

# TP3

---

## Introduction

OpenCV ne permet pas seulement de traiter des images fixe, mais aussi une suite d'images, c'est a dire une vidéo, et c'est le sujet de ce TP3. Nous avons 2 fichiers, un image, et un video, et en construisant l'algorithme de traitement sur un image fixe nous pouvons en faire une simple fonction pour traiter les images de la video un a un.

## Travail sur l'image fixe

Comme dans les 2 TP précédents, nous allons recuperer l'image avec

```
Image_Bille = cv2.imread("boules.png")
```

### Question 10

L'attribut shape de Numpy permet de recuperer les dimension de l'images, ainsi que le nombre de canaux qui definissent le couleur

```
taille_x, taille_y, nbr_canneaux = np.shape(Image_Bille)

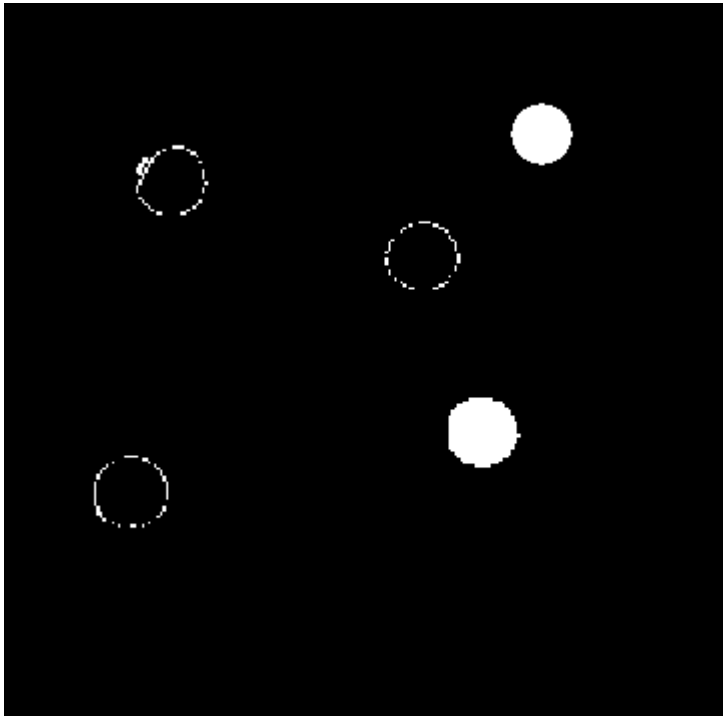
print(f'Taille de x : {taille_x}')
print(f'Taille de y : {taille_y}')
print(f'Taille de canneaux : {nbr_canneaux}')
```

output:

```
Taille de x :
Taille de y :
Taille de canneaux :
```

Pour les tailles, cela va de soit que cela represente les different taille de x y, soit la longueur et largeur, pour le canneaux, c'est plus compliquée, elle correspond au different composant pour représenter un pixel en couleur, si il y une seule canal c'est souvent du noir et blanc, si il y en a plusieurs on peut avoir plusieurs type de composants, notamment le RGB, HSV etc...

### Question 11



On voit bien que 2 billes sont visibles sur cette image, c'est parce que le couleur du point blanc est composée d'une composante rouge très importante (il ne serait pas imaginable que la valeur du rouge ici est 255)

la démarche est donc inefficace, et il faut faire une conversion en HSV.

### Question 12

L'essai de travailler sur les 3 composantes est voué à l'échec car 3 paramètres sont bien trop complexes pour retrouver la couleur rouge exacte dont on a besoin, de plus ces paramètres vont correspondre à d'autres couleurs dépendant des intervalles de couleurs choisis, notamment le rouge orangé et le rouge rose.

### Question 13

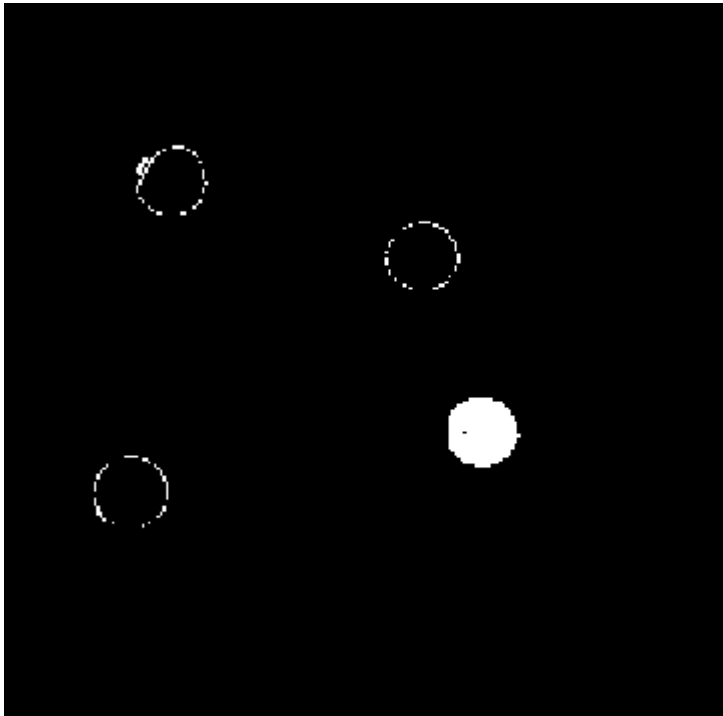
```
rouge_inferieur = np.array([0,50,50])
rouge_superieur = np.array([255,255])

rouge_inferieur_2 = np.array([180-I,50,50])
rouge_superieur_2 = np.array([180,255,255])

Masque_1 = cv2.inRange(Image_Bille_HSV,rouge_inferieur,rouge_superieur)
Masque_2 = cv2.inRange(Image_Bille_HSV,rouge_inferieur_2,rouge_superieur_2)

Masque_totale = cv2.bitwise_or(Masque_1,Masque_2)

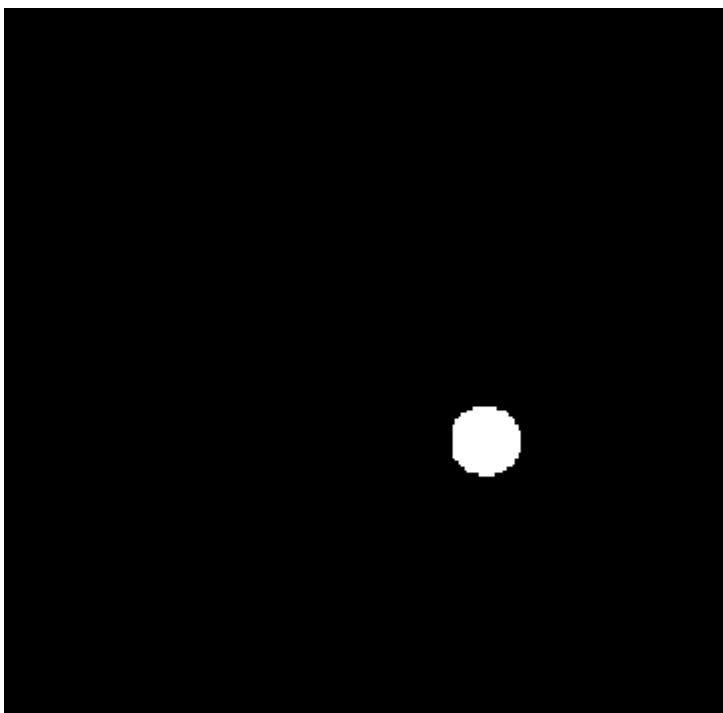
cv2.imshow('Rouge nouveau',Masque_totale)
```



le résultat n'est pas satisfaisant car on a toujours les contour des autres billes

#### Question 14

```
e1_struct = cv2.getStructuringElement(cv2.MORPH_RECT,(6,6))
Ouverture = cv2.morphologyEx(Masque_totale,cv2.MORPH_OPEN,e1_struct)
cv2.imshow('Ouverture',Ouverture)
Fermeture = cv2.morphologyEx(Ouverture,cv2.MORPH_CLOSE, e1_struct)
cv2.imshow('Fermeture',Fermeture)
```



Nous avons utilisé l'ouverture puis fermeture de l'image pour améliorer la qualité de ce dernier. Comme vous pouvez le remarquer, nous avons enfin isolée la bille, sans artéfacts restantes dans le rendu finale

## Question 15

Nous pouvons utiliser la méthode tracking pour optimiser le code, elle repose sur le principe que la bille ne se téléporte pas et sa position lors de la prochaine frame est toujours dans la proximité de son ancien frame, on réduit alors notre zone de recherche et traitement pour réduire la complexité d'espace ainsi que le temps de calcul, on peut ensuite utiliser une reconnaissance plus simple, notamment en utilisant le filtre de kalman.

## Conclusion

---

Ce tp nous a servi de s'approprier les base d'Opencv tout en traitant des problématique réels