

TP3 : Filtre Moyenneur et gaussien par convolution

Détecteurs de contours, gradient et laplacien

Bruit gaussien- Bruit poivre et sel

Notebook 1 : (Suite TP2) Filtre Moyenneur et gaussien par convolution

Instructions :

- Charger l'image depuis : `skimage.data.camera()`
 - Utilisez l'opération de convolution 2D pour appliquer un filtre moyenneur de taille 15x15.
 - Générez un masque de convolution pour un filtre gaussien de taille 31x31 et $\sigma = 7$.
 - Essayez différentes valeurs pour bien observer leur influence.
-

Rappel : filtre moyenneur

Plus d'informations sur l'opérateur de convolution [scipy.signal.convolve2d](https://docs.scipy.org/doc/scipy/reference/generated/scipy.signal.convolve2d.html). Notamment, pour conserver la taille de l'image d'origine, il faut utiliser l'option `mode='same'`.

Rappel : pour générer une matrice de valeurs constantes, utilisez :

`h = 1/9*np.array([[1,1,1],[1,1,1],[1,1,1]])`

ou plus généralement : `taille = 3`

`h = np.ones((taille, taille)) / taille**2`

Rappel : filtre gaussien

- **Formulation discrète 3×3**

$$h = \frac{1}{16} \begin{pmatrix} 1 & 2 & 1 \\ 2 & 4 & 2 \\ 1 & 2 & 1 \end{pmatrix}$$

- **Formulation générale de taille $2k + 1 \times 2k + 1$ (k entier)**

Utilisez la fonction [np.meshgrid](https://docs.scipy.org/doc/scipy/reference/generated/scipy.ndimage.meshgrid.html) pour définir une fonction de 2 variables. La formule générale pour une matrice h définie par ses coefficients h_{ij} est

$$h_{ij} = \frac{1}{2\pi\sigma^2} \exp\left(-\frac{(i - (k+1))^2 + (j - (k+1))^2}{2\sigma^2}\right)$$

Notebook 2 : Détecteurs de contours, gradient et laplacien

- Créez des masque de convolution correspondant au filtre gradient puis au filtre laplacien.
- Utilisez l'opération de convolution 2D pour appliquer un filtre gradient (dans chaque direction), puis calculez la norme.
- Utilisez l'opération de convolution 2D pour appliquer un filtre laplacien.

Notebook 3 : Bruit gaussien- Bruit poivre et sel

- Importez et affichez une image (parapente.png)
- Ajoutez du bruit poivre & sel avec la fonction [skimage.util.random_noise](#), et observez l'influence des paramètres de la fonction.
- Affichez l'histogramme sur une zone homogène de l'image, et retrouvez la proportion de pixels défaillants dans l'image.

NB : pour compter le nombre de pixels à 0 dans une image x, vous pouvez utiliser l'instruction `N = np.sum(x==0)`