1、有一类模型,比较特殊,这类模型求解,可以采用一种特殊的算法,叫做"Frank-Wolfe 算法",看图:

# 带线性约束的非线性规划问题

$$\min f(x)$$
s.t.  $Ax \le b$ 

$$Ex = e$$

$$\min f(x) = 2x_1^2 + 2x_2^2 - 2x_1x_2 - 4x_1 - 6x_2$$

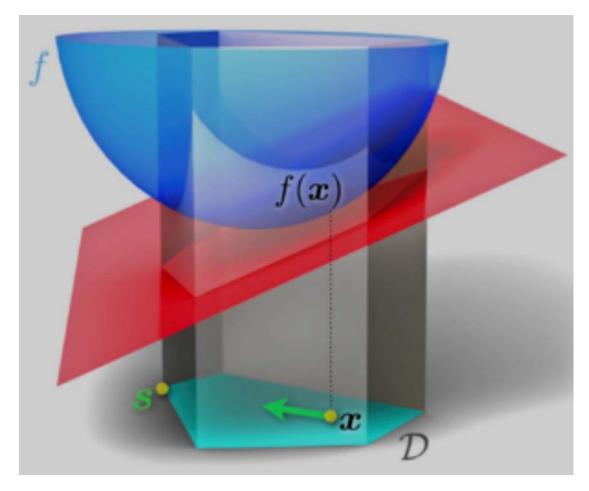
$$x_1 + x_2 - 2 \le 0$$

$$x_1 + 5x_2 - 5 \le 0$$

$$-x_1 \le 0$$

$$-x_2 \le 0$$

2、怎么求解?算法思路: 先初始化一个点 XO, 根据"某种规则"得到下一个迭代点 X1, X1 点比 XO 更优; 根据这种规则一直迭代, 最后得到最优解。那么, 这种思路, 如何理解, 看图理解:



上图的解释: 在可行域 D 范围内,随机找到一个可行点 X (X1),利用泰勒展开,线性逼近 F (X),得到一个线性规划,通过这个线性规划,得到最优解 S, X-》S 决定一个下降方向,在这个方向中,找到 F (X) 的最优解 X2, 然后重复前面的计算,直到满足条件跳出循环。

3、由于要利用线性规划的知识,插入 matlab 线性规划求解方法。

minZ=-4a+b+7c s.t. a+b-c=5 3a-b+c<=4 a+b-4c<=-7 a,b>=0

问a,b,c分别取何值时,Z有最小值

#### 代码如下:

c=[-417];%目标函数的系数

A=[3-11;11-4];%约束中不等式的系数,要求《=

b=[4; -7]; %约束中不等式的右端系数

Aeq=[11-1];%约束中等式的系数

beq=[5];%约束中等式的右端系数

vlb=[0, 0];%设置变量的下限

vub=[];%设置变量的上限

[x,fval]=linprog(c,A,b,Aeq,beq,vlb,vub)

运行结果如下:

```
[x, fval]=linprog(c, A, b, Aeq, beq, vlb, vub)
Optimization terminated.

x =

2.2500
6.7500
4.0000

fval =

25.7500
```

### 4、例题讲解。

[例] 用 F-W 算法求解带下面的带线性约束的非线性规划问题。要求取初始点  $\mathbf{x}^{(1)}=(0,0)^T$ ,终止误差  $\varepsilon=10^{-6}$ 。

$$\min f(\mathbf{x}) = 2x_1^2 + 2x_2^2 - 2x_1x_2 - 4x_1 - 6x_2$$

$$x_1 + x_2 - 2 \le 0$$

$$x_1 + 5x_2 - 5 \le 0$$

$$-x_1 \le 0$$

$$-x_2 \le 0$$

(1)根据初始化点 x1(0,0)进行泰勒展开,并求解 X1 的梯度,得到线性规划模型;

### 求解梯度的代码

syms y x1 x2; %定义变量

y=2\*x1.^2+2\*x2.^2-2\*x1\*x2-4\*x1-6\*x2;%定义函数

gradff=gradient(y,[x1, x2]);%直接用梯度函数求解

grad2 = subs(gradff,{x1, x2},{0,0})%用(0,0) 求出具体值

得到梯度为(-4,-6)

## 线性规划的模型

与(2)式近似的线性规划

$$\min_{\mathbf{x} \in X} f(\mathbf{x}^{(k)}) + \nabla f(\mathbf{x}^{(k)})^{T} (\mathbf{x} - \mathbf{x}^{(k)})$$

或者等价的,有线性规划

$$\min_{\mathbf{x} \in X} \nabla f(\mathbf{x}^{(k)})^T \mathbf{x} \tag{3}$$

因此,得到规划模型为:

$$\min \nabla f(\mathbf{x}^{0})^{T} \mathbf{x} = -4x_{1} - 6x_{2}$$

$$x_{1} + x_{2} - 2 \le 0$$

$$x_{1} + 5x_{2} - 5 \le 0$$

$$-x_{1} \le 0$$

$$-x_{2} \le 0$$

(2) 根据 x1 的梯度,得到线性规划,用 matlab 求解最优解 S;

用 matlab 求解,代码如下:

c=[-4-6];%目标函数的系数

A=[11;15];%约束中不等式的系数,要求《=

b=[2; 5]; %约束中不等式的右端系数

vlb=[0,0];%设置变量的下限

vub=[];%设置变量的上限

[x,fval]=linprog(c,A,b,[],[],vlb,vub)

得出最优解,看图:

x =

1.2500
0.7500

fval =

-9.5000

 $S = [1.25 \ 0.75]$ 

(3) 通过 X1 和 S (y1),得到下降方向,求解在这个方向中,使目标函数值为最小的步长 lambda,即一维线性搜索;

$$p^{(1)} = y^{(1)} - x^{(1)} \quad \min_{0 \le \lambda \le 1} f(x^{(1)} + \lambda p^{(1)})$$

代码如下:

x = sym('[x1,x2]');

syms lamda;

 $s = [1.25 \ 0.75];$ 

x1=[0 0];

P = s-x1;

lambda = x1+lamda\*P;

x = lambda;

y=2\*x(1).^2+2\*x(2).^2-2\*x(1)\*x(2)-4\*x(1)-6\*x(2);%定义函数运行得到,如下:

y = (19\*lamda^2)/8 - (19\*lamda)/2

求解 lamda 在(0,1)区间的最优解,得到最佳步长。

用 matlab 的 fminbnd(y,0,1)函数求解,代码如下:

y = (19\*lamda^2)/8 - (19\*lamda)/2 %目标函数值

f = @(lamda)(19\*lamda^2)/8 - (19\*lamda)/2; %定义

z = fminbnd(f,0,1)%一维搜索

mn = round(z)%四舍五入

求得最佳步长为 mn = 1

(4)通过最佳步长,得到下一个迭代点 x2,然后跳转到第一步

x2 =x1+lamda\*P;