

# Examen d'Optimisation

ISFA 2011 - 2012

## Corrigé

**[Exo 1.]** On met le problème sous la forme

- min  $(-5x_1 - 6x_2 - 6x_3)$  sous

$$x_1, x_2, x_3, x_4, x_5, x_6 \geq 0, \quad \begin{cases} x_1 + 3x_2 + 3x_3 + x_4 & = 240 \\ 3x_1 + x_2 + 3x_3 + x_5 & = 210 \\ 3x_1 + 3x_2 + x_3 + x_6 & = 210 \end{cases}$$

La base  $\{4, 5, 6\}$  est admissible.

	1	2	3	4	5	6		
4	1	3	3	1	0	0	210	210
5	3	1	3	0	1	0	210	70
6	3	3	1	0	0	1	210	70
	-5	-6	-6	0	0	0	0	

	1	2	3	4	5	6		
4	0	$8/3$	2	1	$-1/3$	0	140	$105/2$
1	1	$1/3$	1	0	$1/3$	0	70	210
6	0	$2$	-2	0	-1	1	0	0
	0	$-13/3$	-1	0	$5/3$	0	350	

	1	2	3	4	5	6		
4	0	0	$\boxed{14/3}$	1	$1$	$-4/3$	140	30
1	1	0	$4/3$	0	$1/2$	$-1/6$	70	$105/2$
2	0	1	-1	0	$-1/2$	$1/2$	0	$\infty$
	0	0	$-16/3$	0	-1	$13/6$	350	

	1	2	3	4	5	6		
3	0	0	1	$3/14$	$3/14$	$-2/7$	30	
1	1	0	0	$-2/7$	$5/14$	$3/14$	30	
2	0	1	0	$3/14$	$-2/7$	$3/14$	30	
	0	0	0	$8/7$	$1/7$	$9/14$	510	

Le maximum vaut 510. Une solution optimale est  $(30, 30, 30)^T$ .

Exo 2. 1.  $t_B = t(t_A A) = {}^t A {}^{t t} A = {}^t A A = B$ .  
 $(Bx) \cdot x = ({}^t A A x) \cdot x \stackrel{\uparrow}{=} (Ax) \cdot ({}^{t t} A x) = (Ax) \cdot (Ax) = |Ax|^2$

identité de Lagrange

2. Si  $x \neq 0$ ,  $Ax \neq 0$  (car  $A$  injective)  $\Rightarrow |Ax|^2 > 0 \Rightarrow$   
 $(Bx) \cdot x > 0$ .

3. Soient  $\lambda_1 = m \leq \lambda_2 \leq \dots \leq \lambda_n = M$  les valeurs propres de  $B - m \text{Id}$

sont  $\lambda_1, \dots, \lambda_n$ , d'où  $B \geq m \text{Id}$ . De même les valeurs propres de  $B - M \text{Id}$  sont  $\leq 0$ , d'où  $B \leq M \text{Id}$ .

4. On a  $((B - m \text{Id})v) \cdot v \geq 0$ , d'où  $(Bv) \cdot v \geq m|v|^2$ .

De même,  $((B - M \text{Id})v) \cdot v \leq 0 \Rightarrow (Bv) \cdot v \leq M|v|^2$ .

5. On a  $B = RDR^{-1}$ , avec  $R$  orthogonale et  $D = \text{diag}(\lambda_1, \dots, \lambda_n)$ . Si  $v \in \mathbb{R}^n$ , alors

$$|Dv|^2 = \sum_{j=1}^n \lambda_j^2 v_j^2 \geq \sum_{j=1}^n m^2 v_j^2 = m^2 |v|^2, \text{ et de même}$$

$|Dv|^2 \leq M^2 |v|^2$ . On trouve :

$$|Bv| = |RDR^{-1}v| = |DR^{-1}v| \geq m|R^{-1}v| = m|v|$$

↑  
Car  $R$  isométrie

et de même  $|Bv| \leq M|v|$ .

$$6. f(x) = \frac{1}{2} (Ax - b) \cdot (Ax - b) = \frac{1}{2} (Ax) \cdot (Ax) - \frac{1}{2} (Ax) \cdot b - \frac{1}{2} b \cdot (Ax) + \frac{1}{2} |b|^2 = \frac{1}{2} ({}^t A A x) \cdot x - ({}^t A b) \cdot x + \frac{1}{2} |b|^2 \Rightarrow$$

identité de Lagrange

$$f(x) = \frac{1}{2} (Bx) \cdot x - c \cdot x + \frac{1}{2} |b|^2.$$

$$7. \text{On a } \frac{\partial f}{\partial x_i} = \frac{1}{2} \frac{\partial}{\partial x_i} \left( \sum_{j,k} b_{jk} x_j x_k \right) = \frac{\partial}{\partial x_i} \left( \sum_{j,k} c_j x_j \right)$$

$$= \frac{1}{2} \sum_k b_{ik} x_k + \frac{1}{2} \sum_j b_{ji} x_j - c_i$$

$$= \sum_k b_{ik} x_k = c_i = (Bx)_i - c_i.$$

par symétrie de  $B$

On trouve  $\boxed{\nabla f(x) = Bx - c}$

Par ailleurs :

$$\frac{\partial^2 f}{\partial x_i \partial x_j} = \frac{\partial}{\partial x_j} \left( \sum_k b_{ik} x_k - c_i \right) = b_{ij}, \text{ d'où}$$

$\boxed{H_x f = B}$

8. On a  $H_x f = B \geq 0, \forall x \in \mathbb{R}^n$ .

9. On a  $\nabla f(x_0) = 0 \iff Bx_0 - c = 0 \iff x_0 = B^{-1}c$

Comme  $f$  est convexe, on a  $x_0$  point de minimum  $\iff \nabla f(x_0) = 0$ , d'où la conclusion.

10. De la question 7., on a  $x^{k+1} = x^k - \rho \nabla f(x^k)$ .

C'est la méthode du gradient à pas fixe.

11. De la question 9., on a  $c = Bx_0$ . Donc :

$\boxed{x^{k+1} = x^k - \rho B(x^k - x_0)}$

On trouve

$$|x^{k+1} - x_0|^2 = |\underbrace{x^k - x_0}_{\alpha} - \underbrace{\rho B(x^k - x_0)}_{\beta}|^2 = |\alpha|^2 - 2\beta \cdot \alpha + |\beta|^2$$

ce qui donne l'identité demandée.

12. De la question 4., on a  $(B(x^k - x_0)) \cdot (x^k - x_0) \geq m |x^k - x_0|^2$

De la question 5., on a  $|B(x^k - x_0)|^2 \leq M^2 |x^k - x_0|^2$ .

On conclut en insérant ces deux inégalités dans l'identité de la question 11.

13. La méthode converge si  $1 - 2m\beta + M^2\beta^2 < 1$ , c'est-à-dire si  $\beta < \frac{2m}{M^2}$ .  $I = [0, \frac{2m}{M^2}]$  convient.

La convergence semble la plus rapide lorsque la quantité  $1 - 2m\beta + M^2\beta^2$  atteint son minimum, ce qui suggère

$$\boxed{\beta_{\text{opt}} = \frac{m}{M^2}}.$$

14.  $|Bx^k - c| \leq \varepsilon$ , ou  $|Bx^k - c| \leq \varepsilon |c|$ , ou  
 $|x^{k+1} - x^k| \leq \varepsilon$ , ou  $|x^{k+1} - x^k| \leq \varepsilon |c|$ .

**Exo 3.** Nous donnerons plusieurs solutions (équivalentes).

#1. Soit  $I = \{i \in \{1, \dots, n\} ; |V - I^i| \leq |V^j - I^i|, 1 \leq j \leq m\}$ . Les indices  $i \in I$  donnent les clients  $c_i$  attirés par le produit  $P$ . A noter que  $I$  dépend de  $P$ . On a alors à résoudre

$$\max_{i \in I} \left( \sum_{i \in I} p_i - f(V) \right)$$

sous  $V \in \mathbb{R}^n_+, V \geq 0, V \in \mathcal{U}$ .

#2. Soit  $g : \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}, g(t) = \begin{cases} 1, & \text{si } t \geq 0 \\ 0, & \text{si } t < 0 \end{cases}$ .

Alors  $c_i$  est attiré par  $P \Leftrightarrow g(\min_{1 \leq j \leq m} |V^j - I^i| - |V - I^i|) = 1$

On a à résoudre (sous les mêmes contraintes que ci-dessus)

$$\max_{i=1}^n \left( \sum_{1 \leq j \leq m} p_i g(\min_{1 \leq j \leq m} |V^j - I^i| - |V - I^i|) - f(V) \right).$$