

# Commande optimale

Jacques Bailhache (jacques.bailhache@gmail.com)

December 31, 2021

## 1 Multiplicateurs de Lagrange

On cherche le vecteur  $x = (x_1, x_2, \dots, x_n)$  de  $\mathbb{R}^n$  tel que  $l(x)$  soit maximal tout en satisfaisant les contraintes :

- $h_1(x) = 0$
- $h_2(x) = 0$
- ...
- $h_p(x) = 0$

On définit le lagrangien :

$$L = l(x) - p_1 h_1(x) - p_2 h_2(x) - \dots - p_n h_n(x)$$

avec les multiplicateurs de Lagrange :

$$p = (p_1, p_2, \dots, p_n)$$

On a alors :

$$\frac{\partial L}{\partial x_i} = 0$$

Pour plus de détails, voir [http://log.chez.com/text/math/multiplicateurs\\_de\\_lagrange.pdf](http://log.chez.com/text/math/multiplicateurs_de_lagrange.pdf) .

## 2 Commande optimale avec temps discret

On considère un système dont l'état à un instant donné est représenté par un réel  $x$  et dont l'évolution est commandée par un nombre  $u$  dont on peut faire varier la valeur à volonté. Plus précisément, dans le cas le plus général, l'état à l'instant  $t+1$  vaut :

$$x(t+1) = x(t) + f(t, x(t), u(t))$$

où  $f$  est une fonction qui détermine la variation de l'état  $x$  en fonction du temps  $t$ , de l'état précédent et de la commande  $u$ .

Le système passe ainsi par plusieurs états successifs  $x(1)$  en  $t=1$ ,  $x(2)$  en  $t=2$ , ... jusqu'à  $x(T)$  en  $t=T$ .

A chaque instant précédant  $T$ , on a un certain gain  $l(t, x(t), u(t))$  et on a aussi un gain final  $m(x(T))$  qui dépend de l'état final. On cherche à maximiser la somme des gains à chaque instant plus le gain final,

Pour simplifier les notations, on pourra écrire  $f(t) = f(t, x(t), u(t))$  et  $l(t) = l(t, x(t), u(t))$ , mais il ne faudra pas oublier, notamment dans les calculs de dérivées, que  $f(t)$  et  $l(t)$  dépendent de  $x(t)$  et de  $u(t)$ .

Considérons par exemple le cas où  $T = 3$  (les résultats obtenus pourront se généraliser à  $T$  quelconque). On a alors :

- $x(1) = x_0$  donné
- $x(2) = x(1) + f(1)$
- $x(3) = x(2) + f(2)$

On cherche alors quelles sont les valeurs de  $x(1)$ ,  $x(2)$ ,  $x(3)$ ,  $u(1)$ ,  $u(2)$  qui maximisent  $l(1) + l(2) + m(x(3))$  tout en satisfaisant les contraintes énumérées ci-dessus.

On définit le lagrangien :

$$L = l(1) + l(2) + m(x(3)) - p(0)(x(1) - x_0) - p(1)(x(2) - x(1) - f(1)) - p(2)(x(3) - x(2) - f(2))$$

en notant les multiplicateurs de Lagrange  $p(0), p(1), p(2)$ .

On a alors :

$$\begin{aligned}\frac{\partial L}{\partial x(1)} &= 0 = \frac{\partial l(1)}{\partial x(1)} - p(0) + p(1) + p(1) \frac{\partial f(1)}{\partial x(1)} \\ \frac{\partial L}{\partial x(2)} &= 0 = \frac{\partial l(2)}{\partial x(2)} - p(1) + p(2) + p(2) \frac{\partial f(2)}{\partial x(2)} \\ \frac{\partial L}{\partial x(3)} &= 0 = \frac{\partial m(x(3))}{\partial x(3)} - p(2) \text{ donc } p(2) = \frac{\partial m(x(3))}{\partial x(3)} \\ \frac{\partial L}{\partial u(1)} &= 0 = \frac{\partial l(1)}{\partial u(1)} + p(1) \frac{\partial f(1)}{\partial u(1)} \\ \frac{\partial L}{\partial u(2)} &= 0 = \frac{\partial l(2)}{\partial u(2)} + p(2) \frac{\partial f(2)}{\partial u(2)}\end{aligned}$$

Les deux premières équations peuvent être réécrites sous la forme :

$$\begin{aligned}p(1) - p(0) &= -\frac{\partial l(1)}{\partial x(1)} - p(1) \frac{\partial f(1)}{\partial x(1)} \\ p(2) - p(1) &= -\frac{\partial l(2)}{\partial x(2)} - p(2) \frac{\partial f(2)}{\partial x(2)}\end{aligned}$$

On définit le hamiltonien :

$$H(t) = l(t) + p(t)f(t)$$

pour  $t = 1, \dots, T-1$  (donc  $t = 1$  ou  $2$  pour  $T=3$ ).

On a alors, pour les mêmes valeurs de  $t$  :

$$\begin{aligned}\Delta x(t) &= x(t+1) - x(t) = f(t) = \frac{\partial H(t)}{\partial p(t)} \\ \Delta p(t-1) &= p(t) - p(t-1) = -\frac{\partial l(t)}{\partial x(t)} - p(t) \frac{\partial f(t)}{\partial x(t)} = -\frac{\partial H(t)}{\partial x(t)} \\ \frac{\partial H(t)}{\partial u(t)} &= \frac{\partial l(t)}{\partial u(t)} + p(t) \frac{\partial f(t)}{\partial u(t)} = 0\end{aligned}$$

Ces résultats peuvent se généraliser :

- pour  $T$  quelconque
- dans le cas où  $x$  n'est pas un simple réel mais un vecteur  $x = (x_1, x_2, \dots, x_n)$  : dans ce cas,  $f(t)$  et  $p(t)$  sont également des vecteurs, et le produit  $p(t) (x(t+1) - x(t) - f(t))$  devient un produit scalaire de vecteurs :

$$p(t) \cdot (x(t+1) - x(t) - f(t)) = \sum_{i=1}^n p_i(t) (x_i(t+1) - x_i(t) - f_i(t))$$

- dans le cas où la commande  $u$  n'est pas un simple réel mais un vecteur  $u = (u_1, u_2, \dots, u_q)$ .
- dans le cas du temps continu.

Dans le cas général avec temps discret, l'évolution de l'état  $x = (x_1, x_2, \dots, x_n)$  en fonction de la commande  $u = (u_1, u_2, \dots, u_q)$  est toujours déterminée par la formule :

$$x(t+1) = x(t) + f(t, x(t), u(t))$$

mais cette fois on a des vecteurs au lieu de scalaires.

On a toujours un gain  $l(t, x(t), u(t))$  à chaque instant et un gain final  $m(x(T))$ .

On cherche les valeurs (vectorielles) de  $x(1), x(2), \dots, x(T), u(1), u(2), \dots, u(T-1)$  qui maximisent

$$\sum_{t=1}^{T-1} l(t) + m(x(T))$$

tout en satisfaisant les contraintes  $x(1) = x_0$  donné et  $x(t+1) = x(t) + f(t)$  pour  $t = 1, 2, \dots, T-1$ .  
On définit le lagrangien :

$$L = \sum_{t=1}^{T-1} l(t) + m(x(T)) - p(0).(x(1) - x_0) - \sum_{t=1}^{T-1} p(t).(x(t+1) - x(t) - f(t))$$

ou en développant les produits scalaire :

$$L = \sum_{t=1}^{T-1} l(t) + m(x(T)) - \sum_{j=1}^n p_j(0)(x_j(1) - x_{0j}) - \sum_{t=1}^{T-1} \sum_{j=1}^n p_j(t)(x_j(t+1) - x_j(t) - f_j(t))$$

On a alors pour  $i = 1, 2, \dots, n$  :

$$\frac{\partial L}{\partial x_i(T)} = 0 = \frac{\partial m(x(T))}{\partial x_i(T)} - p_i(T-1)$$

donc

$$p_i(T-1) = \frac{\partial m(x(T))}{\partial x_i(T)}$$

et pour  $t = 1, 2, \dots, T-1$  et  $k = 1, 2, \dots, q$  :

$$\frac{\partial L}{\partial u_k(t)} = 0 = \frac{\partial l(t)}{\partial u_k(t)} + \sum_{j=1}^n p_j(t) \frac{\partial f_j(t)}{\partial u_k(t)}$$

et

$$\frac{\partial L}{\partial x_i(t)} = 0 = \frac{\partial l(t)}{\partial x_i(t)} - p_i(t-1) + p_i(t) + \sum_{j=1}^n p_j(t) \frac{\partial f_j(t)}{\partial x_i(t)}$$

que l'on peut réécrire sous la forme

$$p_i(t) - p_i(t-1) = -\frac{\partial l(t)}{\partial x_i(t)} - \sum_{j=1}^n p_j(t) \frac{\partial f_j(t)}{\partial x_i(t)}$$

On définit le hamiltonien pour  $t = 1, 2, \dots, T-1$  :

$$H(t) = l(t) + p(t).f(t) = l(t) + \sum_{j=1}^n p_j(t)f_j(t)$$

On a alors, pour  $t = 1, 2, \dots, T-1$  et  $i = 1, 2, \dots, n$  :

$$\Delta x_i(t) = x_i(t+1) - x_i(t) = f_i(t) = \frac{\partial H(t)}{\partial p_i(t)}$$

$$\Delta p_i(t-1) = p_i(t) - p_i(t-1) = -\frac{\partial l(t)}{\partial x_i(t)} - \sum_{j=1}^n p_j(t) \frac{\partial f_j(t)}{\partial x_i(t)} = -\frac{\partial H(t)}{\partial x_i(t)}$$

$$\frac{\partial H(t)}{\partial u_k(t)} = \frac{\partial l(t)}{\partial u_k(t)} + \sum_{j=1}^n p_j(t) \frac{\partial f_j(t)}{\partial u_k(t)} = 0$$

### 3 Commande optimale avec temps continu

Avec un temps discret, pour simplifier on a considéré que l'écart entre deux instants successifs était de 1. On pourrait aussi avoir un écart de  $\Delta t$  avec  $\frac{T}{\Delta t}$  instants successifs  $t = \Delta t, t = 2\Delta t, \dots, t = T$ . Pour passer au continu, on fait tendre le nombre d'instants successifs vers l'infini et donc  $\Delta t$  vers 0.

La loi d'évolution de l'état que l'on peut écrire en temps discret sous la forme

$$\Delta x(t) = x(t+1) - x(t) = f(t)$$

devient en temps continu

$$\frac{\partial x(t)}{\partial t} = f(t)$$

La valeur à maximiser qui était en temps discret

$$\sum_{t=1}^{T-1} l(t) + m(x(T))$$

devient en temps continu

$$J = \int_0^T l(t)dt + m(x(T))$$

La formule donnant le hamiltonien en temps discret

$$H(t) = l(t) + p(t).f(t) = l(t) + \sum_{j=1}^n p_j(t)f_j(t)$$

reste valable en temps continu.

Les résultats obtenus en temps discret

$$\Delta x_i(t) = x_i(t+1) - x_i(t) = f_i(t) = \frac{\partial H(t)}{\partial p_i(t)}$$

$$\Delta p_i(t-1) = p_i(t) - p_i(t-1) = -\frac{\partial H(t)}{\partial x_i(t)}$$

$$\frac{\partial H(t)}{\partial u_k(t)} = 0$$

donnent en temps continu le **principe du maximum de Pontryagin** dans sa version faible (sans contrainte sur les commandes  $u_k(t)$ ) :

Pour  $t$  compris entre 0 et  $T$ ,  $i = 1, 2, \dots, n$  et  $k = 1, 2, \dots, q$  on a :

$$\dot{x}_i(t) = \frac{dx_i(t)}{dt} = f_i(t) = \frac{\partial H(t)}{\partial p_i(t)}$$

$$\dot{p}_i(t) = \frac{dp_i(t)}{dt} = -\frac{\partial H(t)}{\partial x_i(t)}$$

$$\frac{\partial H(t)}{\partial u_k(t)} = 0$$

Pour plus de détails, voir :

- <https://imag.umontpellier.fr/~bayen/cours/module-doctoral-2016/pense-bete-PMP.pdf> ou <http://log.chez.com/text/math/pense-bete-PMP.pdf>
- [http://irma.math.unistra.fr/~privat/documents/M2\\_C0/PMPgal.pdf](http://irma.math.unistra.fr/~privat/documents/M2_C0/PMPgal.pdf) ou <http://log.chez.com/text/math/PMPgal.pdf>
- [https://www.ljll.math.upmc.fr/~trelat/enseignement/M2contrôle\\_optimal/courscontopt.pdf](https://www.ljll.math.upmc.fr/~trelat/enseignement/M2contrôle_optimal/courscontopt.pdf) ou <http://log.chez.com/text/math/courscontopt.pdf>
- <http://log.chez.com/text/math/LIVREOPT.PDF>
- <http://log.chez.com/text/math/optimal.pdf>