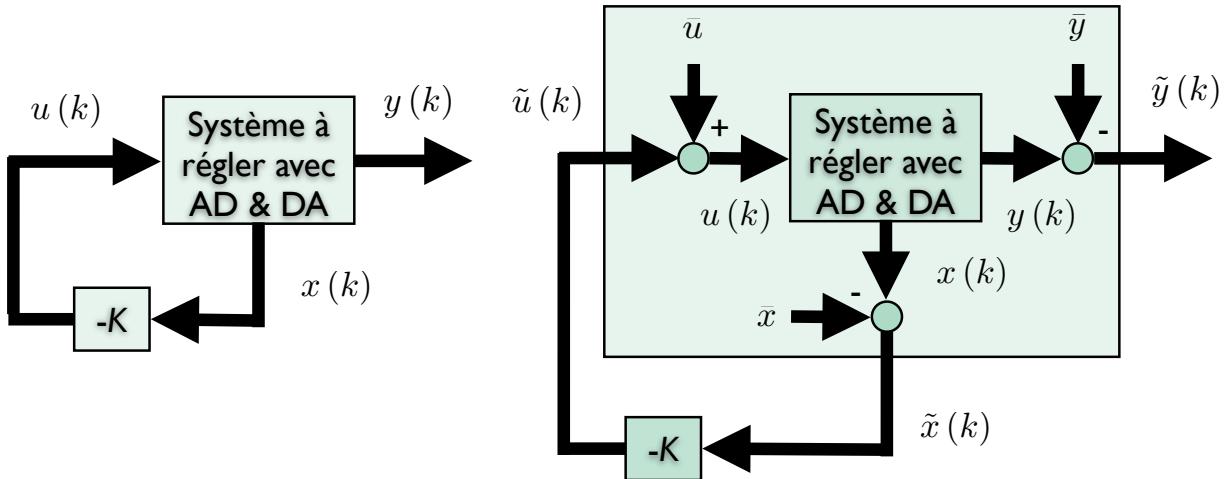


Commande d'état

$$\begin{array}{lll} \text{Système à régler} & x(k+1) = \Phi x(k) + \Gamma u(k) & \tilde{x}(k+1) = \Phi \tilde{x}(k) + \Gamma \tilde{u}(k) \\ & y(k) = C x(k) + D u(k) & \tilde{y}(k) = C \tilde{x}(k) + D \tilde{u}(k) \end{array}$$

$$\text{Régulateur} \quad u(k) = -K x(k) \quad \tilde{u}(k) = -K \tilde{x}(k)$$



1

Wednesday, December 1, 2010

Résumé commande d'état SISO

$$\begin{array}{ll} \text{Système à régler} & x(k+1) = \Phi x(k) + \Gamma u(k) \\ & y(k) = C x(k) + D u(k) \end{array}$$

$$\text{Commande} \quad u(k) = -K x(k)$$

$$\begin{array}{lll} \text{Système en boucle fermée (BF)} & x(k+1) = (\Phi - \Gamma K) x(k) = \Phi_{bf} x(k) \\ & y(k) = (C - D K) x(k) = C_{bf} x(k) \end{array}$$

$$\begin{aligned} \alpha_c(\lambda) &= \det(\lambda I - \Phi_{bf}) = (\lambda - \lambda_1)(\lambda - \lambda_2) \dots (\lambda - \lambda_n) \\ &= \lambda^n + \alpha_1 \lambda^{n-1} + \dots \lambda a_{n-1} + \alpha_n = 0 \end{aligned}$$

Formule d'Ackermann

$$\begin{aligned} K &= [0 \ \dots \ 0 \ 1] G^{-1} \alpha_c(\Phi) \\ &= [0 \ \dots \ 0 \ 1] [\Gamma \ \Phi \Gamma \ \dots \ \Phi^{n-1} \Gamma]^{-1} \alpha_c(\Phi) \end{aligned}$$

2

Wednesday, December 1, 2010

Estimation d'état

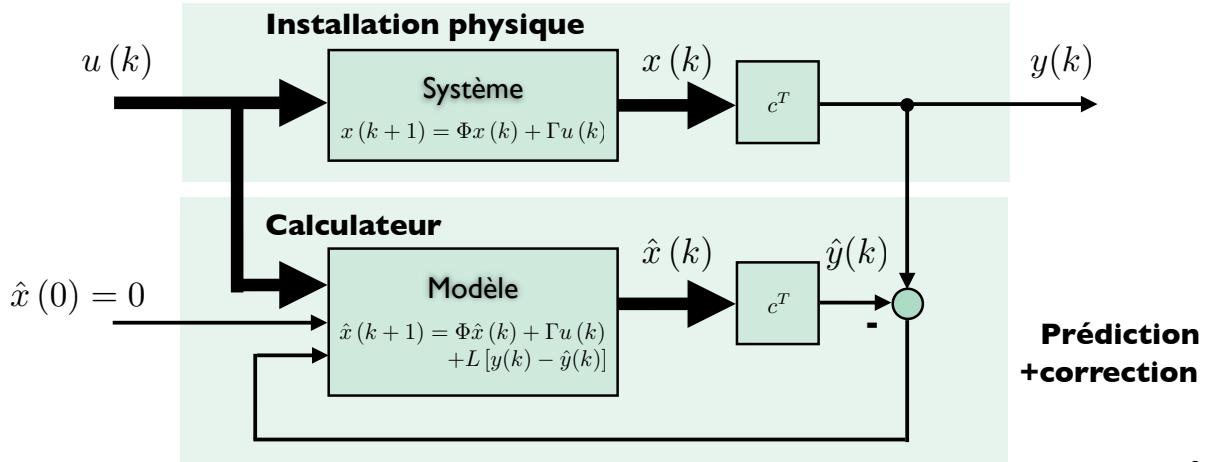
Système à observer $x(k+1) = \Phi x(k) + \Gamma u(k)$

$$y(k) = c^T x(k)$$

Observateur $\hat{x}(k+1) = \Phi \hat{x}(k) + \Gamma u(k) + L[y(k) - \hat{y}(k)]$

Erreur d'estimation $\delta(k+1) = [\Phi - Lc^T] \delta(k) = \Phi_e \delta(k)$

$$\alpha_e(\lambda) = \det(\lambda I - \Phi_e) = (\lambda - \beta_1)(\lambda - \beta_2) \dots (\lambda - \beta_n) = \det(\lambda I - \Phi + Lc^T) = 0$$



3

Wednesday, December 1, 2010

Résumé estimation d'état SISO

Système à observer $x(k+1) = \Phi x(k) + \Gamma u(k)$

$$y(k) = c^T x(k)$$

Observateur $\hat{x}(k+1) = \Phi \hat{x}(k) + \Gamma u(k) + L[y(k) - \hat{y}(k)]$

$$\delta(k) = \hat{x}(k) - x(k)$$

$$\delta(k+1) = \hat{x}(k+1) - x(k+1)$$

Erreur d'estimation

$$\begin{aligned} &= \Phi \hat{x}(k) + \Gamma u(k) + Lc^T [x(k) - \hat{x}(k)] - \Phi x(k) - \Gamma u(k) \\ &= [\Phi - Lc^T] \delta(k) = \Phi_e \delta(k) \end{aligned}$$

$$\alpha_e(\lambda) = \det(\lambda I - \Phi_e) = (\lambda - \beta_1)(\lambda - \beta_2) \dots (\lambda - \beta_n) = 0$$

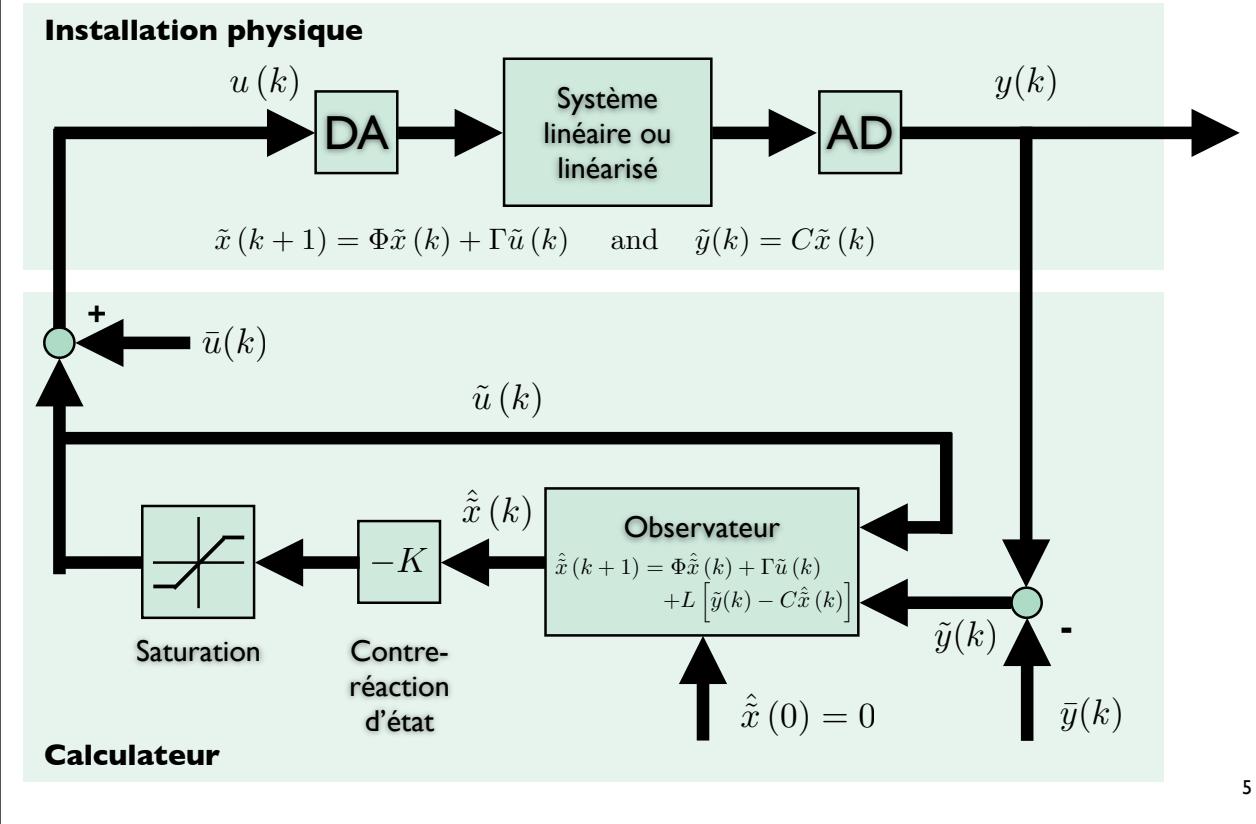
Formule d'Ackermann pour l'observateur

$$L = \alpha_e(\Phi) Q^{-1} \begin{bmatrix} 0 \\ \vdots \\ 0 \\ 1 \end{bmatrix} = \alpha_e(\Phi) \begin{bmatrix} c^T \\ c^T \Phi \\ \vdots \\ c^T \Phi^{n-1} \end{bmatrix}^{-1} \begin{bmatrix} 0 \\ \vdots \\ 0 \\ 1 \end{bmatrix}$$

4

Wednesday, December 1, 2010

Structure complète de la commande d'état



5

Gouvernabilité (livre 13.10.1)

Système MIMO (polycopié)

$$\begin{aligned} x(k+1) &= \Phi x(k) + \Gamma u(k) \\ y(k) &= Cx(k) + Du(k) \end{aligned}$$

Notation livre !

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

Est-il possible de passer d'un état arbitraire connu $x(0) = x_0$ à un état donné x_1 quelconque en appliquant une séquence finie de K commandes $u(0), u(1), \dots, u(K-1)$ telle que $x(K) = x_1$?

Le système est **gouvernable** ou **commandable** si et seulement si le rang de la **matrice de gouvernabilité** ou **matrice de commandabilité** vaut n

$$\mathcal{C} = [B \ AB \ \dots \ A^{n-1}B] \in \mathbb{R}^{n \times nr}$$

$$G = [\Gamma \ \Phi\Gamma \ \dots \ \Phi^{n-1}\Gamma] \in \mathbb{R}^{n \times nr} \quad \text{Notation polycopié !}$$

6

Gouvernabilité (livre 13.10.1)

$$x_1 = x(K) = A^K x(0) + \sum_{\ell=0}^{K-1} A^{K-1-\ell} B u(\ell)$$

$$x_1 - A^K x(0) = A^{K-1} B u(0) + A^{K-2} B u(1) + \dots + A B u(K-1) + B u(K-1)$$

$$x_1 - A^K x(0) = \begin{bmatrix} B & AB & \dots & A^{K-2} B & A^{K-1} B \end{bmatrix} \begin{bmatrix} u(K-1) \\ u(K-2) \\ \vdots \\ u(1) \\ u(0) \end{bmatrix}$$

Pour $K = n$ et si la matrice de gouvernabilité est régulière, ce système de n équations possède une solution (unique si $r = 1$, multiple sinon)

Un changement de base dans l'espace d'état n'affecte pas la gouvernabilité

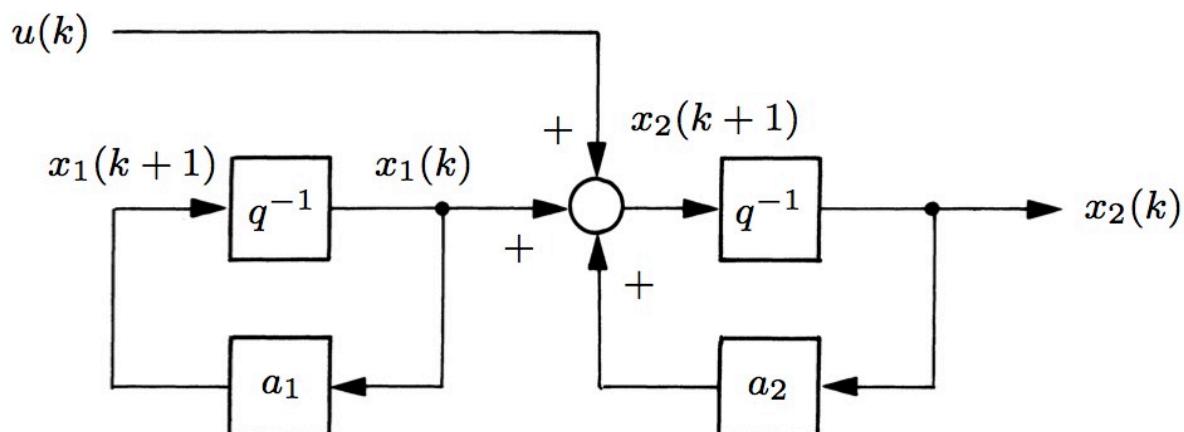
7

Wednesday, December 1, 2010

Gouvernabilité (livre 13.10.1)

$$x(k+1) = \begin{bmatrix} a_1 & 0 \\ 1 & a_2 \end{bmatrix} x(k) + \begin{bmatrix} 0 \\ 1 \end{bmatrix} u(k)$$

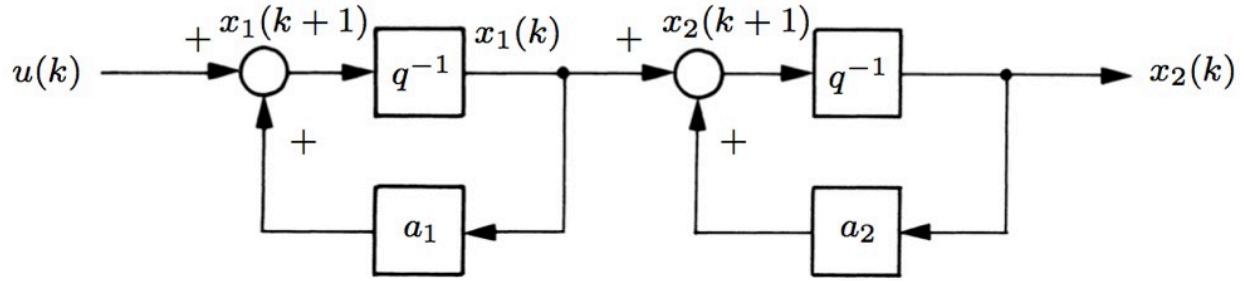
$$\mathcal{C} = [B \ AB] = \begin{bmatrix} 0 & 0 \\ 1 & a_2 \end{bmatrix}$$



8

Wednesday, December 1, 2010

Gouvernabilité (livre 13.10.1)



$$x(k+1) = \begin{bmatrix} a_1 & 0 \\ 1 & a_2 \end{bmatrix} x(k) + \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \end{bmatrix} u(k)$$

$$\mathcal{C} = [B \ AB] = \begin{bmatrix} 1 & a_1 \\ 0 & 1 \end{bmatrix}$$

9

Wednesday, December 1, 2010

Observabilité (livre 13.10.2)

Système MIMO (polycopié)

$$\begin{aligned} x(k+1) &= \Phi x(k) + \Gamma u(k) \\ y(k) &= Cx(k) + Du(k) \end{aligned}$$

Notation livre !

$$\begin{aligned} x(k+1) &= Ax(k) + Bu(k) \\ y(k) &= Cx(k) + Du(k) \end{aligned}$$

Ce système est **observable** si, pour tout état initial $x(0)$, il existe un entier fini K tel que la connaissance des vecteurs d'entrée $u(0), u(1), \dots, u(K-1)$ et des vecteurs de sortie $y(0), y(1), \dots, y(K-1)$ permet de déterminer de façon unique l'état initial $x(0)$

Le système est **observable** si et seulement si le rang de la matrice d'observabilité suivante vaut n

$$\mathcal{O} = \begin{bmatrix} C \\ CA \\ \vdots \\ CA^{n-1} \end{bmatrix} \in \mathbb{R}^{pn \times n}$$

10

Wednesday, December 1, 2010

Observabilité (livre 13.10.2)

$$y(k) = Cx(k) + Du(k) = CA^k x(0) + C \sum_{\ell=0}^{k-1} A^{k-1-\ell} Bu(\ell) + Du(k)$$

$$y(k) - C \sum_{\ell=0}^{k-1} A^{k-1-\ell} Bu(\ell) - Du(k) = CA^k x(0)$$

$$\tilde{y}(k) = CA^k x(0)$$

pour $k = 0, 1, \dots, K-1$:

$$\begin{bmatrix} \tilde{y}(0) \\ \tilde{y}(1) \\ \vdots \\ \tilde{y}(K-1) \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} C \\ CA \\ \vdots \\ CA^{K-1} \end{bmatrix} x(0)$$

... pK équations algébriques dont l'inconnue est le vecteur $x(0)$

Si le rang de la matrice d'observabilité vaut n et en posant $K = n$, alors nous avons n équations linéairement indépendantes qui permettent de déterminer de manière unique $x(0)$

11

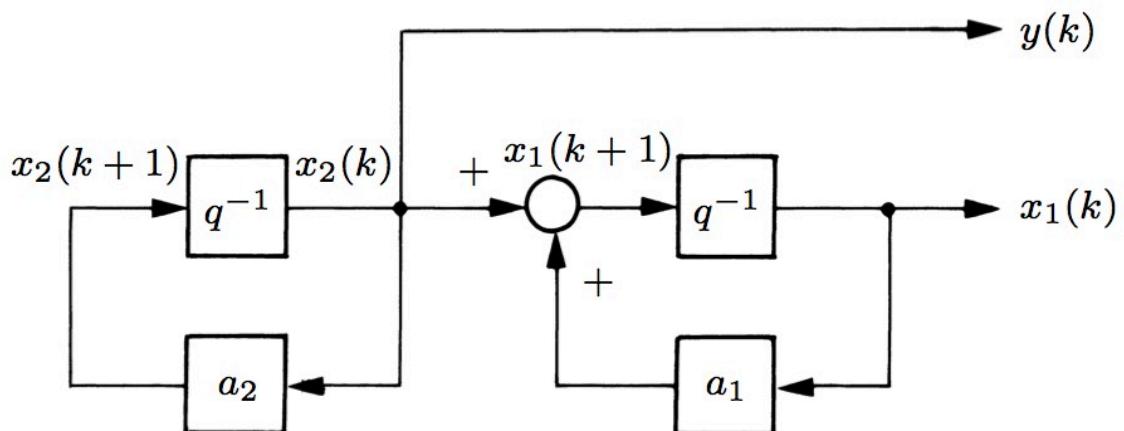
Wednesday, December 1, 2010

Observabilité (livre 13.10.2)

$$x(k+1) = \begin{bmatrix} a_1 & 1 \\ 0 & a_2 \end{bmatrix} x(k)$$

$$y(k) = [0 \ 1] x(k)$$

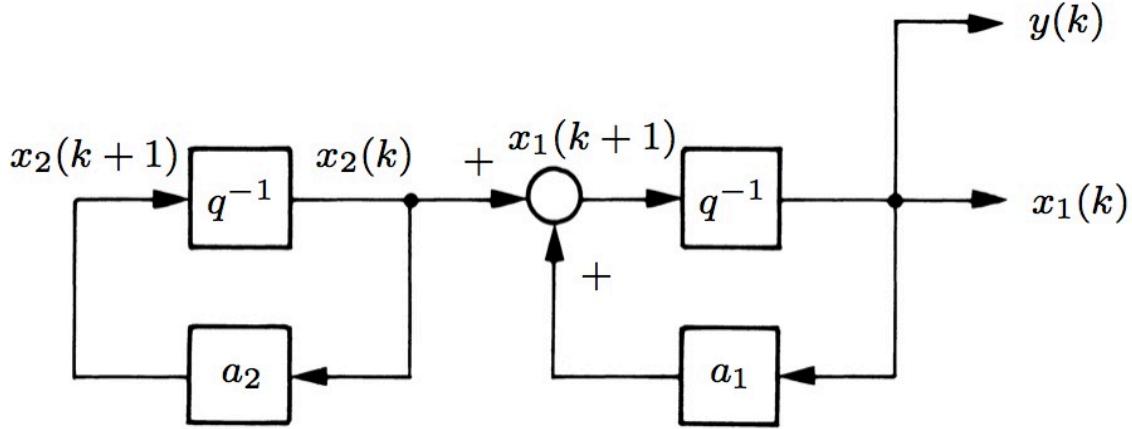
$$\mathcal{O} = \begin{bmatrix} C \\ CA \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0 & 1 \\ 0 & a_2 \end{bmatrix}$$



12

Wednesday, December 1, 2010

Observabilité (livre 13.10.2)



$$x(k+1) = \begin{bmatrix} a_1 & 1 \\ 0 & a_2 \end{bmatrix} x(k)$$

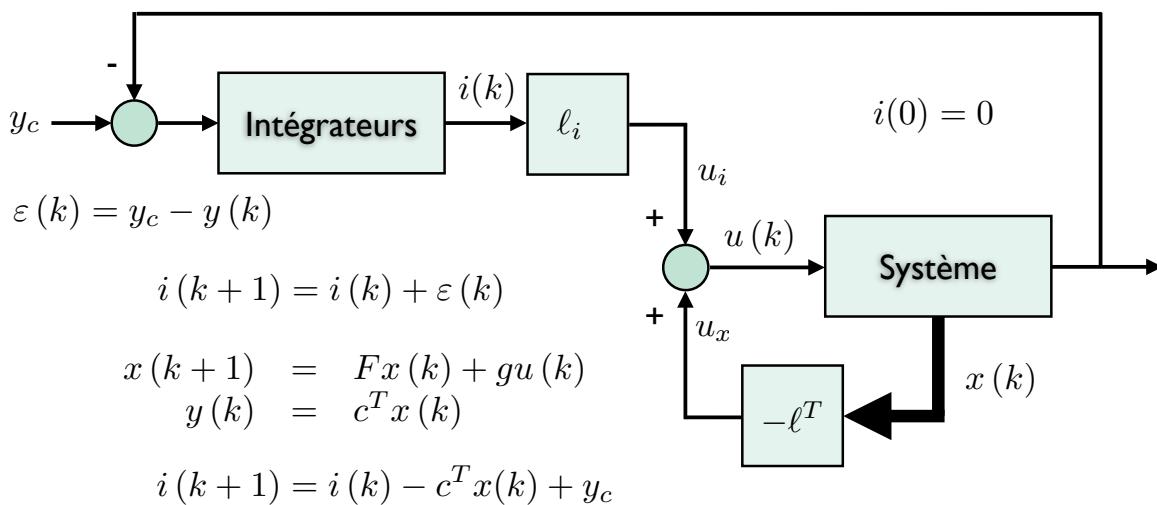
$$y(k) = [1 \ 0] x(k)$$

$$\mathcal{O} = \begin{bmatrix} C \\ CA \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ a_1 & 1 \end{bmatrix}$$

13

Wednesday, December 1, 2010

Régulateur avec intégrateur (livre 14.3.3)



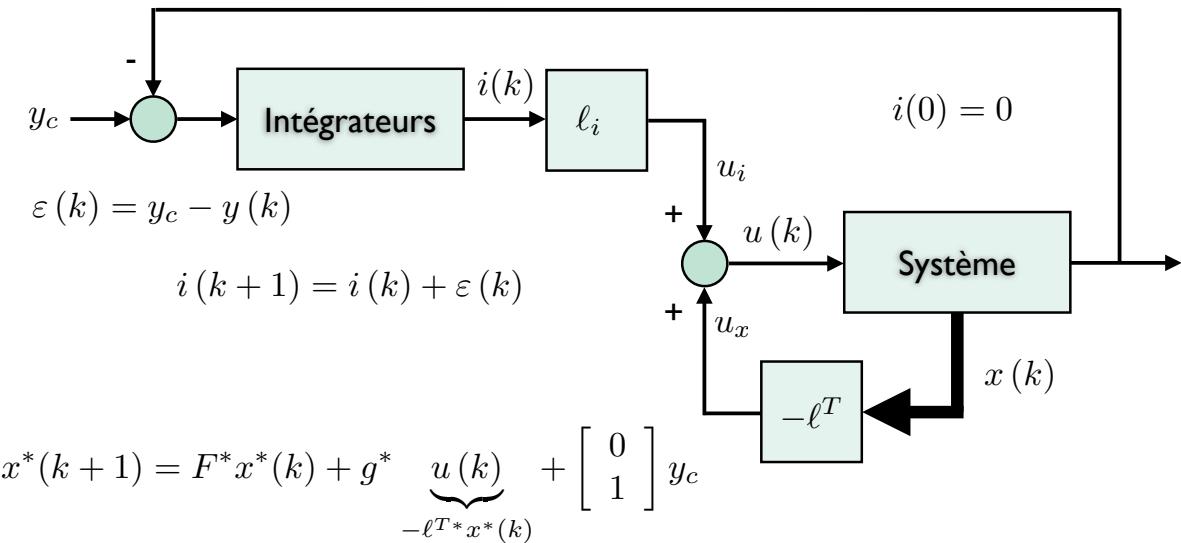
$$\begin{bmatrix} x(k+1) \\ i(k+1) \end{bmatrix} = \underbrace{\begin{bmatrix} F & 0 \\ -c^T & 1 \end{bmatrix}}_{F^*} \begin{bmatrix} x(k) \\ i(k) \end{bmatrix} + \underbrace{\begin{bmatrix} g \\ 0 \end{bmatrix}}_{g^*} u(k) + \begin{bmatrix} 0 \\ 1 \end{bmatrix} y_c$$

$$u(k) = -\underbrace{\begin{bmatrix} \ell^T & \ell_i \end{bmatrix}}_{\ell^{T*}} \begin{bmatrix} x(k) \\ i(k) \end{bmatrix} = u_x + u_i$$

14

Wednesday, December 1, 2010

Régulateur avec intégrateur (livre 14.3.3)



Imposer les $n + 1$ valeurs propres de $F_{bf}^* = F^* - g^* \ell^{T*}$

15

Wednesday, December 1, 2010

Entraînement: Exemple 14.7 (livre)

On reprend l'entraînement électrique en vitesse de l'exemple 1.5, soumis à un couple résistant constant M_r :

$$\dot{\omega}(t) + \frac{1}{J} \left(f + \frac{(K\Phi)^2}{R} \right) \omega(t) = \frac{K\Phi}{JR} \left(u(t) - \frac{R}{K\Phi} M_r \right)$$

Les valeurs numériques (1.11) et (1.12) sont adoptées :

$$\frac{1}{J} \left(f + \frac{(K\Phi)^2}{R} \right) = 2$$

$$\frac{K\Phi}{JR} = 4$$

D'où, avec $x(t) = y(t) = \omega(t)$ et $w = -\frac{R}{K\Phi} M_r$, le modèle d'état d'ordre 1 :

$$\dot{x}(t) = -2x(t) + 4u(t) + 4w$$

$$y(t) = x(t)$$

16

Wednesday, December 1, 2010

Entraînement: Exemple 14.7 (livre)

Après échantillonnage, avec $h = 0,025$ s :

$$\begin{aligned}x(k+1) &= 0,95 x(k) + 0,0975 u(k) + 0,0975 w \\y(k) &= x(k)\end{aligned}$$

Plutôt que d'imposer un point de fonctionnement comme dans l'exemple 14.5, sujet à des imperfections car le modèle servant à son élaboration ne peut être parfait et de surcroît ne permettant pas de rejeter la perturbation, introduisons un intégrateur :

$$i(k+1) = i(k) + y_c - x(k)$$

Il en découle le modèle d'état augmenté d'ordre 2 :

$$\begin{aligned}\begin{bmatrix}x(k+1) \\ i(k+1)\end{bmatrix} &= \begin{bmatrix}0,95 & 0 \\ -1 & 1\end{bmatrix} \begin{bmatrix}x(k) \\ i(k)\end{bmatrix} + \begin{bmatrix}0,0975 \\ 0\end{bmatrix} u(k) + \begin{bmatrix}0 \\ 1\end{bmatrix} y_c + \begin{bmatrix}0,0975 \\ 0\end{bmatrix} w \\y(k) &= [1 \quad 0] \begin{bmatrix}x(k) \\ i(k)\end{bmatrix}\end{aligned}$$

17

Wednesday, December 1, 2010

Entraînement: Exemple 14.7 (livre)

La rétroaction d'état complète s'écrit :

$$u(k) = [-\ell \quad -\ell_i] \begin{bmatrix}x(k) \\ i(k)\end{bmatrix}$$

Les paramètres ℓ et ℓ_i doivent être dimensionnés de manière à assigner les valeurs propres de la matrice (14.16), qui, dans cet exemple, est :

$$\begin{bmatrix}0,95 - 0,0975 \ell & -0,0975 \ell_i \\ -1 & 1\end{bmatrix}$$

Elles sont choisies égales à 0 et 0,58 ; ce sont les pôles en boucle fermée déjà sélectionnés dans l'exemple 10.15 pour un régulateur RST. Le polynôme caractéristique en boucle fermée doit par conséquent être $p(z) = z(z - 0,58) = z^2 - 0,58 z$. On met à profit de la formule d'Ackermann :

$$\begin{aligned}[\ell \quad \ell_i] &= [0 \quad 1] \mathbf{C}^{-1} p \left(\begin{bmatrix}0,95 & 0 \\ -1 & 1\end{bmatrix} \right) \\&= [0 \quad 1] \begin{bmatrix}0,0975 & 0,0926 \\ 0 & -0,0975\end{bmatrix}^{-1} \left(\begin{bmatrix}0,95 & 0 \\ -1 & 1\end{bmatrix}^2 - 0,58 \begin{bmatrix}0,95 & 0 \\ -1 & 1\end{bmatrix} \right) \\&= [0 \quad 1] \begin{bmatrix}10,26 & 9,74 \\ 0 & -10,26\end{bmatrix} \begin{bmatrix}0,35 & 0 \\ -1,37 & 0,42\end{bmatrix} \\&= [14,05 \quad -4,31]\end{aligned}$$

18

Wednesday, December 1, 2010

Entraînement: Exemple 14.7 (livre)

La consigne est un saut unité. Une perturbation $w = -\frac{R}{K\phi} M_r = -0,5$ affecte le système au temps $t = 1$ s pour disparaître au temps $t = 2$ s.

