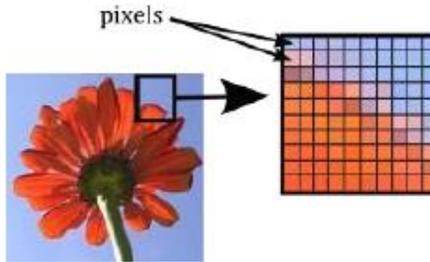


## I Représentation d'une image

Une image numérique est composée de pixels, arrangés en un rectangle.



Le pixel en haut à gauche est numéroté  $(0,0)$ , celui en bas à droite  $(H-1, L-1)$  si l'image est de hauteur  $H$  et de largeur  $L$ . La convention d'ordre des indices est la même que pour les matrices.

Dans notre cas, chaque pixel est décrit par la donnée de trois intensités de couleurs R, G et B qui sont des entiers entre 0 et 255. Ainsi chaque pixel est codé par une liste de longueur 3  $[R, G, B]$  composée d'octets.

Nos objets images en python seront donc des listes de lignes de pixels c'est à dire des listes de listes de pixels ou encore des listes de listes de listes...

Pour charger une image depuis un fichier, nous disposons de la fonction `lit_image(chemin)` qui prend une chaîne de caractère représentant le chemin du fichier à charger comme argument.

```
1 image = lit_image('le chemin vers le fichier')
2 image[0][0] # retourne le premier pixel, une liste de longueur 3
3 image[0][0][1] # retourne la composante verte
```

Les images en noir et blanc (niveaux de gris) sont représentés par des pixels ayant des intensités égales pour chaque couleur.

## II Manipulations simple

### Taille de l'image

On considère qu'une image a été créée avec le code précédent.

1. Donner une instruction python (sur feuille) permettant de connaître la hauteur de `image` (le nombre de lignes)
2. Idem pour la largeur qui est le nombre de colonnes.

### Negatif

Charger chacune des images proposées avec ce TD et utiliser la fonction `affiche_image` sur l'image calculée comme `255-image` (si votre image s'appelle `image`).

Sachant que `lit_image` retourne un tableau numpy de pixels, quelle est l'opération effectuée lorsque l'on calcule

```
1 255 - image
```

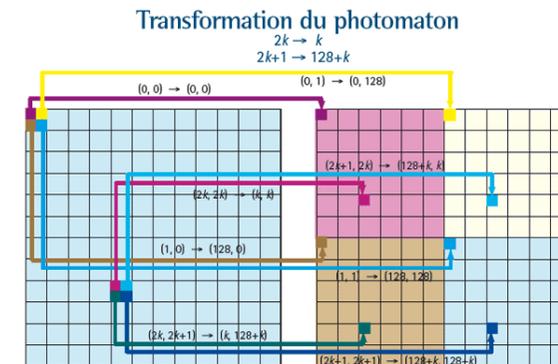
### Rotation

Une des images proposée a été retournée. on se propose ici d'étudier l'opération à effectuer pour retrouver l'image d'origine.

1. On considère une image de taille  $H \times L$ . Posons  $(i, j) \in \llbracket 0, H-1 \rrbracket \times \llbracket 0, L-1 \rrbracket$ . On considère le pixel de position  $(i, j)$  dans l'image de départ. Quelle est sa position dans l'image retournée ?
2. Si  $(i, j)$  est la position du pixel dans l'image retournée, quelle est sa position dans l'image de départ ?
3. Compléter la fonction `rotation` et tester le résultat.

## III Photomaton

La transformation considérée ici est illustrée sur une image de taille  $256 \times 256$  :



1. Notre image (`lena.png`) est de taille  $512 \times 512$ . Que deviennent les formules de transformation ?
2. Rappeler comment on détecte si un entier est pair ou impair en python.
3. Implémenter cette transformation dans la fonction `photomaton` et l'effectuer 9 fois sur notre image.

## IV Détection de contour

### Pixels “proches”

On considère une image de taille  $H \times L$  et un pixel en position  $(x, y)$  qui n'est pas au bord de l'image (donc  $x, y \neq 0$  et  $x \neq H - 1$  et  $y \neq L - 1$ )

1. Les pixels voisins que nous considérerons sont les pixels notés  $n, p, q, s$  sur la figure.

<b>m</b>	<b>n</b>	<b>o</b>
<b>p</b>	<b>(x, y)</b>	<b>q</b>
<b>r</b>	<b>s</b>	<b>t</b>

2. Chaque pixel est donné par 3 couleurs  $(r, v, b)$  que l'on indicera par son nom. Par exemple le pixel noté  $n$  est  $(r_n, v_n, b_n)$ .
3. La distance entre deux pixels est définie comme la norme de la différence de ces pixels considérés comme des vecteurs. Ainsi la distance de  $n$  à  $s$  est

$$d(n, s) = \sqrt{(r_n - r_s)^2 + (v_n - v_s)^2 + (b_n - b_s)^2}$$

4. On définit la distance du pixel de position  $(x, y)$  à ses voisins par

$$l = \sqrt{d(n, s)^2 + d(p, q)^2}$$

### Calcul des distances

1. Compléter la fonction `distance` qui prend comme argument une image et une position de pixel et retourne la distance  $l$  telle que définie au paragraphe précédent. On admet dans cette fonction que le pixel considéré n'est pas au bord.

**Astuce :** on pourra utiliser le fait que les pixels sont en fait des vecteurs numpy et donc que les opérations  $+$ ,  $*$ ,  $**$ ,  $\dots$  se font terme à terme. De plus, pour sommer les éléments d'une liste ou d'un vecteur, on peut utiliser la fonction `sum`.

2. Compléter la fonction `tableau_distances` qui prend comme argument une image `img` de taille  $H \times L$  et retourne un tableau numpy de taille  $(H - 2) \times (L - 2)$  qui contient la distance de chaque pixel qui ne soit pas au bord de `img` à ses voisins.

La distance d'indices  $(0, 0)$  dans le tableau des distances sera la distance du pixel de position  $(1, 1)$  à ses voisins dans l'image `img`.

### Normalisation

On souhaite maintenant convertir le tableau des distances que l'on a calculé en image en noir et blanc.

- Étape 1 : on calcule (en utilisant `np.max`) le maximum des distances obtenues, notée  $l_{max}$
- Étape 2 : on remplace chaque valeur  $l$  calculée par  $l_{norm} = \lfloor 255 \frac{l}{l_{max}} \rfloor$  pour obtenir un entier entre 0 et 255.  
pour calculer la partie entière, on utilise `int` qui converti un nombre flottant (ou une chaîne de caractère) en entier.
- On crée l'image en noir et blanc correspondante : chaque pixel est  $[l_{norm}, l_{norm}, l_{norm}]$  qui sera de taille  $(H - 2) \times (L - 2)$ .

Pour l'image `nuages.png` on obtient

