Tarefa 5 - Imagens Médicas 2

August 27, 2021

Universidade Federal de Uberlândia

Faculdade de Engenharia Elétrica

Imagens Médicas 2

Discente: Levy Gabriel da S. G.

```
[1]: from IPython.display import Image
  from matplotlib import image
  import matplotlib.pyplot as plt
  import numpy as np

def imageNcaption(filename, caption):
    display(Image(filename=filename))
    print(caption)
```

1 Tarefa 5 - Construção de histograma

Nesta tarefa será estudado o efeito que a alteração de brilho, contraste e equalização do histograma tem em uma imagem médica. Para essa tarefa será utilizada a seguinte imagem, seguida de seu respectivo histograma calculado pela função *histogram* criada neste ambiente com o próposito de receber uma imagem, retornar seu histograma e realizar a apresentação gráfica da imagem utilizada e seu histograma.

```
[2]: def histogram(img):
    N, M = img.shape
    n = N*M
    bins, hist = np.unique(img.flatten(), return_counts=True)

fig, ax = plt.subplots(1,2)

ax[0].stem(bins, hist, linefmt='-k', markerfmt=' ', basefmt=' ')
ax[1].imshow(img, cmap='gray')
#ax[1].stem(bins/n, hist/n, linefmt='-k', markerfmt='k', basefmt='')

ax[0].set_title('Histogram')
```

```
ax[1].set_title('Image')
ax[0].set_xlabel('Levels')
ax[0].set_ylabel('Counting of levels')

ax[1].grid(False)
ax[1].set_xticks([])
ax[1].set_yticks([])

fig.set_size_inches(10,4)

print('Média = ' + str(img.mean()))
print('Desvio padrão = ' + str(img.std()))
return bins, hist
```

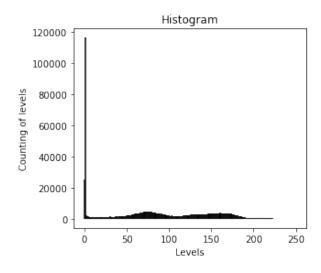
Segue abaixo o carregamento da imagem:

```
[3]: img = image.imread('Ressonancia 1_1minimo3.jpg')
```

A sua apresentação e de seu histograma seguem:

```
[4]: _, _ = histogram(img)
```

Média = 84.1605234375 Desvio padrão = 63.90846285441008

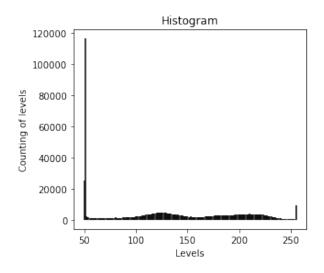




1.1 Alterações de brilho

Nesta seção serão realizadas modificações no brilho da imagem original para que os efeitos sejam observados na imagem resultante e no histograma. Portanto, o primeiro passo é alterar o brilho da imagem original acrescentando 50 tons de cinza. Os resultados na imagem e histograma são:

Média = 133.9944640625 Desvio padrão = 63.56784829252046





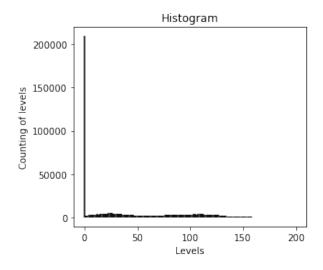
 ${\cal O}$ mesmo, só que decrementando de 50 tons de cinza a imagem original:

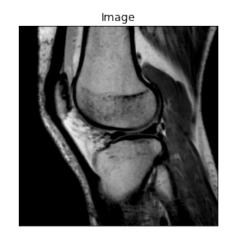
```
[6]: img_less_brightness = np.clip(img.astype(np.float32) - 50, 0, 255).astype(np. 

→uint8) # decrease brightness by 50

_, _ = histogram(img_less_brightness)
```

Média = 47.4861296875 Desvio padrão = 48.78986791065775





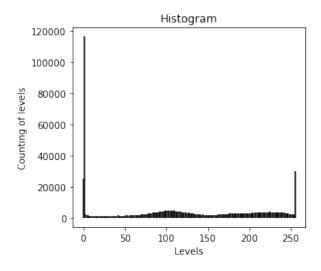
Como esperado, ao acrescentar brilho à imagem, observa-se o deslocamento à direita do histograma, bem como o aumento das cores mais claras. Ao decrementar o brilho da imagem o efeito foi o oposto: o histograma deslocou-se a esquerda, permitindo observar o amontoamento dos tons mais escuros na região mais escura do histograma.

1.2 Alterações de contraste

Nesta seção serão realizadas modificações no contraste da imagem original para que os efeitos sejam observados na imagem resultante e no histograma. Portanto, o primeiro passo é alterar o contraste da imagem original em 20% a mais. Os resultados na imagem e histograma são:

```
[7]: img_more_contrast = np.clip(img.astype(np.float32) * (1+0.4), 0, 255).astype(np. →uint8) # increase contrast in 20%
_, _ = histogram(img_more_contrast)
```

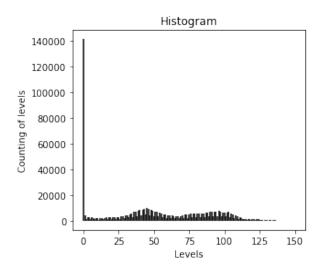
Média = 116.3415609375 Desvio padrão = 87.49231953899425





O mesmo, só que reduzindo o contraste em 20% a menos:

Média = 50.07644375 Desvio padrão = 38.37188371031693





O aumento do contraste permitiu o detalhamento de regiões que o simples aumento de brilho não foi capaz de resolver. Já no caso da redução do contraste, a iamgem perde alguns detalhes e o seu histograma possui a tendência de espalhar a quantidade de níveis ao longo das cores.

1.3 Equalização do histogram

Esta última seção busca mostrar os efeitos da equalização do histograma. A função abaixo auxilia na equalização do histograma.

```
[9]: def equalize_histogram(img):
    _, hist = np.unique(img.flatten(), return_counts=True) # histogram
    N, M = img.shape
    n = N*M
    csum = hist.cumsum()
    csum_norm = np.round(hist.cumsum()*255/n)-1
    csum_final = (csum_norm)/(csum_norm.max() - csum_norm.min())
    img_new = cumsum_norm.astype('uint8')[img.flatten()] # apply cumulative sum_uing_new = np.reshape(img_new, img.shape)
    #img_new = np.reshape(img_new, img.shape)
    #img_new = np.clip(cumsum_norm[img.astype(np.float32)], 0, 255).astype(np.int8) # apply cumulative sum to image
    return img_new
```

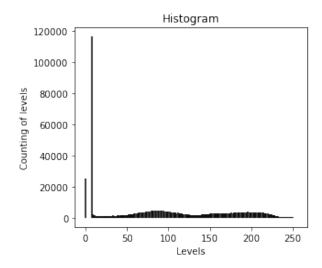
```
[10]: def equalize_histogram(img):
    _, hist = np.unique(img.flatten(), return_counts=True) # histogram
    N, M = img.shape
    n = N*M
    csum = np.sqrt(hist).cumsum()
    csumn = 255*(csum-csum.min())/(csum.max()-csum.min())
```

```
img_new = csumn[img.flatten()]
img_new = np.reshape(img_new, img.shape)
return img_new
```

Assim, para observar os efeitos da equalização do histograma, basta executar o código da equalização para obter a nova imagem e, em seguida, executar no script do histograma.

```
[11]: img_eq = equalize_histogram(img)
_, _ = histogram(img_eq)
```

Média = 102.14309974673603 Desvio padrão = 76.38387392050178





Apesar dos esforços, a rotina de equalização não foi em seu total sucedida, representando uma pobre distribuição das cores ao longo do histograma, porém próximo ao que pode ser obtido no ImageJ.