

# Projeto1\_parte1

March 9, 2023

## 0.1 Importando Libs Utilizadas

```
[ ]: pip install Pillow
```

Looking in indexes: <https://pypi.org/simple>, <https://us-python.pkg.dev/colab-wheels/public/simple/>  
Requirement already satisfied: Pillow in /usr/local/lib/python3.8/dist-packages (8.4.0)

```
[ ]: import PIL  
print(f'Versão Pillow: {PIL.__version__}')
```

Versão Pillow: 8.4.0

```
[ ]: pip install opencv-python
```

Looking in indexes: <https://pypi.org/simple>, <https://us-python.pkg.dev/colab-wheels/public/simple/>  
Requirement already satisfied: opencv-python in /usr/local/lib/python3.8/dist-packages (4.6.0.66)  
Requirement already satisfied: numpy>=1.14.5 in /usr/local/lib/python3.8/dist-packages (from opencv-python) (1.22.4)

```
[ ]: import cv2  
print(cv2.__version__);
```

4.6.0

```
[ ]: pip install matplotlib
```

Looking in indexes: <https://pypi.org/simple>, <https://us-python.pkg.dev/colab-wheels/public/simple/>  
Requirement already satisfied: matplotlib in /usr/local/lib/python3.8/dist-packages (3.5.3)  
Requirement already satisfied: cycler>=0.10 in /usr/local/lib/python3.8/dist-packages (from matplotlib) (0.11.0)  
Requirement already satisfied: python-dateutil>=2.7 in /usr/local/lib/python3.8/dist-packages (from matplotlib) (2.8.2)  
Requirement already satisfied: packaging>=20.0 in /usr/local/lib/python3.8/dist-

packages (from matplotlib) (23.0)  
Requirement already satisfied: pyparsing>=2.2.1 in  
/usr/local/lib/python3.8/dist-packages (from matplotlib) (3.0.9)  
Requirement already satisfied: pillow>=6.2.0 in /usr/local/lib/python3.8/dist-  
packages (from matplotlib) (8.4.0)  
Requirement already satisfied: numpy>=1.17 in /usr/local/lib/python3.8/dist-  
packages (from matplotlib) (1.22.4)  
Requirement already satisfied: fonttools>=4.22.0 in  
/usr/local/lib/python3.8/dist-packages (from matplotlib) (4.38.0)  
Requirement already satisfied: kiwisolver>=1.0.1 in  
/usr/local/lib/python3.8/dist-packages (from matplotlib) (1.4.4)  
Requirement already satisfied: six>=1.5 in /usr/local/lib/python3.8/dist-  
packages (from python-dateutil>=2.7->matplotlib) (1.15.0)

```
[ ]: import matplotlib;  
      print(matplotlib.__version__);
```

3.5.3

```
[ ]: pip install numpy
```

Looking in indexes: <https://pypi.org/simple>, <https://us-python.pkg.dev/colab-wheels/public/simple/>  
Requirement already satisfied: numpy in /usr/local/lib/python3.8/dist-packages  
(1.22.4)

```
[ ]: import numpy as np;  
      print(np.__version__);
```

1.22.4

## 0.2 Carregando Imagem a ser tratada em tons de cinza

```
[ ]: from PIL import Image  
  
      # Carregando a imagem  
      imagem = Image.open('images/morumbi.png')  
  
      # Transformando em uma imagem monocromática  
      img_escala_de_cinza = imagem.convert('L')  
  
      # Salvando a Imagem transformada  
      img_escala_de_cinza.save('images/morumbi-cinza.png')  
  
      # Apresentando a imagem  
      img_escala_de_cinza.show()
```



### 0.3 Carregando a Imagem monocromática para ser utilizada nos próximos passos

```
[ ]: from matplotlib import pyplot as plt
import matplotlib.image as mpimg

# Carrega a imagem como um array de pixels
data = mpimg.imread('images/morumbi-cinza.png')
print(data.shape)
# Imprime os arrays de dados
img_escala_de_cinza.show()
print(data)
```

(566, 800)



```
[[0.7764706  0.7764706  0.7764706  ... 0.94509804 0.94509804 0.94509804]
 [0.7764706  0.7764706  0.78039217 ... 0.9607843  0.9607843  0.9607843 ]
 [0.78039217 0.78039217 0.78039217 ... 0.95686275 0.95686275 0.9607843 ]
 ...
 [0.7058824  0.7019608  0.69803923 ... 0.32156864 0.2784314  0.25490198]
 [0.7019608  0.7019608  0.69803923 ... 0.3254902  0.31764707 0.30980393]
 [0.67058825 0.6862745  0.69411767 ... 0.27450982 0.30980393 0.32156864]]
```

#### 0.4 Função Utilizada para ler o arquivo que contém a máscara genérica

A função recebe o nome do arquivo da máscara e retorna a matriz numérica para ser aplicada nas convoluções

```
[ ]: def readMask(filename):
    with open(filename) as f:
        w, h = [float(x) for x in next(f).split()]
        array = [[float(x) for x in line.split()] for line in f]
    return array

mask = readMask("mask.txt")
print(mask)
```

```
[[0.3333, 0.3333, 0.3333], [0.3333, 0.3333, 0.3333], [0.3333, 0.3333, 0.3333]]
```

## 0.5 Função de Convolução sem extensão por 0

A função recebe uma imagem de ordem  $M \times N$  e uma máscara também  $M \times N$  e retorna o mapa de ativação resultante da convolução espacial

É feita uma limitação do percorrimento da máscara na imagem de entrada, pois como não tem extensão por 0, parte da máscara em momentos do loop iria enxergar fora da imagem.

```
[ ]: def convolution_without_extension(image, mask):

    # Array que vai guardar a matriz resultante
    resultImage = np.array([])

    # Extraíndo Dimensões da imagem de entrada
    lines, columns = image.shape
    print(lines, columns)

    # Extraíndo Dimensões da máscara
    maskLin, maskCol = mask.shape

    # Percorrendo as linhas da imagem de entrada limitadamente
    for i in range(0, lines - (maskLin - 1)):

        # Array que acumula a linha que vai ser inserida na matriz resultante
        newLine = np.array([])

        # Percorrendo as colunas da imagem de entrada limitadamente
        for j in range(0, columns - (maskCol - 1)):

            # Pedaco da imagem que esstá sendo enxergado pela máscara em cada momento
            ↪ da convolução
            subImag = image[i:i+maskLin, j:j+maskCol]

            # Produto Interno do pedaco da imagem enxergado com a máscara
            product = np.sum(np.multiply(subImag, mask))

            # Acumula o resultado do produto na linha
            newLine = np.append(newLine, product)

        # Acumulando os resultados na matriz resultante
        resultImage = np.append(resultImage, newLine)

    # Transformando o array resultante na matriz resultante
    return resultImage.reshape(lines - (maskLin - 1), columns - (maskCol - 1))

result = convolution_without_extension(data, np.array(mask))
print(result)
```

```
[2.3344071  2.33702122 2.34094239 ... 2.86245883 2.86245883 2.86376589]
[2.33571416 2.33571416 2.33702122 ... 2.86899413 2.86899413 2.8729153 ]
[2.3344071  2.33179298 2.33048592 ... 2.86899413 2.86899413 2.87422236]
...
[2.0808377  2.10697888 2.13181299 ... 0.89272121 0.83782474 0.79992004]
[2.09260123 2.09782947 2.10044358 ... 0.93193298 0.9057918  0.86265886]
[2.08606594 2.08475888 2.07560947 ... 0.87834356 0.90709885 0.90448474]]
```

## 0.6 Função de Convolução com extensão por 0

A função recebe uma imagem de ordem MxN e uma máscara também MxN e retorna o mapa de ativação resultante da convolução espacial

É criada uma nova imagem à ser convolucionada. Sendo adicionadas linhas e colunas com zeros baseada nas dimensões da máscara. Essa quantidade de linhas e colunas é obtida através do seguinte cálculo: - linhas:  $(M // 2) * 2$  (Onde M é as linhas da máscara e a operação  $//$  é o arredondamento da divisão para baixo)

- colunas:  $(N // 2) * 2$  (Onde N é as colunas da máscara e a operação  $//$  é o arredondamento da divisão para baixo)

É feito uma limitação do percorrimento da máscara não mais na imagem de entrada, e sim na imagem adicionada os zeros, mantendo assim a ordem da matriz original na matriz resultante.

```
[ ]: def convolution_with_extension(image, mask):

    # Dimensões da imagem e da máscara
    lines, columns = image.shape
    maskLin, maskCol = mask.shape

    # Quantidade de linhas e colunas à ser adicionada
    linesWithZero = maskLin // 2
    columnsWithZero = maskCol // 2

    # Imagem à ser processadas com os zeros adicionados
    imageWithExt = np.array([])

    # Adicionando as linhas iniciais com 0
    for i in range(linesWithZero):
        imageWithExt = np.append(imageWithExt, np.zeros(shape=(1, columns +
        ↪columnsWithZero * 2)))

    for i in range(0, lines):

        # Coloca os zeros das primeiras colunas de cada linha
        imageWithExt = np.append(imageWithExt, np.zeros(shape=(1, columnsWithZero)))

        # Coloca cada linha completa da matriz de entrada
        imageWithExt = np.append(imageWithExt, image[i])
```



```

# Coloca os zeros das últimas colunas de cada linha
imageWithExt = np.append(imageWithExt, np.zeros(shape=(1, columnsWithZero)))

# Adicionando as linhas finais com 0
for i in range(linesWithZero):
    imageWithExt = np.append(imageWithExt, np.zeros(shape=(1, columns +
↪columnsWithZero * 2)))

# Transformando o array em matriz
imageWithExt = imageWithExt.reshape(lines + linesWithZero*2, columns +
↪columnsWithZero * 2)

# Extraíndo Dimensões da imagem a ser processada
linesWithExt, columnsWithExt = imageWithExt.shape

# Array que vai guardar a matriz resultante
resultImage = np.array([])

# Percorrendo limitadamente a matriz estendida por 0
for i in range(0,linesWithExt - (maskLin -1)):

    # Array que acumula a linha que vai ser inserida na matriz resultante
    newLine = np.array([])

    for j in range(0, columnsWithExt - (maskCol -1)):

        # Pedaco da imagem que está sendo enxergado pela máscara em cada momento
↪da convolução
        subImag = imageWithExt[i:i+maskLin, j:j+maskCol]

        # Produto Interno do pedaco da imagem enxergado com a máscara
        product = np.sum(np.multiply(subImag, mask))

        # Acumula o resultado do produto na linha
        newLine = np.append(newLine, product)

    # Acumulando os resultados na matriz resultante
    resultImage = np.append(resultImage, newLine)

# Transformando o array resultante na matriz resultante
return resultImage.reshape(linesWithExt - (maskLin - 1), columnsWithExt -
↪(maskCol - 1))

result = convolution_with_extension(data, np.array(mask))
print(result)

```

```

[[1.03519061 1.55409297 1.55670709 ... 1.90569177 1.90569177 1.27046118]
 [1.55540003 2.3344071 2.33702122 ... 2.86245883 2.86376589 1.90961295]
 [1.55670709 2.33571416 2.33571416 ... 2.86899413 2.8729153 1.91614824]
 ...
 [1.39332474 2.09260123 2.09782947 ... 0.9057918 0.86265886 0.56072826]
 [1.38940357 2.08606594 2.08475888 ... 0.90709885 0.90448474 0.59732591]
 [0.92016944 1.38417533 1.38548239 ... 0.58948355 0.61954591 0.4195659 ]]

```

## 0.7 Função Para exibição do mapa de ativação

Após a convolução alguns valores podem ter ficado negativo e com valor absoluto maior que 1 ou 255, impossibilitando a exibição da imagem resultante.

Portanto, nessa função é feito um tratamento para evitar o problema citado acima.

A entrada da função é o mapa de ativação resultante da convolução, e a saída é a exibição da imagem.

```

[ ]: def showActivationMap(activationMap):
    biggest = 0

    # Percorre toda a matriz procurando o o maior valor para fazer a escala
    for i in range(0, activationMap.shape[0]):
        for j in range(0, activationMap.shape[1]):

            # Transforma todos os valores em positivo
            activationMap[i][j] = abs(activationMap[i][j])

            if(activationMap[i][j] > biggest):
                biggest = activationMap[i][j]

    # Depois de achado o maior valor é feito a escala baseado nele, e depois
    ↪ multiplicado por 255 para conseguir montar e exibir a imagem
    for i in range(0, activationMap.shape[0]):
        for j in range(0, activationMap.shape[1]):
            activationMap[i][j] /= biggest
            activationMap[i][j] *= 255;

    im = Image.fromarray(activationMap)
    im.show()

showActivationMap(result)

```



