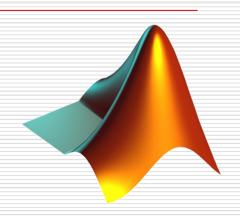
stepsize: 4.6528e-05
```

algorithm: 'medium-scale: SQP, Quasi-Newton, line-search'

firstorderopt: 4.7697e-04

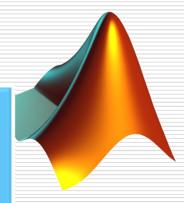
constrviolation: 0

message: [1x772 char]



例4: 求解约束优化问题

$$\min f(x) = e^{x_1} \left(4x_1^2 + 2x_2^2 + 4x_1x_2 + 2x_2 + 1 \right)$$
s. t.
$$\begin{cases} x_1x_2 - x_1 - x_2 + 2 \le 0 \\ -x_1x_2 \le 8 \\ x_2^2 - x_1 = 4 \end{cases}$$



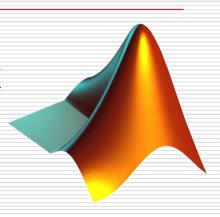
[解] 首先定义非线性约束函数confun如下:

function [c ceq] = confun (x)

$$c = [2+x(1)*x(2)-x(1)-x(2);-x(1)*x(2)-8];$$

$$ceq = x(2)^2 - x(1) - 4;$$

[解] 取初始点为x = [-1; 0.5],并采用有效集算法进行迭代,则有MATLAB程序如下:



$$x0 = [-1; 0.5];$$

 $fun=@(x) \exp(x(1))*(4*x(1)^2+2*x(2)^2+4*x(1)*x(2)+2*x(2)+1);$

options = optimset ('Algorithm', 'active-set', 'Display', 'iter');

[x, fmin, exitflag] = fmincon

(fun,x0,[],[],[],[],[], @confun, options)

返回运行结果如下:

F-count	f(x)	Max Constraint	Line Search steplength	Directional derivative	First-order optimality	
3	1.65546	2.75				
6	1.7306	2.726	1	0.306	6.83	
9	1.5071	0.555	1	-0.621	0.433	
12	1.624	0.008696	1	0.413	0.453	
15	1.62072	0.0001745	1	-0.164	0.0181	
18	1.6208	2.534e-08	1	0.24	6.66e-05	

x = -2.3028 1.3028

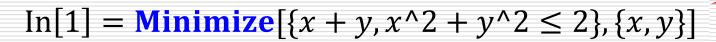
fmin = 1.6208

exitflag = 1

约束优化—MATHEMATICA软件求解

例5: $\min f(x,y) = x + y$, s.t. $x^2 + y^2 \le 2$

s.t.
$$x^2 + y^2 \le 2$$



Out[1] =
$$\{-2, \{x \to -1, y \to -1\}\}$$



例6:

$$\min f = 2x + 3y - z$$
s. t.
$$\begin{cases} 1 \le x + y + z \le 2 \\ 1 \le x - y + z \le 2 \\ x - y - z = 3 \end{cases}$$

In[2] = Minimize[
$$\{2x + 3y - z, 1 \le x + y + z \le 2\&\& 1 \le x - y + z \le 2\&\& x - y - z == 3\}, \{x, y, z\}$$
]
Out[2] = $\{3, \{x \to 2, y \to -1/2, z \to -1/2\}\}$

约束优化—MATHEMATICA软件求解

例7:
$$\min f(x,y) = x^2 - (y-1)^2$$
, s. t. $x^2 + y^2 \le 1$

In[3] = NMinimize[
$$\{x^2 - (y-1)^2, x^2 + y^2 \le 1\}, \{x, y\}$$
]
Out[3] = $\{-4, \{x \to -3.48879 \times 10^{-9}, y \to -1.\}$ }

例8:
$$\min f(x) = 10x_1^3 + x_1x_2^2 + x_3(x_1^2 + x_2^2)$$

s. t.
$$\begin{cases} \sqrt{x_1^2 + x_2^2} - x_3 - 10 \le 0 \\ \sqrt{x_1^2 + x_2^2} + x_3 - 3 \le 0 \end{cases}$$

约束优化—MATHEMATICA软件求解

$$In[6] = FindMinimum[\{10x^3 + xy^2 + z(x^2 + y^2),$$



$$\sqrt{x^2 + y^2} - z - 10 \le 0 \& \sqrt{x^2 + y^2} + z - 3 \le 0\},$$

$$\{\{x, -1\}, \{y, -1\}, \{z, -1\}\}\}$$

Out[6]

=
$$\{-2894.13, \{x \to -6.5, y \to -6.5266 \times 10^{-12}, z \to -3.5\}\}$$