Imagens - NumPy e Imagens

Thiago Teixeira Santos thiago.santos@embrapa.br

24 de novembro de 2017

1 NumPy e Imagens

```
In [1]: import numpy as np

# Importa o módulo de plotagem
import matplotlib.pyplot as plt

# Configura a matplotlib para operar interativamente no notebook.
# Para detalhes, execute: %matplotlib?
%matplotlib inline

# Configura o tamanho padrão da figura largura X altura, em polegadas
plt.rcParams['figure.figsize'] = (10, 8)
```

1.1 Imagens como arrays NumPy

- Bibliotecas de processamento de imagens e visão computacional como OpenCV e scikitimage, em Python, utilizam arrays NumPy para representar imagens
- O atributo shape guarda as dimensões da imagem: linhas x colunas x canais

```
In [2]: from skimage import data
```

O módulo data do pacote scikit-image (skimage) fornece funções que carregam imagens de exemplo.

O que está armazenado no pixel [0, 0] (primeira coluna, primeira linha)?

```
In [4]: I[0,0]
```

Out[4]: 156

In [5]: plt.imshow(I, cmap=plt.cm.gray)

Out[5]: <matplotlib.image.AxesImage at 0x7f6a4e0835d0>



1.1.1 Imagens coloridas

• Uma imagem colorida pode ser representada por um array $M \times N \times 3$ do tipo uint8, contendo valores de 0 a 255 em cada canal (*unsigned integer - 8 bits*). Lembrando que 8 bits podem ser utilizados para representar $2^8 = 256$ valores.

In [6]: I = data.chelsea()

In [7]: I.dtype

```
Out[7]: dtype('uint8')
In [8]: I[2,3]
Out[8]: array([145, 121, 108], dtype=uint8)
```

Acima, vemos que temos uma imagem com 3 canais. Como as imagens são representadas usualmente em RGB, temos para o pixel (2, 3):

Canal	Valor
Vermelho	145
Verde	121
Azul	108

A saída do comando acima mostra que o valor do pixel (2,3) é 145, 121, 108, representado na forma de um sub-array unidimensional com 3 valores. Para acesso direto ao valor de um canal, podemos utilizar, por exemplo, I [2,3,1], que devolve o valor para o canal 1 (verde):

```
In [9]: I[2, 3, 1]
```

Out[9]: 121

In [10]: plt.imshow(I)

Out[10]: <matplotlib.image.AxesImage at 0x7f6a4dfafe90>

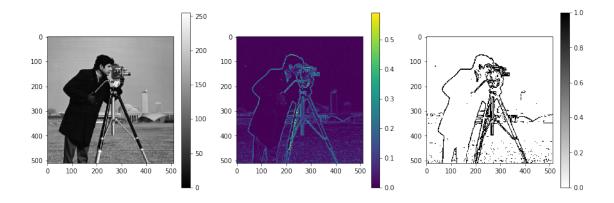


1.1.2 Outros tipos de imagem

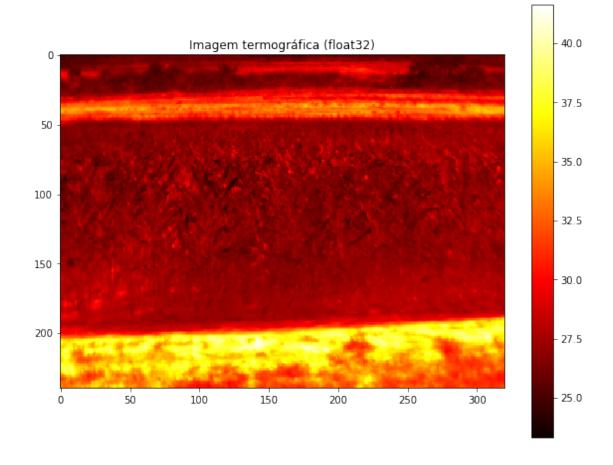
- Imagens não estão limitadas ao tipo unsigned integer
- Inteiros negativos ou números reais podem resultar de operadores como convoluções
- Termografia
 - Os valores dos pixeis podem representar **temperaturas** em Celsius como números reais
- Depth images
 - Os valores dos pixeis representam distâncias

As imagens não estão limitadas a tipos inteiros não-negativos. Convoluções podem produzir números inteiros negativos ou valores reais. Por exemplo, um *núcleo de convolução* Sobel produz valores negativos que representam as derivadas.

```
In [11]: from skimage import filters
In [12]: I = data.camera()
        sobel = filters.sobel(I)
In [13]: sobel.dtype
Out[13]: dtype('float64')
In [14]: # zeros-like produz uma imagem com as mesmas dimensões da imagem passada como primeiro
         # mas com 0 em todos os pixeis
         border = np.zeros_like(sobel, dtype=np.bool)
         border[sobel > 0.1] = True
In [15]: fig = plt.figure(figsize=(15, 5))
         plt.subplot(1, 3, 1)
         plt.imshow(I, cmap=plt.cm.gray)
         plt.colorbar()
         plt.subplot(1, 3, 2)
         plt.imshow(sobel, cmap=plt.cm.viridis)
         plt.colorbar()
         plt.subplot(1, 3, 3)
         plt.imshow(border, cmap=plt.cm.binary)
         plt.colorbar()
Out[15]: <matplotlib.colorbar.Colorbar at 0x7f6a4c6417d0>
```



Out[16]: <matplotlib.colorbar.Colorbar at 0x7f6a4c466d90>

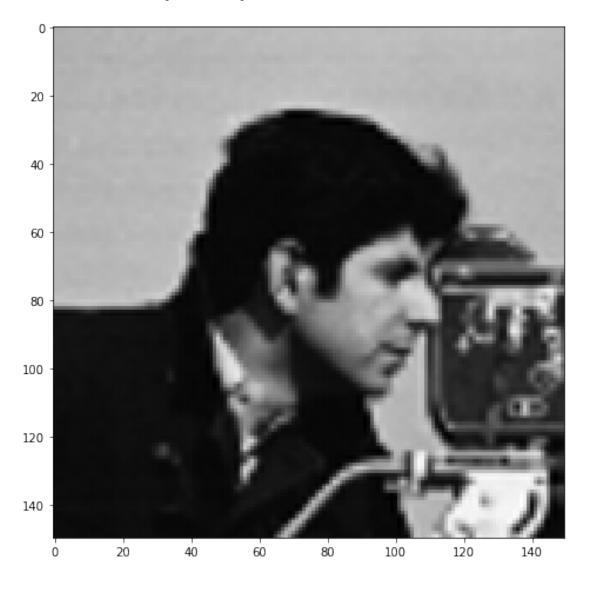


1.2 Slicing

Como as imagens são arrays NumPy, podemos utilizar *slicing* para obter partes das imagens:

```
In [17]: A = I[50:200, 150:300]
Out[17]: array([[174, 174, 174, ..., 184, 185, 182],
                [176, 174, 173, \ldots, 187, 187, 184],
                [176, 175, 174, \ldots, 187, 187, 184],
                [ 12,
                       12, 13, ..., 10,
                                            11,
                [ 11,
                       11, 12, ..., 10,
                                            11,
                                                 13],
                       12, 12, ...,
                                            13,
                                                 16]], dtype=uint8)
                [ 12,
                                      11,
In [18]: plt.imshow(A, cmap=plt.cm.gray, interpolation='nearest')
```

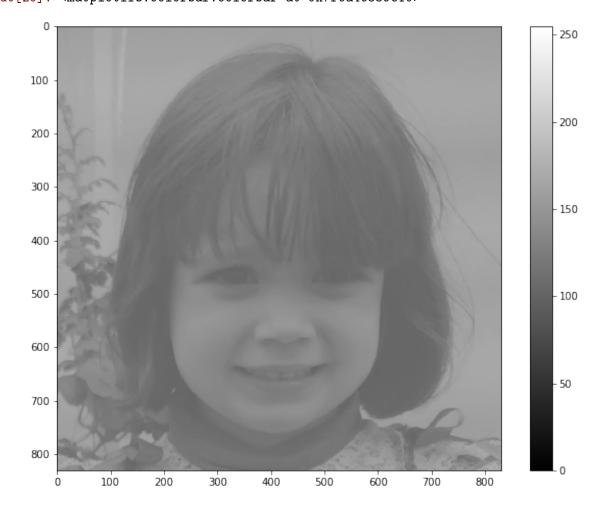
Out[18]: <matplotlib.image.AxesImage at 0x7f6a4c3f6190>



1.3 Exemplo - Whitening

- Problema: imagens com baixo contraste
- Ambiente com pouca luz
- Problemas com o ganho do sensor

Fatores como a intensidade da luz ambiente ou o ganho do sensor da câmera produzem variações no contraste da imagem. Esses fatores podem ser compensados por *whitening*, uma operação nos pixeis que normaliza a intensidade, produzindo uma imagem com média zero e variância unitária. O exemplo abaixo mostra que o *whitening* pode ser realizado eficientemente por operações vetoriais, mas mantendo a mesma simplicidade de sua definição matemática.



• Solução: whitening produz uma image com média zero e variância unitária

$$W_I[i,j] = \frac{I[i,j] - \mu_I}{\sigma_I}.$$
 (1)

- NumPy pode realizar esta operação de modo eficiente
- Vectorized operation

NumPy é capaz de realizar operações entre um array e um número (um *escalar*). No código acima, todos os elementos são subtraídos pela média, μ_I , e o resultado é dividido pela variância, σ_I . Abaixo, os pixeis são convertidos para uma representação de 8 bits (0 - 255):

Out[22]: <matplotlib.colorbar.Colorbar at 0x7f6a4c15f4d0>

