

TP D'INFORMATIQUE 8

Traitement d'image

L'objectif de ce TP est de travailler sur les tableaux bidimensionnels à travers le traitement d'images.

Dans ce TP, pour plus de simplicité, on travaillera avec des images en niveaux de gris. Une image en niveaux de gris de hauteur n et largeur p sera manipulée comme un tableau numpy `img` de taille $n \times p$, contenant donc n lignes, chacune de longueur p . Le pixel de coordonnées i, j correspondra ainsi à la case `img[i][j]` (le pixel de coordonnées $(0, 0)$ étant en haut à gauche). Le contenu de chaque case est un entier compris entre 0 (noir) et 255 (blanc).

On récupèrera l'image `tigrenb.jpg`, à placer dans le répertoire de travail de Pyzo (indiqué en entrant `cd` dans le shell), ainsi que le programme Python ci-dessous, sur cahier de prepa ou sur le disque `classe`.

```
import numpy as np # importation de la bibliothèque numpy renommée np
import matplotlib.pyplot as plt # importation de la bibliothèque matplotlib renommée plt

plt.close('all') # fermeture de toute fenêtre graphique déjà ouverte

img = np.array(plt.imread('tigrenb.jpg')) # récupération de l'image

# lignes pour afficher l'image dans une nouvelle fenêtre :
plt.figure()
plt.imshow(img, cmap=plt.cm.gray, vmin=0, vmax=255)
plt.show()
```

1. Écrire une procédure (c'est-à-dire une fonction qui ne renvoie rien) `negatif` qui prend en argument une image `img` et la modifie en son négatif (*i.e.* en remplaçant la valeur x de chaque pixel par $255 - x$)

Indication : on peut récupérer les dimensions $n \times p$ d'un tableau à deux dimensions `A` en écrivant

```
n, p = len(A), len(A[0])
```

Dans le cas particulier d'un tableau numpy, on peut également écrire

```
n, p = A.shape
```

On testera cette fonction puis les suivantes en affichant l'image dans deux fenêtres différentes, avant et après modification.

2. Écrire une procédure `niveaux_de_gris` prenant en argument une image et remplaçant ses niveaux de gris par uniquement trois niveaux : les niveaux de gris entre 0 et 79 inclus sont remplacés par 60, les niveaux de gris entre 80 et 149 inclus sont remplacés par 120 et les autres niveaux de gris sont remplacés par 220.
3. (a) Écrire une procédure `eclaircir` prenant en argument une image et un entier m et ajoutant cet entier à la valeur de chaque pixel.
(b) La procédure précédente a-t-elle l'effet escompté ? Le type utilisé pour les valeurs des pixels (`uint8`) manipule des entiers modulo 256. Que se passe-t-il lors d'un dépassement arithmétique, *i.e.* quand la somme dépasse 255 ? Quelle valeur devrait plutôt prendre le pixel dans ce cas pour que l'image reste cohérente ? Implémenter cette correction.
(c) Écrire sur le même principe une procédure `assombrir`.
4. Écrire une fonction `flip_left`, prenant une image en argument et renvoyant sa rotation de 90° dans le sens trigonométrique. En général, le résultat de la rotation n'a pas les mêmes dimensions que l'image initiale, il faudra donc initialiser un nouveau tableau, `np.zeros([n, p], np.uint8)` permettant de créer un tableau de dimensions $n \times p$ dont les cases valent initialement 0.
5. Écrire une fonction `compression` prenant en argument une image `img` et un entier strictement positif n et renvoyant une nouvelle image dont chaque dimension est divisée par n , en prenant un pixel de l'image initiale tous les n pixels en hauteur comme en largeur.
6. Soit A un tableau 3×3 , par exemple :

$$A = \begin{array}{|c|c|c|} \hline 1/12 & 1/12 & 1/12 \\ \hline 1/12 & 4/12 & 1/12 \\ \hline 1/12 & 1/12 & 1/12 \\ \hline \end{array}$$

Pour chaque pixel (i, j) intérieur (ie qui n'est pas sur un bord), on peut appliquer A comme un filtre pour passer d'une image à une autre :

$$\text{img2}_{i,j} = \sum_{k=-1}^1 \sum_{\ell=-1}^1 A_{1+k, 1+\ell} \text{img}_{i+k, j+\ell}.$$

Ainsi, chaque pixel intérieur de la nouvelle image est obtenu comme une somme pondérée des pixels voisins de l'image initiale, les poids utilisés étant décrits par A .

Écrire une fonction qui prend en argument `img` et un tableau A 3×3 et qui renvoie la nouvelle image `img2` donnant le résultat du filtrage selon le tableau A . Quel est l'effet produit par le filtre A donné en exemple ?

Indication : si A et B sont deux tableaux numpy de même taille, $A * B$ renvoie un tableau de même taille dont les coefficients sont les produits deux à deux des coefficients de A et B .

7. On cherche à présent à détecter les contours présents dans une image `img`.

- (a) On définit la **dérivée horizontale** de l'image `img` en i, j comme $\text{img}_{i,j} - \text{img}_{i-1,j}$. Intuitivement, cette dérivée est grande en valeur absolue lorsque deux pixels voisins sur la même ligne ont des valeurs très différentes, comme le long d'un contour vertical. Écrire le filtre `Ah` permettant d'obtenir le tableau des dérivées horizontales à partir d'une image initiale. On appellera `imgh` l'image ainsi filtrée.
- (b) Écrire de même le filtre donnant la dérivée verticale $\text{img}_{i,j} - \text{img}_{i,j-1}$. On appellera `imgv` l'image ainsi filtrée.
- (c) Écrire une fonction permettant de détecter les contours dans les deux directions en utilisant pour chaque point de la nouvelle image `imgc` :

$$\text{imgc}_{i,j} = \sqrt{\text{img}_h^2_{i,j} + \text{img}_v^2_{i,j}}.$$

8. On cherche à présent à redimensionner une image.

- (a) Écrire une fonction `moyenne` prenant en argument une image et 4 indices $x1, x2, y1, y2$ supposés vérifier $x1 \leq x2$ et $y1 \leq y2$, et renvoyant la moyenne des valeurs des pixels dans le rectangle de l'image dont $(x1, y1)$ et $(x2, y2)$ forment des sommets opposés.
- (b) En déduire une fonction `redimensionnement` prenant en argument une image et deux ratios `rh` et `rl`, et renvoyant une version redimensionnée de l'image selon ces ratios.