

Commande Optimale (NB: commande & contrôle sont synonymes) 21/09 ① CO

Plan cours:

- I. Contrôle Optimal des EDO.
- II. Contrôle Optimal des EDP.
- III. Apprentissage par renforcement. (RL) +

site web: Caillaud (jbcailaud.github.io/commande)

opga: 3 séances.

2 exams (avec documents) sur le site web

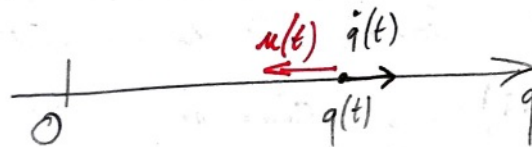
logiciels: python, matlab, jillab...

I. Contrôle optimal des EDO.

1. Soitron du problème
2. Principe du maximum (PMP)
3. Preuve du PMP
4. Cas linéaire quadratique (LQR)

bibliographie: cf Web.
(notamment Paris 6)

1. Soitron du problème.



⚠ $u(t) \in [-1; 1]$ c-à-d: $|u(t)| \leq 1$
contrainte sur la commande
(accélération finie)

$q(t)$: position

$\dot{q}(t)$: vitesse

$q(0) = q_0$; $\dot{q}(0) = \dot{q}_0$ (connues conditions initiales)

$q(t_f) = 0$; $\dot{q}(t_f) = 0$ (connues conditions terminales)

retour à vitesse nulle et à l'origine

(1) dynamique du système (EDO)

$\ddot{q}(t) = \cancel{u(t)} \leftarrow$ commande / contrôle

On pose $x(t) = (q(t); \dot{q}(t)) \in \mathbb{R}^2$ auquel cas (1) se réécrit comme une EDO d'ordre 1 en dimension 2.

$$\begin{cases} \dot{x}_1(t) = \dot{q}(t) = x_2(t) \\ \dot{x}_2(t) = \ddot{q}(t) = u(t) \end{cases} \quad \begin{cases} x_1(0) = q_0, x_1(t_f) = 0 \\ x_2(0) = \dot{q}_0, x_2(t_f) = 0 \end{cases} \quad \left. \vphantom{\begin{cases} \dot{x}_1(t) = \dot{q}(t) = x_2(t) \\ \dot{x}_2(t) = \ddot{q}(t) = u(t) \end{cases}} \right\} \begin{array}{l} \text{conditions} \\ \text{aux limites} \\ \text{(CL)} \end{array}$$

Remarque: On pourrait également avoir des contraintes sur l'état (x);
par exemple: $q(t) \geq 0$ ($\Leftrightarrow x_1(t) \geq 0, \forall t \in [0; t_f]$)

PLUS D'OR par utilisation

On a modélisé le système sous la forme :

$$\begin{cases} \dot{x}(t) = f(\overset{\text{état}}{x(t)}, \overset{\text{commande}}{u(t)}), t \in [0, t_f] \\ x(0) = x_0, x(t_f) = x_f \\ u(t) \in U \subset \mathbb{R}^m \end{cases}$$

conditions aux limites

contraintes sur le contrôle

où $x(t) \in \mathbb{R}^n$
 $u(t) \in \mathbb{R}^m$
 $f: \mathbb{R}^n \times \mathbb{R}^m \rightarrow \mathbb{R}^n$

ici: $n=2$
 $m=1$

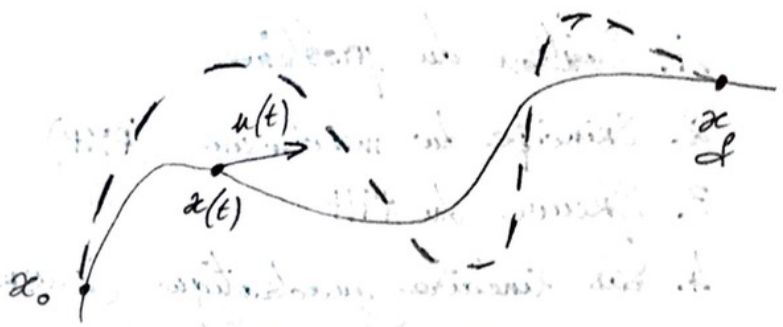
$$f: \mathbb{R}^2 \times \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}^2$$

$$(x_1, x_2, u) \mapsto (\dot{x}_1, \dot{x}_2)$$

$$U = [-1; 1] \subset \mathbb{R}^1 = \mathbb{R}$$

$$x_0 = (1, 1) \in \mathbb{R}^2$$

$$x_f = (0, 0) \in \mathbb{R}^2$$



- i) \exists contrôle admissible (c.à.d. $u(t) \in U$...) permettant d'arriver à x_f (= cible) partant de x_0 ? Question de **CONTRÔLABILITÉ** (c.à.d. l'ensemble des contraintes est-il non vide?)
- ii) Si le système est contrôlable, se pose la question de sélectionner les "meilleurs" contrôles \rightarrow optimisation / contrôle optimal

exemple: temps minimum: on cherche, partant de $x_0 = (1, 1)$, à revenir à l'origine à vitesse nulle la plus vite possible.

L'instant final, t_f , est inconnu: $t_f \rightarrow \min$ — coût

contraintes

$$\begin{cases} \dot{x}_1(t) = x_2(t) \\ \dot{x}_2(t) = u(t) \end{cases} \quad \begin{cases} x(0) = x_0, x(t_f) = (0, 0) \\ |u(t)| \leq 1 \end{cases}$$

En général, le problème s'écrit donc: $\int_0^{t_f} f(x(t), u(t)) dt \rightarrow \min$ — coût

contraintes

$$\begin{cases} \dot{x}(t) = f(x(t), u(t)), t \in [0, t_f] \\ x(0) = x_0, x(t_f) = x_f \\ u(t) \in U, t \in [0, t_f] \end{cases}$$

où $f: \mathbb{R}^n \times \mathbb{R}^m \rightarrow \mathbb{R}$

NB: le temps final est soit fixé, soit libre.

ici: $f^0: \mathbb{R}^2 \times \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$
 $(x_1, x_2, u) \mapsto 1$

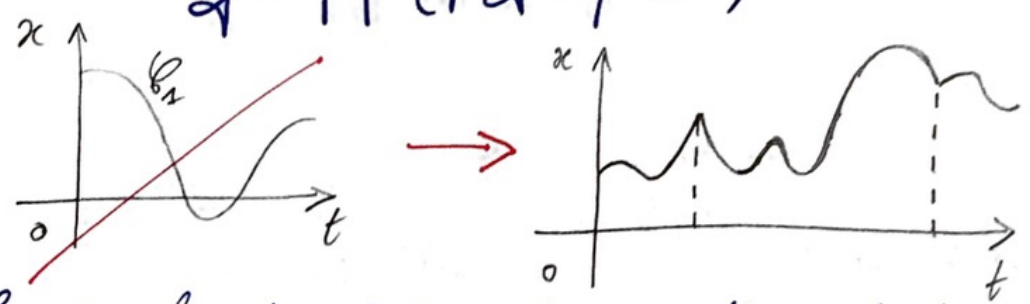
21/03
 @CO

Remarques:

i) Le contrôle peut être discontinu, ce qui veut dire que:
 $g(t, x) := f(x, u(t))$ qui permet d'écrire la dynamique sous la forme: $\dot{x}(t) = f(x(t), u(t)) = g(t, x(t))$
 ne vérifie pas les hypothèses du Théorème de Cauchy-Lipschitz (Th. qui garantit l'existence et l'unicité d'une solution maximale de $\begin{cases} \dot{x}(t) = g(t, x(t)) \\ x(0) = x_0 \end{cases}$)
 On dispose néanmoins d'un théorème plus général (Th. de Carathéodory) qui garantit encore, à contrôle connu ($u: [0, t_f] \rightarrow \mathbb{R}^m$) et à condition initiale fixée, l'existence et l'unicité d'une solution maximale.

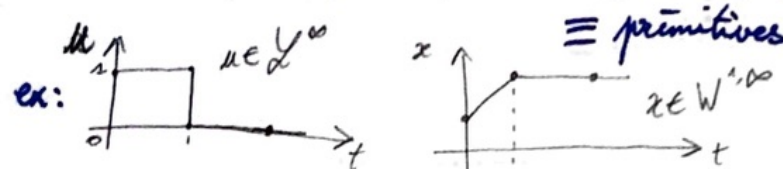


On perd toutefois en régularité: l'état n'est en général pas dérivable que p.p. (presque partout)



En général, le contrôle n'est pas continu, l'état (= la trajectoire) n'est pas C^1 mais simplement absolument continu (\Rightarrow dérivable seulement presque partout). Les bonnes régularités sont en fait:

- $u \in \mathcal{U}^\infty([0, t_f], \mathbb{R}^m)$: contrôle essentiellement borné ($\exists M > 0$ tq p.p. $t \in [0, t_f], |u(t)| \leq M$)
- $x \in W^{1,\infty}([0, t_f], \mathbb{R}^n)$: état absolument continu (en fait lipschitzien) \equiv primitives de fonctions L^∞ .



ii) Le coût sous forme intégrale s'appelle un coût de Lagrange; il existe d'autres formes de fonctions coût, toutes équivalentes entre elles:

* coût de Mayer: $g(t_f, x(t_f)) \rightarrow \min$

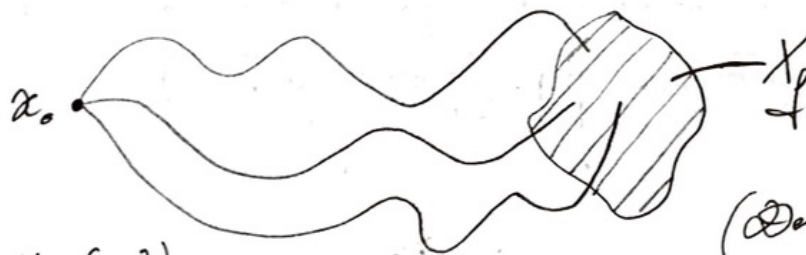
On peut mettre un coût de Lagrange $\int_0^{t_f} f(x(t), u(t)) dt = \hat{x}_1(t_f)$ sous cette forme en augmentant l'état. $g(t_f, \hat{x}(t_f))$

Soons $x^0(0) = 0$, $\dot{x}^0(t) = f^0(x(t), u(t))$

$\hat{x}(t) = (x^0(t), x(t))$; alors $\dot{\hat{x}}(t) = \begin{bmatrix} f^0(x(t), u(t)) \\ f(x(t), u(t)) \end{bmatrix} = \hat{f}(\hat{x}(t), u(t))$

* coût de Bolza: $g(t_f, x(t_f)) + \int_0^{t_f} f^0(x(t), u(t)) dt$

iii) La cible peut être plus générale qu'une valeur fixée pour l'état:
 $x(t_f) \in X_f \subset \mathbb{R}^n$



(ex: $X_f = \{x_f\}$)

Définition: soit à résoudre $\int_0^{t_f} f^0(x(t), u(t)) dt \rightarrow \min$
contraintes $\rightarrow \begin{cases} \dot{\hat{x}}(t) = \hat{f}(\hat{x}(t), u(t)), t \in [0, t_f] \\ x(0) = x_0, x(t_f) = x_f \\ u(t) \in U \end{cases}$

On appelle solution un couple contrôle $u \in \mathcal{U}^\infty([0, t_f], \mathbb{R}^m)$ et un état $x \in W^{1,\infty}([0, t_f], \mathbb{R}^n)$ (et un temps final t_f si celui-ci est libre) tq les contraintes ci-dessus sont vérifiées (on dit que le contrôle et l'état sont "admissibles") et tq tout autre couple contrôle-état admissible donne un coût supérieur.

Th. PMP: si $u \in \mathcal{U}([0, t_f])$ est solution du problème (S) (et si $x \in V([0, t_f], \mathbb{R}^n)$ cād x lipschitzienne est la trajectoire associée) alors $\mathcal{J}(p^*, p) \neq (0, 0)$ où p^* est une cād ≤ 0 , où $p: [0, t_f] \rightarrow \mathbb{R}^n$ est une fonction lipschitzienne

t_f : i) $\dot{p}(t) = -\nabla_x H(x(t), p(t), u(t))$, $t \in [0, t_f]$ (P.P.)

où $H: \mathbb{R}^n \times \mathbb{R}^n \times \mathbb{R}^m \rightarrow \mathbb{R}$
 "hamiltonien de problème" $(x, p, u) \mapsto p^0 \mathcal{L}^0(x, u) + (p | \mathcal{L}(x | u))$

ii) $H(x(t), p(t), u(t)) = \max_{u \in U} H(x(t), p(t), u)$, $t \in [0, t_f]$ (P.P.)

Si, de plus, t_f est libre (cād inconnu), alors $H(x(t), p(t), u(t)) = 0$, $t \in [0, t_f]$ (P.P.)

Remarque: i) Si la cible n'est pas ponctuelle (ici on a pris $x(t_f) \in X_f := \{x_f\}$), on a une condition iii) supplémentaire (dite "relation de transversalité")

ii) $\nabla_x H(x, p, u) = p^0 \nabla_x \mathcal{L}^0(x, u) + \frac{\partial \mathcal{L}}{\partial x}(x, u) \cdot p$

$\nabla_p H(x, p, u) = \mathcal{L}(x, u)$

Notamment, $\begin{cases} \dot{x}(t) = \mathcal{L}(x(t), u(t)) = \nabla_p H(x(t), p(t), u(t)) \\ \dot{p}(t) = -\nabla_x H(x(t), p(t), u(t)) \end{cases}$ système pseudo-hamiltonien

NB: système hamiltonien: $\begin{cases} \dot{x}(t) = \nabla_p H(x(t), p(t)) \\ \dot{p}(t) = -\nabla_x H(x(t), p(t)) \end{cases}$ pas de $u(t)$

si (x, p) solution de l'EDO, alors:

$(\exists c \in \mathbb{R})(\forall t): H(x(t), p(t)) = c$

puisque $\frac{d}{dt} [H(x(t), p(t))] = \frac{\partial H}{\partial x}(x(t), p(t)) \cdot \dot{x}(t) + \frac{\partial H}{\partial p}(x(t), p(t)) \cdot \dot{p}(t)$

$= (\nabla_x H(x(t), p(t)) | \nabla_p H(x(t), p(t))) + (\nabla_p H(x(t), p(t)) | -\nabla_x H(x(t), p(t))) = 0$

$\dot{p}(t) = -\nabla_x H(x(t), p(t), u(t)) = 0$

$\Leftrightarrow \dot{p}_i(t) = -\frac{\partial H}{\partial x_i}(x(t), p(t), u(t))$, $i=1, n$

iii) Si $\mathcal{J}(p^*, p) \neq (0, 0)$ vérifie i) et ii) alors, $\forall \lambda > 0$, $(\lambda p^*, \lambda p) \neq (0, 0)$ vérifie encore i) et ii) (homogénéité)

On a deux cas:

- soit $p^0 = 0$ (cas anormal (*))
- soit $p^0 \neq 0$ (cas normal)

Dans le cas normal, on "casce l'homogénéité" en fixant $p^0 = -1$.

(*) à rapprocher de l'absence de qualification de contraintes en optimisation (cf KKT, opt. 9AM4).

$$\begin{aligned} C_1 & \quad \bar{C}_x = \{\bar{x}\} \quad L(x, \lambda) = \lambda^0 f(x) + \lambda |h(x)| \\ C & = C, u\{\bar{x}\} \quad \lambda^0 = 0 \end{aligned}$$

iv) la condition de maximisation ii) affirme que, presque tout $t \in [0, t_f]$, $u(t)$ est l'une des solutions du problème d'optimisation (ou dim $m < \infty$):

$$\begin{cases} H(x(t), p(t), u) \rightarrow \max \\ u \in U \end{cases}$$

En particulier en ii) \Rightarrow ce problème d'opti doit avoir une solution!

Normalement cette condition permet de tirer $u(t)$ comme fonction de $x(t)$ et $p(t)$: $\exists \Psi$ tq: $u(t) = \Psi(x(t), p(t))$ ("on élimine u ")

EDO en (x, p) de dim $n+m = 2n$

$$\Rightarrow \begin{cases} \dot{x}(t) = \nabla_p H(x(t), p(t), \Psi(x(t), p(t))), \\ \dot{p}(t) = -\nabla_x H(\text{---}), \end{cases} \quad t \in [0, t_f]$$

"problème aux deux bouts"

$$\begin{aligned} & (x(0) = x_0, x(t_f) = x_f) \\ & p(0) = ?? \end{aligned}$$

\rightarrow méthode tir: "deviner" $p(0)$ pour tomber sur x_f

$$\begin{aligned} x(0) &= x_0 \\ p(0) &= p_0 \end{aligned}$$

càd: trouver p_0 tq $x(t_f, x_0, p_0) = x_f$

v) la condition de maximisation implique que le hamiltonien est égal p.p. à une cst. $(\exists c \in \mathbb{R})(p.p. t \in [0, t_f]): H(x(t), p(t), u(t)) = c$

Quand t_f est libre, cette cst est connue et vaut 0.



ii) $\Rightarrow ?$