

FILTRE DE KALMAN ETENDU

3A Spécialité SYSMER

Année universitaire 2020/2021

Elie BOLTENHAGEN
Sandrine WOLFER

M. JAUFFRET



Table des matières

1	Introduction	3
2	Équation de Kalman	3
3	Code Matlab	4
4	Interprétation du résultat	7

1 Introduction

On considère deux objets (assimilés à des points mathématiques) dans un plan muni d'un repère ortho-normé. L'un est l'observateur, noté O. L'autre, noté T, est appelé « cible ». L'observateur est immobile et positionné sur l'origine du repère. La cible se déplace selon un mouvement rectiligne uniforme. Sa vitesse est notée $v = \begin{bmatrix} \dot{x} \\ \dot{y} \end{bmatrix}$. Ainsi, sa position à l'instant t est $P(t) = P(0) + tV$. A chaque instant $t_k = (k-1)\Delta t$, l'observateur mesure l'angle de visée dans lequel il détecte la cible, relativement à l'axe (O_y). La mesure d'angle acquise à l'instant t_k et notée Z_k obéit à l'équation de mesure $Z_k = \text{Arctg} \left[\frac{x_k}{y_k} \right] + \varepsilon_k$, où (x_k, y_k) sont les coordonnées de $P(t_k)$. Le bruit de mesure ε_k est gaussien, centré, de variance σ^2 . Les bruits de mesures sont indépendants entre eux.

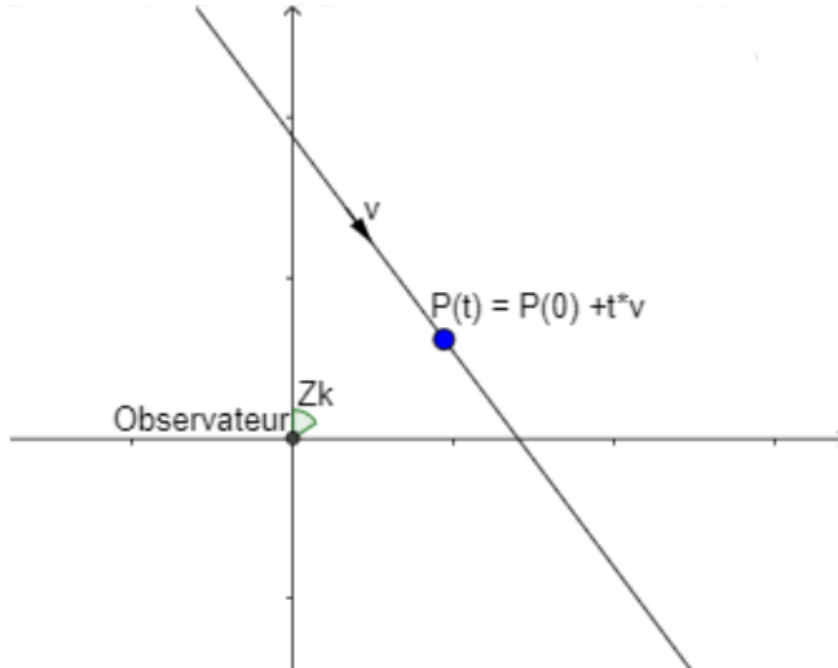


FIGURE 1 – Schéma du montage

Le but de ce mini projet est d'estimer par le filtre de Kalman étendu (EKF) les positions successives à partir des angles mesurés depuis l'observateur.

Les hypothèses sont les suivantes :

- L'observateur connaît l'écart-type du bruit de mesure, sa propre position et la vitesse de la cible.
- La cible ne se dirige jamais vers l'observateur.

2 Équation de Kalman

$$\underbrace{\begin{pmatrix} x_k \\ y_k \end{pmatrix}}_{\xi_k} = \begin{pmatrix} x_{k-1} + \Delta t \dot{x} \\ y_{k-1} + \Delta t \dot{y} \end{pmatrix}$$

donc :

$$\xi_k = \underbrace{\begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 \end{pmatrix}}_{F_k} \xi_{k-1} + \underbrace{\begin{pmatrix} \Delta t \dot{x} \\ \Delta t \dot{y} \end{pmatrix}}_{\text{connu}} \left. \vphantom{\xi_k} \right\} \text{Équation de commande}$$

$$Z_k = \text{Arctg} \begin{pmatrix} x_k \\ y_k \end{pmatrix} + \varepsilon_k \left. \vphantom{Z_k} \right\} \text{Équation de mesure}$$

Ensuite on fait l'initialisation, On choisie :

- $\xi_{0|0} = rg \begin{pmatrix} \sin(Z_1) \\ \cos(Z_1) \end{pmatrix}$, avec rg la distance "intuitive".
- $P_{0|0} = 10^6 I_k$

Dans la boucle de Kalman on fait :

- $\xi_{k|k+1} = \underbrace{\begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 \end{pmatrix}}_{F_k} \xi_{k-1|k-1} + \Delta t \begin{pmatrix} \dot{x} \\ \dot{y} \end{pmatrix}$
- $P_{k|k-1} = F_k P_{k-1|k-1} F_k^T$, Nous avons pas de bruit d'état
- Le gain $H_k = \nabla^T \mathcal{H}_k \xi_{k|k-1}$ avec

$$\begin{aligned} \mathcal{H}_k &= \text{Arctg} \left(\frac{x}{y} \right) \\ \nabla \mathcal{H}_k &= \begin{bmatrix} \frac{\partial}{\partial x} \text{Arctg} \left(\frac{x}{y} \right) \\ \frac{\partial}{\partial y} \text{Arctg} \left(\frac{x}{y} \right) \end{bmatrix} \\ &= \begin{bmatrix} \frac{1}{1+(\frac{x}{y})^2} \cdot \frac{1}{y} \\ \frac{1}{1+(\frac{x}{y})^2} \cdot \left(-\frac{x}{y^2} \right) \end{bmatrix} \\ &= \begin{bmatrix} \frac{y}{x^2+y^2} \\ -\frac{x}{x^2+y^2} \end{bmatrix} \end{aligned}$$

3 Code Matlab

Maintenant nous mettons en place un Code Matlab qui permet de mettre en oeuvre notre filtre de Kalman étendu.

Dans un premier temps on initialise le programme. C'est à dire que nous créons le vecteur vitesse v à partir d'un point d'origine et nous lui attribuons une trajectoire. :

```
%initialisation
t=1:1000;
deltat=1;

xpoint = 5; %m/s
ypoint = -7 ; %m/s
v=[xpoint, ypoint];% vecteur vitesse du projectile

sigma=10*pi/180; % ecart type
epsilon=sigma*randn(1,length(t));

Zsb=zeros(1,length(t));
z=zeros(1,length(t));
Ksi=zeros(2,length(t));
Ksik=zeros(2,length(t));
|
%P=zeros(2,2,length(t));
Hk=zeros(2,length(t));
%K=zeros(2,length(t));

p=zeros(2,2,length(t));
X=zeros(1,length(t));
Y=zeros(1,length(t));

F=[1 0 ; 0 1];

X(1)=1000;
Y(1)=1000;

Zsb(1)=atan2(X(1),Y(1)); % signal sans bruit
z(1)=Zsb(1)+epsilon(1); % signal bruité

rg=1400; % distance intuitive (la distance que l'on pense entre nous et l'objet)

Ksik(:,1)=rg*[sin(z(1)) cos(z(1))];

p=10^6*[1 0 ; 0 1];
```

FIGURE 2 – code initialisation

De part la trajectoire que nous avons créée nous pouvons récupérer l'angle à un instant t . Nous notons cet angle Zsb . Ensuite nous bruitons notre angle pour avoir l'angle bruité Z . Avec cet angle bruité et le filtre de Kalman étendu nous pouvons retomber sur la trajectoire que nous avons créée précédemment.

```

for i=2:length(t)
    X(i)=X(i-1)+deltat*v(1);
    Y(i)=Y(i-1)+deltat*v(2);
    P=F*p*F';

    Zsb(i)=atan2(X(i),Y(i));
    z(i)=Zsb(i)+epsilon(i);

    Ksi(:,i)=F*Ksik(:,i-1)+deltat*v';

    Hk=1/(Ksi(1,i)^2+Ksi(2,i)^2)*[Ksi(2,i) -Ksi(1,i)];
    K=P*Hk'*inv(Hk*P*Hk'+sigma^2);

    Ksik(:,i)=Ksi(:,i)+K*(z(i)-atan2(Ksi(1,i),Ksi(2,i)));
    p=P-K*Hk*P;
end

```

FIGURE 3 – code boucle de Kalman étendu

Pour finir on affiche nos résultat sur un graphique :

```

% Affichage des résultats
figure(1)
plot(Ksik(1,:),Ksik(2,:), 'b')
hold on
plot(X,Y, 'g')
legend('prédiction','trajectoire réel')
xlabel('x (en m)')
ylabel('y (en m)')

figure(2)

plot(t,Zsb, 'g','linew',5)
hold on
plot(t,z, 'r')
legend('angle sans bruit','angle bruité')
xlabel('t (en s)')
ylabel('angle (en rad)')

```

FIGURE 4 – code tracer les courbes

4 Interprétation du résultat

Ici nous pouvons voir en vert l'angle non bruité qui vient de la trajectoire donnée à notre objectif. Et en rouge nous pouvons voir l'angle que nous avons bruité pour pouvoir l'utiliser dans le filtre de Kalman étendu.

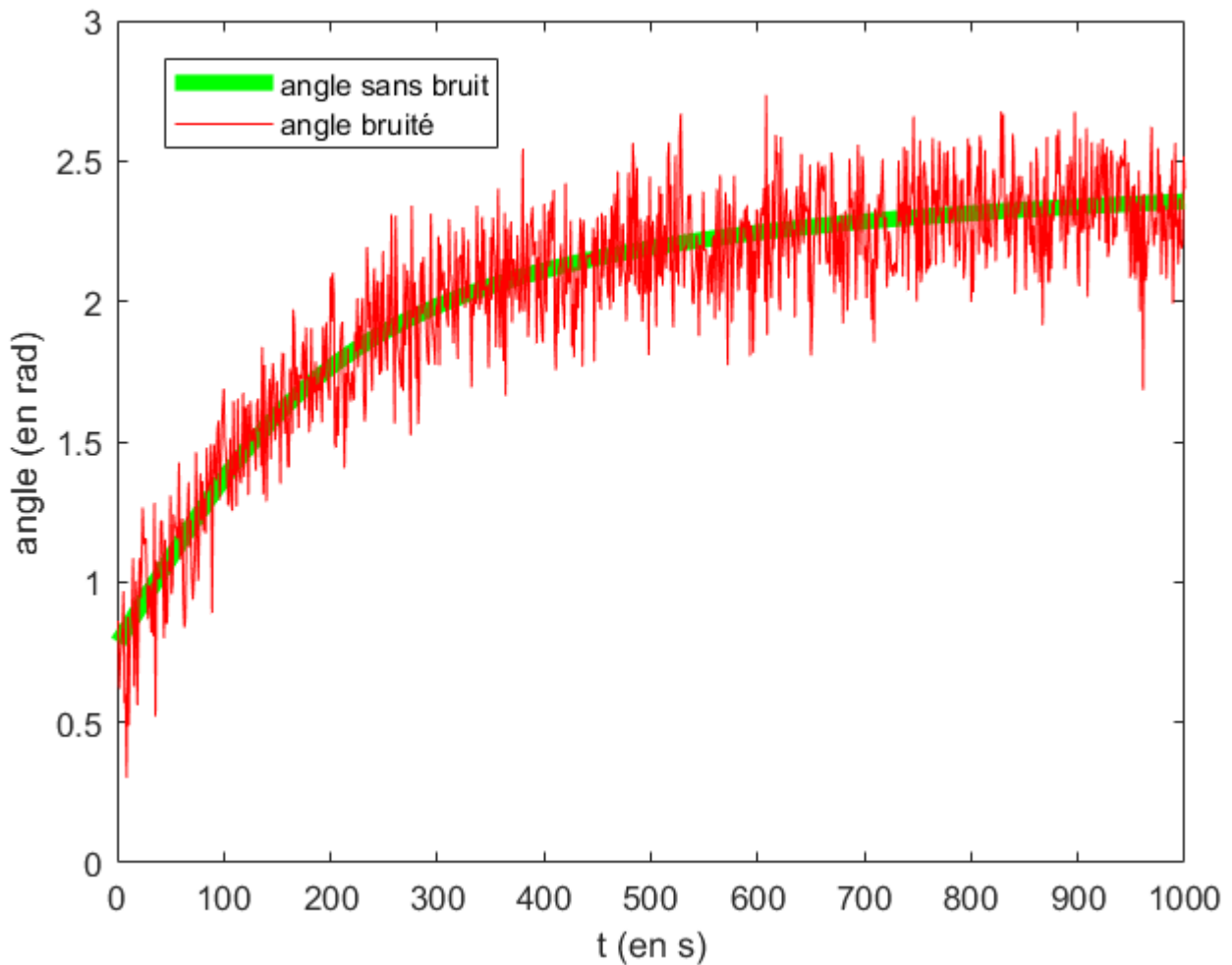


FIGURE 5 – Evolution de l'angle entre observateur et objectif

Nous pouvons voir en vert la trajectoire réel de notre objectif. Et en bleu nous avons la prédiction de la trajectoire

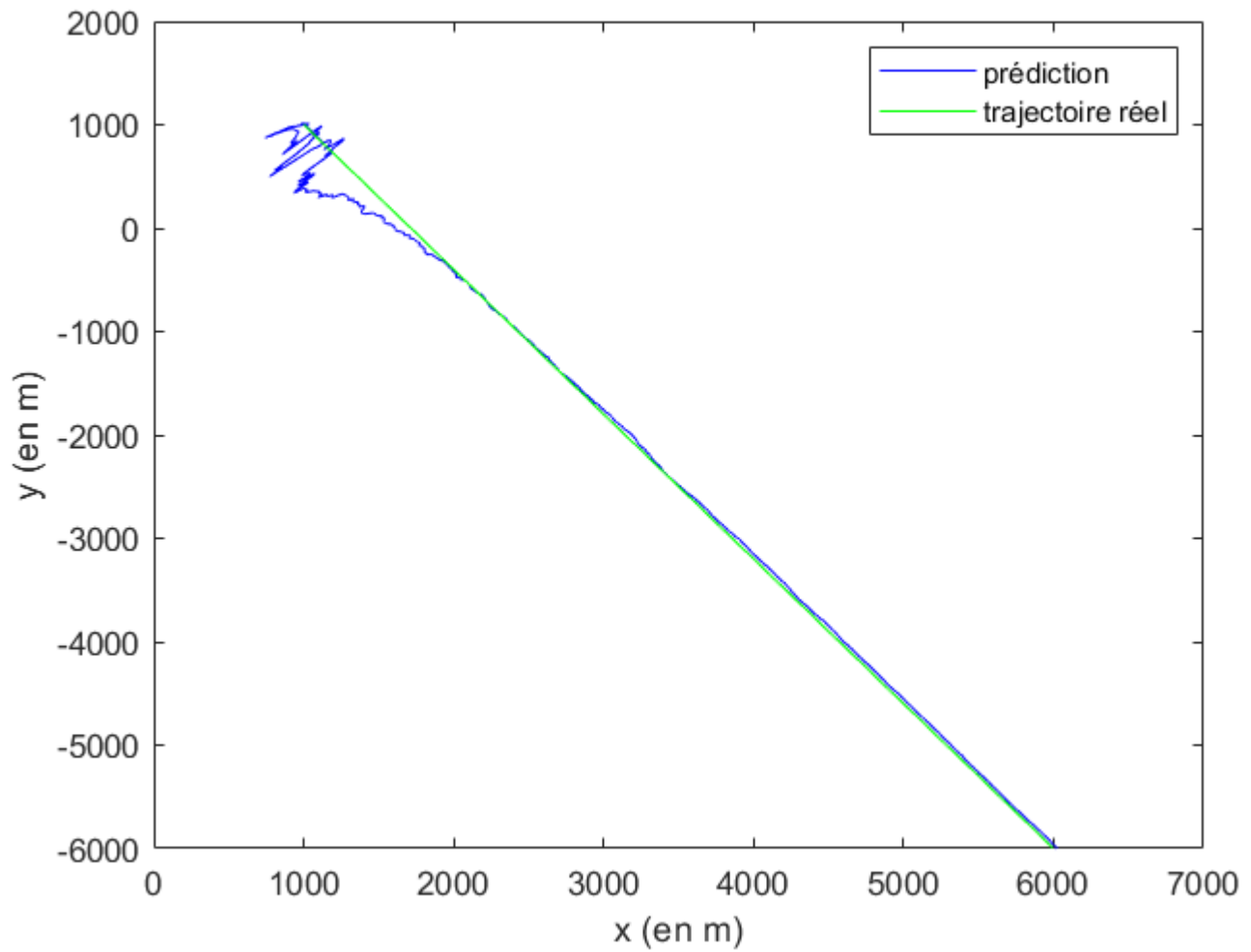


FIGURE 6 – Evolution de l'angle entre observateur et objectif