MSTAT : Travaux pratiques

Yassine Jamoud, Samy Haffoudhi

28 novembre 2021

Introduction

Dans cet exercice nous considérons un moteur à courant continu commandé par la tenson d'induit u(t). La position angulaire du rotor $\theta(t)$ est mesurée par un codeur incrémental à L=521 lignes par tour, fournissant une mesure y(t) de $\theta(t)$. $\Omega(t)$ est la vitesse de rotation. On cherche alors à estimer en ligne $\theta(t)$ et $\Omega(t)$ connaissant u(t) et (y(t)).

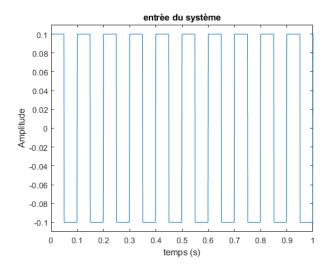
6 Filtrage de Kalman

6.1 Synthèse de l'entrée du système

u(t) est un créneau centré de période $\Delta=100$ ms, d'amplitude crête à crête A=0,1 V. Ce signal est échantillonné à la période $T_e=1$ ms. Programmons une fonction Matlab permettant de synthétiser cette entrée échantillonnée pour une durée D.

```
\begin{array}{lll} & function \;\; u = \; entree \, (D,A,Delta \,, Te) \\ & 2 & n = \; round \, (D/Te) \,; \\ & 3 & u = \; zeros \, (n) \,; \\ & 4 & t = \; 0 \colon Te \colon D; \\ & 5 & u = A \; * \; square \, (2 \; * \; pi \; * \; t \; / \; Delta) \,; \\ & 6 & u = u \, '; \\ & 7 \;\; end \end{array}
```

FIGURE 1 – Entrée du système



6.2 Modélisation et simulation du système

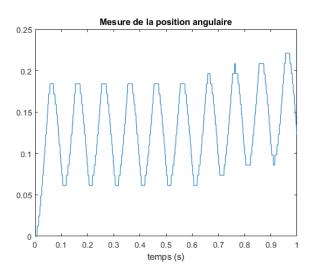
a. Programmons le simulateur :

```
\begin{array}{lll} & \text{function} & [y\,,x] \, = \, \text{simule}\,(u\,,G,T,Te\,,L\,,x1\,) \\ & 2 & A = \, [0 \ 1; \ 0 \ -1/T]\,; \\ & 3 & B = \, [0\,; \ G/T]\,; \\ & 4 & C = \, [1 \ 0]\,; \\ & 5 & D = \, [0]\,; \\ & 6 & [Ad\,,Bd\,,Cd\,,Dd] \, = \, c2dm(A\,,B\,,C\,,D\,,Te\,,\quad 'zoh\,')\,; \\ & 7 & 8 & x = \, [x1\,']\,; \\ & 9 & y = \, zeros\,(length\,(u)\,,1)\,; \\ & 10 & \text{for} \ i = \, 1\!: length\,(u)\,-1 \end{array}
```

```
 \begin{array}{lll} & x = [\,x\,;\;\; (Ad*x(\,i\,\,,:\,)\,\,'+Bd*u(\,i\,\,)\,\,)\,\,']\,;\\ & y(\,i\,) = Cd*x(\,i\,\,,:\,)\,\,'+Dd*u(\,i\,)\,;\\ & \text{13} & \text{end}\\ & n = length(\,u\,)\,;\\ & \text{15} & y(\,n\,) = Cd*x(\,n\,,:\,)\,\,'+Dd*u(\,n\,)\,;\\ & \text{16} & y = round\,(\,y*L/2/\,pi\,)*2*pi/L\,;\\ & \text{17} \ \ \text{end} \\ \end{array}
```

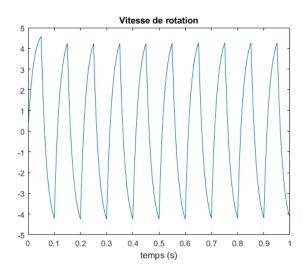
b. Testons alors ce simulateur avec $G=50 \text{ rad.} s^{-1}.N^{-1}$ et T=20 ms. On obtient les tracés suivants :

FIGURE 2 – Mesure de la position angulaire



On dérivant y, on obtient :

Figure 3 – Vitesse de rotation



6.3 Estimation par filtrage de Kalman

a. Écrivons la représentation d'état stochastique du modèle du systèe d'entré u_n et de sortie y_n :

$$\begin{cases} y_n = H_n X_n + h_n + w_n \\ X_{n+1} = F_n X_n + f_n + v_n \end{cases}$$
Avec,

$$-h_n = 0$$

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

$$-C_{w_n,w_n} = r$$

$$-F_n = \tilde{A}$$

$$-f_n = \tilde{B}$$

$$-C_{v_n,v_n} = q$$

b. r correspond à la variance du bruit de mesure blanc du codeur incrémental. On propose alors une valeur correspond à la variance d'une variable suivant la loi uniforme sur $[0, 2\pi/L]$ étant donné la précision du codeur incrémental à L lignes par tour :

$$r = \frac{(2\pi/L)^2}{12}$$

c. Le moteur est non alimenté et à l'arrêt avant le premier instant d'échantillonnage mais nous disposons d'aucune information sur la position angulaire initiale.

On propose alors étant donné ces connaissances :

$$\begin{cases} \hat{X}_{1/O} &= 0\\ P_{1/0} &= \frac{2\pi}{12} \end{cases}$$

d. Programmons le filtre de Kalman optimal :

```
1 \text{ function } xe = kal(y,u,G,T,Te,L,x1_0,P1_0,q)
        A = [0 \ 1; \ 0 \ -1/T];
        B = [0; G/T];
        C = [1 \ 0];
       D = [0];
        [{
m Ad}, {
m Bd}, {
m Cd}, {
m Dd}] = {
m c2dm}({
m A}, {
m B}, {
m C}, {
m D}, {
m Te}, {
m 'zoh'});
        r = (2*pi/L)^2/12;
        xe = zeros(2, length(u));
9
        for i=1:length(u)
            y1 0 = Cd*x1 0;
            Cxy = P1 0*Cd';
13
            Cyy = Cd*P1 0*Cd'+r;
            x1 \ 0 = x1 \ 0 + Cxy + Cyy^- - 1 + (y(i) - y1 \ 0);
            xe(:,i) = x1 \ 0;
            P1 0 = P1 \ 0 - Cxy * Cyy^- - 1 * Cxy^;
            x1 	 0 = Ad*x1 	 0+ Bd*u(i);
            P1 0 = Ad*P1 \ 0*Ad'+Bd*q*Bd';
19
        end
20
21
        xe = xe';
```

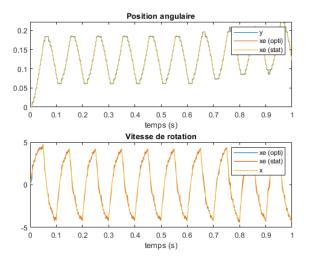
Et le filtre de Kalman statique :

```
\begin{array}{lll} & \textbf{function} & xe = kal\left(y,u,G,T,Te,L,x1\_0,P1\_0,q\right) \\ & A = \begin{bmatrix} 0 & 1; & 0 & -1/T \end{bmatrix}; \\ & B = \begin{bmatrix} 0; & G/T \end{bmatrix}; \\ & C = \begin{bmatrix} 1 & 0 \end{bmatrix}; \\ & D = \begin{bmatrix} 0 \end{bmatrix}; \\ & \left[ Ad,Bd,Cd,Dd \right] = c2dm(A,B,C,D,Te, \ 'zoh'); \\ & r = (2*pi/L)^2/12; \end{array}
```

```
xe = zeros(2, length(u));
9
       gain \ = \ dlqe \, (Ad, \ Bd, \ Cd, \ q\,, \ r\,) \, ;
10
       for i=1:length(u)
11
          y1 0 = Cd*x1 0;
12
          Cxy = P1_0*Cd';
13
          Cyy = Cd*P1_0*Cd'+r;
          x1_0 = x1_0+gain*(y(i)-y1_0);
          xe(:,i) = x1_0;
          P1_0 = P1_0-Cxy*Cyy^-1*Cxy';
          x1_0 = Ad*x1_0 + Bd*u(i);
19
          P1_0 = Ad*P1_0*Ad'+Bd*q*Bd';
       end
20
21
       xe = xe';
22
   end
23
```

e. Pour le cas d'un système parfaitement modélisé :

FIGURE 4 – Estimations (système parfaitement modélisé)



Pour une modélisation imprécise :

Figure 5 – Estimations (modélisation imprécise)

