

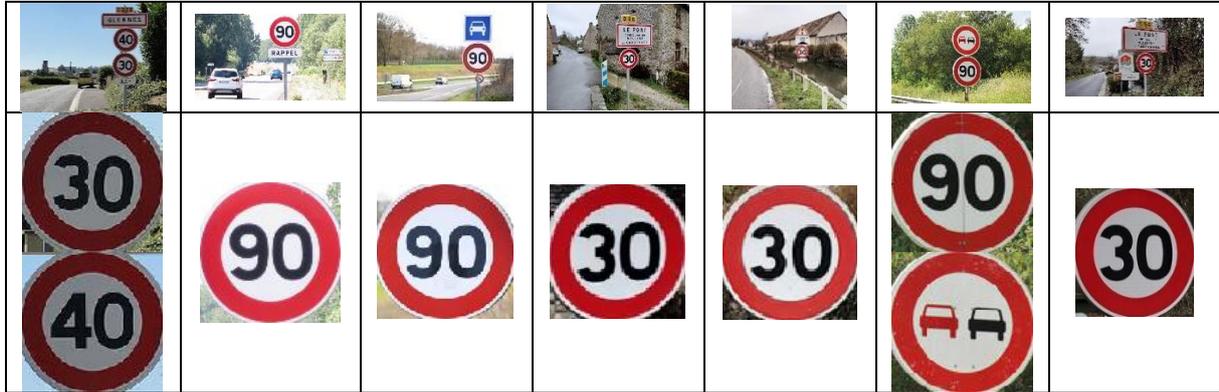
# Informatique

## **Matrices de pixels et images**

*Détection et extraction de panneaux*

## A.I. Contexte

Nous allons réaliser un algorithme qui permet d'identifier, d'extraire et de redimensionner des panneaux de circulation à partir de photos prises dans la circulation routière. Pour cette étude, nous identifierons les panneaux cerclés de rouge. Voici quelques exemples d'application de l'algorithme à partir de photos issues d'internet :



Nous verrons en deuxième année (ITC2) un algorithme d'intelligence artificielle (TD 3-1 - Algorithme KNN) capable de les reconnaître automatiquement.

Pour cette application, nous allons utiliser l'image ci-contre nommée « Image\_1.bmp » de format 800x600 au format RGB.

Vous avez en annexe à la fin de ce sujet un extrait de l'aide de Python à propos des modules matplotlib et numpy.



## *Les images sous python*

On ouvre les images avec la fonction `imread` du module `matplotlib`.

**Question 1:** Préciser le type des images ainsi ouvertes

**Question 2:** Préciser le type de codage des nombres dans ces images

**Question 3:** En détaillant le calcul, préciser le nombre d'octets que prend un pixel dans la mémoire de l'ordinateur

**Question 4:** Préciser la taille approximative de l'image fournie en Mo arrondie au dixième

**Question 5:** Sachant qu'un calcul dans un ordinateur est de l'ordre de la micro seconde, donner une estimation du temps de traitement de cette image avec python

## *Ouverture de l'image*

L'image bmp est placée dans le répertoire où notre fichier Python est stocké.

**Question 6: Créer une fonction `Affiche(fig,im)` qui permet d'afficher l'image `im` (format issu de `imread`) sur la figure `fig`**

**Question 7: Ecrire les lignes de code créant l'image « Image », transformant en triplets si quadruplets le cas échéant, et l'affichant sur la figure 1**

Dans la suite, l'argument `im` lors de la définition des fonctions sera cette image en couleurs.

## *Traitement noir et blanc*

On souhaite pouvoir utiliser `numpy` dans la suite en l'appelant `np`.

**Question 8: Ecrire l'instruction réalisant cet `import`**

Nous devons sélectionner le rouge dans l'image étudiée. Un simple critère sur les valeurs seules `R`, `G` et `B` des pixels n'est pas suffisant. Dans l'ouvrage collectif coordonné par Philippe FOUCHER de titre « Détection et reconnaissance de la signalisation verticale par analyse d'images », on trouve une référence [18] page 24 au travail de G. DUTILLEUX et P. CHARBONNIER intitulé « Détection de signalisation routière par ajustement de formes prototypes » dont voici un extrait :

### 2.1.1 Prédétection

Pour identifier les pixels présentant une dominante rouge, on travaille dans l'espace RGB. Le prédécteur stipule qu'un pixel est rouge si ses composantes vérifient

$$\begin{aligned} R &> \alpha(G + B) \\ R - \max(G, B) &> 2\alpha[\max(G, B) - \min(G, B)] \end{aligned} \quad (1)$$

Le premier critère revient à poser une contrainte sur la composante rouge normalisée  $R/(R+G+B)$  qui doit être dominante. La normalisation donne sa robustesse au prédécteur face aux variations d'illumination. Le deuxième critère vérifie que le pixel ne tend pas vers le jaune ou le magenta, c'est à dire que les composantes `G` et `B` ne sont pas trop proches l'une de l'autre. Le paramètre  $\alpha$  peut être ajusté au niveau d'une séquence d'images. Ses valeurs habituelles varient de 0.5 à 0.75. On privilégie des valeurs de  $\alpha$  relativement faibles pour ne pas risquer de voir un panneau disparaître lors de la prédétection.

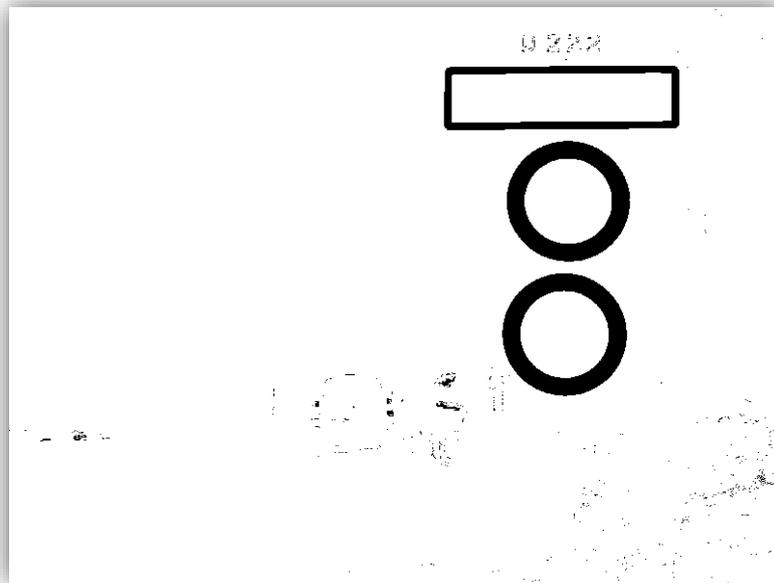
Lorsqu'un pixel est considéré rouge, on le mettra en noir sur l'image noir et blanc, blanc sinon.

**Question 9: Créer une fonction `NB(im,alpha)` qui renvoie une nouvelle image (format `array de numpy`) qui sera la transformation de l'image `im` en noir et blancs en respectant les critères proposés ci-dessus (`im` non modifiée)**

On choisit  $\alpha = 0,75$ .

**Question 10: Ecrire les lignes de codes créant l'image noir et blanc « Image\_NB » et l'affichant sur la figure 2**

Voici l'image obtenue (cadre ombré ajouté dans ce document pour que les bords soient visibles) :



**Question 11: Préciser la complexité en temps de la fonction NB**

Sur l'image obtenue, on remarque beaucoup de points noirs isolés. On souhaite proposer un traitement afin de les faire disparaître. On donne le code suivant :

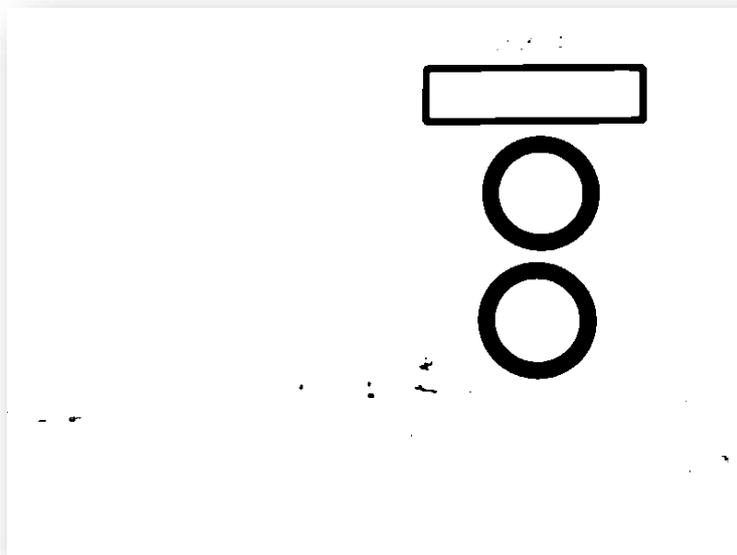
```
def Convolution(im,K):
    Nl,Nc = im.shape[0:2]
    Dim_K = K.shape[0]
    k = Dim_K//2
    Im_Conv = np.copy(im)
    for c in range(k,Nc-k):
        for l in range(k,Nl-k):
            Im_Loc = im[l-k:l+k+1,c-k:c+k+1]
            R,G,B = 0,0,0
            n = K.shape[0]
            for ll in range(n):
                for cc in range(n):
                    tk = K[ll,cc]
                    RM,GM,BM = Im_Loc[ll,cc]
                    R += tk*RM
                    G += tk*GM
                    B += tk*BM
            R,G,B = int(R),int(G),int(B)
            R,G,B = max(min(R,255),0),max(min(G,255),0),max(min(B,255),0)
            Im_Conv[l,c] = R,G,B
    return Im_Conv
```

On souhaite proposer une fonction qui, à partir d'une image en nuances de gris ( $R = G = B = N$ ), renvoie une nouvelle image en noir et blanc selon le critère :  $\begin{cases} N \leq k \Rightarrow \text{Noir} \\ N > k \Rightarrow \text{Blanc} \end{cases}$

**Question 12:** Proposer une fonction `Seuil(imng,k)` prenant en argument une image en nuances de gris et un seuil  $k$ , et renvoyant une nouvelle image en noir et blanc comme précisé (`imng` non modifiée)

**Question 13:** Proposer un traitement à l'image « Image\_NB » afin d'obtenir le résultat ci-dessous qui sera affiché sur la figure 3

Remarque : l'image `Image_NB` sera écrasée et remplacée par le résultat du traitement



Dans la suite, l'argument `imnb` lors de la définition des fonctions sera cette image en noir et blanc.

## *Etude des zones de l'image*

L'image obtenue ci-dessus présente une grande « zone » blanche et un certain nombre de « zones » noires. Nous allons programmer une méthode permettant d'associer un numéro à chacune de ces zones afin de pouvoir les dénombrer et de les étudier.

Pour chaque pixel de l'image étudiée désigné par une liste [l,c] de sa ligne l et sa colonne c, on souhaite déterminer chacun de ses 4 voisins (gauche, droite, bas, haut) dans cet ordre sous la forme d'une liste de 4 listes [li,ci]. Un voisin qui sortirait de l'image sera défini comme égal au pixel [l,c].

```

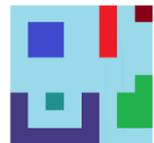
>>> Liste_voisins(0,0,10,10)
[[0, 0], [0, 1], [1, 0], [0, 0]]
>>> Liste_voisins(1,1,10,10)
[[1, 0], [1, 2], [2, 1], [0, 1]]
>>> Liste_voisins(9,9,10,10)
[[9, 8], [9, 9], [9, 9], [8, 9]]
    
```

**Question 14: Proposer une fonction Liste\_voisins(l,c,Nl,Nc) prenant en argument la ligne l et colonne c du pixel étudié, les nombres de lignes Nl et colonnes Nc de l'image, et renvoyant la liste de ses 4 voisins comme précisé ci-dessus**

On suppose avoir à disposition une table T sous forme d'array à deux dimensions, de mêmes dimensions que l'image étudiée, contenant des entiers codés sur 64 bits. Elle est initialisée à des valeurs de -1 partout. On souhaite que cette table contienne par la suite des entiers positifs croissants tels que toutes les cases contenant l'entier k représentent une « zone » numéro k de l'image noir et blanc.

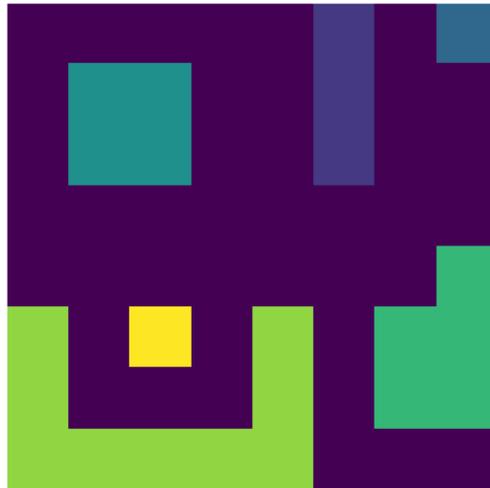
Ainsi, comme le premier pixel en haut à gauche est blanc, la première zone de numéro k=0 sera l'intégralité du blanc de l'image ne formant qu'une zone. La zone 1 sera une première zone noire, la zone deux une seconde, etc.

Voici un exemple de table T associée à l'image de 8x8 pixels ci-contre en réalisant un parcours ligne par ligne (pour chaque ligne, puis pour chaque colonne) de la procédure que nous allons mettre en place :



	<table border="1" style="width: 100%; border-collapse: collapse; text-align: center;"> <tr><td>0</td><td>0</td><td>0</td><td>0</td><td>0</td><td>1</td><td>0</td><td>2</td></tr> <tr><td>0</td><td>3</td><td>3</td><td>0</td><td>0</td><td>1</td><td>0</td><td>0</td></tr> <tr><td>0</td><td>3</td><td>3</td><td>0</td><td>0</td><td>1</td><td>0</td><td>0</td></tr> <tr><td>0</td><td>0</td><td>0</td><td>0</td><td>0</td><td>0</td><td>0</td><td>0</td></tr> <tr><td>0</td><td>0</td><td>0</td><td>0</td><td>0</td><td>0</td><td>0</td><td>4</td></tr> <tr><td>5</td><td>0</td><td>6</td><td>0</td><td>5</td><td>0</td><td>4</td><td>4</td></tr> <tr><td>5</td><td>0</td><td>0</td><td>0</td><td>5</td><td>0</td><td>4</td><td>4</td></tr> <tr><td>5</td><td>5</td><td>5</td><td>5</td><td>5</td><td>0</td><td>0</td><td>0</td></tr> </table>	0	0	0	0	0	1	0	2	0	3	3	0	0	1	0	0	0	3	3	0	0	1	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	4	5	0	6	0	5	0	4	4	5	0	0	0	5	0	4	4	5	5	5	5	5	0	0	0
0	0	0	0	0	1	0	2																																																										
0	3	3	0	0	1	0	0																																																										
0	3	3	0	0	1	0	0																																																										
0	0	0	0	0	0	0	0																																																										
0	0	0	0	0	0	0	4																																																										
5	0	6	0	5	0	4	4																																																										
5	0	0	0	5	0	4	4																																																										
5	5	5	5	5	0	0	0																																																										

Ce qui donnera, en affichant la table T avec notre fonction Affiche (lorsque ce sont des entiers, et non des triplets, on obtient un dégradé de couleurs de bleu à jaune automatiquement) :



Dans la suite, on dira qu'une case  $T[l,c]$  a été **marquée** si sa valeur  $T[l,c]$  est différente de -1.

Par ailleurs, on dira par abus de langage « **pixel  $[l,c]$**  » pour désigner le pixel à la ligne  $l$  et la colonne  $c$  et « **case  $[l,c]$**  » la valeur de la case à la ligne  $l$  et la colonne  $c$  de la table  $T$ .

Enfin, comme nous travaillerons sur l'image en noir et blanc, on parlera de « **valeur** » 0 ou 255 pour identifier les valeurs  $R=G=B$  de tous les pixels.

On souhaite créer une procédure qui, à partir d'un pixel initial  $[l,c]$  quelconque de l'image associé à une case  $T[l,c]$  initialisée à un entier  $k$  dans  $T$ , explore tous ses voisins non encore marqués ayant la même valeur, afin de les marquer du même entier  $k$ , et procède ainsi pour tous les voisins des voisins (etc.), tant qu'il y en a. Cette procédure va donc permettre de remplir la table  $T$  avec le même entier  $k$  pour chaque zone de l'image.

Principe de la fonction d'exploration à partir du pixel initial  $[l,c]$  :

- Initialiser une pile (liste) avec le couple  $[l,c]$  du pixel initial
- Tant que la pile n'est pas vide :
  - o Dépiler un pixel  $[l,c]$
  - o Affecter l'entier  $k$  à la case  $[l,c]$
  - o Déterminer tous les voisins du pixel  $[l,c]$
  - o Pour chaque voisin non marqué de même valeur :
    - Ajouter ce voisin à la pile

*Attention : Tout n'est volontairement pas dit*

Exemples : L'appel de la fonction en

- $[0,0]$  va créer toute la zone de 0 de la table  $T$
- $[0,5]$  va créer toute la zone de 1 dans la table  $T$

**Question 15: Proposer une fonction  $\text{Explorer}(imnb,l,c,T,k)$  prenant en argument la ligne  $l$  et la colonne  $c$  du pixel initial et l'entier  $k$ , et réalisant la procédure attendue**

Il reste maintenant à appeler cette procédure sur l'intégralité des pixels non marqués de la table T sur l'image en noir et blanc à partir du pixel [0,0].

Principe de la fonction de détermination des zones :

- Initialisation d'une table T d'entiers à -1 (`dtype='int64'`)
- Initialisation de l'entier k à 0
- Parcours de tous les pixels ligne par ligne
- Exploration du pixel s'il n'est pas marqué en lui attribuant l'entier k (création de la zone k)
- Incrémentation de l'entier k

*Attention : Tout n'est volontairement pas dit*

**Question 16: Créer la fonction `Zones(imnb)` réalisant cette procédure et renvoyant la table T associée à `imnb`**

**Question 17: Ecrire les lignes de code créant la table « Table » associée à l'image fournie, l'affichant sur la figure 4, et créant et affichant dans la console le nombre de zones trouvées « Nb\_Zones »**

Remarque : On pourra utiliser `np.amax(A)` pour obtenir le maximum d'un array A.

Dans la suite, les arguments n et T lors de la définition des fonctions seront le nombre de zones « Nb\_Zones » et la table « Table ».

Vous devriez obtenir ceci :

Nombre de zones: 33



On souhaite mettre en place une fonction qui, en un seul parcours de la table T, renvoie une liste LD des données D de chaque zone LD[k]=D=[Taille,Ml,Mc,Col,l\_min,c\_min,l\_max,c\_max] avec :

- Taille : nombre de pixels de la zone k (entier)
- Ml : ligne moyenne de la zone k (flottant)
- Mc : colonne moyenne de la zone k (flottant)
- Col : valeur R du triplet RGB de la zone k (0 : Noir, 255 : Blanc)
- l\_min,c\_min,l\_max,c\_max sont les limites de la zone k (incluses)

Remarque : le point [Ml,Mc] est le centre de la zone k sur l'image. Pour rappel, on obtient le centre

$$(L,C) \text{ d'un ensemble de } n \text{ pixels } (L_i,C_i) \text{ ainsi : } \begin{pmatrix} M_l \\ M_c \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \frac{1}{n} \sum_{i=0}^{n-1} L_i \\ \frac{1}{n} \sum_{i=0}^{n-1} C_i \end{pmatrix}$$

On propose le code suivant :

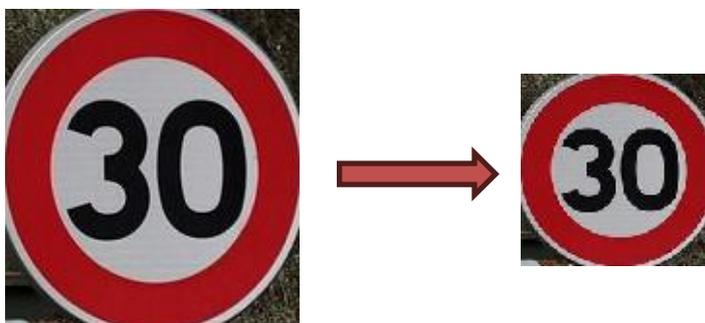
```
def Donnees(T,n,imnb):
    Nl,Nc = T.shape
    Taille,Ml,Mc,Col,l_min,c_min,l_max,c_max = 0,0,0,-1,# ZONE 1 #
    LD = [[Taille,Ml,Mc,Col,l_min,c_min,l_max,c_max] for k in range(n)]
    for c in range(Nc):
        for l in range(Nl):
            k = # ZONE 2 #
            Taille,Ml,Mc,_,l_min,c_min,l_max,c_max = LD[k]
            Ml = # ZONE 3 #
            Mc = # ZONE 4 #
            Taille += 1
            Col = # ZONE 5 #
            if l < l_min:
                # ZONE 6 #
            if l > l_max:
                # ZONE 7 #
            if c < c_min:
                # ZONE 8 #
            if c > c_max:
                # ZONE 9 #
            LD[k] = [Taille,Ml,Mc,Col,l_min,c_min,l_max,c_max]
    return LD
```

**Question 18: Compléter les différentes zones du code proposé et proposer les lignes de code permettant de créer la liste « Donnees\_Zones » contenant les données issues de la fonction Donnees**

Dans la suite, l'argument LD lors de la définition des fonctions sera cette liste « Donnees\_Zones ».

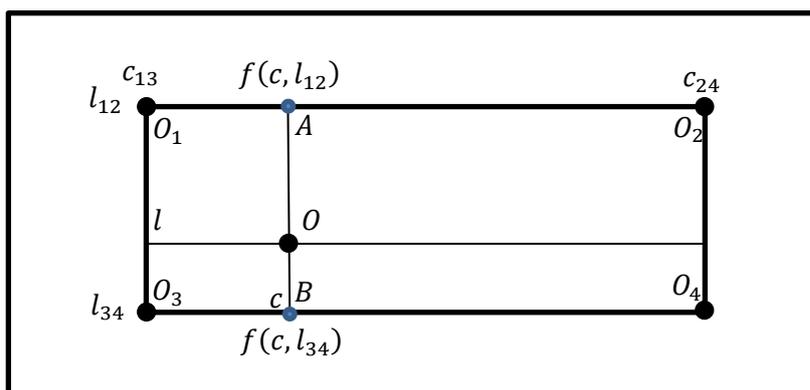
## ***Redimensionnement***

Dans la suite, nous allons être en mesure d'isoler et d'extraire automatiquement les panneaux de l'image étudiée. Il nous faudra transformer des images rectangulaires en images carrées, que ce soit pour l'identification ou l'extraction de ces panneaux, comme illustré ci-dessous :



Pour cela, nous allons réaliser un algorithme de redimensionnement par interpolation bilinéaire.

On considère 4 points dits « Origine »  $O_1, O_2, O_3$  et  $O_4$  dans une image aux lignes et colonnes  $(l_{ij}, c_{ij})$  précisées ci-dessous :



Les 4 points peuvent être placés dans l'image (pas forcément sur les bords), mais :

- $O_1$  et  $O_2$  doivent être à la même ligne, de même que  $O_3$  et  $O_4$
- $O_1$  et  $O_3$  doivent être à la même colonne, de même que  $O_2$  et  $O_4$

A chaque point  $O_i$  de cette image est associée un n-uplet noté  $P_i$ . On souhaite déterminer le n-uplet  $P = f(l, c)$  associé à un point quelconque  $O(l, c)$  de l'image par interpolation bilinéaire. Nous avons réalisé cette démarche dans le cours sur l'agrandissement avec  $P_i$  les triplets RGB de points encadrants une zone à remplir, je ne rappelle donc ici que la fonction utile pour la suite :

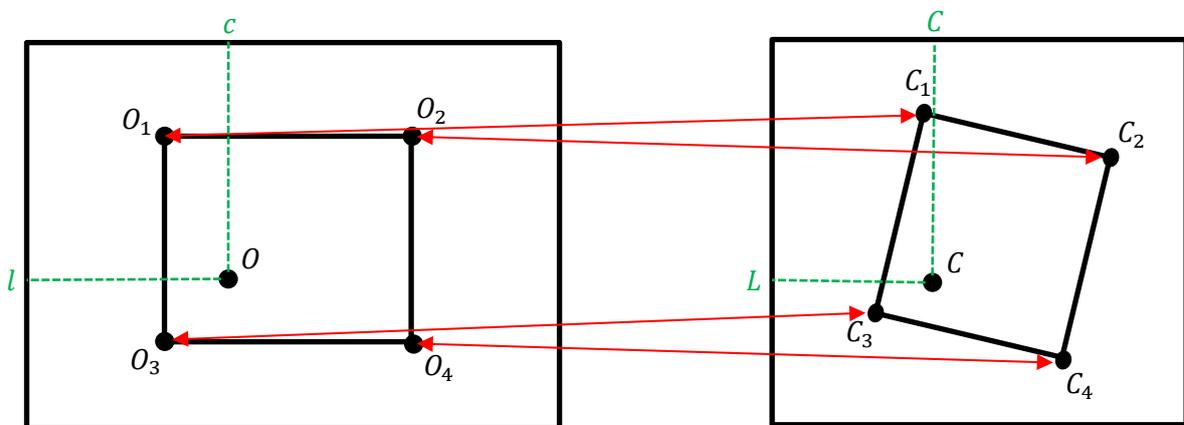
$$P = f(O) = f(l, c) = \frac{1}{(l_{34} - l_{12})(c_{24} - c_{13})} \begin{bmatrix} l_{34} - l & l - l_{12} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} P_1 & P_2 \\ P_3 & P_4 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} c_{24} - c \\ c - c_{13} \end{bmatrix}$$

On obtiendra par exemple  $f(O_i) = P_i$ , et si  $C = \frac{1}{4} \sum O_i$  est le centre des 4 points  $P_i$ ,  $f(C) = \frac{1}{4} \sum P_i$ .

Soit une image blanche de dimensions  $(N_l, N_c)$  dite « origine » et l'image à recadrer dite « cible » de dimensions  $(N_L, N_C)$ . En parcourant toute l'image « origine », on va pour chaque point  $O(l, c)$  déterminer par interpolation bilinéaire les coordonnées du point de l'image « cible » à recadrer  $C(L, C)$ . On appliquera alors au point  $O$  de l'image origine la couleur du point  $C$  dans l'image cible si ce point en fait partie.

Autrement dit, en définissant  $P_i = C_i$  les coordonnées des 4 coins dans l'image à recadrer :

- On calcule les coordonnées  $L, C = f(l, c)$  du pixel associé dans l'image cible
- A partir d'une image d'origine blanche, on applique la couleur dans l'image origine  $ImO[l, c]$  du pixel  $ImC[L, C]$  si  $L \in [0, N_L - 1]$  et  $C \in [0, N_C - 1]$ . Toutefois, dans notre application, il ne sera pas nécessaire de réaliser ces deux tests car les points  $O_i$  étant les 4 coins de l'image origine, leurs images seront incluses dans le quadrilatère délimité par les points  $C_i$



On ne travaillera qu'avec des listes sauf pour les valeurs des pixels qui seront des arrays.

On propose les deux fonctions suivantes :

```
def Prod_MV(M,V):
    Res = []
    n = len(M)
    t = len(M[0][0])
    for l in range(n):
        Res_Loc = [0 for _ in range(t)]
        for c in range(n):
            for i in range(t):
                Res_Loc[i] += V[c]*M[l][c][i]
        Res.append(Res_Loc)
    return Res

def Prod_VV(V1,V2):
    n = len(V1)
    t = len(V1[0])
    Res = [0 for _ in range(t)]
    for i in range(n):
        for j in range(t):
            Res[j] += V1[i][j]*V2[i]
    return Res
```

**Question 19: Proposer une fonction `LC_Bilin(l,c,LO,LC)` prenant en argument les coordonnées `l,c` d'un point de l'image origine, les listes `LO` et `LC`, et renvoyant les coordonnées `L,C` associées au couple `l,c` par interpolation bilinéaire**

A partir d'une image au format array, on veut obtenir la liste des listes `(li,ci)` de ses 4 coins automatiquement et dans l'ordre : haut gauche, haut droit, bas gauche, bas droit. Exemple sur une image 50x100 :

```
>>> Coins(test)
[[0, 0], [0, 49], [99, 0], [99, 49]]
```

**Question 20: Proposer une fonction `Coins(im)` renvoyant la liste des 4 coins de l'image `im`**

Pour rappel, dans notre application, l'image cible présentera la particularité d'être un rectangle (côtés horizontaux et verticaux) à redimensionner en carré.

**Question 21: Proposer la fonction `Resize(im,dim)` prenant en argument une image `im` rectangulaire et le tuple `dim` contenant les nombres de lignes et colonnes de l'image attendue, et renvoyant une nouvelle image aux dimensions souhaitées (`im` non modifiée)**

Voici un exemple d'application :

```
Affiche('test',Resize(Image,(100,50)))
```



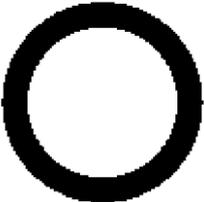
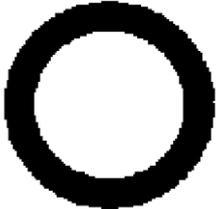
## *Sélection des panneaux*

Nous souhaitons dans cette partie identifier automatiquement sur l'image étudiée les panneaux cerclés de rouge. Pour cela, nous avons à disposition dans le répertoire de travail l'image rouge « Cercle.bmp » ci-contre.



Pour comprendre où l'on va, la procédure globale de cette partie est la suivante :

- Transformation de l'image « Cercle » en image noir et blanc « Cercle\_NB »
- Redimensionnement de « Cercle\_NB » en 100x100
- Itérations sur toutes les zones k détectées par l'algorithme de détection de zones :
  - o Extraction de la zone k dans l'image en noir et blanc avec une fonction « Extraction\_k » permettant d'extraire la zone par son numéro sans inclure d'autres zones. Ainsi, si d'autres zones sont proches du cercle ou dans le cercle, elles ne seront pas extraites
  - o Redimensionnement de ces zones en 100x100
  - o Calcul et normalisation de la distance entre chaque zone extraite et « Cercle\_NB » (dn)
  - o Stockage des couples [dn,k] des distances normalisées et numéros des zones
- Sélection des zones ayant une « distance » inférieure à un critère « Crit »
- Extraction des zones sélectionnées dans leur totalité (cercle + contenu) à l'aide d'une fonction « Extraction »

Cercle_NB	Zones proches de Cercle_NB	Panneaux extraits
		
		

Nous allons travailler avec des n-uplets (listes de n termes) qui seront associées à chaque image. On suppose que le nombre de termes n de chaque n-uplets est identique dans tout le sujet.

On rappelle que la distance euclidienne entre deux n-uplets  $u = (u_0, u_1, \dots, u_{n-1})$  et  $v = (v_0, v_1, \dots, v_{n-1})$  est le résultat du calcul suivant :  $D = \sqrt{\sum_{i=0}^{n-1} (v_i - u_i)^2}$

**Question 22: Créer une fonction Distance\_uv(u,v) renvoyant la distance euclidienne entre les deux n-uplets sous forme de listes u et v**



On souhaite proposer une fonction qui réalise la procédure décrite en début de cette partie, c'est-à-dire :

- Initialiser une liste vide Res
- Redimensionner le cercle en 100x100
- Le transformer en noir et blanc
- En crée la liste L\_RGB
- Pour chaque zone k de l'image en noir et blanc
  - o Créer l'image noir et blanc de la zone par recadrage
  - o Redimensionner la zone en 100x100
  - o Créer sa liste L\_RGB
  - o Calculer la distance  $d$
  - o Normaliser la distance  $d$  en calculant  $d_n$  (\*)
  - o Ajouter à Res le couple [dn,k]
- Trier en place Res par ordre croissant des distances (utilisation de la méthode sort autorisée)
- Renvoyer Res

(\*) La normalisation consiste à exprimer les distances entre 0 et 1 quelles que soient la dimension des images comparées. Soit  $a$  le nombre de lignes/colonnes des images (carrées) contenant donc  $a^2$  pixels. Les listes L\_RGB contiennent donc  $3a^2$  valeurs. La distance maximale trouvée par distance euclidienne vaut :

$$d_{max} = \sqrt{\sum_{i=1}^{3a^2} 255^2} = \sqrt{3a^2 255^2} = 255a\sqrt{3}$$

On calculera donc  $d_n = \frac{d}{255a\sqrt{3}}$

**Question 25: Créer la fonction Etude\_Motif(imnb,imc,T,LD,a) prenant en argument l'array imc associé à l'image du cercle, le côté des images redimensionnées a, et renvoyant la liste Res attendue**

**Question 26: Proposer le code créant la liste « Distances » issue de la fonction Etude\_Motif**

On souhaite proposer une fonction qui renvoie la liste des données contenues dans « Donnees\_Zones » des zones les plus proches au sens de la norme euclidienne de « Cercle » selon un critère « dmax ».

**Question 27: Selection(Ldst,dmax,LD) renvoyant la liste attendue**

Nous avons appliqué l'algorithme développé précédemment sur les 7 images présentées en début de ce sujet et affiché le résultat de la commande suivante :

```
print([round(t[0],2) for t in Distances][0:4])
```

Voici les résultats obtenus:

```
Image_1: [0.23, 0.23, 0.59, 0.59]
Image_2: [0.23, 0.56, 0.56, 0.59]
Image_3: [0.22, 0.59, 0.59, 0.62]
Image_4: [0.26, 0.53, 0.59, 0.59]
Image_5: [0.21, 0.59, 0.59, 0.59]
Image_6: [0.24, 0.26, 0.59, 0.59]
Image_7: [0.25, 0.59, 0.59, 0.59]
```

**Question 28: Proposer la valeur du critère dmax à utiliser par la suite**

**Question 29: Proposer le code créant la liste « Zones\_Sel » des données des panneaux de l'image « Image »**

### *Extraction des panneaux*

Maintenant que nous avons sélectionné les panneaux, il ne reste plus qu'à les extraire de l'image en couleur et à les redimensionner. Pour récupérer une zone dans une image, il serait simple de récupérer la zone d'intérêt avec des slices : `im[l_min:l_max+1,c_max:c_max+1]`. Toutefois, nous interdisons les slices dans ce sujet.

**Question 30: Créer la fonction `Recadrage(im,l_min,l_max,c_min,c_max)` renvoyant une nouvelle image contenant la portion de `im` dans les limites (incluses) désignées par les 4 paramètres `l_min,l_max,c_min,c_max`**

Pour chaque zone sélectionnée, il ne reste plus qu'à :

- Déterminer ses limites `l_min,l_max,c_min,c_max` dans « Image »
- La recadrer
- La redimensionner en 100x100
- L'afficher sur une figure dont le numéro sera 10 pour la première, 11 pour la seconde etc.
- Sauvegarder cette image au format bmp avec `imsave` pour ne pas la redimensionner à l'enregistrement

**Question 31: Créer le code attendu**



Voici le résultat obtenu :

Il est maintenant temps de mettre en place un algorithme d'IA pour reconnaître ces panneaux automatiquement !

## ANNEXE

Extraits de l'aide numpy	
shape	<pre> shape(a) Return the shape of an array. Parameters ----- a : array_like Input array. Returns ----- shape : tuple of ints The elements of the shape tuple give the lengths of the corresponding array dimensions. </pre>
copy	<pre> copy(a, order='K', subok=False) Return an array copy of the given object. Parameters ----- a : array_like Input data. Returns ----- arr : ndarray Array interpretation of `a`. </pre>
ones	<pre> ones(shape, dtype=None, order='C', *, like=None) Return a new array of given shape and type, filled with ones. Parameters ----- shape : int or sequence of ints Shape of the new array, e.g., ``(2, 3)`` or ``2``. dtype : data-type, optional The desired data-type for the array, e.g., `numpy.int8`. Default is `numpy.float64`. order : {'C', 'F'}, optional, default: C Whether to store multi-dimensional data in row-major (C-style) or column-major (Fortran-style) order in memory. like : array_like Reference object to allow the creation of arrays which are not NumPy arrays. If an array-like passed in as `like` supports the ``__array_function__`` protocol, the result will be defined by it. In this case, it ensures the creation of an array object compatible with that passed in via this argument. .. note:: The `like` keyword is an experimental feature pending on acceptance of :ref:`NEP 35 &lt;NEP35&gt;`. .. versionadded:: 1.20.0 Returns ----- out : ndarray Array of ones with the given shape, dtype, and order. See Also ----- ones_like : Return an array of ones with shape and type of input. empty : Return a new uninitialized array. zeros : Return a new array setting values to zero. full : Return a new array of given shape filled with value. Examples ----- &gt;&gt;&gt; np.ones(5) array([1., 1., 1., 1., 1.]) &gt;&gt;&gt; np.ones((5,), dtype=int) array([1, 1, 1, 1, 1]) &gt;&gt;&gt; np.ones((2, 1)) array([[1.],[1.]]) &gt;&gt;&gt; s = (2,2) &gt;&gt;&gt; np.ones(s) array([[1., 1.],[1., 1.]]) </pre>

Extraits de l'aide matplotlib.pyplot	
imread	<p>imread(fname, format=None) Read an image from a file into an array. Parameters ----- fname : str or file-like The image file to read: a filename, a URL or a file-like object opened in read-binary mode. format : str, optional The image file format assumed for reading the data. If not given, the format is deduced from the filename. If nothing can be deduced, PNG is tried. Returns ----- `numpy.array` The image data. The returned array has shape - (M, N) for grayscale images. - (M, N, 3) for RGB images. - (M, N, 4) for RGBA images.</p>
imshow	<p>imshow(X, cmap=None, norm=None, aspect=None, interpolation=None, alpha=None, vmin=None, vmax=None, origin=None, extent=None, *, filternorm=True, filterrad=4.0, resample=None, url=None, data=None, **kwargs) Display data as an image, i.e., on a 2D regular raster. The input may either be actual RGB(A) data, or 2D scalar data, which will be rendered as a pseudocolor image. For displaying a grayscale image set up the color mapping using the parameters ``cmap='gray', vmin=0, vmax=255``. The number of pixels used to render an image is set by the axes size and the *dpi* of the figure. This can lead to aliasing artifacts when the image is resampled because the displayed image size will usually not match the size of *X* (see :doc:`gallery/images_contours_and_fields/image_antialiasing` ). The resampling can be controlled via the *interpolation* parameter and/or :rc:`image.interpolation` . Parameters ----- X : array-like or PIL image The image data. Supported array shapes are: - (M, N): an image with scalar data. The values are mapped to colors using normalization and a colormap. See parameters *norm*, *cmap*, *vmin*, *vmax*. - (M, N, 3): an image with RGB values (0-1 float or 0-255 int). - (M, N, 4): an image with RGBA values (0-1 float or 0-255 int), i.e. including transparency. The first two dimensions (M, N) define the rows and columns of the image. Out-of-range RGB(A) values are clipped.</p>
figure	<p>figure(num=None, figsize=None, dpi=None, facecolor=None, edgecolor=None, frameon=True, FigureClass=&lt;class 'matplotlib.figure.Figure'&gt;, clear=False, **kwargs) Create a new figure, or activate an existing figure. Parameters ----- num : int or str, optional A unique identifier for the figure.</p>
axis	<p>axis(*args, emit=True, **kwargs) Convenience method to get or set some axis properties. option : bool or str If a bool, turns axis lines and labels on or off. If a string, possible values are: =====  Value Description  =====  'on' Turn on axis lines and labels. Same as ``True``. 'off' Turn off axis lines and labels. Same as ``False``.</p>
imsave	<p>imsave(fname, arr, **kwargs) Save an array as an image file. Parameters ----- fname : str or path-like or file-like A path or a file-like object to store the image in. If *format* is not set, then the output format is inferred from the extension of *fname*, if any, and from :rc:`savefig.format` otherwise. If *format* is set, it determines the output format. arr : array-like The image data. The shape can be one of MxN (luminance), MxNx3 (RGB) or MxNx4 (RGBA).</p>