trabalho2-notebook

May 10, 2021

1 [MC920] Trabalho 2

10/05/2021

Tiago Pereira Dall'Oca - 206341

1.1 Observações iniciais

Este trabalho foi desenvolvido utilizando a plataforma de prototipação e experimentção Jupyter. A intenção foi permitir que o trabalho fosse desenvolvido de forma gradual, já que as celulas são executadas uma por vez e os resultdados são obtidos de forma incremental.

Estou enviando, junto do pdf do notebook,o notebook original. A intenção é que a imagem de input pode ser alterada com bastante facilidade e basta rodar as células em sequência para obter os resultados discutidos.

```
[1]: from scipy import misc
from scipy import ndimage
from scipy.fft import ifftn
from scipy.spatial.distance import pdist
from scipy.ndimage import rotate
import cv2
import numpy as np
import matplotlib.pyplot as plt
import matplotlib.cm as cm
```

1.2 Imagem escolhida

O valor de img_file_name pode ser modificado para o caminho de outras imagens válidas no notebook.

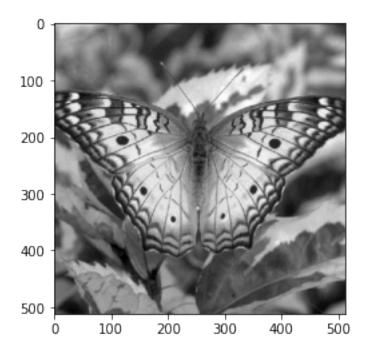
```
[2]: img_file_name = 'images/butterfly.png'
[3]: img = cv2.imread(img_file_name, cv2.IMREAD_GRAYSCALE)
img
[3]: array([[164, 157, 164, ..., 59, 57, 59],
```

```
[148, 148, 157, ..., 57, 59, 57],
```

```
[145, 148, 148, ..., 64, 63, 68],
...,
[77, 77, 80, ..., 142, 140, 143],
[77, 84, 77, ..., 140, 155, 146],
[84, 90, 83, ..., 150, 146, 143]], dtype=uint8)
```

```
[4]: plt.imshow(img, 'gray')
```

[4]: <matplotlib.image.AxesImage at 0x7f97406def10>



1.3 Aplicação da transformada discreta de Fourier

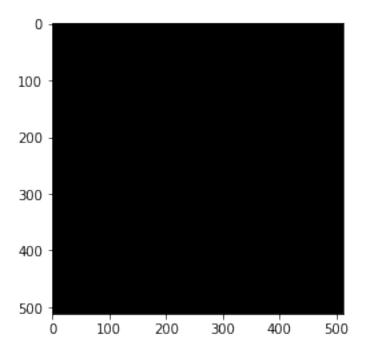
Obs: vou chamar a transformada discreta de fourier apenas de transformada de Fourier a partir daqui.

A versão do algorítmo é um 'fast Fourier transform' (fft) para duas dimensões.

Assim, obteremos o domínio de frequências da imagem original

```
[5]: img_fft = np.fft.fft2(img)
plt.imshow(np.abs(img_fft), 'gray')
```

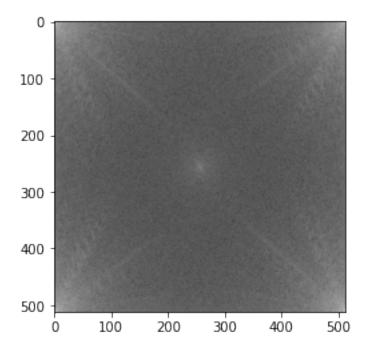
[5]: <matplotlib.image.AxesImage at 0x7f973cdd42b0>



Para facilitar a visualização, vamos aplicar a função log.

```
[6]: img_fft_log = np.log(1+np.abs(img_fft))
plt.imshow(img_fft_log, 'gray')
```

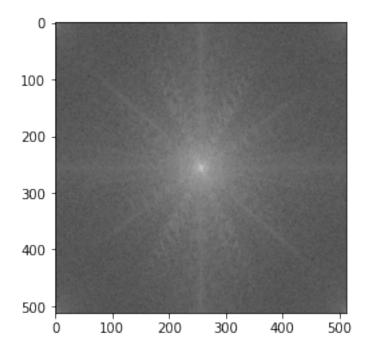
[6]: <matplotlib.image.AxesImage at 0x7f973cd32490>



Agora, vamos centralizar o domínio de frequência da imagem

```
[7]: img_fft_shifted = np.fft.fftshift(img_fft)
img_fft_shifted_log = np.log(1+np.abs(img_fft_shifted))
plt.imshow(img_fft_shifted_log, 'gray')
```

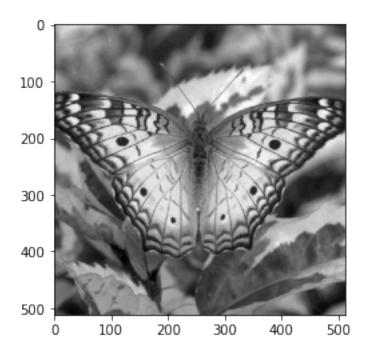
[7]: <matplotlib.image.AxesImage at 0x7f973cd00eb0>



A serguir, fiz um teste para obter a imagem original a partir do domínio de frequências, aplicando a inversa da transformada de Fourier

```
[8]: img_inv = np.fft.ifft2(img_fft)
plt.imshow(np.abs(img_inv), 'gray')
```

[8]: <matplotlib.image.AxesImage at 0x7f973cc631f0>



1.4 Filtros

Tendo preparado já o domínio de frequências, vamos aplicas os filtros: - passa-baixa - passa-faixa

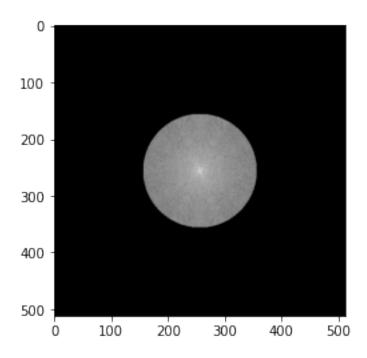
Respectivamente: - atenua frequências altas - atenua frequências baixas e permite a passagem de altas frequências - permite passagem de frequências em uma banda específica

```
[9]: def filtro(d,img_shape,i,o):
    base = np.zeros(img_shape[:2])
    rows, cols = img_shape[:2]
    center = (rows/2,cols/2)
    for x in range(cols):
        for y in range(rows):
            if pdist([[y,x],center])[0] < d:
                base[y,x] = i
                else:
                    base[y,x] = o
        return base</pre>
```

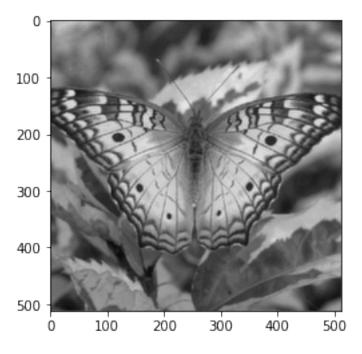
1.4.1 Passa-baixa

```
[10]: filtro_passa_baixo = filtro(100,img.shape,1,0)
plt.imshow(filtro_passa_baixo*img_fft_shifted_log, 'gray')
```

[10]: <matplotlib.image.AxesImage at 0x7f973cc37790>



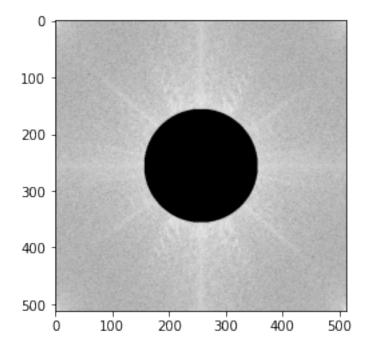
[11]: <matplotlib.image.AxesImage at 0x7f973cc120a0>



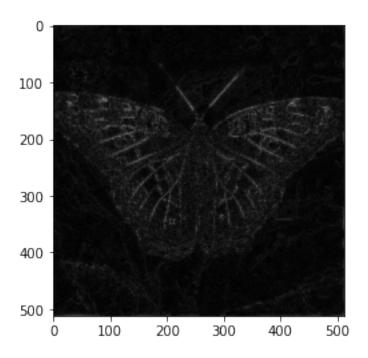
1.4.2 Passa-alta

```
[12]: filtro_passa_alto = filtro(100,img.shape,0,1) plt.imshow(filtro_passa_alto*img_fft_shifted_log, 'gray')
```

[12]: <matplotlib.image.AxesImage at 0x7f973cb617c0>



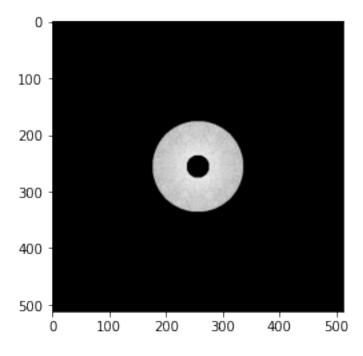
[13]: <matplotlib.image.AxesImage at 0x7f973cb3f190>



1.4.3 Passa-faixa

```
[14]: filtro_passa_faixa = filtro(80,img.shape,1,0)*filtro(20,img.shape,0,1)
plt.imshow(filtro_passa_faixa*img_fft_shifted_log, 'gray')
```

[14]: <matplotlib.image.AxesImage at 0x7f973cce2f10>

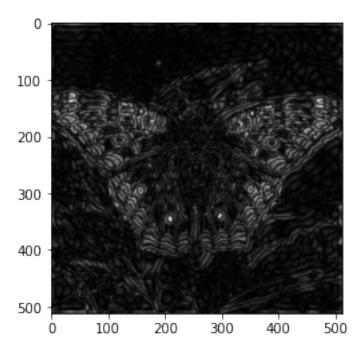


```
[15]: img_passa_baixo = np.abs(np.fft.ifft2(np.fft.

→ifftshift(filtro_passa_faixa*img_fft_shifted)))

plt.imshow(img_passa_baixo, 'gray')
```

[15]: <matplotlib.image.AxesImage at 0x7f973cad3340>

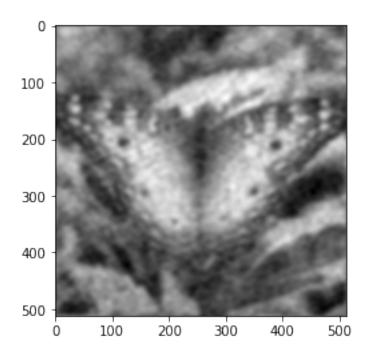


1.5 Compressão

A compressão foi feita zerando as frequências com magnitude menor que $-5 * 10^4$ e maior que $5 * 10^4$, sendo os valores imaginários e reais tratados separadamente.

```
[16]: img_fft_compressed1 = np.copy(img_fft)
    img_fft_compressed2 = np.copy(img_fft)
    np.clip(img_fft_compressed1.real, 5e4, None, out=img_fft_compressed1.real)
    np.clip(img_fft_compressed1.imag, 5e4, None, out=img_fft_compressed1.imag)
    np.clip(img_fft_compressed2.real, None, -5e4, out=img_fft_compressed2.real)
    np.clip(img_fft_compressed2.imag, None, -5e4, out=img_fft_compressed2.imag)
    img_fft_compressed = img_fft_compressed1 + img_fft_compressed2
    img_compressed = np.abs(np.fft.ifft2(img_fft_compressed))
    plt.imshow(np.abs(img_compressed), 'gray')
```

[16]: <matplotlib.image.AxesImage at 0x7f973ca2a8b0>

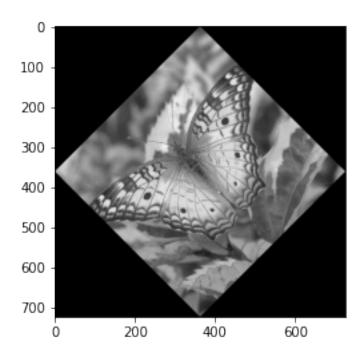


1.6 Rotação

Pode-se observar na rotação que o domínio de frequências também ficou rotacionado em relação ao domínio da imagem original.

```
[17]: img_rot = rotate(img, 45)
plt.imshow(img_rot, 'gray')
```

[17]: <matplotlib.image.AxesImage at 0x7f973ca02280>



```
[18]: img_rot_fft = np.fft.fft2(img_rot)
img_rot_fft_shifted = np.fft.fftshift(img_rot_fft)
img_rot_fft_shifted_log = np.log(1+np.abs(img_rot_fft_shifted))
plt.imshow(img_rot_fft_shifted_log, 'gray')
```

[18]: <matplotlib.image.AxesImage at 0x7f973c9d7be0>

