

Mehdi ABOUZAID
Damien TOOMEY
—
À l'attention de
M. HÉRAULT

Filtre de Kalman/Suivi d'objets Mini-projet TSA

Table des matières

1	Étude bibliographique sur le modèle	3
1.1	Présentation	3
1.2	Origine	3
1.3	Fonctionnement	3
2	Étude bibliographique sur l'application	6
3	Présentation du jeu de données choisi ou construit	7
3.1	Vidéo 1 : <i>singleball.mp4</i>	7
3.2	Vidéo 2 : <i>singleballhomemade.mp4</i>	7
4	Explication de l'implémentation	9
4.1	Traitement d'image	11
4.2	Filtre de Kalman	15
5	Choix des hyper-paramètres	20
6	Résultats et interprétations – singleball.mp4	21
6.1	Résultats avec $dt = 1.2\ s$	21
6.2	Résultats avec $dt = 1/30\ s$ et ajustements de la vitesse et de l'accélération . . .	23
7	Bibliographie	25
8	Annexes	26
8.1	ProjetTSA.m	26
8.2	trackingObjet.m	32
8.3	kalmanFilter.m	33
8.4	kalmanFilterAjustementsVitesseAcceleration.m	34
8.5	kalmanFilterForTracking.m	36

1 Étude bibliographique sur le modèle

1.1 Présentation

Le filtre de Kalman est un filtre à réponse impulsionnelle infinie (RII), c'est-à-dire qu'il est basé uniquement sur les valeurs en entrée du filtre ainsi que sur les valeurs antérieures de cette même réponse. Sa fonction est donc d'estimer les états d'un système dynamique à partir d'une série de mesures incomplètes ou bruitées.

Le filtre de Kalman fait appel à la dynamique de la cible qui définit son évolution dans le temps pour obtenir de meilleures données, éliminant ainsi l'effet du bruit. Ces données peuvent être calculées pour faire du filtrage ou pour de la prédiction.

1.2 Origine

Le filtre de Kalman a été nommé ainsi, suite à sa conception dans les années 1950 par Rudolf Kalman, mathématicien et automaticien américain d'origine hongroise. Pourtant, dès le XIX^{ème} siècle, Thorvald Nicolai Thiele, astronome danois, puis au XX^{ème} siècle, Peter Swerling, automaticien américain, avaient déjà tous les deux développé un algorithme similaire au filtre de Kalman.

Stanley Schmidt est reconnu comme ayant réalisé la première mise en œuvre du filtre. C'était lors d'une visite de Rudolf Kalman à la NASA Ames Research Center qu'il vit le potentiel de son filtre pour l'estimation de la trajectoire pour le programme Apollo. Ceci a conduit à l'utilisation du filtre dans l'ordinateur de navigation.

1.3 Fonctionnement

L'algorithme fonctionne en deux étapes, une étape de prédiction et une étape de mise à jour. La phase de prédiction utilise l'état estimé de l'instant précédent pour produire une estimation de l'état courant. Une fois les observations de l'instant courant obtenues, la seconde phase de mise à jour consiste à apporter une correction de l'état prédit dans le but d'obtenir une estimation plus précise. L'algorithme du filtre de Kalman est un processus dit récursif et markovien. Cela signifie que pour estimer l'état courant, seules l'estimation de l'état précédent et les mesures actuelles sont nécessaires, aucune autre information supplémentaire n'est requise.

Le filtre de Kalman est limité aux systèmes linéaires. Cependant, la plupart des systèmes physiques sont non linéaires. Le filtre n'est donc optimal que sur une petite plage linéaire des phénomènes réels. Une grande variété de filtres de Kalman a été depuis développée à partir de la formulation originale dite filtre de Kalman simple. Par exemple, Schmidt a développé le filtre de Kalman étendu, applicable aux phénomènes non linéaires.

1 ÉTUDE BIBLIOGRAPHIQUE SUR LE MODÈLE

Modèles du filtre

Modèle de dynamique ou système :

$$x_k = Ax_{k-1} + q$$

$$x_k | x_{k-1} \sim \mathcal{N}(x_k | Ax_{k-1}, Q)$$

Modèle d'observation :

$$y_k = Hx_k + r$$

$$y_k | x_k \sim \mathcal{N}(y_k | Hx_k, R)$$

Distributions des états et des observations

Pour les états :

$$P(x_k | y_{1:k-1}) \sim \mathcal{N}(x_k | m_k^-, P_k^-)$$

$$P(x_k | y_{1:k-1}) \sim \mathcal{N}(x_k | m_k^-, P_k^-)$$

Pour les observations :

$$P(x_k | y_{1:k-1}) \sim \mathcal{N}(x_k | m_k^-, P_k^-)$$

Prédiction

Connaissant $x[0 : k-1]$ et $y[1 : k-1]$, on cherche à estimer $x[k]$:

$$P(x_k | y_{1:k-1}) \sim \mathcal{N}(x_k | m_k^-, P_k^-)$$

On applique le modèle de dynamique :

$$m_k^- = Am_{k-1}$$

$$P_k^- = AP_{k-1}A^T + Q$$

Mise à jour

Connaissant $x[0 : k-1]$ et $y[1 : k]$, on cherche à estimer $x[k]$:

$$P(x_k | y_{1:k}) \sim \mathcal{N}(x_k | m_k, P_k)$$

On corrige la prédiction de l'étape précédente par l'observation k :

$$v_k = y_k - Hm_k^-$$

$$S_k = HP_k^-H^T + R$$

$$K_k = P_k^-H^TS_k^{-1}$$

$$m_k = m_k^- + K_kv_k$$

$$P_k = P_k^- - K_kS_kK_k^T$$

1 ÉTUDE BIBLIOGRAPHIQUE SUR LE MODÈLE

Détail des matrices et vecteurs

Nous choisissons le modèle de l'accélération constante au vu des données que nous avons choisies.

Matrice de dynamique/transfert/système

$$A = \begin{pmatrix} 1 & 0 & dt & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & dt & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 & 0 & dt & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 1 & 0 & dt \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 1 \end{pmatrix}$$

Matrice d'observation

$$H = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & 0 & 0 & 0 \end{pmatrix}$$

Vecteur d'état

$$m_k = \begin{pmatrix} x \\ y \\ \dot{x} \\ \dot{y} \\ \ddot{x} \\ \ddot{y} \end{pmatrix}$$

Bruit de transition

$$Q = \begin{pmatrix} a & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & b & 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & c & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & d & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & e & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & f \end{pmatrix} \quad \forall a, b, c, d, e, f \in \mathbb{R}$$

Bruit d'observation

$$R = \begin{pmatrix} g & 0 \\ 0 & h \end{pmatrix} \quad \forall g, h \in \mathbb{R}$$

Covariance de l'état initial

$$p_0 = \begin{pmatrix} i & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & j & 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & k & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & l & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & m & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & n \end{pmatrix} \quad \forall i, j, k, l, m, n \in \mathbb{R}$$

2 Étude bibliographique sur l'application

Le suivi d'objet correspond au fait de localiser un objet dans une vidéo ou une séquence d'images.

Dans les années 1960, le filtre de Kalman a été utilisé pour la première fois lors de la mission Apollo pour estimer la trajectoire de la fusée allant sur la Lune. Ce filtre est aussi utilisé pour corriger la trajectoire de missiles et calculer l'altitude d'une fusée.

A partir des années 1990, le filtre de Kalman s'est propagé à la société civile avec les GPS¹ (système de positionnement global).

Le filtre de Kalman permet également la fusion de données pour avoir une meilleure estimation de chaque donnée. Par exemple, si une voiture est équipée de trois capteurs :

- système de mesure inertielle (IMU²) : mesure l'accélération et la vitesse angulaire de la voiture
- Odomètre : donne la position relative de la voiture
- GPS : donne la position absolue de la voiture,

le filtre de Kalman permet de prendre en compte les données de chaque capteur et estimer une position plus précise de la voiture.

Aujourd'hui, il est possible de suivre un ou plusieurs objets dans une vidéo, en temps réel ou non, la position de la caméra étant fixe ou non. Le suivi d'objets est entre autres utilisé dans le domaine de sécurité, la réalité augmentée et le contrôle de la circulation. Si l'objet est détecté, sa position est corrigée sinon elle est prédite.

Dans le cadre de notre étude, nous nous concentrerons uniquement sur le suivi d'objets (tracking).

Vu le délai très court qui nous est imparti, nous n'étudierons le suivi d'un unique objet avec une caméra stationnaire (arrière plan constant).

1. GPS : Global Positioning System

2. IMU : Inertial Measurement Unit

3 Présentation du jeu de données choisi ou construit

3.1 Vidéo 1 : *singleball.mp4*

Pour notre projet, nous avons utilisé une vidéo nommée *singleball.mp4* trouvée dans les exemples fournis par *Matlab*. La vidéo correspond à une balle verte qui roule sur un sol foncé. Au cours de la vidéo, la balle passe sous une boîte en carton pendant un court instant puis réapparaît de l'autre de celle-ci. Pour faciliter le suivi de l'objet, la caméra est stationnaire (l'arrière-plan ne change pas).

Informations concernant la vidéo *singleball.mp4* :

durée : 1.5 s
largeur : 480
hauteur : 360
nombre d'images par seconde : 30
bits par pixel : 24
format : RGB24

3.2 Vidéo 2 : *singleballhomemade.mp4*

Nous souhaitions tester le code avec une seconde vidéo. Nous avons donc réalisé une vidéo avec la même mise en scène (caméra stationnaire), à savoir une balle qui suit une trajectoire et qui est cachée par un obstacle (un portefeuille dans notre cas) pendant un court instant puis réapparaît de l'autre côté de l'obstacle.

Informations concernant la vidéo *singleballhomemade.mp4* :

durée : 3.0420 s
largeur : 1280
hauteur : 720
nombre d'images par seconde : 30
bits par pixel : 24
format : RGB24

Dans les deux vidéos, nous avons donc deux missions :

- corriger la position de la balle quand la balle est détectée
- prédire la position de la balle quand elle passe sous la boîte (balle non détectée)

3 PRÉSENTATION DU JEU DE DONNÉES CHOISI OU CONSTRUIT

Nous avons commencé par étudier la vidéo *singleball.mp4*. Le code était donc bien adapté pour cette vidéo. En revanche, lorsque nous avons voulu tester le code avec la vidéo *singleballhomemade.mp4*, nous avons remarqué que le code n'était pas générique et ne fonctionnait donc pas pour cette seconde vidéo. En fait, le traitement d'image ne détectait pas la balle alors qu'elle était visible.

Malheureusement, nous n'avons pas eu le temps d'améliorer le code pour qu'il soit adapté à l'autre vidéo.

4 Explication de l'implémentation

Nous avons trouvé un code³ *Matlab* sur le site [MathWorks](#) qui applique un filtre de Kalman sur la vidéo *singleball.mp4* mais cet exemple utilise la *toolbox vision* qui n'est pas accessible sur la version académique de *Matlab* de l'INSA.

Nous avons donc décidé de reproduire le code que nous avons trouvé sur ce site pour qu'il fonctionne sur la version académique. Nous avons obtenu le code suivant par nous-même et avec du code trouvé sur internet.

Dans ce code, nous avons considéré que la vidéo pouvait contenir l'objet dès la première image, ainsi, nous supposons que nous n'avons pas d'image de la vidéo avec uniquement l'arrière plan.

Le main se nomme *ProjetTSA.m*. Le code est commenté, ce qui sert également d'explication.

Initialisation/Ré-initialisation du fichier.

```
1 %%
2 clear all
3 clc
4 close all
```

Listing 1 – ProjetTSA.m

Utilisation de l'entrée standard sur *Matlab* pour permettre à l'utilisateur de choisir la vidéo qu'il souhaite étudier. Cela permet au programme de trouver le chemin vers le répertoire contenant la succession d'images.

```
6 %% Choix de la video a etudier
7
8 path=which('ProjetTSA.m');
9 path=path(1:(end-length('/Code/ProjetTSA.m')));
10
11 nomVideo=input('Quelle video voulez-vous etudier ?\nVoici le choix de video que
    vous avez : singleball.mp4, singleballhomemade.mp4\n\n', 's') ;
12
13 if strcmp(nomVideo, 'singleball.mp4')
14     path=fullfile(path, 'Donnees', 'Video1');
15     cd(path)
16     delta_t = 1.2; % periode d'echantillonnage de la video
17 else
18     if strcmp(nomVideo, 'singleballhomemade.mp4')
```

3. Code accessible dans /Code/kalmanFilterForTracking.m

4 EXPLICATION DE L'IMPLÉMENTATION

```

19     path=fullfile(path, 'Donnees', 'Video2');
20     cd(path)
21     delta_t=1.2; % periode d'echantillonnage de la video
22     else
23         disp('La video que vous avez entree n''existe pas');
24         return
25     end
26 end
27
28 informationSurDossier=dir(fullfile('VideoEnPNG', '*.png'));
29 NB_FRAMES=size(informationSurDossier,1);

```

Listing 2 – ProjetTSA.m

Tout d'abord, nous souhaitons ouvrir la vidéo dans *Matlab*.

```

31 %% Lecture de la video
32
33 %v=VideoReader(fullfile(path,nomVideo));
34
35 %% Visionnage de la video
36
37 %currAxes=axes;
38 %while hasFrame(v)
39 %     vidFrame=readFrame(v);
40 %     image(vidFrame, 'Parent', currAxes);
41 %     currAxes.Visible='off';
42 %     pause(1/v.FrameRate);
43 %end

```

Listing 3 – ProjetTSA.m

Malheureusement, sur la version *Matlab* 2017 de *Linux* de l'INSA, la lecture de vidéo n'est pas possible. Nous avons donc sauvegardé chaque image de la vidéo en format *png* et nous avons travaillé sur ces images.

```

45 %% Sauvegarde de chaque image de la video en png
46
47 %v.CurrentTime=0;
48 %nbFrame=0;
49 %while hasFrame(v)
50 %     vidFrame=readFrame(v);
51 %     nbFrame=nbFrame+1;
52 %     imwrite(vidFrame, fullfile('VideoEnPNG', [num2str(nbFrame) '.png']));
53 %end

```

Listing 4 – ProjetTSA.m

4 EXPLICATION DE L'IMPLÉMENTATION

4.1 Traitement d'image

Pour détecter l'objet, on compare deux images à la fois (l'image courante et l'image suivante). Par conséquent, l'utilisation de la fonction *imabsdiff* peut entraîner l'apparition de deux objets car si l'image à l'instant k contient l'objet et l'image à l'instant $k + 1$ contient également l'objet, la valeur absolue de la différence de ces deux images va faire apparaître deux objets. En fait, c'est le même objet à deux instants différents. Ainsi, quand on obtient le centre de masse avec *regionprops*, il peut y avoir un ou deux centres de masse.

```

55 %% Partie 1 : Traitement d'image
56 %% Detection de l'objet et stockage des centres de masse dans
    cell_position_objet
57
58 cell_position_objet=cell(1);
59 % cell_position_objet stockera :
60 % les coordonnees des centres de masse des objets detectes
61 % [] si aucun objet n'a ete detecte
62
63 i=1;
64 nbFrame=1;
65 tempImage=imread(fullfile('VideoEnPNG', [num2str(i), '.png'])); % lecture de la
    premiere image
66 empilementImagesBinaires=zeros(size(tempImage,1), size(tempImage,2)); %
    initialisation de empilementImagesBinaires
67
68 for i=1:Nb_FRAMES
69     image_tk=tempImage;
70
71     if i<Nb_FRAMES
72         image_tkPlus1=imread(fullfile('VideoEnPNG', [num2str(i+1), '.png']));
73         nbFrame=nbFrame+1;
74         tempImage=image_tkPlus1;
75
76         A=rgb2gray(image_tk); % A contient image_tk en noir et blanc
77         B=rgb2gray(image_tkPlus1); % B contient image_tkPlus1 en noir et blanc
78         C=imabsdiff(A, B); % C contient la valeur absolue de A-B
79         thresh=graythresh(C); % calcul de l'intensite normalisee de l'image (
            entre 0 et 1)
80
81         if (thresh>0.05) % au moins un objet a ete detecte (0.05 a ete choisi de
            maniere empirique)
82             ib=imbinarize(C, thresh); % convertit l'image C en image binaire
83             ib_sansbruit=bwareaopen(ib, 20, 8); % retraits des objets de moins de
            20 pixels (bruit)
84
85             s=regionprops(bwlabel(ib_sansbruit), 'centroid'); % determine entre
            autres le centre de masse de chaque objet

```

4 EXPLICATION DE L'IMPLÉMENTATION

```

86         c=[s.Centroid]; % centre(s) de masse
87
88         cell_position_objet{nbFrame}=c; % stocke le/les centres de masse
89
90         empilementImagesBinaires=empilementImagesBinaires+ib_sansbruit; %
empilement des images binaires
91
92         else % aucun objet n'a ete detecte
93             cell_position_objet{nbFrame}=[]; % stocke le fait qu'aucun objet n'a
ete detecte
94         end
95     end
96 end

```

Listing 5 – ProjetTSA.m

Comme la détection de l'objet est imprécise, la détection du centre de masse l'est aussi. En comparant l'image 1 et l'image 2 (comparaison A) puis l'image 2 et l'image 3 (comparaison B), la détection du centre de masse de l'objet de l'image 2 dans les comparaisons A et B ne sont pas les mêmes (mais proches). Pourtant nous savons qu'il s'agit du même objet au même instant. Le code suivant permet de faire la moyenne des centres de masse lorsqu'il s'agit du même objet au même instant :

```

98 %% Moyennage des centres de masse
99
100 cell_pos_bis=[];
101 % cell_pos_bis stockera :
102 % la moyenne de deux centres de masse cell_position_objet
103 % un centre de masse de cell_position_objet
104 % [] si aucun objet n'a ete detecte
105
106 i=1;
107 k=1;
108 estVraiment2_4=true;
109 while i<=(length(cell_position_objet)-1)
110
111     if isempty(cell_position_objet{i})
112         cell_pos_bis{k}=[];
113         estVraiment2_4=true;
114     else if ((length(cell_position_objet{i})==2) && ((length(cell_position_objet
{i+1})==4)))
115         if (estVraiment2_4==true)
116             cell_pos_bis{k}=[];
117             k=k+1;
118         end
119         cell_pos_bis{k}=mean([ cell_position_objet{i}(1:2);

```

4 EXPLICATION DE L'IMPLÉMENTATION

```

120     cell_position_objet{i+1}(1:2)]];
121     cell_position_objet{i+1}(1:2) = [];
122     estVraiment2_4=false;
123     else if ((length(cell_position_objet{i})==4) && ((length(
124     cell_position_objet{i+1})==4)))
125         cell_pos_bis{k}=cell_position_objet{i}(1:2);
126         k=k+1;
127         cell_pos_bis{k}=mean([cell_position_objet{i}(3:4);
128     cell_position_objet{i+1}(1:2)]);
129         cell_position_objet{i+1}(1:2) = [];
130         estVraiment2_4=false;
131         else if ((length(cell_position_objet{i})==4) && ((length(
132     cell_position_objet{i+1})==2)))
133         cell_pos_bis{k}=cell_position_objet{i}(1:2);
134         k=k+1;
135         cell_pos_bis{k}=mean([cell_position_objet{i}(3:4);
136     cell_position_objet{i+1}(1:2)]);
137         cell_position_objet(i+1) = [];
138         else if ((length(cell_position_objet{i})==2) && ((length(
139     cell_position_objet{i+1})==2)))
140         cell_pos_bis{k}=cell_position_objet{i};
141         else if ((length(cell_position_objet{i})==2) && (isempty
142     (cell_position_objet{i+1})))
143         cell_pos_bis{k}=cell_position_objet{i};
144         else if ((length(cell_position_objet{i})==4) &&
145     (isempty(cell_position_objet{i+1})))
146         cell_pos_bis{k}=cell_position_objet{i}(1:2);
147         k=k+1;
148         cell_pos_bis{k}=cell_position_objet{i}(3:4);
149         i=i+1;
150         end
151     end
152     end
153     end
154     end
155     end
156     k=k+1;
157     i=i+1;
158 end
159
160 % Dans le cas ou l'objet apparait sur l'image au dernier frame
161 if ~isempty(cell_position_objet{i})
162     cell_pos_bis{k}=cell_position_objet{i}(1:2);
163 end

```

Listing 6 – ProjetTSA.m

4 EXPLICATION DE L'IMPLÉMENTATION

On retire les positions [] en fin de vidéo car on considère qu'on n'aura pas à prédire ces positions (on considère que l'objet est hors champ de la caméra même si cela n'est pas nécessairement vrai) :

```

158 %% Retrait des positions quand l'objet n'est plus detecte en fin de video
159
160 % Retrait des [] a la fin de cell_pos_bis
161 % car cela veut dire que l'objet n'est plus detecte dans la video
162 j=length(cell_pos_bis);
163 while isempty(cell_pos_bis{j})
164     if isempty(cell_pos_bis{j})
165         cell_pos_bis(j) = [];
166     end
167     j=length(cell_pos_bis);
168 end

```

Listing 7 – ProjetTSA.m

En raison d'imprécisions dans l'analyse d'image, il reste des points très proches mais il s'agit en fait des mêmes points donc nous faisons la moyenne de ces points. Nous avons décidé que si la distance entre deux points est inférieure à 3 alors il s'agit du même point (≤ 3 choisi de manière empirique).

```

170 %% Moyenne des points qui sont encore trop pres (en fait ce sont les memes
    points)
171
172 i=1;
173 while (i<=length(cell_pos_bis)-1)
174     if (~isempty(cell_pos_bis{i}) && ~isempty(cell_pos_bis{i+1}))
175         if ((abs(cell_pos_bis{i}(1)-cell_pos_bis{i+1}(1))<=3) && (abs(
            cell_pos_bis{i}(2)-cell_pos_bis{i+1}(2))<=3))
176             cell_pos_bis{i}=mean([cell_pos_bis{i}; cell_pos_bis{i+1}]);
177             cell_pos_bis(i+1) = [];
178         end
179     end
180     i=i+1;
181 end

```

Listing 8 – ProjetTSA.m

Affichage des points détectés sur l'image binaire et sur l'image de départ en noir et blanc.

```

183 %% Affichage des detections des centres de masse de l'objet
184
185 % cell_pos_bis en matrice pour faciliter l'affichage

```

4 EXPLICATION DE L'IMPLÉMENTATION

```

186 matrice_pos_bis=[];
187
188 for i=1:length(cell_pos_bis)
189     if ~isempty(cell_pos_bis{i})
190         matrice_pos_bis=[matrice_pos_bis; cell_pos_bis{i}(1), cell_pos_bis{i}(2)
191     ];
192     end
193 end
194 figure
195 subplot(2,1,1)
196 imshow(empilementImagesBinaires)
197 hold on
198 plot(matrice_pos_bis(:,1), matrice_pos_bis(:,2), 'r+')
199 title('Image binaire');
200 xlabel('Axe x');
201 ylabel('Axe y');
202 legend('Positions detectees avec traitement d''image')
203 hold off
204
205 subplot(2,1,2)
206 imshow(A)
207 hold on
208 plot(matrice_pos_bis(:,1), matrice_pos_bis(:,2), 'r+')
209 title('Image de depart en noir et blanc');
210 xlabel('Axe x');
211 ylabel('Axe y');
212 legend('Positions detectees avec traitement d''image')
213 hold off

```

Listing 9 – ProjetTSA.m

4.2 Filtre de Kalman

Appel de la fonction *trackingObjet* pour appliquer le filtre de Kalman sur chaque positions de *cell_pos_bis*.

```

215 %% Partie 2
216 %% Filtre de Kalman
217
218 clearvars -except cell_pos_bis empilementImagesBinaires delta_t matrice_pos_bis
219 A
220 clear trackingObjet
221 clear kalmanFilter
222 clear kalmanFilterAjustementsVitesseAcceleration

```

4 EXPLICATION DE L'IMPLÉMENTATION

```
223 Matrice_y=trackingObjet (cell_pos_bis , delta_t);
```

Listing 10 – ProjetTSA.m

Pour tester le filtre de Kalman avec ajustements de la vitesse, de l'accélération et $dt = 1/30$ s il faut dé-commenter les lignes 11 et 15 puis commenter les lignes 10 et 14 dans *trackingObjet.m*. Les lignes 10 et 14 permettent d'appliquer le filtre de Kalman sans ajustement de la vitesse et de l'accélération avec dt choisi à la ligne 16 ou 21 dans *ProjetTSA.m* selon la vidéo choisie.

```
1 function Matrice_y=trackingObjet (cell_positions , delta_t)
2
3 Matrice_y=[]; % contiendra les positions corrigees et les predictions pour les
   points non detectes
4 objetDetectePremiereFois=false;
5
6 for i=1:length (cell_positions)
7     if ~isempty (cell_positions {i})
8         objetDetectePremiereFois=true;
9         z=cell_positions {i}';
10        y=kalmanFilter (z, delta_t, 'objet detecte'); % prediction/correction de
   la position detectee avec un filtre de Kalman
11        %y=kalmanFilterAjustementsVitesseAcceleration (z, 'objet detecte');
12        Matrice_y=[Matrice_y y];
13    else if (objetDetectePremiereFois==true)
14        y=kalmanFilter (y, delta_t, 'objet manquant'); % prediction de la position
   non detectee avec un filtre de Kalman
15        %y=kalmanFilterAjustementsVitesseAcceleration (y, 'objet manquant');
16        Matrice_y=[Matrice_y y];
17    end
18 end
19 end
20
21 Matrice_y=Matrice_y';
22
23 end
```

Listing 11 – trackingObjet.m

```
1 function y=kalmanFilter (z, delta_t , message)
2
3 % Matrice de dynamique/transfert/systeme
4 A=[1 0 delta_t 0 0 0;... % x
5    0 1 0 delta_t 0 0;... % y
6    0 0 1 0 delta_t 0;... % Vx
```


4 EXPLICATION DE L'IMPLÉMENTATION

```

7      0 0 0 1 0 delta_t;...      % Vy
8      0 0 0 0 1 0 ;...          % Ax
9      0 0 0 0 0 1];              % Ay
10
11 % Matrice d'observation
12 H=[1 0 0 0 0 0; 0 1 0 0 0 0];
13
14 % Bruit de transition
15 Q=100000*diag([25 25 10 10 1 1]);
16
17 % Bruit d'observation
18 R=25*eye(2);
19
20 % Une variable persistant est locale a la fonction mais sa valeur est
21 % conservee entre appels de fonction
22 persistent x_estime p_estime
23 if isempty(x_estime)
24     x_estime=zeros(6, 1);      % x_estime=[x,y,Vx,Vy,Ax,Ay] '
25     p_estime=100000*eye(6);    % covariance de l'etat initial
26     x_estime(1:2)=z;           % position initiale
27 end
28
29 % Prediction
30 x_predit=A*x_estime;
31 p_predit=A*p_estime*A'+Q;
32
33 if (strcmp(message, 'objet detecte')==1)
34     % Mise a jour
35     v=z-H*x_predit;
36     S=H*p_predit*H'+R;
37     K=(S \ (H*p_predit'))';
38
39     x_estime=x_predit+K*v;
40     p_estime=p_predit-K*S*K';
41 else % strcmp(message, 'objet manquant')==1
42     x_estime=x_predit;
43     p_estime=p_predit;
44 end
45
46 % Estimation des observations
47 y=H*x_estime;
48
49 end

```

Listing 12 – kalmanFilter.m

4 EXPLICATION DE L'IMPLÉMENTATION

Affichage des résultats :

```

225 %% Affichages des resultats
226
227 A=imread(fullfile('VideoEnPNG', [num2str(1), '.png'])); % 1.png (souvent arriere
    plan)
228
229 %%
230
231 figure
232 hold on
233     grid on
234     plot(Matrice_y(:,1), Matrice_y(:,2), 'gO');
235     plot(matrice_pos_bis(:,1), matrice_pos_bis(:,2), 'b+')
236     set(gca, 'Ydir', 'reverse')
237     title('Positions successives de l''objet');
238     xlabel('Axe x');
239     ylabel('Axe y (inverse)');
240     legend('Positions tracking objet (filtre de Kalman)', ...
241           'Positions detectees avec traitement d''image')
242 hold off
243
244 %%
245
246 figure
247 hold on
248 subplot(2,1,1)
249 imshow(empilementImagesBinaires)
250 hold on
251     plot(Matrice_y(:,1), Matrice_y(:,2), 'gO-')
252     plot(matrice_pos_bis(:,1), matrice_pos_bis(:,2), 'r+')
253     title('Image binaire');
254     xlabel('Axe x');
255     ylabel('Axe y');
256     legend('Positions tracking objet (filtre de Kalman)', ...
257           'Positions detectees avec traitement d''image')
258 hold off
259
260 subplot(2,1,2)
261 imshow(A)
262 hold on
263     plot(Matrice_y(:,1), Matrice_y(:,2), 'gO-')
264     plot(matrice_pos_bis(:,1), matrice_pos_bis(:,2), 'r+')
265     title('Image de depart en couleur');
266     xlabel('Axe x');
267     ylabel('Axe y');
268     legend('Positions tracking objet (filtre de Kalman)', ...
269           'Positions detectees avec traitement d''image')

```

4 EXPLICATION DE L'IMPLÉMENTATION

```

270 hold off
271 hold off
272
273 %%
274
275 figure
276 hold on
277 image(A)
278 hold on
279 plot(Matrice_y(:,1), Matrice_y(:,2), 'gO-')
280 plot(matrice_pos_bis(:,1), matrice_pos_bis(:,2), 'r+')
281 set(gca, 'Ydir', 'reverse')
282 ax = gca;
283 ax.Visible = 'off';
284 title('Image de depart en couleur');
285 xlabel('Axe x');
286 ylabel('Axe y');
287 legend('Positions tracking objet (filtre de Kalman)',...
288        'Positions detectees avec traitement d''image')
289 hold off
290 hold off

```

Listing 13 – ProjetTSA.m

5 Choix des hyper-paramètres

Le choix des hyper-paramètres pour le filtre de Kalman est particulièrement difficile. En effet, dans un cas réel, il est difficile de quantifier le bruit (covariance de l'état initial (p_0), bruit de transition (Q) et bruit d'observation (R)). Nous nous sommes donc basés sur les hyper-paramètres choisis dans la vidéo [MathWorks](#) (5min27s) qui traite *singleball.mp4* avec un filtre de Kalman.

$$p_0 = 100000 \cdot \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 1 \end{pmatrix} \quad Q = 100000 \cdot \begin{pmatrix} 25 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 25 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 10 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 10 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 1 \end{pmatrix} \quad R = \begin{pmatrix} 25 & 0 \\ 0 & 25 \end{pmatrix}$$

Nous avons rencontré un problème lors de la définition de la matrice de transition A .

$$A = \begin{pmatrix} 1 & 0 & dt & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & dt & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 & 0 & dt & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 1 & 0 & dt \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 1 \end{pmatrix}$$

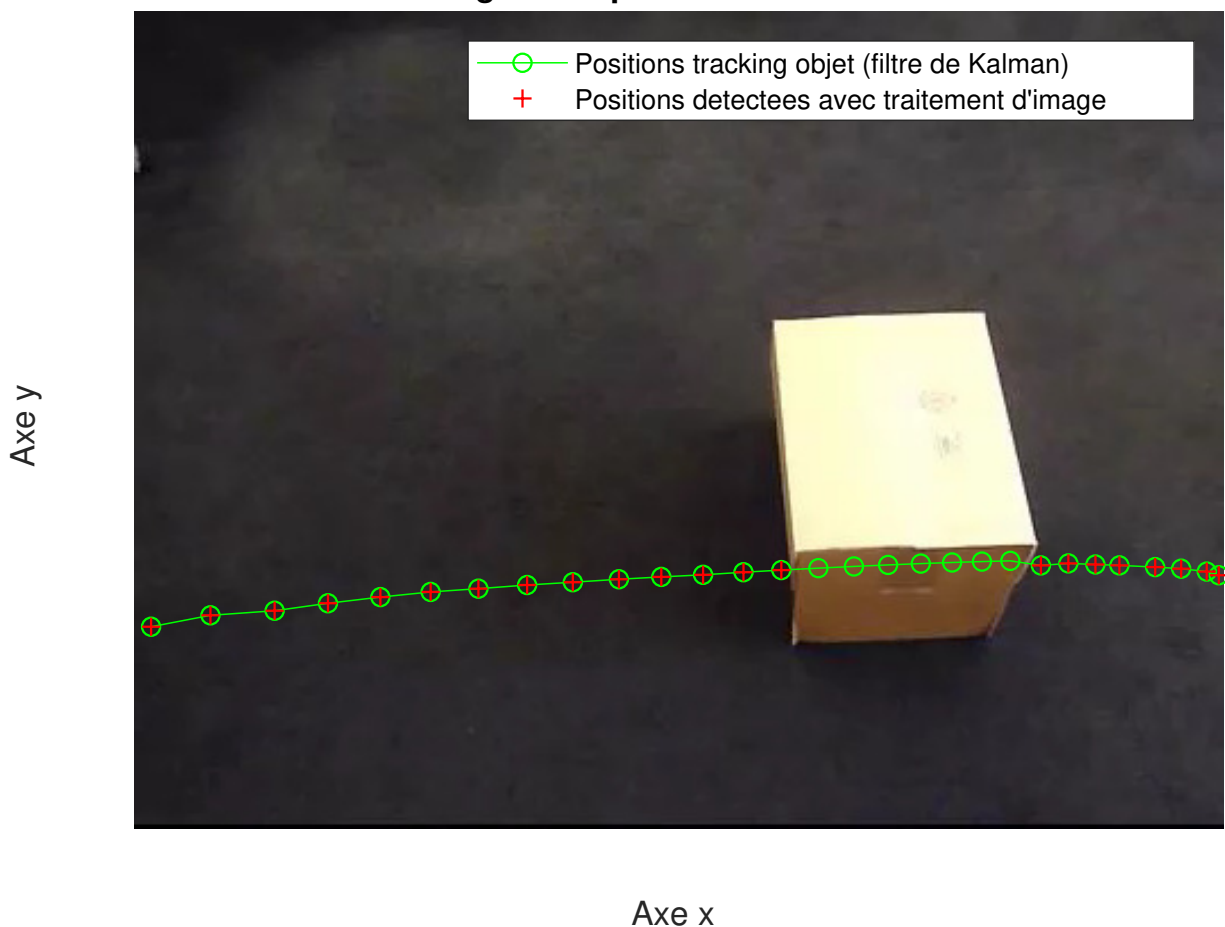
Pour la vidéo *singleball.mp4* par exemple, une des caractéristiques de cette vidéo était 30 *images/seconde*. Nous pensions alors que $dt = 1/30$ s mais cela donnait des résultats erronés. Nous avons alors mis $dt = 1$ s et les résultats étaient satisfaisants. Finalement, nous avons choisi $dt = 1.2$ s. Malheureusement, nous ne comprenons pas pourquoi cette valeur de dt permet de mieux paramétrer le filtre.

6 Résultats et interprétations – singleball.mp4

6.1 Résultats avec $dt = 1.2\text{ s}$

FIGURE 1 – Positions successives de la balle – Image 1 de la vidéo

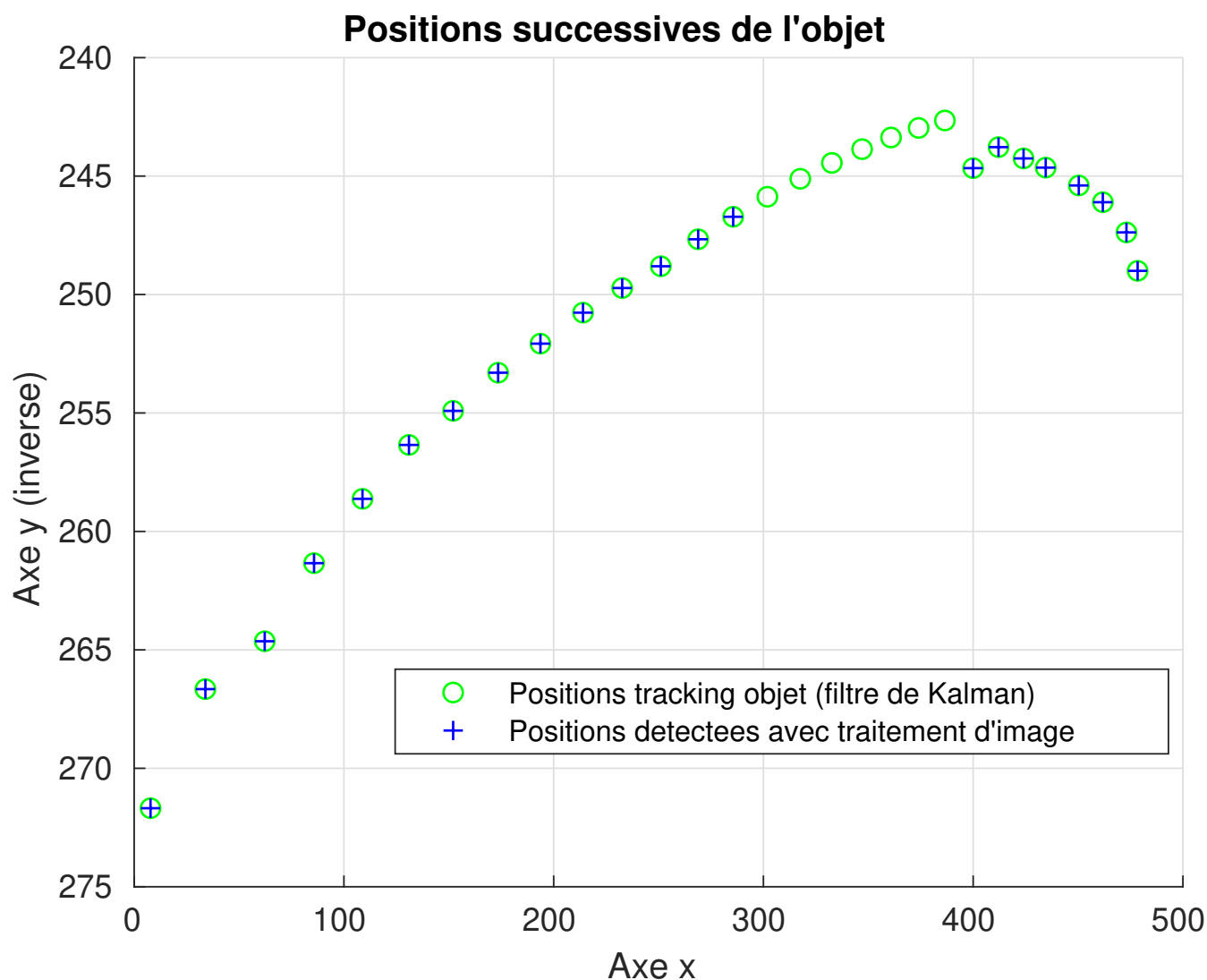
Image de départ en couleur



Sur la figure 1, les corrections des positions détectées semblent cohérentes. On remarque également que les prédictions des positions de la balle lorsqu'elle n'est pas détectée sont cohérentes.

6 RÉSULTATS ET INTERPRÉTATIONS – SINGLEBALL.MP4

FIGURE 2 – Positions successives de la balle

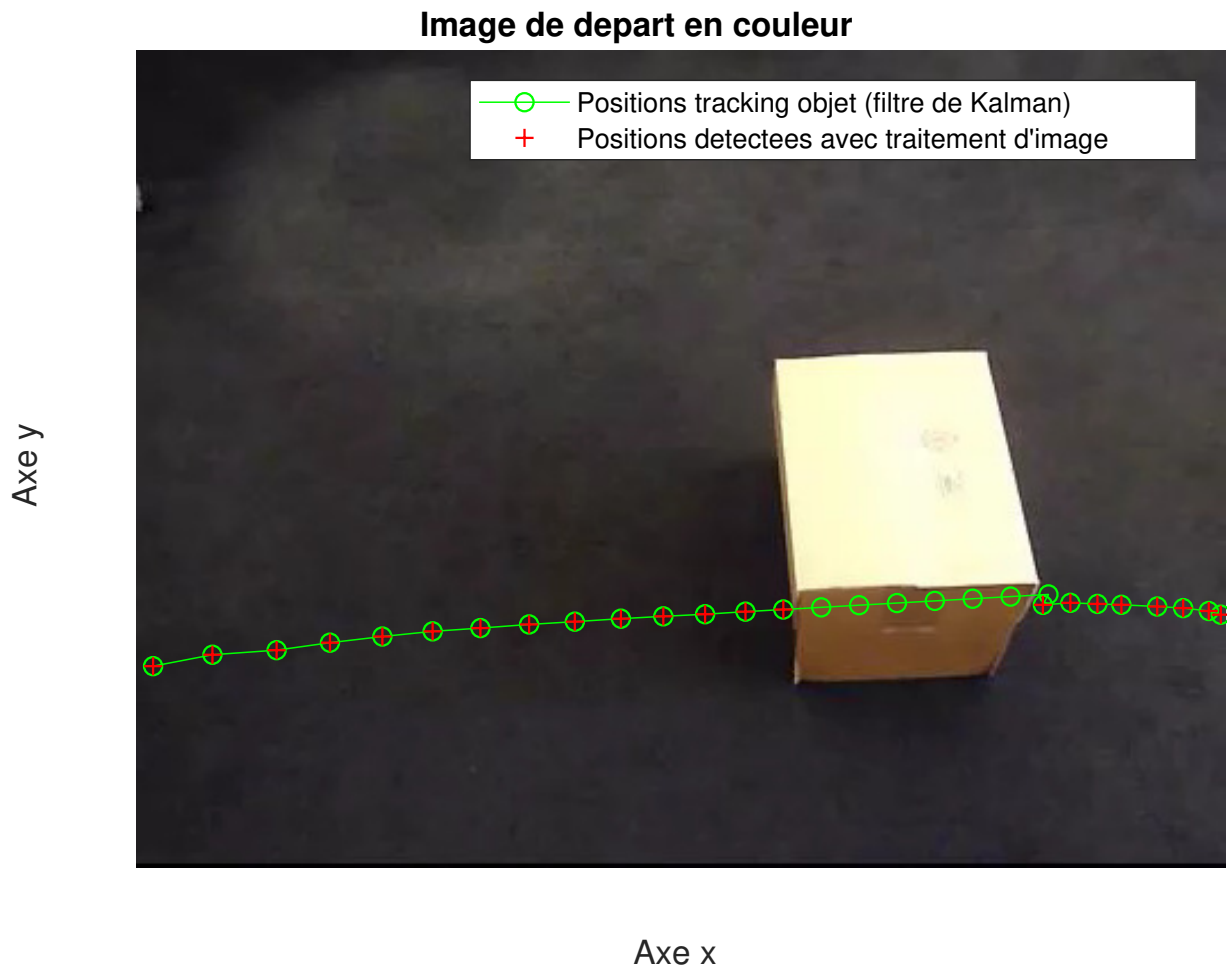


Sur la figure 2, on peut observer avec plus de détail les positions de la balle. On remarque que la prédiction des positions de la balle lorsqu'elle n'est pas détectée s'éloigne de sa vraie position. En effet, au bout de la septième prédiction, on voit que ce point est un peu éloigné de la position détectée lorsque la balle sort de l'autre côté de la boîte.

6 RÉSULTATS ET INTERPRÉTATIONS – SINGLEBALL.MP4

6.2 Résultats avec $dt = 1/30$ s et ajustements de la vitesse et de l'accélération

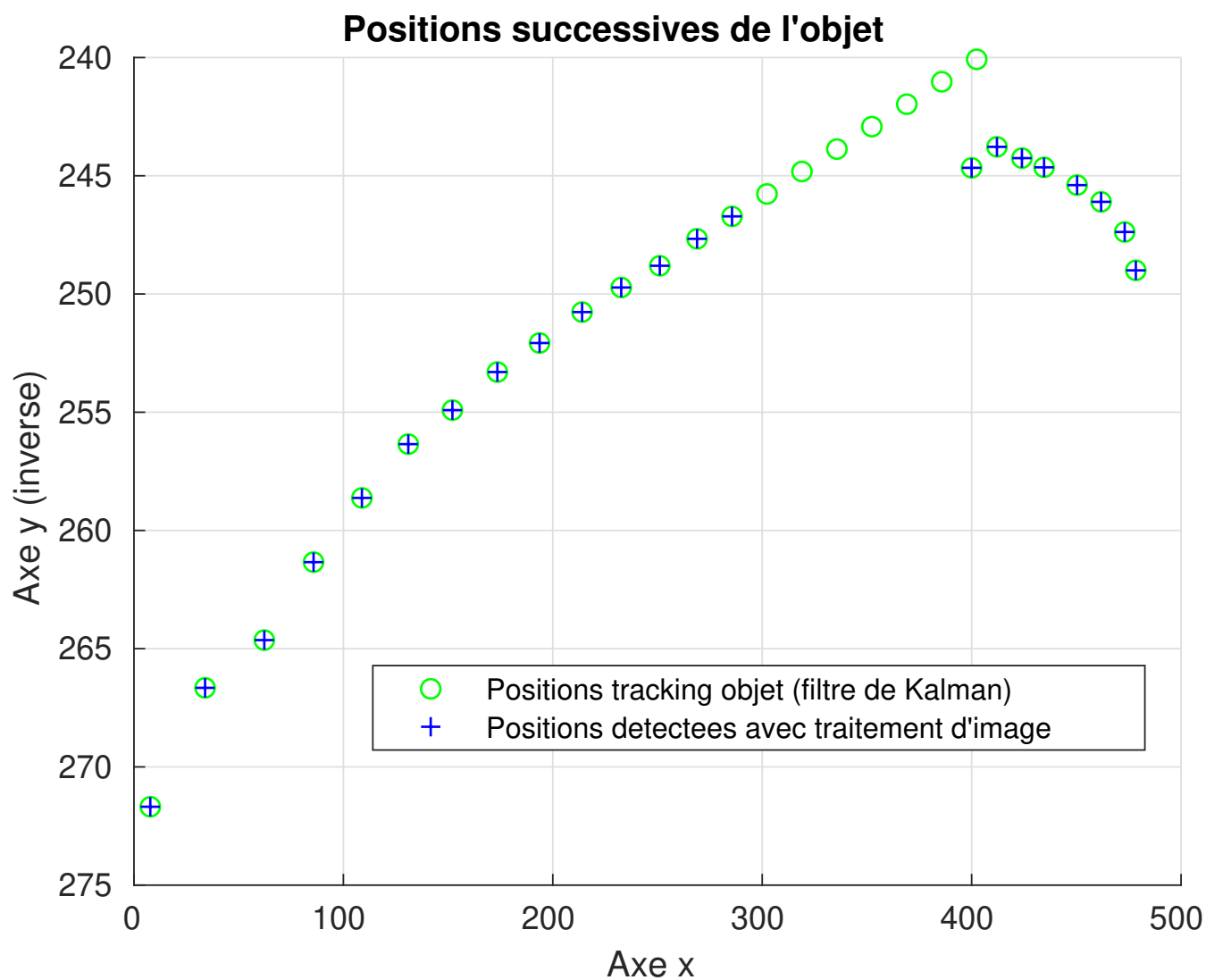
FIGURE 3 – Positions successives de la balle – Image 1 de la vidéo



Sur la figure 3, on remarque un problème lorsqu'on prédit la position de la balle quand elle n'est pas détectée. En effet, à la sortie de la boîte, le point prédit est trop loin.

6 RÉSULTATS ET INTERPRÉTATIONS – SINGLEBALL.MP4

FIGURE 4 – Positions successives de la balle



Sur la figure 4, on remarque que les prédictions de la position de la balle quand elle n'est pas détectée ne sont pas bonnes. En effet, ces sept points ont une tendance linéaire et le septième point est éloigné du point détecté à la sortie de la boîte.

7 Bibliographie

- **Étude bibliographique sur l'application**

Applications of Kalman Filtering in Aerospace 1960 to the Present [Historical Perspectives]

<https://ieeexplore.ieee.org/document/5466132/>

Kalman filter - Applications in Image processing

<https://www.slideshare.net/raviteja1926/kalman-filter-applications-in-image-processing>

Applications of Kalman Filtering in Aerospace 1960 to the Present

<https://pdfs.semanticscholar.org/b7da/dbff2c53bc30bd910fc0db00e5071a37acfd.pdf>

Kalman filter

https://en.wikipedia.org/wiki/Kalman_filter#Example_application

Visual Object Tracking using Powell's Direct Set Method and Kalman Filtering

<https://www.youtube.com/watch?v=whwsLjLjEiY>

- **Explication de l'implémentation**

MathWorks - Understanding Kalman Filters

<https://fr.mathworks.com/videos/series/understanding-kalman-filters.html>

MathWorks - configureKalmanFilter (Computer Vision System Toolbox)

<https://fr.mathworks.com/help/vision/ref/configurekalmanfilter.html>

MathWorks - Using Kalman Filter for Object Tracking

<https://fr.mathworks.com/help/vision/examples/using-kalman-filter-for-object-tracking.html>

MathWorks - configureKalmanFilter

<https://www.mathworks.com/help/vision/ref/configurekalmanfilter.html#btiaa8o-Initi>

MathWorks - Vidéos et Webinars - Object Tracking using Kalman Filters

<https://www.mathworks.com/videos/introduction-to-kalman-filters-for-object-tracking.html>

MathWorks - Tracking Objects : Acquiring and Analyzing Image Sequences in MATLAB

<https://www.mathworks.com/company/newsletters/articles/tracking-objects-acquiring.html>

C Code Generation for a MATLAB Kalman Filtering Algorithm

<https://www.mathworks.com/help/coder/examples/c-code-generation-for-a-matlab-kalman.html>

vision.KalmanFilter class

<https://www.mathworks.com/help/vision/ref/vision.kalmanfilter-class.html>

Compute Missing data Kalman

<https://stats.stackexchange.com/questions/140990/using-kalman-filters-to-impute-m>

8 Annexes

8.1 ProjetTSA.m

```

1 %%
2 clear all
3 clc
4 close all
5
6 %% Choix de la video a etudier
7
8 path=which('ProjetTSA.m');
9 path=path(1:(end-length('/Code/ProjetTSA.m')));
10
11 nomVideo=input('Quelle video voulez-vous etudier ?\nVoici le choix de video que
    vous avez : singleball.mp4, singleballhomemade.mp4\n\n', 's') ;
12
13 if strcmp(nomVideo, 'singleball.mp4')
14     path=fullfile(path, 'Donnees', 'Video1');
15     cd(path)
16     delta_t=1.2; % periode d'echantillonnage de la video
17 else
18     if strcmp(nomVideo, 'singleballhomemade.mp4')
19         path=fullfile(path, 'Donnees', 'Video2');
20         cd(path)
21         delta_t=1.2; % periode d'echantillonnage de la video
22     else
23         disp('La video que vous avez entree n''existe pas');
24         return
25     end
26 end
27
28 informationSurDossier=dir(fullfile('VideoEnPNG', '*.png'));
29 NB_FRAMES=size(informationSurDossier,1);
30
31 %% Lecture de la video
32
33 %v=VideoReader(fullfile(path,nomVideo));
34
35 %% Visionnage de la video
36
37 %currAxes=axes;
38 %while hasFrame(v)
39 %     vidFrame=readFrame(v);
40 %     image(vidFrame, 'Parent', currAxes);
41 %     currAxes.Visible='off';

```

```

42 % pause(1/v.FrameRate);
43 %end
44
45 %% Sauvegarde de chaque image de la video en png
46
47 %v.CurrentTime=0;
48 %nbFrame=0;
49 %while hasFrame(v)
50 %     vidFrame=readFrame(v);
51 %     nbFrame=nbFrame+1;
52 %     imwrite(vidFrame, fullfile('VideoEnPNG', [num2str(nbFrame) '.png']));
53 %end
54
55 %% Partie 1 : Traitement d'image
56 %% Detection de l'objet et stockage des centres de masse dans
    cell_position_objet
57
58 cell_position_objet=cell(1);
59 % cell_position_objet stockera :
60 % les coordonnees des centres de masse des objets detectes
61 % [] si aucun objet n'a ete detecte
62
63 i=1;
64 nbFrame=1;
65 tempImage=imread(fullfile('VideoEnPNG', [num2str(i), '.png'])); % lecture de la
    premiere image
66 empiementImagesBinaires=zeros(size(tempImage,1), size(tempImage,2)); %
    initialisation de empiementImagesBinaires
67
68 for i=1:Nb_FRAMES
69     image_tk=tempImage;
70
71     if i<Nb_FRAMES
72         image_tkPlus1=imread(fullfile('VideoEnPNG', [num2str(i+1), '.png']));
73         nbFrame=nbFrame+1;
74         tempImage=image_tkPlus1;
75
76         A=rgb2gray(image_tk); % A contient image_tk en noir et blanc
77         B=rgb2gray(image_tkPlus1); % B contient image_tkPlus1 en noir et blanc
78         C=imabsdiff(A, B); % C contient la valeur absolue de A-B
79         thresh=graythresh(C); % calcul de l'intensite normalisee de l'image (
            entre 0 et 1)
80
81         if (thresh>0.05) % au moins un objet a ete detecte (0.05 a ete choisi de
            maniere empirique)
82             ib=imbinarize(C, thresh); % convertit l'image C en image binaire
83             ib_sansbruit=bwareaopen(ib, 20, 8); % retrait des objets de moins de

```

```

20 pixels (bruit)

84
85     s=regionprops(bwlabel(ib_sansbruit), 'centroid'); % determine entre
autres le centre de masse de chaque objet
86     c=[s.Centroid]; % centre(s) de masse
87
88     cell_position_objet{nbFrame}=c; % stocke le/les centres de masse
89
90     empilementImagesBinaires=empilementImagesBinaires+ib_sansbruit; %
empilement des images binaires
91
92     else % aucun objet n'a ete detecte
93         cell_position_objet{nbFrame}=[]; % stocke le fait qu'aucun objet n'a
ete detecte
94     end
95 end
96 end
97
98 %% Moyennage des centres de masse
99
100 cell_pos_bis=[];
101 % cell_pos_bis stockera :
102 % la moyenne de deux centres de masse cell_position_objet
103 % un centre de masse de cell_position_objet
104 % [] si aucun objet n'a ete detecte
105
106 i=1;
107 k=1;
108 estVraiment2_4=true;
109 while i<=(length(cell_position_objet)-1)
110
111     if isempty(cell_position_objet{i})
112         cell_pos_bis{k}=[];
113         estVraiment2_4=true;
114     else if ((length(cell_position_objet{i})==2) && ((length(cell_position_objet
{i+1})==4)))
115         if (estVraiment2_4==true)
116             cell_pos_bis{k}=[];
117             k=k+1;
118         end
119         cell_pos_bis{k}=mean([cell_position_objet{i}(1:2);
cell_position_objet{i+1}(1:2)]);
120         cell_position_objet{i+1}(1:2)=[];
121         estVraiment2_4=false;
122     else if ((length(cell_position_objet{i})==4) && ((length(
cell_position_objet{i+1})==4)))
123         cell_pos_bis{k}=cell_position_objet{i}(1:2);

```

```

124         k=k+1;
125         cell_pos_bis{k}=mean([ cell_position_objet{i}(3:4);
cell_position_objet{i+1}(1:2)]);
126         cell_position_objet{i+1}(1:2)=[];
127         estVraiment2_4=false;
128         else if ((length(cell_position_objet{i})==4) && ((length(
cell_position_objet{i+1})==2)))
129             cell_pos_bis{k}=cell_position_objet{i}(1:2);
130             k=k+1;
131             cell_pos_bis{k}=mean([ cell_position_objet{i}(3:4);
cell_position_objet{i+1}(1:2)]);
132             cell_position_objet{i+1}=[];
133             else if ((length(cell_position_objet{i})==2) && ((length(
cell_position_objet{i+1})==2)))
134                 cell_pos_bis{k}=cell_position_objet{i};
135                 else if ((length(cell_position_objet{i})==2) && (isempty
(cell_position_objet{i+1})))
136                     cell_pos_bis{k}=cell_position_objet{i};
137                     else if ((length(cell_position_objet{i})==4) &&
(isempty(cell_position_objet{i+1})))
138                         cell_pos_bis{k}=cell_position_objet{i}(1:2);
139                         k=k+1;
140                         cell_pos_bis{k}=cell_position_objet{i}(3:4);
141                         i=i+1;
142                         end
143                     end
144                 end
145             end
146         end
147     end
148 end
149 k=k+1;
150 i=i+1;
151 end
152
153 % Dans le cas ou l'objet apparait sur l'image au dernier frame
154 if ~isempty(cell_position_objet{i})
155     cell_pos_bis{k}=cell_position_objet{i}(1:2);
156 end
157
158 %% Retrait des positions quand l'objet n'est plus detecte en fin de video
159
160 % Retrait des [] a la fin de cell_pos_bis
161 % car cela veut dire que l'objet n'est plus detecte dans la video
162 j=length(cell_pos_bis);
163 while isempty(cell_pos_bis{j})
164     if isempty(cell_pos_bis{j})

```

```

165     cell_pos_bis(j) = [];
166     end
167     j=length(cell_pos_bis);
168 end
169
170 %% Moyenne des points qui sont encore trop pres (en fait ce sont les memes
    points)
171
172 i=1;
173 while (i<=length(cell_pos_bis)-1)
174     if (~isempty(cell_pos_bis{i}) && ~isempty(cell_pos_bis{i+1}))
175         if ((abs(cell_pos_bis{i}(1)-cell_pos_bis{i+1}(1))<=3) && (abs(
            cell_pos_bis{i}(2)-cell_pos_bis{i+1}(2))<=3))
176             cell_pos_bis{i}=mean([cell_pos_bis{i}; cell_pos_bis{i+1}]);
177             cell_pos_bis(i+1) = [];
178         end
179     end
180     i=i+1;
181 end
182
183 %% Affichage des detections des centres de masse de l'objet
184
185 % cell_pos_bis en matrice pour faciliter l'affichage
186 matrice_pos_bis = [];
187
188 for i=1:length(cell_pos_bis)
189     if ~isempty(cell_pos_bis{i})
190         matrice_pos_bis=[matrice_pos_bis; cell_pos_bis{i}(1), cell_pos_bis{i}(2)
            ];
191     end
192 end
193
194 figure
195 subplot(2,1,1)
196 imshow(empilementImagesBinaires)
197 hold on
198     plot(matrice_pos_bis(:,1), matrice_pos_bis(:,2), 'r+')
199     title('Image binaire');
200     xlabel('Axe x');
201     ylabel('Axe y');
202     legend('Positions detectees avec traitement d''image')
203 hold off
204
205 subplot(2,1,2)
206 imshow(A)
207 hold on
208     plot(matrice_pos_bis(:,1), matrice_pos_bis(:,2), 'r+')

```

```

209     title('Image de depart en noir et blanc');
210     xlabel('Axe x');
211     ylabel('Axe y');
212     legend('Positions detectees avec traitement d''image')
213 hold off
214
215 %% Partie 2
216 %% Filtre de Kalman
217
218 clearvars -except cell_pos_bis empilementImagesBinaires delta_t matrice_pos_bis
219 A
219 clear trackingObjet
220 clear kalmanFilter
221 clear kalmanFilterAjustementsVitesseAcceleration
222
223 Matrice_y=trackingObjet(cell_pos_bis, delta_t);
224
225 %% Affichages des resultats
226
227 A=imread(fullfile('VideoEnPNG', [num2str(1), '.png'])); % 1.png (souvent arriere
    plan)
228
229 %%
230
231 figure
232 hold on
233     grid on
234     plot(Matrice_y(:,1), Matrice_y(:,2), 'gO');
235     plot(matrice_pos_bis(:,1), matrice_pos_bis(:,2), 'b+')
236     set(gca, 'Ydir', 'reverse')
237     title('Positions successives de l''objet');
238     xlabel('Axe x');
239     ylabel('Axe y (inverse)');
240     legend('Positions tracking objet (filtre de Kalman)', ...
241           'Positions detectees avec traitement d''image')
242 hold off
243
244 %%
245
246 figure
247 hold on
248 subplot(2,1,1)
249 imshow(empilementImagesBinaires)
250 hold on
251     plot(Matrice_y(:,1), Matrice_y(:,2), 'gO-')
252     plot(matrice_pos_bis(:,1), matrice_pos_bis(:,2), 'r+')
253     title('Image binaire');

```

```

254     xlabel('Axe x');
255     ylabel('Axe y');
256     legend('Positions tracking objet (filtre de Kalman)',...
257           'Positions detectees avec traitement d\'image')
258 hold off
259
260 subplot(2,1,2)
261 imshow(A)
262 hold on
263     plot(Matrice_y(:,1), Matrice_y(:,2), 'gO-')
264     plot(matrice_pos_bis(:,1), matrice_pos_bis(:,2), 'r+')
265     title('Image de depart en couleur');
266     xlabel('Axe x');
267     ylabel('Axe y');
268     legend('Positions tracking objet (filtre de Kalman)',...
269           'Positions detectees avec traitement d\'image')
270 hold off
271 hold off
272
273 %%
274
275 figure
276 hold on
277 image(A)
278 hold on
279     plot(Matrice_y(:,1), Matrice_y(:,2), 'gO-')
280     plot(matrice_pos_bis(:,1), matrice_pos_bis(:,2), 'r+')
281     set(gca, 'Ydir', 'reverse')
282     ax = gca;
283     ax.Visible = 'off';
284     title('Image de depart en couleur');
285     xlabel('Axe x');
286     ylabel('Axe y');
287     legend('Positions tracking objet (filtre de Kalman)',...
288           'Positions detectees avec traitement d\'image')
289 hold off
290 hold off

```

Listing 14 – ProjetTSA.m

8.2 trackingObjet.m

```

1 function Matrice_y=trackingObjet(cell_positions, delta_t)
2
3 Matrice_y=[]; % contiendra les positions corrigees et les predictions pour les
4               points non detectes
5 objetDetectePremiereFois=false;

```



```

5
6 for i=1:length(cell_positions)
7     if ~isempty(cell_positions{i})
8         objetDetectePremiereFois=true;
9         z=cell_positions{i}';
10        y=kalmanFilter(z, delta_t, 'objet detecte'); % prediction/correction de
11        la position detectee avec un filtre de Kalman
12        %y=kalmanFilterAjustementsVitesseAcceleration(z, 'objet detecte');
13        Matrice_y=[Matrice_y y];
14    else if (objetDetectePremiereFois==true)
15        y=kalmanFilter(y, delta_t, 'objet manquant'); % prediction de la position
16        non detectee avec un filtre de Kalman
17        %y=kalmanFilterAjustementsVitesseAcceleration(y, 'objet manquant');
18        Matrice_y=[Matrice_y y];
19    end
20 end
21 Matrice_y=Matrice_y';
22
23 end

```

Listing 15 – trackingObjet.m

8.3 kalmanFilter.m

```

1 function y=kalmanFilter(z, delta_t, message)
2
3 % Matrice de dynamique/transfert/systeme
4 A=[1 0 delta_t 0 0 0;... % x
5   0 1 0 delta_t 0 0;... % y
6   0 0 1 0 delta_t 0;... % Vx
7   0 0 0 1 0 delta_t;... % Vy
8   0 0 0 0 1 0 ;... % Ax
9   0 0 0 0 0 1]; % Ay
10
11 % Matrice d'observation
12 H=[1 0 0 0 0 0; 0 1 0 0 0 0];
13
14 % Bruit de transition
15 Q=100000*diag([25 25 10 10 1 1]);
16
17 % Bruit d'observation
18 R=25*eye(2);
19
20 % Une variable persistant est locale a la fonction mais sa valeur est
21 % conservee entre appels de fonction

```

```

22 persistent x_estime p_estime
23 if isempty(x_estime)
24     x_estime=zeros(6, 1); % x_estime=[x,y,Vx,Vy,Ax,Ay] '
25     p_estime=100000*eye(6); % covariance de l'etat initial
26     x_estime(1:2)=z; % position initiale
27 end
28
29 % Prediction
30 x_predit=A*x_estime;
31 p_predit=A*p_estime*A'+Q;
32
33 if (strcmp(message, 'objet detecte')==1)
34     % Mise a jour
35     v=z-H*x_predit;
36     S=H*p_predit*H'+R;
37     K=(S \ (H*p_predit'))';
38
39     x_estime=x_predit+K*v;
40     p_estime=p_predit-K*S*K';
41 else % strcmp(message, 'objet manquant')==1
42     x_estime=x_predit;
43     p_estime=p_predit;
44 end
45
46 % Estimation des observations
47 y=H*x_estime;
48
49 end

```

Listing 16 – kalmanFilter.m

8.4 kalmanFilterAjustementsVitesseAcceleration.m

```

1 function y=kalmanFilterAjustementsVitesseAcceleration(z, message)
2
3 delta_t=1/30;
4
5 % Matrice de dynamique/transfert/systeme
6 A=[1 0 delta_t 0 0 0;... % x
7   0 1 0 delta_t 0 0;... % y
8   0 0 1 0 delta_t 0;... % Vx
9   0 0 0 1 0 delta_t;... % Vy
10  0 0 0 0 1 0 ;... % Ax
11  0 0 0 0 0 1]; % Ay
12
13 % Matrice d'observation
14 H=[1 0 0 0 0 0; 0 1 0 0 0 0];

```

```

15
16 % Bruit de transition
17 Q=100000*diag([25 25 10 10 1 1]);
18
19 % Bruit d'observation
20 R=25*eye(2);
21
22 % Une variable persistente est locale a la fonction mais sa valeur est
23 % conservée entre appels de fonction
24 persistent x_estime p_estime
25 if isempty(x_estime)
26     x_estime=zeros(6, 1); % x_estime=[x,y,Vx,Vy,Ax,Ay] '
27     p_estime=100000*eye(6); % covariance de l'etat initial
28     x_estime(1:2)=z; % position initiale
29 end
30
31 % Vitesse de l'objet (deux images suffisent) : v=dx/dt
32 persistent countFrame X0 X1 Y0 Y1 VX0 VY0 AX AY VX0stocke VY0stocke;
33
34 if isempty(countFrame)
35     countFrame=1;
36 else
37     countFrame=countFrame+1;
38 end
39
40 if (strcmp(message, 'objet detecte')==1)
41     if (countFrame==1)
42         X0=z(1);
43         Y0=z(2);
44     end
45
46     if (countFrame>=2)
47         X1=z(1);
48         Y1=z(2);
49         if (countFrame<=3)
50             VX0=(X1-X0)/(delta_t);
51             VY0=(Y1-Y0)/(delta_t);
52             VX0stocke=VX0;
53             VY0stocke=VY0;
54         else
55             VX0=((X1-X0)/(delta_t))+delta_t*AX;
56             VY0=((Y1-Y0)/(delta_t))+delta_t*AY;
57         end
58
59         x_estime(3:4)=[VX0; VY0];
60         X0=X1;
61         Y0=Y1;

```

```

62
63     % Acceleration (on a besoin de trois images) : a=dv/dt
64     if (countFrame==3)
65         AX=(VX0-VX0stocke)/(delta_t);
66         AY=(VY0-VY0stocke)/(delta_t);
67         x_estime(5:6)=[AX; AY];
68     end
69 end
70 end
71
72 % Prediction
73 x_predit=A*x_estime;
74 p_predit=A*p_estime*A'+Q;
75
76 if (strcmp(message, 'objet detecte')==1)
77     % Mise a jour
78     v=z-H*x_predit;
79     S=H*p_predit*H'+R;
80     K=(S\ (H*p_predit'))';
81
82     x_estime=x_predit+K*v;
83     p_estime=p_predit-K*S*K';
84 else % strcmp(message, 'objet manquant')==1
85     x_estime=x_predit;
86     p_estime=p_predit;
87 end
88
89 % Estimation des observations
90 y=H*x_estime;
91
92 end

```

Listing 17 – kalmanFilterAjustementsVitesseAcceleration.m

8.5 kalmanFilterForTracking.m

```

1 %%
2
3 function kalmanFilterForTracking
4
5 %%
6 showDetections();
7 showTrajectory();
8
9 frame          = []; % A video frame
10 detectedLocation = []; % The detected location
11 trackedLocation  = []; % The tracked location

```

```

12 label          = ''; % Label for the ball
13 utilities      = []; % Utilities used to process the video
14
15 %% trackSingleObject
16
17 function trackSingleObject(param)
18     % Create utilities used for reading video, detecting moving objects,
19     % and displaying the results.
20     utilities = createUtilities(param);
21
22     isTrackInitialized = false;
23     while ~isDone(utilities.videoReader)
24         frame = readFrame();
25
26         % Detect the ball.
27         [detectedLocation, isObjectDetected] = detectObject(frame);
28
29         if ~isTrackInitialized
30             if isObjectDetected
31                 % Initialize a track by creating a Kalman filter when the ball is
32                 % detected for the first time.
33                 initialLocation = computeInitialLocation(param, detectedLocation);
34                 kalmanFilter = configureKalmanFilter(param.motionModel, ...
35                     initialLocation, param.initialEstimateError, ...
36                     param.motionNoise, param.measurementNoise);
37
38                 isTrackInitialized = true;
39                 trackedLocation = correct(kalmanFilter, detectedLocation);
40                 label = 'Initial';
41             else
42                 trackedLocation = [];
43                 label = '';
44             end
45         else
46             % Use the Kalman filter to track the ball.
47             if isObjectDetected % The ball was detected.
48                 % Reduce the measurement noise by calling predict followed by
49                 % correct.
50                 predict(kalmanFilter);
51                 trackedLocation = correct(kalmanFilter, detectedLocation);
52                 label = 'Corrected';
53             else % The ball was missing.
54                 % Predict the ball's location.
55                 trackedLocation = predict(kalmanFilter);
56                 label = 'Predicted';
57             end
58         end

```

```

59     end
60
61     annotateTrackedObject();
62 end % while
63
64 showTrajectory();
65 end
66
67 %%
68 param = getDefaultParameters(); % get Kalman configuration that works well
69                                     % for this example
70
71 trackSingleObject(param); % visualize the results
72
73 %%
74 param = getDefaultParameters(); % get parameters that work well
75 param.motionModel = 'ConstantVelocity'; % switch from ConstantAcceleration
76                                     % to ConstantVelocity
77 % After switching motion models, drop noise specification entries
78 % corresponding to acceleration.
79 param.initialEstimateError = param.initialEstimateError(1:2);
80 param.motionNoise          = param.motionNoise(1:2);
81
82 trackSingleObject(param); % visualize the results
83
84 %%
85
86 param = getDefaultParameters(); % get parameters that work well
87 param.initialLocation = [0, 0]; % location that's not based on an actual
88     detection
89 param.initialEstimateError = 100*ones(1,3); % use relatively small values
90
91 trackSingleObject(param); % visualize the results
92
93 %%
94
95 param = getDefaultParameters();
96 param.segmentationThreshold = 0.0005; % smaller value resulting in noisy
97     detections
98 param.measurementNoise      = 12500; % increase the value to compensate
99                                     % for the increase in measurement noise
100
101 trackSingleObject(param); % visualize the results
102
103 %% getDefaultParameters
104 function param = getDefaultParameters

```

```

104 param.motionModel = 'ConstantAcceleration';
105 param.initialLocation = 'Same as first detection';
106 param.initialEstimateError = 1E5 * ones(1, 3);
107 param.motionNoise = [25, 10, 1];
108 param.measurementNoise = 25;
109 param.segmentationThreshold = 0.05;
110 end
111
112 %% readFrame
113
114 function frame = readFrame()
115     frame = step(utilities.videoReader);
116 end
117
118 %% showDetections
119
120 function showDetections()
121     param = getDefaultParameters();
122     utilities = createUtilities(param);
123     trackedLocation = [];
124
125     idx = 0;
126     while ~isDone(utilities.videoReader)
127         frame = readFrame();
128         detectedLocation = detectObject(frame);
129         % Show the detection result for the current video frame.
130         annotateTrackedObject();
131
132         % To highlight the effects of the measurement noise, show the detection
133         % results for the 40th frame in a separate figure.
134         idx = idx + 1;
135         if idx == 40
136             combinedImage = max(repmat(utilities.foregroundMask, [1,1,3]), frame);
137             figure, imshow(combinedImage);
138         end
139     end % while
140
141     % Close the window which was used to show individual video frame.
142     uiscopes.close('All');
143 end
144
145 %% detectObject
146
147 function [detection, isObjectDetected] = detectObject(frame)
148     grayImage = rgb2gray(frame);
149     utilities.foregroundMask = step(utilities.foregroundDetector, grayImage);
150     detection = step(utilities.blobAnalyzer, utilities.foregroundMask);

```

```

151 if isempty(detection)
152     isObjectDetected = false;
153 else
154     % To simplify the tracking process, only use the first detected object.
155     detection = detection(1, :);
156     isObjectDetected = true;
157 end
158 end
159
160 %% annotateTrackedObject
161
162 function annotateTrackedObject()
163     accumulateResults();
164     % Combine the foreground mask with the current video frame in order to
165     % show the detection result.
166     combinedImage = max(repmat(utils.foregroundMask, [1,1,3]), frame);
167
168     if ~isempty(trackedLocation)
169         shape = 'circle';
170         region = trackedLocation;
171         region(:, 3) = 5;
172         combinedImage = insertObjectAnnotation(combinedImage, shape, ...
173             region, {label}, 'Color', 'red');
174     end
175     step(utils.videoPlayer, combinedImage);
176 end
177
178 %% showTrajectory
179
180 function showTrajectory
181     % Close the window which was used to show individual video frame.
182     uiscopes.close('All');
183
184     % Create a figure to show the processing results for all video frames.
185     figure; imshow(utils.accumulatedImage/2+0.5); hold on;
186     plot(utils.accumulatedDetections(:,1), ...
187         utils.accumulatedDetections(:,2), 'k+');
188
189     if ~isempty(utils.accumulatedTrackings)
190         plot(utils.accumulatedTrackings(:,1), ...
191             utils.accumulatedTrackings(:,2), 'r-o');
192         legend('Detection', 'Tracking');
193     end
194 end
195
196 %% accumulateResults
197

```



```

198 function accumulateResults()
199     utilities.accumulatedImage = max(utilities.accumulatedImage, frame);
200     utilities.accumulatedDetections ...
201     = [utilities.accumulatedDetections; detectedLocation];
202     utilities.accumulatedTrackings ...
203     = [utilities.accumulatedTrackings; trackedLocation];
204 end
205
206 %% computeInitialLocation
207
208 function loc = computeInitialLocation(param, detectedLocation)
209     if strcmp(param.initialLocation, 'Same as first detection')
210         loc = detectedLocation;
211     else
212         loc = param.initialLocation;
213     end
214 end
215
216 %% createUtilities
217
218 function utilities = createUtilities(param)
219     % Create System objects for reading video, displaying video, extracting
220     % foreground, and analyzing connected components.
221     utilities.videoReader = vision.VideoFileReader('singleball.mp4');
222     utilities.videoPlayer = vision.VideoPlayer('Position', [100,100,500,400]);
223     utilities.foregroundDetector = vision.ForegroundDetector(...
224         'NumTrainingFrames', 10, 'InitialVariance', param.segmentationThreshold);
225     utilities.blobAnalyzer = vision.BlobAnalysis('AreaOutputPort', false, ...
226         'MinimumBlobArea', 70, 'CentroidOutputPort', true);
227
228     utilities.accumulatedImage = 0;
229     utilities.accumulatedDetections = zeros(0, 2);
230     utilities.accumulatedTrackings = zeros(0, 2);
231 end
232
233 end

```

Listing 18 – kalmanFilterForTracking.m