



POLYTECH SORBONNE

MATHÉMATIQUES APPLIQUÉES ET INFORMATIQUE

Algorithme de Lemke sur un problème d'optimisation quadratique

Auteur :
Felix Choi

Encadrant :
Hacène Ouzia

18 octobre 2019

1 Introduction au Problème posé

L'objectif est de résoudre un problème d'optimisation quadratique par l'algorithme de Lemke.

Considérons le problème d'optimisation quadratique suivant :

$$\begin{aligned} \min_x \quad & \frac{1}{2} \langle x, Hx \rangle + \langle c, x \rangle \\ \text{s.c.} \quad & Ax \leq b, \\ & x \in \mathbb{R}_+^n \end{aligned} \tag{1}$$

où :

- H est une matrice symétrique d'ordre n
- la matrice A appartient à $\mathcal{M}_{m \times n}(\mathbb{R})$,
- les vecteurs c et b appartiennent à \mathbb{R}^n et \mathbb{R}^m respectivement

1.1 Un problème de complémentarité linéaire

En posant les conditions KKT du problème (1) on obtient :

$$\begin{aligned} w - Mz &= 0 \\ w^t z &= 0 \\ w, z &\geq 0 \end{aligned} \tag{2}$$

avec :

$$M = \begin{pmatrix} 0 & -A \\ A^t & H \end{pmatrix}, q = \begin{pmatrix} b \\ c \end{pmatrix}, w = \begin{pmatrix} y \\ v \end{pmatrix}, z = \begin{pmatrix} u \\ x \end{pmatrix}$$

Cela revient donc à résoudre un Problème de complémentarité linéaire (LCP).

2 L'algorithme de Lemke

Nous posons le problème LCP sous forme de tableau et faisons des opérations de pivots sur ce tableau.

w	z	z ₀	
w	I _d	-M	-1 _n q

2.1 Première itération

Le premier pivot se fait sur Z_0 , la ligne est choisit par :

$$S = \operatorname{argmin}\{q_k : k = 1, \dots, n\}$$

avec n , la taille de w . Le pivot est donc $Z_{S,0}$

2.2 itérations suivantes et critère d'arrêt

Choix du pivot :

Le pivot se fait sur la colonne du Z_s , S correspondant à l'indice de la ligne du pivot de l'itération précédente. On choisit alors la ligne par :

$$S' = \operatorname{argmin}\left\{\frac{q_k}{Z_{k,S}} : k = 1, \dots, n\right\}$$

Le pivot se note alors $Z_{S',S}$. A chaque opération de pivot, la variable associée Z_S entre en base et prend la place de la variable correspondante à la ligne S' .

critère d'arrêt

L'algorithme s'arrête lorsque Z_0 sort en base.

2.3 Theoreme de convergence

Soit le système suivant :

$$\begin{aligned} w - Mz - 1_n Z_0 &= q \\ w^t z &= 0 \\ w, z, Z_0 &\geq 0 \end{aligned} \tag{3}$$

Si chaque solution de base presque complémentaire du système (3) est non dégénérée et que la matrice M est co-positive, alors l'algorithme de Lemke converge en un nombre fini d'itérations.

3 Comparaison des performances avec les autres méthodes d'optimisation quadratique proposées sous Matlab

La fonction sous matlab permettant de résoudre un problème d'optimisation quadratique est *quadprog* (pour Quadratic Programming).

Prenons le problème quadratique (1) avec :

$$H = \begin{pmatrix} 2 & -2 \\ -2 & 4 \end{pmatrix}, c = \begin{pmatrix} -2 \\ -6 \end{pmatrix}, A = \begin{pmatrix} 1 & 1 \\ -1 & 2 \end{pmatrix}, b = \begin{pmatrix} 2 \\ 2 \end{pmatrix}$$

comparaison des performances :

	nb itérations	temps de calcul
Lemke	4	0.0443 s
quadprog	5	0.0301 s

On remarque que bien que l'algorithme de Lemke fait moins d'itérations, il utilise plus de temps que la méthode de quadprog. Ce résultat se répète sur plusieurs cas de même taille (petite).

L'algorithme de lemke n'est pas optimal sur des problèmes de grande taille car l'opération de pivot devient trop coûteuse, en effet il faut recalculer tout les éléments du tableaux a chaque itérations.

De plus l'algorithme de Lemke n'est pas non-plus optimale sur des problèmes "creux" (ou les matrices sont creuses) car l'opération de pivot enlève la nature "creuse" du problème.

Conclusion

Bien que l'algorithme de Lemke résout les problèmes d'optimisation quadratiques sous les conditions de convergences, elle n'est pas la plus rapide. Les algorithmes utilisés par matlab sont en effet plus performant en utilisant des algorithmes tels que "La méthode des points intérieurs" ou "Algorithme à régions de confiance"

1 Code Matlab de l'algorithme de Lemke

```
1 %Resolution de probleme quadratiques par l'algorithme de Lemke
2 %
3 % Felix CHOI, 2019
4 %
5 % le probleme est suppose de forme : | min (1/2)<Ax,x> + <b,x>
6 % | <H,x> ≤ B
7 %L'algorithme sortira 2 vecteurs z=[u; x] et w=[y; v]
8
9 %%% definition du probleme %%%
10
11 A= [6 3 ; 3 4]
12 b= [-4; 2]
13 H= [3 2; -1 2]
14 B= [6 ;4]
15
16
17
18 %exemple du cours
19 %A= [2 -2 ; -2 4]
20 %b= [-2; -6]
21 %H= [1 1; -1 2]
22 %B= [2 ;2]
23
24
25 %%% Reecriture sous forme LCP
26 [mA,nA] = size(A); %taille de A
27 [mH,nH] = size(H); %taille de H
28
29 %%% M
30 zero = zeros(nA);
31 M = [zero -H; H' A]
32 [mM,nM] = size(M);
33
34 %%% q
35 q= [B; b]
36 [mq,nq] = size(q);
37
38 %variable a trouver
39 w = zeros(mq,1);
40 z = zeros(mq,1);
41
42
43 %-----%
44 %%% Algorithme de Lemke %%%
45 %-----%
46 tstart = tic;
47
48 z0 = -1 * ones(mq);
49 Z = -M;
50
51 W = eye(mq);
52
53 %matrice indiquant les entrees et sorties en base
54 temp = zeros(mq,1);
```

```

55 for i=1:mq
56     temp(i) = i;
57 end
58 base = [ones(mq,1)  temp] %colonne 1 pour le vecteur correspondant
59                               %(1 pour w et 0 pour z)
60                               %colonne 2 pour l'indice
61
62
63 tableau = [ W Z z0 q]
64
65 %-----%
66 %%%%%% iteration 1: %%%%%%%
67 k = find( q == min(q(:))) %ligne du pivot
68 k0 = k;                  %ligne initial du pivot -> utilise ...
69     pour critere
70                               %d'arret
71                               % pivot -> z0(k)
72 base(k,:) = [0 0];
73 % — operation pivot — %
74
75 %reduction de la ligne du pivot
76 a = 1/z0(k);              % a =-1
77 W(k,:) = a*W(k,:);
78 Z(k,:) = a*Z(k,:);
79 z0(k)   = a*z0(k);
80 q(k)    = a*q(k);
81
82 for i=1:mq
83     if i ≠ k                % ≠ -> !=
84         a = -z0(i)/z0(k) ; %on doit avoir "z0(i) + a*z0(k) = 0"
85         W(i,:) = W(i,:) + a*W(k,:);
86         Z(i,:) = Z(i,:) + a*Z(k,:);
87         z0(i)  = z0(i)  + a*z0(k);
88         q(i)   = q(i)   + a*q(k);
89     end
90 end
91
92 tableau = [ W Z z0 q];
93
94
95 %-----%
96 % iterations jusqu'a condition d'arret -> z0 sortant, donc si on ...
97     tombe sur
98 % k == k0
99
100 k_mem = k;                %on garde en memoire la ligne du pivot precedent
101 k=0 ;                    %on entre dans la boucle k0 ne vaut jamais 0
102
103 nb_iter = 1;
104 while k ≠ k0,
105     vec_temp = q./Z(:,k_mem);
106     vec_temp(vec_temp ≤ 0) = inf ; % on ecarte les valeurs ≤ 0
107     k = find( vec_temp == min(vec_temp(:)));%on cherche le ...
108     pivot=Z(k,k_mem)
109     Z(k,k_mem);
110     % — operation pivot — %

```

```

110     %reduction de la ligne du pivot
111     a = 1/Z(k,k_mem);           %on doit avoir "a*Z(k,k_mem) = 1"
112     W(k,:) = a*W(k,:);
113     Z(k,:) = a*Z(k,:);
114     z0(k)  = a*z0(k);
115     q(k)   = a*q(k);
116
117     for i=1:mq
118         if i ≠ k
119             a = -Z(i,k_mem)/Z(k,k_mem) ; %on doit avoir
120                                             %"Z(i,k_mem) + ...
121                                             a*Z(k,k_mem) = 0"
122
123             W(i,:) = W(i,:) + a*W(k,:);
124             Z(i,:) = Z(i,:) + a*Z(k,:);
125             z0(i)  = z0(i)  + a*z0(k);
126             q(i)   = q(i)   + a*q(k);
127         end
128     end
129     base(k,:) = [0, k_mem];
130
131     tableau = [ W Z z0 q];
132
133
134     k_mem = k;
135
136     %% limiteur d'iteration %%
137     nb_iter = nb_iter + 1;
138     if nb_iter > 10
139         k=k0;
140         disp("maximum iteration reached.")
141     end
142 end
143 telapsed = toc(tstart);
144
145
146 %interpretation de la matrice artificielle "base" pour ...
147     determiner w et z
148 for i=1:mq
149     x = base(i,:);
150     if x(1) == 0
151         z(x(2)) = q(i);
152     elseif x(1) == 1
153         w(x(2)) = q(i) ;
154     end
155 end
156 disp("RESULT :")
157 z
158 w
159 nb_iter
160 telapsed

```