

Teoria Sterowania (639B-ARAUT-MEP-TSTUZ)

Dyskretny filtr Kalmana.

(opracował: M.T., ostatnia modyfikacja: 14 listopada 2025)

1 Wstęp

Podstawowe zależności dotyczące dyskretnego filtru Kalmana są następujące [1]. Obiekt dynamiczny, z czasem dyskretnym, liniowy, niestacjonarny, jest opisany równaniami:

$$x_k = F_{k-1}x_{k-1} + G_{k-1}u_{k-1} + w_{k-1} \quad (1a)$$

$$y_k = H_k x_k + v_k \quad (1b)$$

gdzie $F \in \mathbb{R}^{n \times n}$, $G \in \mathbb{R}^{n \times m}$, $H \in \mathbb{R}^{p \times n}$, tzn. układ ma m wejścia i p wyjścia, zaś liczba zmiennych stanu (tzn. wymiar wektora stanu) wynosi n . Wektor $x_k \in \mathbb{R}^n$ oznacza stan układu w chwili k , $u_k \in \mathbb{R}^m$ jest wektorem wymuszeń (w chwili k), $y_k \in \mathbb{R}^p$ jest wektorem odpowiedzi (w chwili k), zaś $w_k \in \mathbb{R}^n$ i v_p są wektorami szumów, odpowiednio na wejściu i wyjściu (w chwili k).

Zakładamy, że $\mathbf{E}(w_k) = 0$, $\mathbf{E}(w_k w_j^T) = Q_k \delta_{k,j}$, $Q_k \in \mathbb{R}^{n \times n}$, $\mathbf{E}(v_k) = 0$, $\mathbf{E}(v_k v_j^T) = R_k \delta_{k,j}$, $R_k \in \mathbb{R}^{p \times p}$, $\mathbf{E}(w_k v_j^T) = 0$, gdzie \mathbf{E} jest operatorem wartości oczekiwanej zmiennej losowej, zaś $\delta_{k,j}$ deltą Kroneckera. Filtr Kalmana jest opisany równaniami

$$P_k^- = F_{k-1} P_{k-1}^+ F_{k-1}^T + Q_{k-1} \quad (2a)$$

$$K_k = P_k^- H_k^T (H_k P_k^- H_k^T + R_k)^{-1} \quad (2b)$$

$$\hat{x}_k^- = F_{k-1} \hat{x}_{k-1}^+ + G_{k-1} u_{k-1} \quad (2c)$$

$$\hat{x}_k^+ = \hat{x}_k^- + K_k (y_k - H_k \hat{x}_k^-) \quad (2d)$$

$$P_k^+ = (I - K_k H_k) P_k^- (I - K_k H_k)^T + K_k R_k K_k^T \quad (2e)$$

dla $k = 1, 2, \dots$, z warunkami początkowymi

$$\hat{x}_0^+ = \mathbf{E}(x_0), \quad P_0^+ = \mathbf{E}[(x_0 - \hat{x}_0^+)(x_0 - \hat{x}_0^+)^T]. \quad (3)$$

Jeżeli rozpatrywany obiekt dynamiczny jest układem stacjonarnym,

$$x_k = Fx_{k-1} + Gu_{k-1} + w_{k-1} \quad (4a)$$

$$y_k = Hx_k + v_k \quad (4b)$$

oraz dodatkowo $R_k = R \in \mathbb{R}^{p \times p}$, $Q_k = Q \in \mathbb{R}^{n \times n}$, to filtr Kalmana jest opisany równaniami

$$P_k^- = F P_{k-1}^+ F^T + Q \quad (5a)$$

$$K_k = P_k^- H^T (H P_k^- H^T + R)^{-1} \quad (5b)$$

$$\hat{x}_k^- = F \hat{x}_{k-1}^+ + Gu_{k-1} \quad (5c)$$

$$\hat{x}_k^+ = \hat{x}_k^- + K_k (y_k - H \hat{x}_k^-) \quad (5d)$$

$$P_k^+ = (I - K_k H) P_k^- (I - K_k H)^T + K_k R K_k^T \quad (5e)$$

dla $k = 1, 2, \dots$, z warunkami początkowymi (3).

Przykład 1. Weźmy pod uwagę model dyskretny układu dynamicznego

$$x_{k+1} = Ax_k + Bu_k \quad (6a)$$

$$y_k = Cx_k \quad (6b)$$

gdzie

$$A = \begin{bmatrix} 0.4716 & 0.0662 \\ -1.2128 & 0.6524 \end{bmatrix}, \quad B = \begin{bmatrix} 0.3271 \\ 1.0826 \end{bmatrix}, \quad (7)$$

$$C = \begin{bmatrix} 1.0061 & -0.6509 \\ -1.2128 & 0.6524 \end{bmatrix}. \quad (8)$$

Załóżmy, że chcemy obliczyć pierwsze sekwencję odpowiedzi tego układu tzn., y_0, y_1, \dots, y_N dla następujących zadanych wartości sygnału wymuszenia u_0, u_1, \dots, u_{N-1} , przy znanym warunku początkowym

$$x_0 = \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \end{bmatrix}. \quad (9)$$

Przyjmujemy $N = 120$, zaś wartości wymuszenia są określone wzorem

$$u(k) = \operatorname{sgn} \left(\sin \left(\frac{5\pi k}{100} \right) \right), \quad (10)$$

gdzie

$$k = 0, 1, \dots, N-1,$$

zaś sgn oznacza tzw. funkcję signum. Możemy to zrobić korzystając z kodu przedstawionego w Listingu 1.

2 Zadania

Rozpatrujemy obiekt z jednym wejściem i jednym wyjściem, $m = 1$, $p = 1$ (tzw. układ SISO), trzeciego rzędu, tzn. $n = 3$, dla którego wykonano pomiar odpowiedzi na zadane wymuszenie [Rys. 1(a)]. Dane obiektu znajdują się w pliku `plantData01.mat` zaś wartości odpowiednich sygnałów w pliku `signalsData01.mat`.

Zadanie 1. Napisać skrypt środowiska MATLAB do wyznaczenia estymat zmiennych stanu rozpatrywanego obiektu dla wartości sygnałów wymuszenia u i odpowiedzi y (z pliku `signalsData01.mat`), zgodnie ze wzorami (5).

Przyjąć $\hat{x}_0^+ = 0$, $P_0^+ = 10 \cdot I$ [I jest macierzą jednostkową, $n \times n$, gdzie n jest rzędem układu (4)]. Wykonać odpowiednie wykresy wartości zmiennych stanu i ich estymat, jak na Rys. 1(b)-(c). Wykonać wykres sygnałów wymuszenia i odpowiedzi [Rys. 1(a)] na podstawie danych z pliku `signalsData01.mat`.

Uwaga: Plik `signalsData01.mat` zawiera wartości estymat *a priori* i *a posteriori*. Oczywiście estymaty te trzeba wyznaczyć samodzielnie i sprawdzić czy otrzymany wynik jest zgodny z wartościami podanymi. Przy wyznaczaniu tych estymat, zakładamy, że znamy jedynie zasumione wartości wejść i wyjść, parametry szumu (tzn. macierze Q i R) oraz macierze modelu.

Listing 1.

```

close all
clear
clc

nfontslatex = 18;
nfonts = 14;

N = 120;
U = sign(sin(5*pi*(0:N-1)/100));

A = [0.4716 0.0662; -1.2128 0.6524];
B = [0.3271; 1.0826];
C = [1.0061 -0.6509; -1.2128 0.6524];

n = 2; % number of state variables
m = 1; % number of inputs
p = 2; % number of outputs
N = size(U,2);
X = zeros(n,N);
x0 = zeros(n,1);
x = x0;
for k = 1:N
    x = A*x + B*U(:,k);
    X(:,k) = x;
end

X = [x0 X];
Y = C*X;

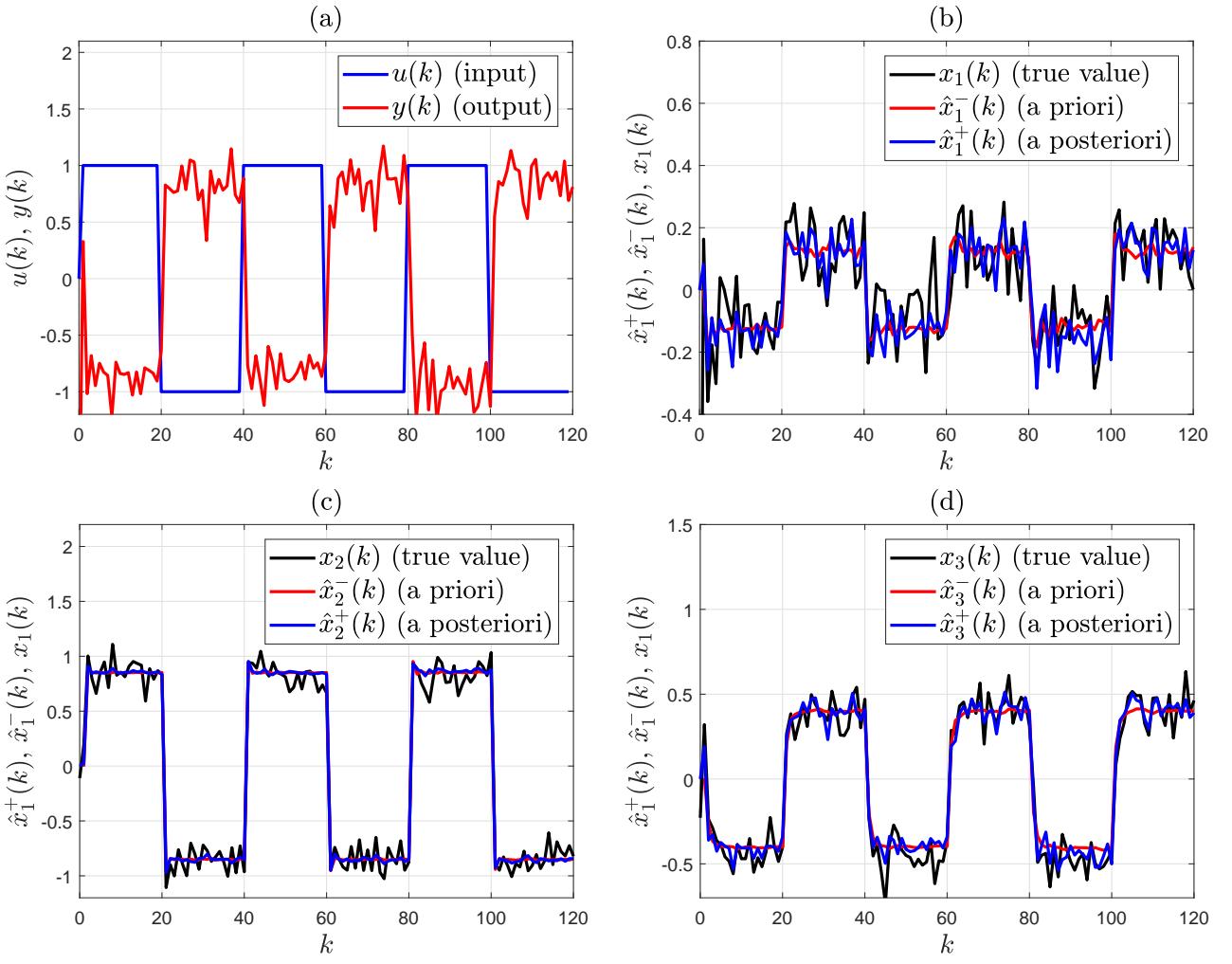
figure('units','normalized', ...
    'outerposition',[0 0 0.5 1])
subplot(2,1,1)
plot(0:N,Y(1,:),'s-b','MarkerEdgeColor', ...
    'b','MarkerFaceColor','b')
hold on
plot(0:N,Y(2,:),'s-r','MarkerEdgeColor', ...
    'r','MarkerFaceColor','r')
axis([0 N -1.5 1.5])
grid on
set(gca,'FontSize',nfonts);
xlabel('$k$', 'Interpreter', 'Latex', ...
    'FontSize',nfontslatex)
ylabel('$y_{\{1\}}(k)$, $y_{\{2\}}(k)$', ...
    'Interpreter', 'Latex', ...
    'FontSize',nfontslatex)

subplot(2,1,2)
plot(0:N-1,U(1,:),'s-b','MarkerEdgeColor', ...
    'b','MarkerFaceColor','b')
axis([0 N -1.5 1.5])
grid on
set(gca,'FontSize',nfonts);
xlabel('$k$', 'Interpreter', 'Latex', ...
    'FontSize',nfontslatex)
ylabel('$u(k)$', 'Interpreter', 'Latex', ...
    'FontSize',nfontslatex)

```

Literatura

- [1] D. Simon. *Optimal State Estimation: Kalman, H_∞ , and Nonlinear Approaches*. Wiley-Interscience, 2006.



Rysunek 1: Panel (a): sygnały wymuszenia u_k i odpowiedzi y_k rozpatrywanego obiektu opisanego równaniami (4) [Zadanie 1]. Panel (b): wartości zmiennej stanu x_1 , jej estymaty *a posteriori* \hat{x}_1^+ oraz jej estymaty *a priori* \hat{x}_1^- [Zadanie 1]. Panel (c): wartości zmiennej stanu x_2 , jej estymaty *a posteriori* \hat{x}_2^+ oraz jej estymaty *a priori* \hat{x}_2^- [Zadanie 1]. Panel (d): wartości zmiennej stanu x_3 , jej estymaty *a posteriori* \hat{x}_3^+ oraz jej estymaty *a priori* \hat{x}_3^- [Zadanie 1].