

GOAL LINE TECHNOLOGY

EKOUE-KOUVAHEY

EDEM



SOMMAIRE

A- INTRODUCTION

a-) Problématique

b-) Objectifs

B – PRESENTATION DES TRAVAUX EFFECTUES

a-) Observation du déplacement de la balle

b-) Détections des contours par plusieurs méthodes

c-) Détection de balle par la Transformée de Hough

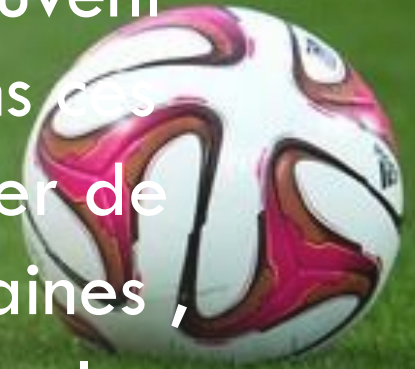
d-) Suivi de balle

C- CONCLUSION



1-INTRODUCTION

- Lors d'une situation de jeu au football, les joueurs peuvent effectuer des tirs qui ont une vitesse ahurissante. Dans ces conditions il est beaucoup plus probable de rencontrer de erreurs d'arbitrage ,surtout dues aux limitations humaines , la FIFA a donc décidé d'instaurer la Goal Line Technology : système vidéo d'assistance permettant de déterminer si la ballon a bien franchit la ligne de but.



a-) PROBLEMATIQUE

- Comment pourrais t-on procéder pour localiser la balle sur le terrain de jeu ?

b-) OBJECTIFS

- Acquisition et conversion en niveaux de gris des images pour pouvoir effectuer une détection de contours
- Programmation de la transformée de Hough pour la détection de la balle
- Déterminer les conditions nécessaires et suffisantes pour dire que la balle a franchit la ligne de but



LA DEMARCHE EN RESUME

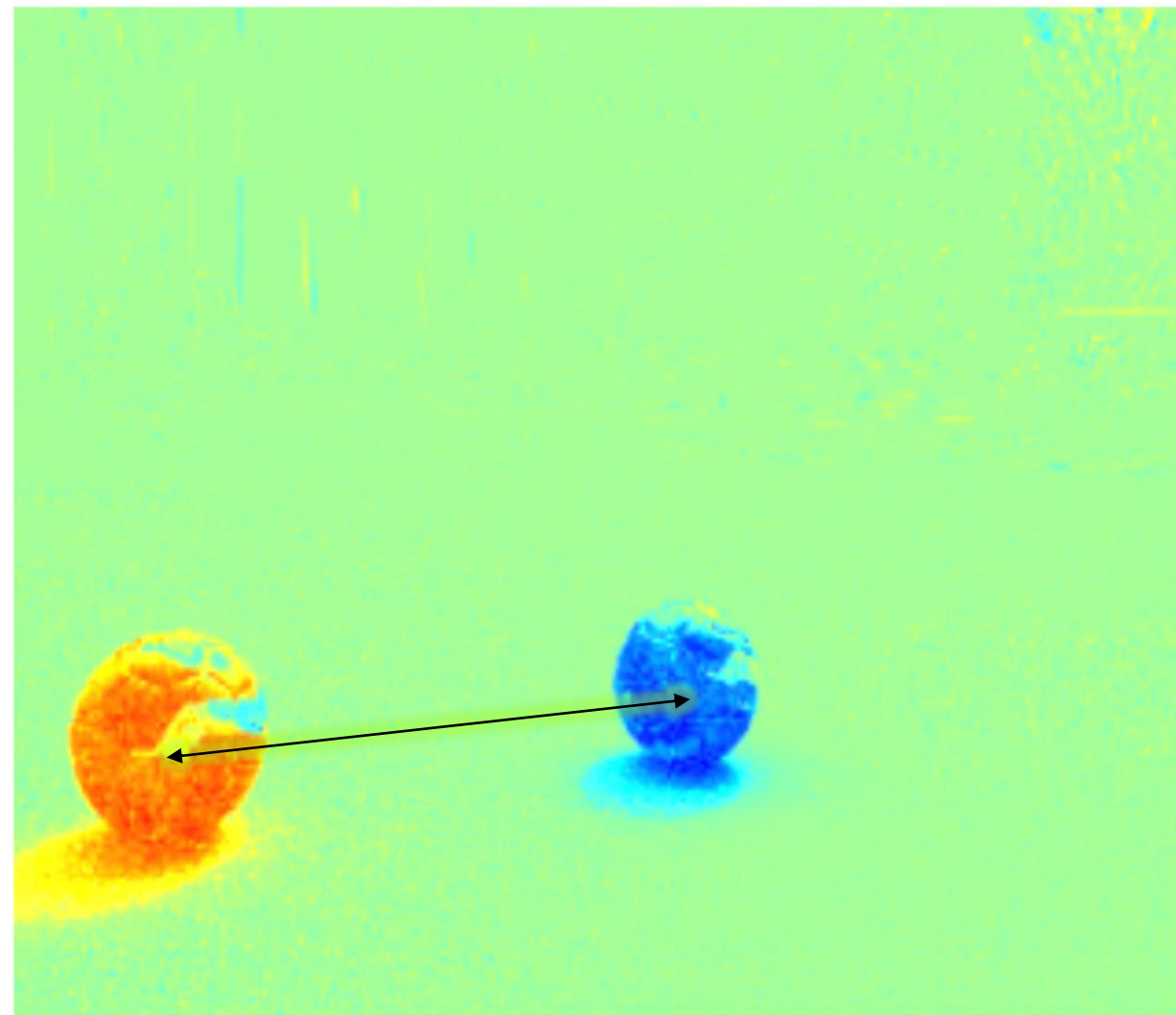
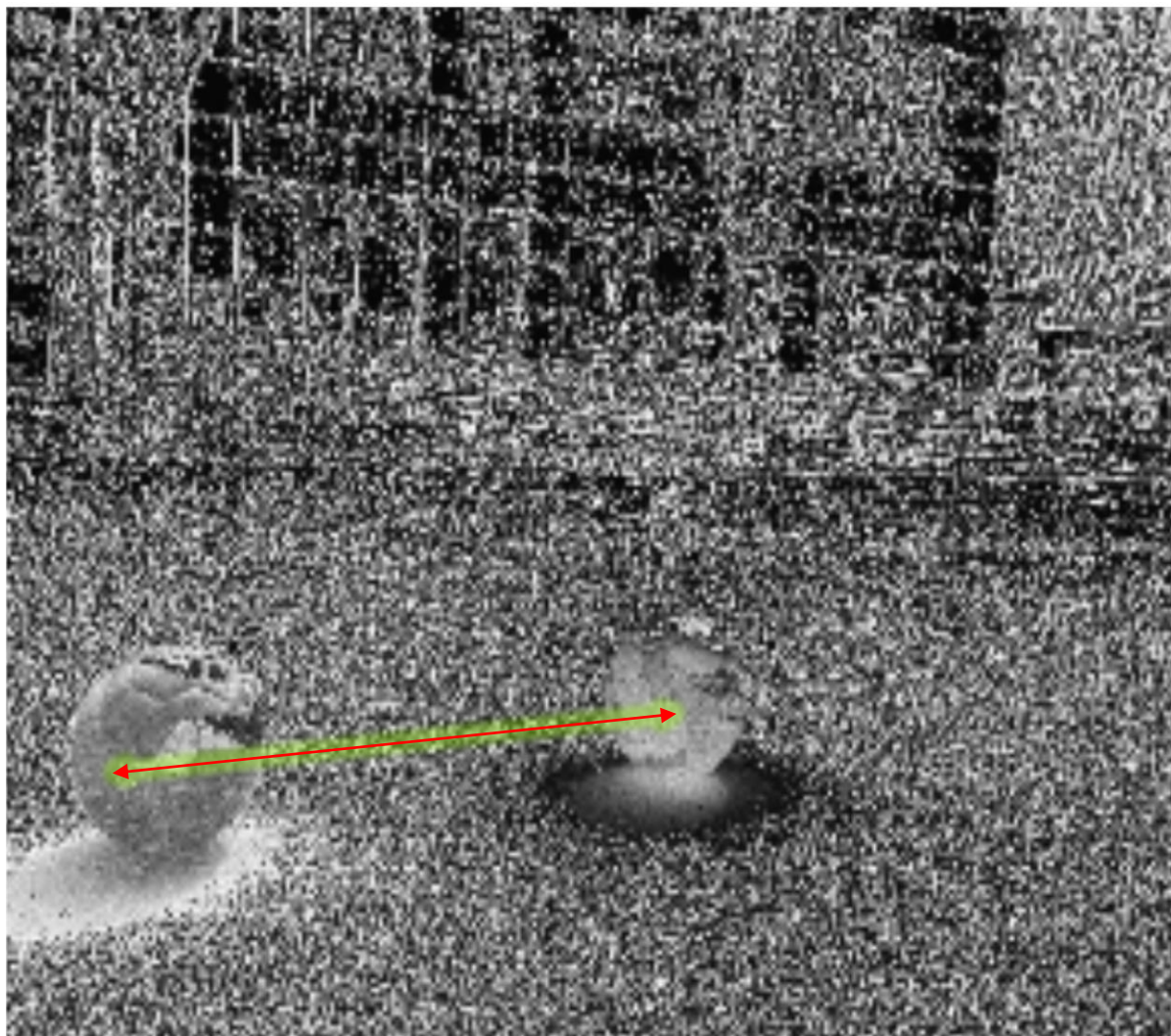
- 1-Acquisition d'images et segmentation d'images
- 2- Détection de contours par utilisation de la Transformée de Hough
- 3- Reconnaissance de balle
- C- Suivi de balle



B-a) Observation du déplacement de la balle



SOUSTRACTION D'IMAGES



B-b) DETERMINATION DES CONTOURS PAR PLUSIEURS METHODES

- 1- Méthode qui consiste à ne pas utiliser le gradient (ANNEXE 2)
- 2- Méthodes utilisant le gradient (ANNEXE 1)
 - a-) filtre dérivateur
 - b-) filtre de Kirsch
- 3-Comparaison des filtres



- $A: \mathbb{R}^2 \rightarrow \mathbb{R}^2,$
- $\frac{\partial A}{\partial x} \overrightarrow{U_x} + \frac{\partial A}{\partial y} \overrightarrow{U_y} = \overrightarrow{\nabla} A$
- $\partial A / \partial x = (A(x + dx, y) - A(x, y)) / dx$
- Mais l'image a un caractère discret donc :
- $A(x, y) \Leftrightarrow a_i, l$



COMPARAISON DE DIFFERENTS FILTRES

- On choisira finalement des filtres donnés par les modules python pour un gain de temps





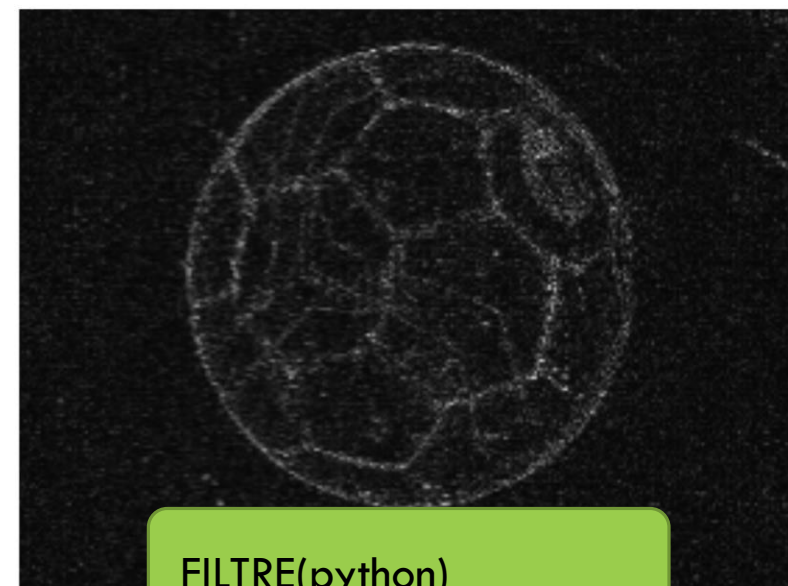
FILTRE DERIVATEUR



FILTRE DE KIRSH



FILTRE (ECART-TYPE)



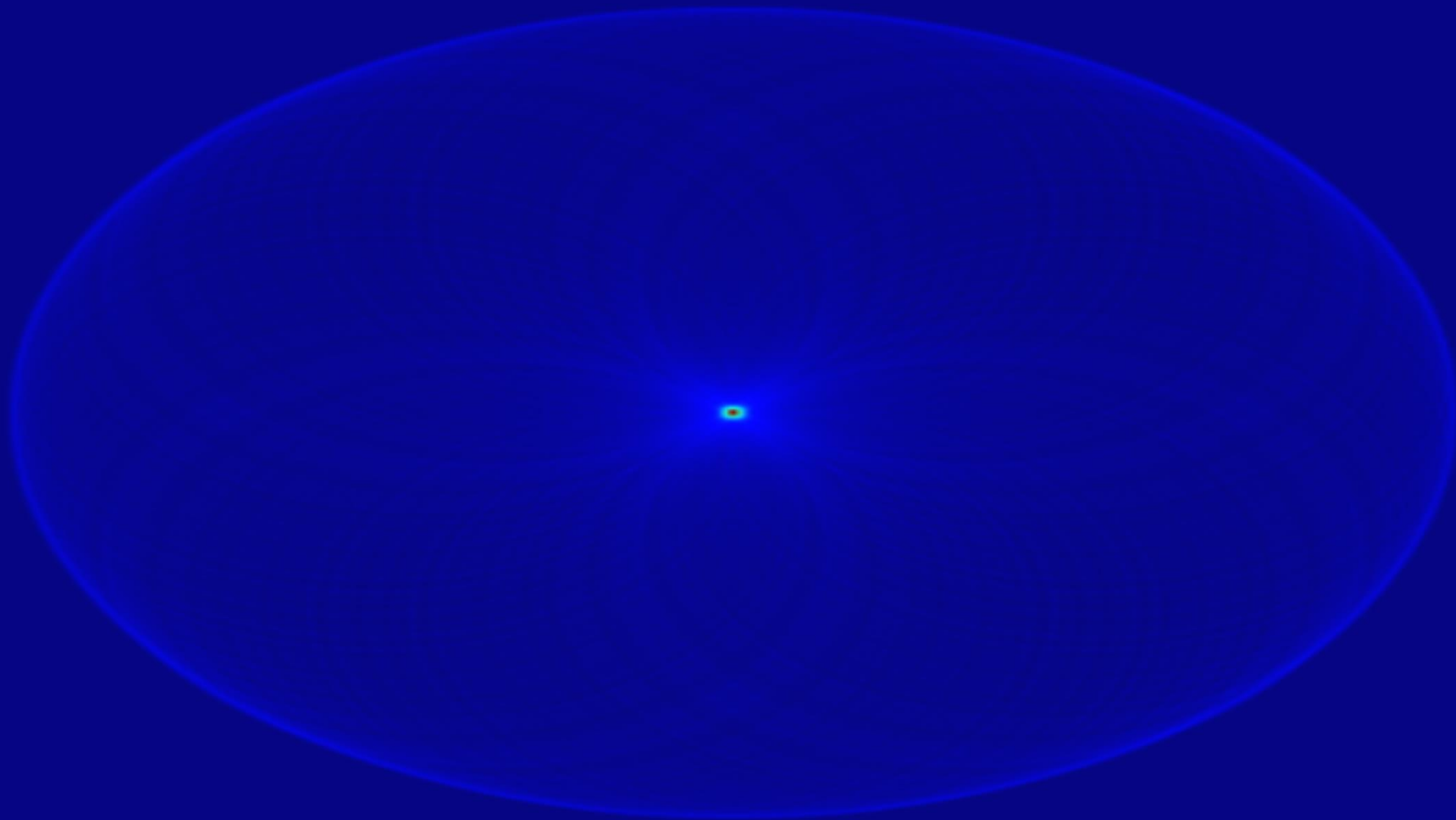
FILTRE(python)

B-c) TRANSFORMEE DE HOUGH

- Cadre d'application
- -Détections de cercles
 - $(x - \alpha)^2 + (y - \beta)^2 = R^2 \quad (\alpha, B) \in \mathbb{R}^2$
- Comment il s'applique t'il ?
 - $\alpha = x - R \cos(\theta)$
 - $\beta = y - R \sin(\theta)$
- Applications (ANNEXE 3)
- Resultats





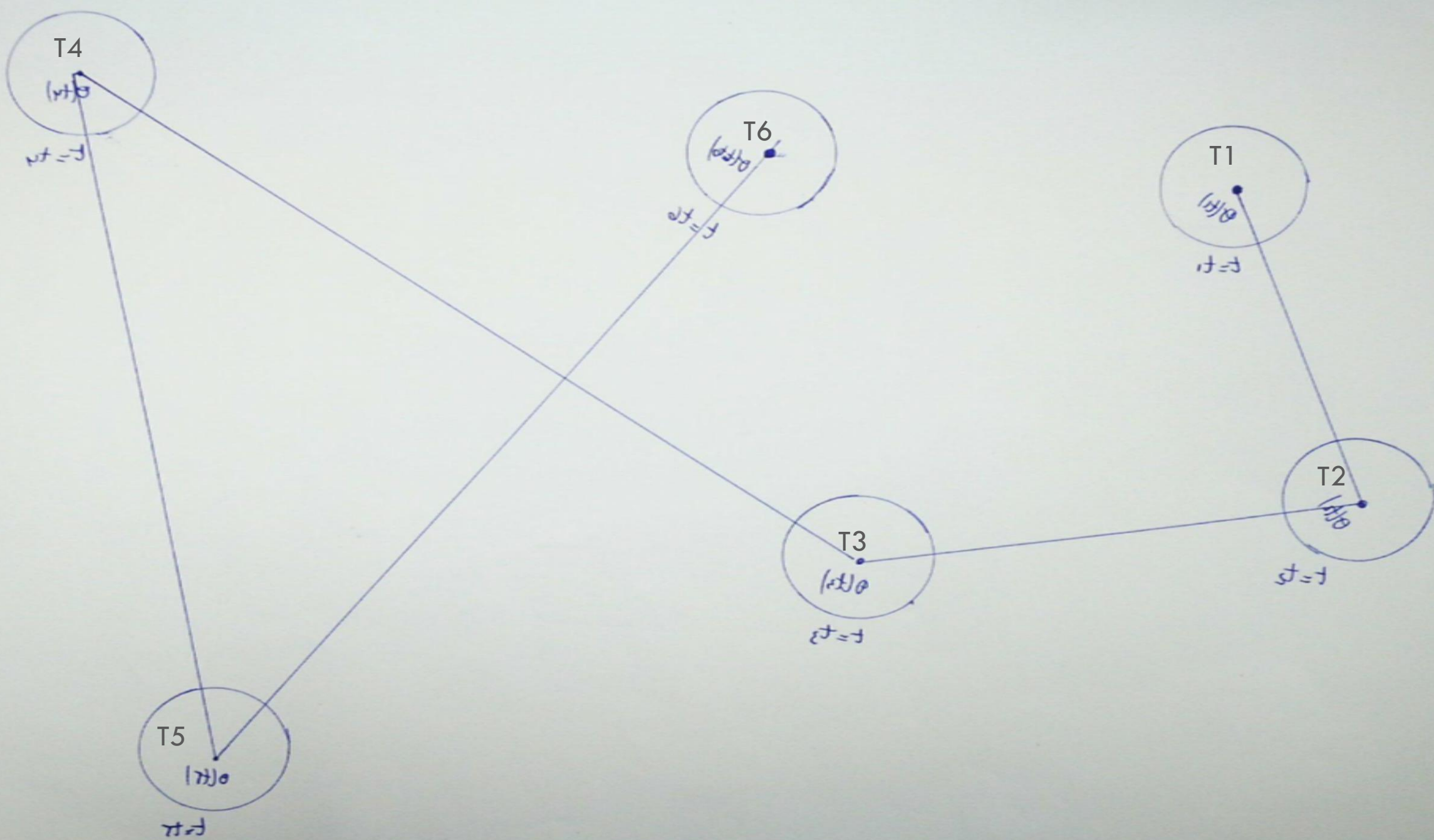


SUIVI DE BALLE

- On se limitera au plan (O, x, y) pour réduire la complexité du problème
- Avec la transformée de hough on a su localiser le centre d'une balle

On peut donc suivre la balle sur le terrain à tout moment

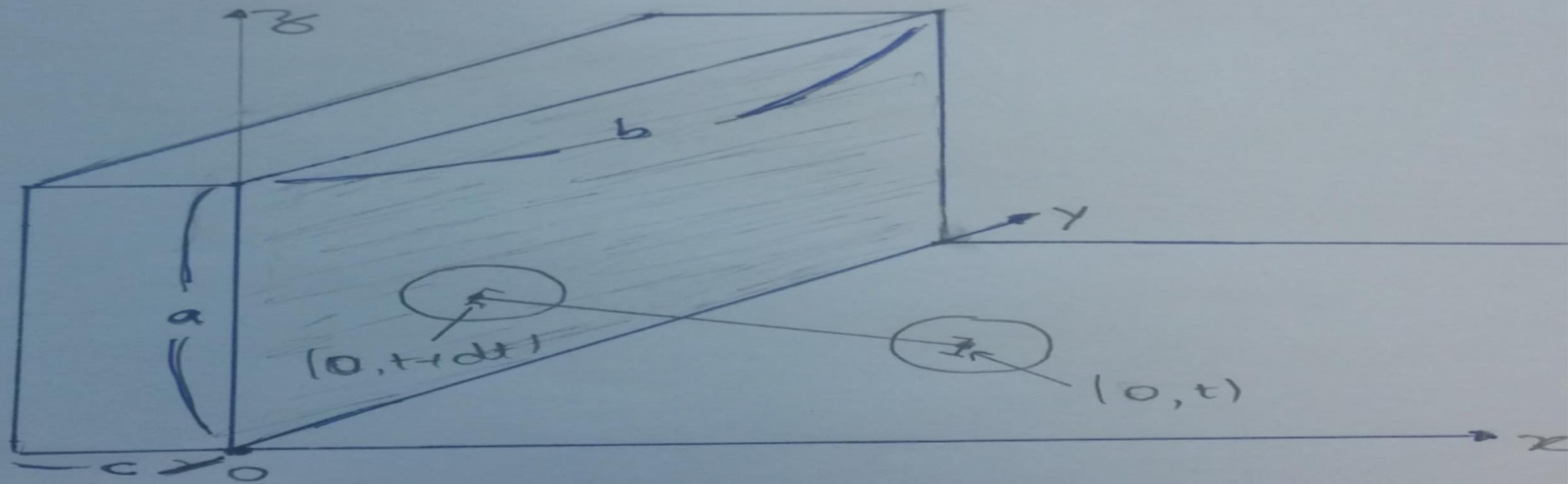




CONCLUSION

- Temps mis et complexité des algorithmes de détections de contours par la méthode de gradients
- Temps et complexité mis par la transformée de hough
- Suivi de Balle
- CNS pour considérer qu'il y'a but





ANNEXES:

- Filtres utilisant le gradient
- Filtre basé sur l'écart-type
- Transformée de Hough
- Conversion en niveaux de gris et seuillage



```

8 A = mpimg.imread('/Users/tewfik/Desktop/ballonR3.png')
9
10 R = (A[:,:,: ,0])
11
12 G = (A[:,:,: ,1])
13
14 B = (A[:,:,: ,2])
15
16 A = np.floor(255*(0.2125*R + 0.7154*G + 0.0721*B))
17
18 plt.axis('off')
19 plt.figure(1)
20 plt.imshow(A,cmap=cm.gray)
21 plt.show()
22
23 def Convolution(A,Conv):
24     n,m = A.shape
25     ic = np.shape(Conv)[0]//2
26     B = np.zeros((n,m))
27     for i in range(ic,n-ic):
28         for j in range(ic,m-ic):
29             for ik in range(-ic,ic+1):
30                 for jk in range(-ic,ic+1):
31                     B[i,j] +=A[i+ik][j+jk]*Conv[ik+ic][jk+ic]
32     return B
33
34 GradX=np.array([[[-1,-1,-1],[0,0,0],[1,1,1]])
35 GradY=np.array([[[-1,0,1],[-1,0,1],[-1,0,1]])
36
37 DetContour = np.sqrt(Convolution(A,GradX)**2+Convolution(A,GradY)**2)
38
39 Aseuil = np.array(DetContour)>7
40 Aseuilneg = np.max(Aseuil) - Aseuil
41 plt.figure(2)
42 plt.imshow(Aseuilneg,cmap =cm.gray)
43 plt.show()
44

```



```

6
7 A = mpimg.imread('/Users/tewfik/Desktop/ballonR3.png')
8 taille = A.shape[0]*A.shape[1]
9
10 R = (A[:, :, 0])
11
12 G = (A[:, :, 1])
13
14 B = (A[:, :, 2])
15
16 A = np.floor(255*(0.2125*R + 0.7154*G + 0.0721*B))
17
18 plt.axis('off')
19 plt.figure(1)
20 plt.imshow(A, cmap=cm.gray)
21 #plt.show()
22
23
24 def filtre_std(A, taille):
25     n,m =A.shape
26
27     ic = taille//2
28     B=np.zeros((n,m))
29     for i in range(ic,n-ic):
30         for j in range(ic,m-ic):
31             liste = []
32             for ik in range (-ic,ic+1):
33                 for jk in range(-ic,ic+1):
34                     liste.append(A[i+ik,j+jk])
35             B[i,j] = np.std(liste)
36     return B
37
38
39 Af = filtre_std(A,3)
40 Aseuil = np.array(Af)>5
41 Aseuilneg = np.max(Aseuil) - Aseuil
42 plt.figure(2)
43 plt.imshow(Aseuilneg, cmap =cm.gray)
44 plt.show()

```

```

22 def houghtransform(D):
23     m = D.shape[0]
24     n = D.shape[1]
25     p = np.sqrt((n)**2+ m**2)
26     Matrice = np.zeros((m,n))
27     # print 'partie entiere de p: ',int(p)
28     # print Matrice.shape
29     for i in range(m):
30         for j in range(n):
31             if D[i,j]>0:
32                 for theta in range(0,360):
33                     a= i-int(328.20*np.cos(theta*np.pi/180))
34                     b= j-int(328.20*np.sin(theta*np.pi/180))
35                     #print (a,b,R)
36                     if a<m and b<n:
37                         Matrice[a,b]+=1
38     return Matrice
39
40 #Autre possibilite
41 # def houghtransform2(D):
42 #     m = D.shape[0]
43 #     n = D.shape[1]
44 #     p = n/5
45 #     Matrice = np.zeros((p,m,n),dtype=np.int8)
46 #     for i in xrange(m):
47 #         for j in xrange(n):
48 #             if D[i,j]>0:
49 #                 for x0 in range(m):
50 #                     for y0 in range(n):
51 #                         R = int(np.sqrt(((i-x0)**2)+((j-y0)**2)))
52 #                         if R<(n/5):
53 #                             Matrice[R,x0,y0]+=1
54 #     return Matrice
55
56
57 Accumulation = houghtransform(Ac)
58
59 fig,ax = plt.subplots(1)
60 ax.set_aspect('equal')
61 # Show the image
62 ax.imshow(A,cmap=cm.gray)
63
64 circ = Circle((60, 60), 55)
65 ax.add_patch(circ)
66 # A = img.imread(filename)

```



```

12 C = img.imread('/Users/tewfik/Desktop/m2.png')
13
14 D = img.imread('/Users/tewfik/Desktop/m24.png')
15
16 def luminosité(tripletrgb): ## renvoie la valeur entière de la luminosité
17     r,g,b = tripletrgb
18     return int(0.2125*r+0.7154*g+0.0721*b)
19
20 def niveaudegris(Imagergb): ## renvoie l'image en niveaux de gris en utilisant la fonction luminosité
21     a= Imagergb.shape[0]
22     b =Imagergb.shape[1]
23
24     im = IMG.new('L',(a,b))
25     pix = im.load()
26     pixrgb = Imagergb[a,b,0]
27     for x in range(a):
28         for y in range(b):
29             pix[x,y] = luminosité(pixrgb[x,y])
30     return im
31
32 A = niveaudegris(C)
33 plt.imshow(A)
34 plt.show()
35
36
37 imgris= niveaudegris(C)
38
39 def seuillage(pixel,seuil):
40     if pixel< seuil:
41         return 0
42     return 255
43
44 c,d = imgris.size
45 imnb = IMG.new('L',(c,d))
46 pixgris = imgris.load()
47 pixnb = imnb.load()
48 for i in range(c):
49     for j in range(d):
50         pixnb[i,j] = seuillage(pixgris[i,j],100)
51
52 imnb.show()
53

```