## Vahid\_Foruzanmehr\_tp2

October 25, 2024

## 1 Travail pratique 2

INF600F -  $Traitement\ d'images\ (A2024,\ UQ\`AM)$ 

- NOM, Prénom (Code permanent) de chaque membre de l'équipe:
  - Foruzanmehr, Vahid (forv26018703)

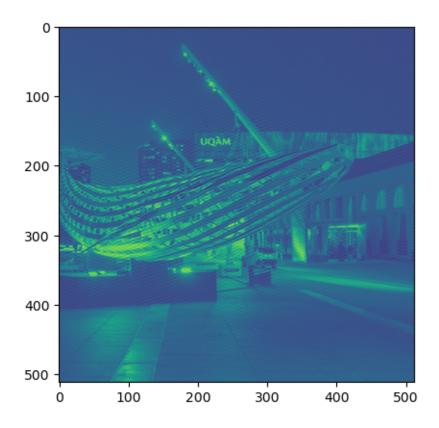
```
[2]: # Importation des modules
import numpy as np
import imageio as iio
import matplotlib.pyplot as plt
from skimage.transform import resize
```

#### 1.1 Exercice 1 : Transformée de Fourier

1.1.1 Etape 1: Lire et afficher l'image tp2\_ex1.tif

```
[5]: image_q1 = iio.v2.imread('tp2_ex1.tif')
plt.imshow(image_q1)
```

[5]: <matplotlib.image.AxesImage at 0x70a48c4dcec0>



#### 1.1.2 Calculer la transformée de Fourier

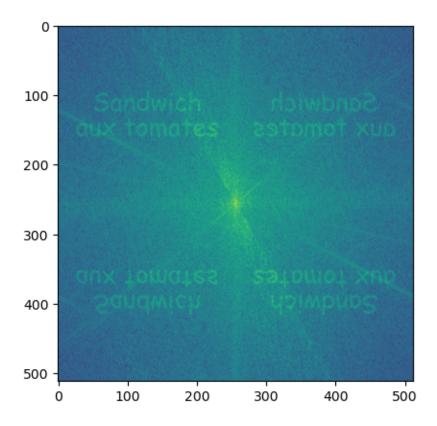
```
[7]: # fonction fft2 pour calculer la transformée de Fourier

image_fourier = np.fft.fft2(image_q1)

# fonction fftshift pour placer la fréquence nulle au centre de l'image.

image_fourier_shift = np.fft.fftshift(image_fourier)
```

- [8]: plt.imshow(np.log(np.abs(image\_fourier\_shift)))
- [8]: <matplotlib.image.AxesImage at 0x70a48d1ee480>



#### 1.1.3 Créer la fonction python display\_fft

pour afficher l'amplitude et la phase de la transformée de Fourier.

Assurez-vous d'utiliser une transformation logarithmique pour transformer l'échelle d'intensité de l'amplitude pour l'affichage. Vous devez représenter la transformée de Fourier dans le domaine fréquentiel selon la convention usuelle (c.-à-d. fréquence nulle au centre de l'image), en indexant les axes en fréquences réduites (comprises entre -1/2 et 1/2) (utilisez l'option extent de plt.imshow)

```
[10]: def display_fft(img_fft):
    """Affichage de l'amplitude et de la phase d'une transformée de Fourier

Parameters
------
img_fft: ndarray
    Transformée de Fourier d'une image
"""

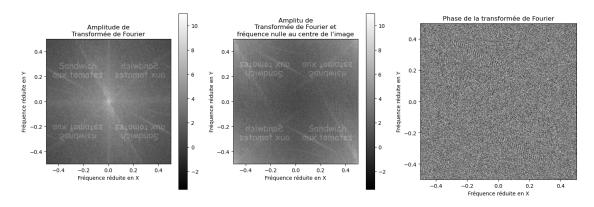
# Application d'une transformation logarithmique pour l'amplitude
amplitude_log = np.log(np.abs(img_fft))
# Déplacement de la fréquence zéro au centre
amplitude_log_shifted = np.fft.fftshift(amplitude_log)
```

```
## Calcul de l'amplitude et de la phase
  phase_shifted = np.fft.fftshift(np.angle(img_fft))
  # Taille de l'image pour indexer les fréquences réduites
  rows, cols = img_fft.shape
  extent = [-0.5, 0.5, -0.5, 0.5]
  # Affichage
  plt.figure(figsize=(18, 6))
  plt.subplot(1, 3, 1)
  plt.imshow(amplitude_log, cmap='gray', extent=extent)
  plt.title('Amplitude de\nTransformée de Fourier')
  plt.xlabel('Fréquence réduite en X')
  plt.ylabel('Fréquence réduite en Y')
  plt.colorbar()
  plt.subplot(1, 3, 2)
  plt.imshow(amplitude_log_shifted, cmap='gray', extent=extent)
  plt.title('Amplitu de\nTransformée de Fourier et\nfréquence nulle au centreu

de l'image')

  plt.xlabel('Fréquence réduite en X')
  plt.ylabel('Fréquence réduite en Y')
  plt.colorbar()
  plt.subplot(1, 3, 3)
  plt.imshow(phase_shifted, cmap='gray', extent=extent)
  plt.title('Phase de la transformée de Fourier')
  plt.xlabel('Fréquence réduite en X')
  plt.ylabel('Fréquence réduite en Y')
  # Afficher les deux sous-graphiques
  # plt.tight_layout()
  plt.show()
```

#### [11]: display\_fft(image\_fourier\_shift)



#### 1.1.4 Trouver le message codé secret caché dans le domaine fréquentiel de l'image.

Sandwich aux tomates

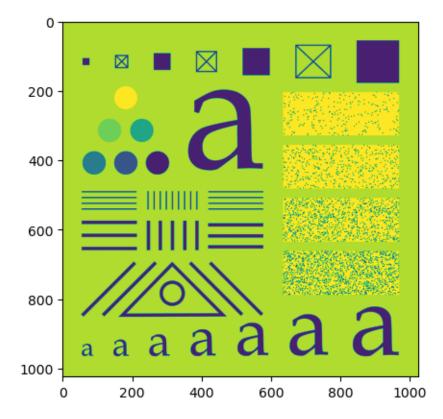
# 1.1.5 Expliquez comment le message a été crypté dans l'image et pourquoi il n'était pas visible dans l'image originale.

Le message a été caché dans l'image en utilisant une technique appelée stéganographie. Cette méthode modifie légèrement les pixels de l'image en changeant les bits les moins importants (ceux qui ont le moins d'effet sur la couleur), ce qui ne change presque rien à l'apparence de l'image. Ces petits changements sont trop subtils pour être visibles à l'œil nu, donc le message reste invisible dans l'image originale. Pour le lire, il faut utiliser un programme spécial qui récupère ces petits bits modifiés et reconstitue le message, ce qui explique pourquoi on ne peut pas le voir directement.

#### 1.2 Exercice 2 : Filtrage fréquentiel

```
[16]: image2_q2 = iio.v2.imread('tp2_ex2.tif')
plt.imshow(image2_q2)
```

[16]: <matplotlib.image.AxesImage at 0x70a48a305640>



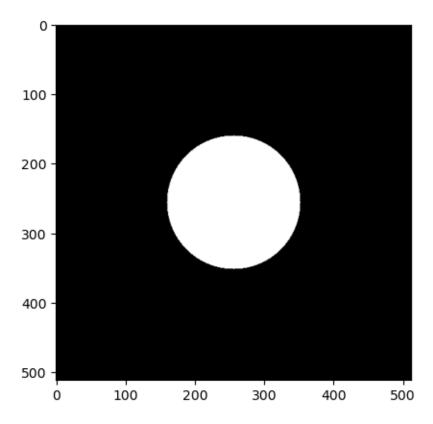
#### 1.2.1 Partie 1 : Filtres fréquentiels

```
[18]: def fonc_distance(u, v, P, Q):
        return ((u - P/2)**2 + (v - Q/2)**2) ** 0.5
[19]: def lpFilterTF(type, P, Q, param):
        """Crée un filtre passe bas fréquentiel
        Parameters
        _____
        type : str
            Type de filtre. Valeurs possibles : 'ideal', 'qaussian', 'butterworth'
        P:int
           Nombre de ligne du filtre
        Q:int
            Nombre de colonne du filtre
        param : float ou list
            Si type='ideal' ou type='gaussian', param=d0
            Si type='butterworth', type=[d0,n] \longrightarrow param=[d0,n]
        Returns
        ____
         H : ndarray
         Filtre fréquentiel passe bas de taille PxQ
        h = np.zeros((P,Q))
        for u in range(P):
          for v in range(Q):
            if (type == 'ideal'):
              if (fonc_distance(u,v,P,Q) <= param):</pre>
                h[u,v] = 1
              else:
                h[u,v] = 0
            elif (type == 'gaussian'):
              h[u,v] = np.exp(-(fonc_distance(u,v,P,Q)**2)/(2*param**2))
            elif (type == 'butterworth'):
              ordre = 2
              h[u,v] = 1 / (1 + (fonc_distance(u,v,P,Q)/param)**(2*ordre))
        return h
```

#### 1.2.2 Partie 2: Validation des filtres

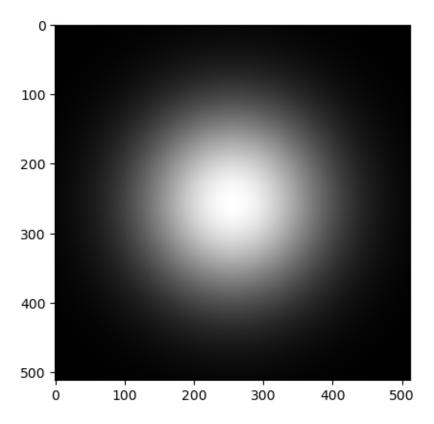
```
[21]: noyau_ideal = lpFilterTF('ideal', 512, 512, 96)
plt.imshow(noyau_ideal, cmap='gray')
```

[21]: <matplotlib.image.AxesImage at 0x70a48a397fb0>



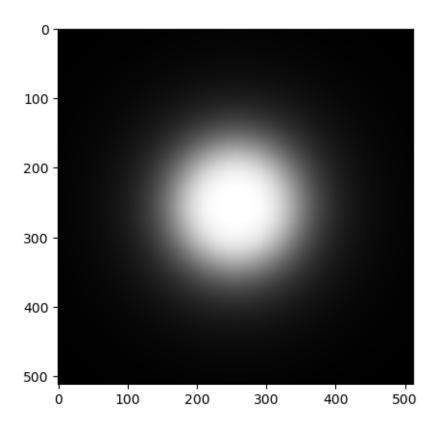
```
[22]: h2_gauss = lpFilterTF('gaussian', 512, 512, 96)
plt.imshow(h2_gauss, cmap='gray')
```

[22]: <matplotlib.image.AxesImage at 0x70a48a3edd60>



```
[23]: h3_butterworth = lpFilterTF('butterworth', 512, 512, 96)
plt.imshow(h3_butterworth, cmap='gray')
```

[23]: <matplotlib.image.AxesImage at 0x70a489956330>

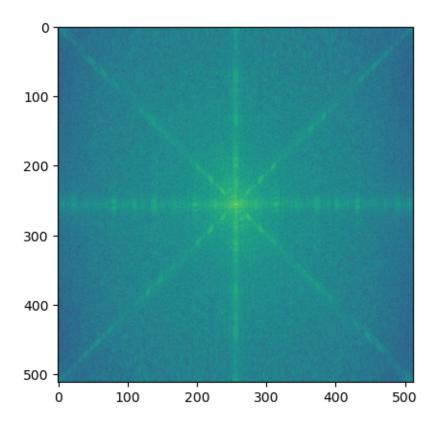


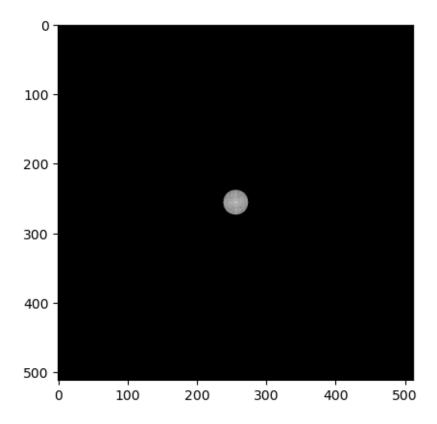
### 1.2.3 Partie 3: Application des filtres fréquentiels

```
[25]: image2_resized = resize(np.abs(image2_q2), (512, 512))

[26]: img_fft = np.fft.fft2(image2_resized)
    img_fft = np.fft.fftshift(img_fft)
    plt.imshow(np.log(np.abs(img_fft)))
```

[26]: <matplotlib.image.AxesImage at 0x70a48c53e9f0>

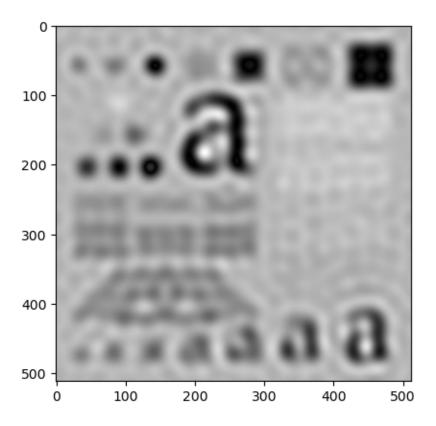




```
[31]: img_fft_ideal = np.fft.ifftshift(multi_ideal)
img_fft_ideal = np.fft.ifft2(img_fft_ideal)

[32]: plt.imshow(np.abs(img_fft_ideal), cmap='gray')
```

[32]: <matplotlib.image.AxesImage at 0x70a4898a1d00>

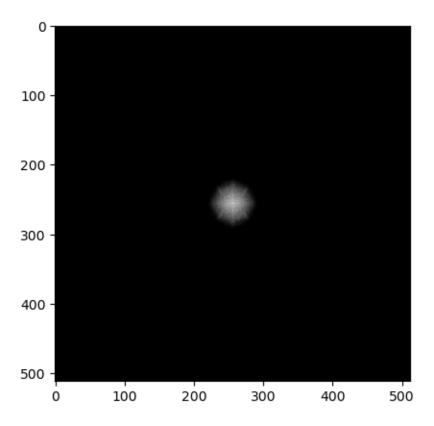


```
2 - filtre passe-bas gaussien
```

```
[34]: noyau_gauss = lpFilterTF('gaussian', 512, 512, 8)

[35]: multi_gauss = noyau_gauss * img_fft
    plt.imshow(np.log(np.abs(multi_gauss) + 0.1), cmap='gray')
```

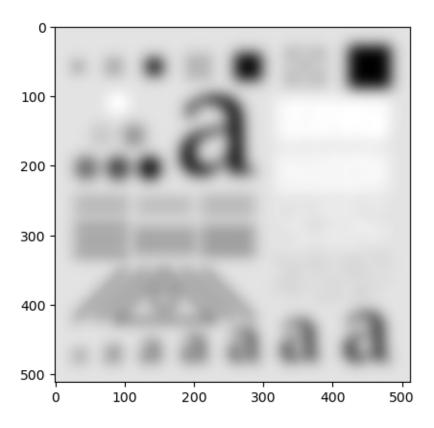
[35]: <matplotlib.image.AxesImage at 0x70a489709280>



```
[36]: img_fft_gauss = np.fft.ifftshift(multi_gauss)
img_fft_gauss = np.fft.ifft2(img_fft_gauss)

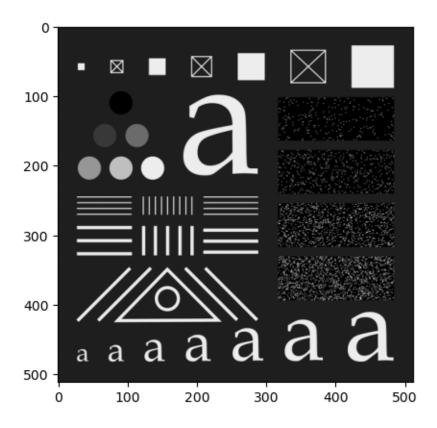
[37]: plt.imshow(np.abs(img_fft_gauss), cmap='gray')
```

[37]: <matplotlib.image.AxesImage at 0x70a48979ad50>



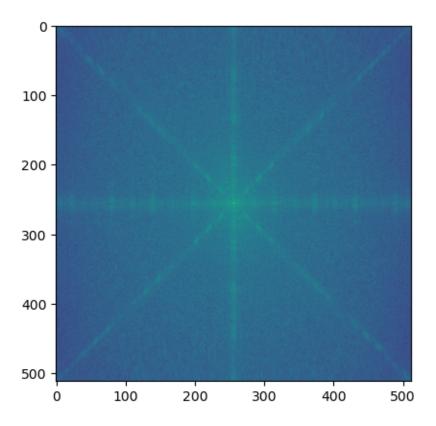
```
3 - filtre Butterworth
[39]: image2_resized_negative = 255 - image2_resized
plt.imshow(np.log(np.abs(image2_resized_negative)), cmap='gray')
```

[39]: <matplotlib.image.AxesImage at 0x70a4897e2600>



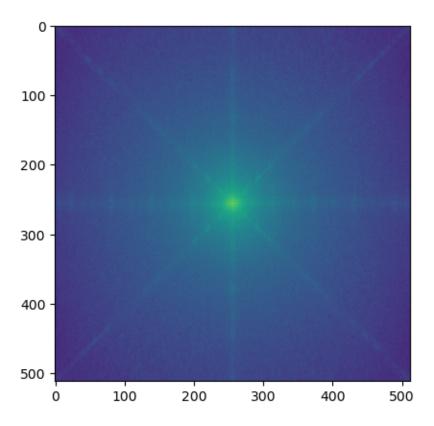
```
[40]: img_fft_butterworth = np.fft.fft2(image2_resized_negative)
img_fft_butterworth = np.fft.fftshift(img_fft_butterworth)
plt.imshow(np.log(np.abs(img_fft_butterworth)))
```

[40]: <matplotlib.image.AxesImage at 0x70a489616ea0>



```
[41]: noyau_butterworth = lpFilterTF('butterworth', 512, 512, 6)
[42]: multi_butterworth = noyau_butterworth * img_fft_butterworth
    plt.imshow(np.log(np.abs(multi_butterworth)))
```

[42]: <matplotlib.image.AxesImage at 0x70a4897e2390>



```
[43]: img_fft_butterworth_inverse = np.fft.ifftshift(multi_butterworth)
img_fft_butterworth_inverse = np.fft.ifft2(img_fft_butterworth_inverse)

[44]: plt.imshow(np.abs(img_fft_butterworth_inverse), cmap='gray')
```

[44]: <matplotlib.image.AxesImage at 0x70a48981cad0>

