

deux fois. On peut fixer les pôles avec k_1 et k_2 .

En pratique, on ne connaît pas explicitement $y_d(t)$ et il faut de la mesure.

Remarque (sur les deux exemples)

Problème: Nous sommes partis d'un modèle de dimension 3

or nous avons maintenant une commande qui agit sur 2 états issu de la transformation.

Il nous faudrait nous assurer que les 3 états convergent avec cette commande.

Le degré relatif du système considéré dans l'exemple est de 2.

Exemple:

$$\begin{cases} \dot{x}_1 = x_2 \\ \dot{x}_2 = -x_1 \\ y = -x_1 + x_2 \end{cases} \quad \begin{aligned} x_1(0) &= 1 \\ x_2(0) &= -1 \end{aligned}$$

$\Rightarrow y(t) = e^t - e^{-t} = 0$ ne reflète pas la dynamique des 2 variables internes qui explosent mais se compensent.

Objectif: Étudier la dynamique interne pour vérifier qu'elle converge ou qu'elle soit bornée

La dérivée de Lie - Crochet de Lie

Exemple:

$$\begin{cases} \dot{x} = f(x) \\ y = h(x) \end{cases}$$

$$\dot{y}(t) \frac{d}{dt} h(x) = \frac{\partial h}{\partial x} \frac{\partial x}{\partial t} = \frac{\partial h}{\partial x} \cdot f(x) = L_f h$$

$$\ddot{y}(t) = \frac{d}{dt} \cdot L_f h = \frac{\partial L_f h}{\partial x} \cdot f = L_f L_f h = L_f^2 h$$

Linéarisation Entrée - Etat

Introduction : Soit le système $\begin{cases} \dot{x} = f(x) + g(x)u \\ y = T_2(x) \end{cases}$ SISO

$$\dot{y} = \frac{d}{dt} [T_2(x)] = \frac{\partial T_2}{\partial x} \dot{x} = \frac{\partial T_2}{\partial x} [f(x) + g(x)u] \\ = \frac{\partial T_2}{\partial x} \cdot f(x) + \frac{\partial T_2}{\partial x} \cdot g(x)u$$

(Hypothèse 1) On impose $\frac{\partial T_2}{\partial x} \cdot g(x) = 0 \Rightarrow L_g T_2 = 0$

Ainsi,

$$\dot{y} = L_f T_2(x)$$

Dérivons une seconde fois,

$$\ddot{y} = \frac{d}{dt} [L_f T_2(x)] = \frac{\partial L_f T_2(x)}{\partial x} \cdot f(x) + \frac{\partial L_f T_2(x)}{\partial x} \cdot g(x)u \\ = L_f^2 T_2(x) + L_g L_f T_2(x)u$$

(Hypothèse 2) Pour conserver un degré relatif = degré du système
 $\frac{\partial L_f T_2}{\partial x} \cdot g = 0 \Rightarrow L_g L_f T_2(x) = 0$

\vdots

Dérivons $(n-1)$ -ième fois, $y^{(n-1)} = L_f^{(n-1)} T_2(x) + L_g L_f^{(n-1)} T_2(x)u$

(Hypothèse 3) $L_g L_f^2 T_2(x) = 0$

\vdots

(Hypothèse $n-2$) $L_g L_f^{n-2} T_2(x) = 0$

Jusqu'à la dérivée n -ième $y^{(n)}(t) = L_f^n T_2(x) + L_g L_f^{(n-1)} T_2(x)u$
On obtient donc $y^{(n)}(t) = L_f^n T_2(x) + L_g L_f^{(n-1)} T_2(x)u$

On suppose que $L_g L_f^{(n-1)} T_2(x) \neq 0$ et donc on pose

$$u = \frac{-L_f^n T_2(x)}{L_g L_f^{(n-1)} T_2(x)} + \frac{v}{L_g L_f^{(n-1)} T_2(x)} \quad \text{et on}$$

obtient alors $\boxed{y^{(n)}(t) = v}$

On rappelle que l'on a deux séries de conditions à vérifier

$$\begin{cases} L_g T_1(x) = 0 \\ \vdots \\ L_g L_f^{(n-2)} T_1(x) = 0 \end{cases} \quad \text{et} \quad L_g L_f^{(n-1)} T_1(x) \neq 0$$

(condition d'intégrabilité) (condition de commandabilité)

Autrement dit,

$$L_g T_1(x) = 0 \Leftrightarrow \frac{\partial T_1}{\partial x} \cdot g(x) = 0 \quad (1)$$

$$L_g L_f T_1(x) = 0 \quad (2)$$

Rappel: Identité de Jacobi

$$L[f, g] T_1(x) = L_f L_g T_1(x) - L_g L_f T_1(x)$$

$$(1) \text{ et } (2) \Leftrightarrow L[f, g] T_1 = 0$$

$$\Leftrightarrow \frac{\partial T_1}{\partial x} [f, g] = 0$$

De même, par récurrence, $L[f, [f, g]] T_1 = 0$

$$\text{D'où} \begin{cases} \frac{\partial T_1}{\partial x} g = 0 \\ \frac{\partial T_1}{\partial x} [f, g] = 0 \\ \frac{\partial T_1}{\partial x} [f, [f, g]] = 0 = \frac{\partial T_1}{\partial x} \text{adj}_1^2 g \\ \vdots \\ \frac{\partial T_1}{\partial x} \text{adj}_1^{(n-2)} g = 0 \end{cases}$$

$$\Leftrightarrow \frac{\partial T_1}{\partial x} \left(g [f, g] \text{adj}_1^2 g \dots \text{adj}_1^{(n-2)} g \right) = 0$$

champ de vecteur
intégrable

Puis, appliquer Théorème de Frobenius

Interprétation du résultat de linéarisation entrée-état :

Dans le cas discret par exemple,

On considère $x(0)=0$

$$x(k+1) = Ax(k) + Bu(k)$$

$$x(1) = Ax(0) + Bu(0) = Bu(0)$$

$$x(2) = Ax(1) + Bu(1) = ABu(0) + Bu(1) = [B \ AB] \begin{bmatrix} u(1) \\ u(2) \end{bmatrix}$$

On voit se dessiner l'espace d'attribuabilité par le système

Exemple d'un système linéaire

$$\text{Considérons } G(p) = \frac{p+a}{(p+1)(p+2)} = \frac{p+a}{p^2+3p+2} = \frac{p+a}{p^2+3p+2}$$

1) Déterminer un modèle EE par la forme compagne de commande
 $y(p) = G(p)U(p)$

$$A = \begin{bmatrix} 0 & 1 \\ -2 & -3 \end{bmatrix} \quad B = \begin{bmatrix} 0 \\ 1 \end{bmatrix}$$

$$C = [a \quad 1]$$

Démonstration $y(p) = G(p)U(p) = \frac{p+a}{p^2+3p+2} U(p)$

$$\text{Posons } X(p) = \frac{1}{p^2+3p+2} U(p)$$

$$\text{On pose les états } \begin{cases} x_1 = x \\ x_2 = \dot{x} \end{cases} \quad \text{d'où} \quad \begin{cases} \dot{x}_1 = x_2 \\ \dot{x}_2 = -2x_1 - 3x_2 + u(t) \end{cases}$$

$$\text{or } y(p) = (p+a) X(p) \Rightarrow y = [a \quad 1] x$$

2) Méthode des dérivées successives :

$$\begin{cases} \dot{x} = Ax + Bu \\ y = Cx \end{cases}$$

$$y = Cx$$

$$\dot{y} = CAx + EB\dot{u} = \begin{bmatrix} a & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 0 & 1 \\ -2 & -3 \end{bmatrix} x + \begin{bmatrix} a & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 0 \\ 1 \end{bmatrix} u(t)$$

$$= \begin{bmatrix} -2 & a-3 \end{bmatrix} x + u(t)$$

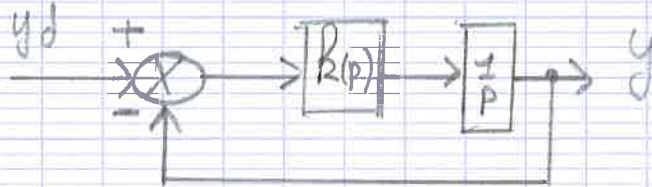
\Rightarrow degré relatif $r = 1$

3) Elaborer une loi de commande permettant de poursuivre une référence

$y = Mx + u(t)$ et en posant $u(t) = -Mx + v$
on retrouve $y = v(t)$

On désire suivre $y_d(t) = \sin(t)$

Idee 1



Idee 2: on pose $e = y - y_d \Rightarrow \dot{e} = v - \dot{y}_d$
et on choisit $v = \dot{y}_d - \alpha e$ avec $\alpha > 0$

Dès lors, en boucle fermée $\dot{e}(t) = -\alpha e(t)$
 $\Rightarrow e(t) = e^{-\alpha t} e(0)$
et $\lim_{t \rightarrow +\infty} e(t) = 0$

⚠ Problème de dynamique interne ! Rappelons qu'avec l'idée 2 nous avons imposé la dynamique

$$\begin{cases} \dot{x} = Ax + Bu = Ax + B(-Mx - \alpha e + \dot{y}_d) \\ e = Cx - y_d \end{cases}$$

$$\Leftrightarrow \begin{cases} \dot{x} = (A - BM - \alpha BC)x + \alpha B y_d + B \dot{y}_d \\ e = Cx - y_d \end{cases}$$

La matrice dynamique est $(A - BM - \alpha BC)$

Il faut s'assurer que :

- $A - BM - \alpha BC$ admet des valeurs propres à partie réelle strictement négatives.

avec $x(t) = e^{(A - BM - \alpha BC)t} + \int_0^t e^{(A - BM - \alpha BC)(t-s)} B u(s) ds$
ce qui donnerait la stabilité asymptotique

Rappel : la stabilité asymptotique implique la stabilité BIBO donc nous devons assurer la stabilité asymptotique (pôles \in valeur propres en étudiant les pôles de la FT (conclut sur BIBO))

4) Le système en boucle fermée est-il stable ?

$$A - BM - \alpha BC =$$

$$\begin{bmatrix} 0 & 1 \\ -2 & -3 \end{bmatrix} - \begin{bmatrix} 0 \\ 1 \end{bmatrix} [-2 \quad -a-3] - \alpha \begin{bmatrix} 0 \\ 1 \end{bmatrix} [a \quad 1]$$

$$= \begin{bmatrix} 0 & 1 \\ -\alpha a & -a-\alpha \end{bmatrix}$$

$$\text{et } p_{(A-BM-\alpha BC)}(p) = \begin{vmatrix} p & -1 \\ \alpha a & p+a+\alpha \end{vmatrix}$$

$$= p^2 + (\alpha + a)p + \alpha a \Rightarrow \text{vp} = \{-a; -\alpha\}$$

En conclusion, les valeurs propres du système en boucle fermée sont $\{-a; -\alpha\}$ or $\alpha > 0$ donc $-\alpha < 0$



α est issue d'un orbix mais a est un zéro de la boucle ouverte

Si $\alpha < 0$ alors le système asservi est instable.

La fonction de co-sensibilité est $T(p) = \frac{p+\alpha}{(p+\alpha)(p+\alpha)}$

$$= \frac{1}{p+\alpha}$$

Il y a compensation pôle par zéro
 \Rightarrow le système est soit non commandable, soit non observable
 or le système avait été mis sous forme compagne de commande
 \Rightarrow il y a un mode non observable

5) Proposer une linéarisation entrée / état

On sait que
$$\begin{cases} \dot{x}_1 = x_2 \\ \dot{x}_2 = -2x_1 - 3x_2 + u \end{cases}$$

$$\Leftrightarrow \begin{cases} \dot{x} = f_1(x_2) + f_2(x_1, x_2) + g(x)u \\ y = h(x) \end{cases} ?$$

$$f(x) = \begin{bmatrix} f_1(x) \\ f_2(x) \end{bmatrix} \quad \begin{matrix} A = f_1(x) \\ B = g(x) \end{matrix}$$

Dérivée première :

$$\dot{y}(x) = \frac{\partial h(x)}{\partial x} \cdot f(x) + \frac{\partial h(x)}{\partial x} \cdot g(x) u$$

on impose $\frac{\partial h(x)}{\partial x} \cdot g(x) u = 0 \Rightarrow Lg h = 0$

Dérivée seconde :

$$\ddot{y}(x) = \frac{\partial}{\partial x} [L f h(x)] f(x) + \frac{\partial}{\partial x} [L g h] \cdot g(x) u$$

On cherche $y = h(x)$ telle que

$$\begin{cases} \frac{\partial h}{\partial x} \cdot g(x) = 0 \\ \frac{\partial h}{\partial x} \cdot [f, g] \neq 0 \end{cases} \quad \Leftrightarrow \begin{bmatrix} \frac{\partial h}{\partial x_1} & \frac{\partial h}{\partial x_2} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 0 \\ 1 \end{bmatrix} = 0 \quad (\Rightarrow) \frac{\partial h}{\partial x_2} = 0 \quad (1)$$

(1) Par exemple, $x_2 = h(x)$ vérifie cette première assertion

$$\begin{cases} \dot{x} = Ax + Bu \\ y = Cx \end{cases}$$

en linéaire, $\dot{y} = CAx + CBA$

$$\rightarrow \frac{\partial}{\partial x} \cdot g$$

On a bien $(C_1 \ C_2) \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \end{pmatrix} = 0$

$$\ddot{y} = CA^2x + \underbrace{CABM}_{\neq 0(2)} \text{ c'est-à-dire } [1 \ 0] \begin{bmatrix} 0 & 1 \\ . & . \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 0 \\ 1 \end{bmatrix} = 1$$

1 structure
usant de
la propriété
de la POC
commutable

$$\begin{aligned}
 &= x_2(-x_2 + u) + (x_1 + x_2)(-\cancel{x_1} + u + \cancel{x_1}) \quad u = -x_1 + u \\
 &= -x_2^2 + u(x_1 + x_2 + x_1) \\
 &= -x_2^2 + u(2x_1 + x_2)
 \end{aligned}$$

Etape (4) : Choisir u par que \dot{W} soit définie négative

On choisit $u(x_1, x_2) = -(2x_1 + x_2)$ ainsi

$$\dot{W}(x_1, x_2) = -x_2^2 - (2x_1 + x_2)^2$$

qui est bien définie négative.

Etape (5) : Ecriture de la loi de commande et du système commandé

La loi de commande s'écrit $u = -x_1 - 2x_1 - x_2$

$$\begin{cases} \dot{x}_1 = -3x_1 - x_2 \\ \dot{x}_2 = x_1 \end{cases}$$

$$\text{d'où } A = \begin{bmatrix} -3 & -1 \\ 1 & 0 \end{bmatrix}$$

Remarque : Cette méthode génère des entrées d'amplitudes de plus en plus faible à mesure que l'on avance dans la mise en cascade des systèmes.

• En pratique on peut alterner les étapes de backstepping et de forwarding selon le type de mise en cascade des système

Autre exercice : Traiter d'abord (16) \rightarrow loi de commande et une fonction de Lyapunov pour (14), \rightarrow loi de commande pour (13).

$$\dot{x}_2(t) = x_3 - x_3^2 u$$

$$x_3(t) = u$$