

DETECÇÃO DE FACES USANDO CLASSIFICADORES HAAR (PARTE 1)

ES235 – Aula 17
João Marcelo Teixeira
Willams Costa

INTRODUÇÃO

- Método bastante eficiente proposto por Paul Viola e Michael Jones no trabalho “Rapid Object Detection using a Boosted Cascade of Simple Features” em 2001
- Utiliza aprendizagem de máquina
- Função cascata é treinada a partir de várias imagens “positivas” e “negativas”

HAAR FEATURES

- Imagens positivas
 - Contêm faces

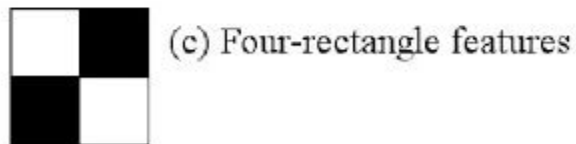
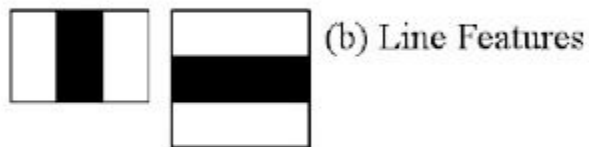
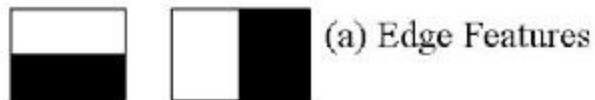


- Imagens negativas
 - Não contêm faces



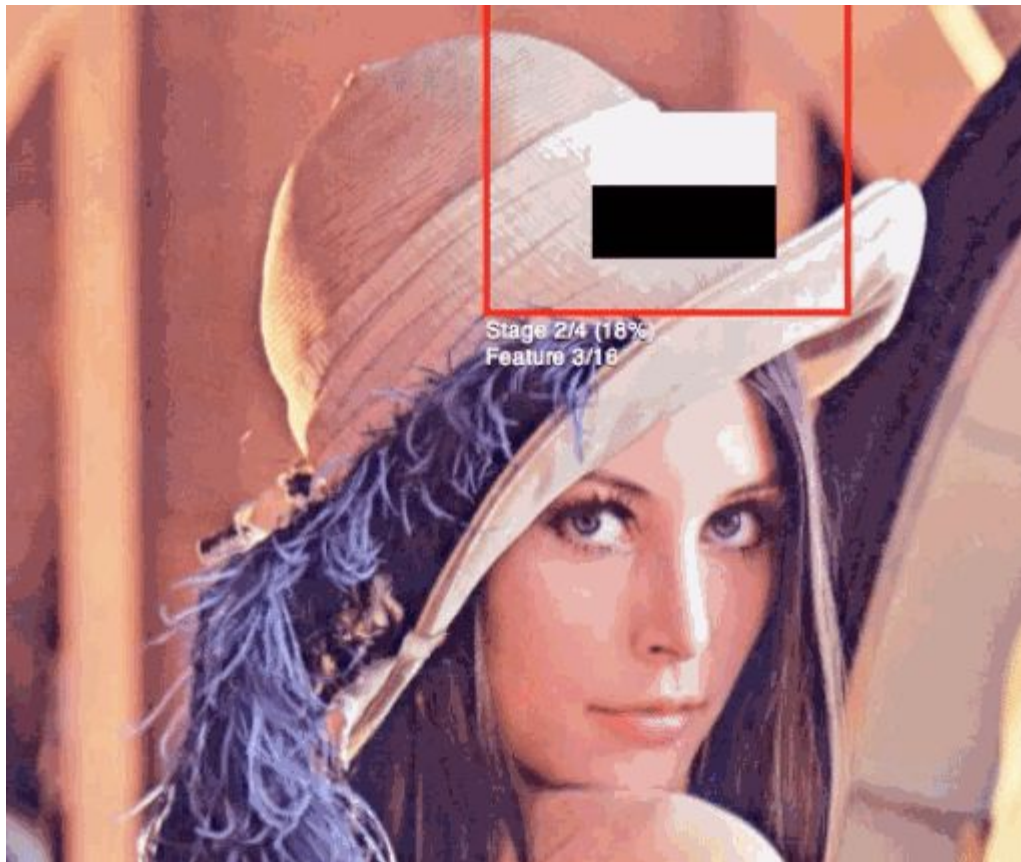
HAAR FEATURES

- Cada feature extraída apresenta um valor calculado a partir da soma dos valores dos pixels abaixo da região branca menos a soma dos valores dos pixels abaixo da região preta



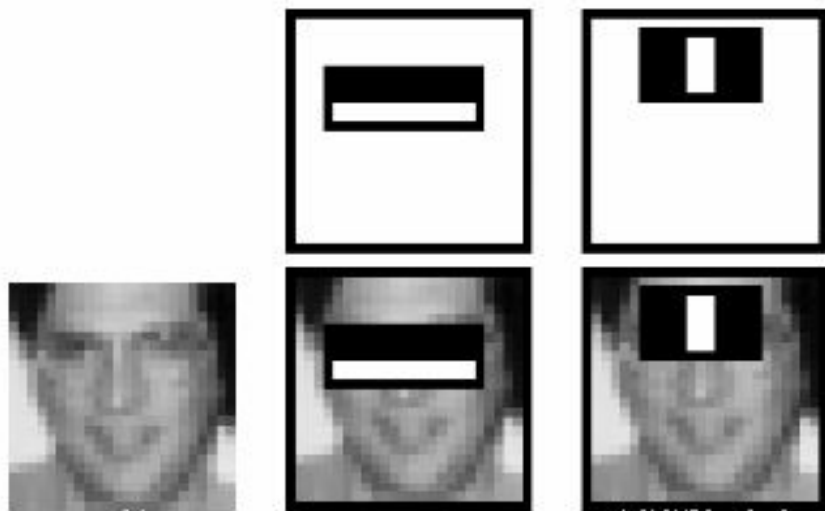
HAAR FEATURES

- Problema: milhares de features por imagem!
- Alguém lembra das “imagens integrais”?



CASCATA DE CLASSIFICADORES

- Adaboost é utilizado para reduzir a quantidade de features necessárias (consegue reduzir de 160k para 6k features, por exemplo)



CASCATA DE CLASSIFICADORES

- Na maioria das imagens as regiões não possuem faces
- A ideia então é descartar regiões sem faces com testes simples e aumentar a quantidade de testes em regiões com maior probabilidade de possuírem faces
- Cinco primeiros estágios (trabalho original) com 1, 10, 25, 25 e 50 features

USANDO O OPENCV



```
import numpy as np
import cv2

face_cascade = cv2.CascadeClassifier('haarcascade_frontalface_default.xml')
eye_cascade = cv2.CascadeClassifier('haarcascade_eye.xml')

img = cv2.imread('sachin.jpg')
gray = cv2.cvtColor(img, cv2.COLOR_BGR2GRAY)
```


USANDO O OPENCV

- ```
faces = face_cascade.detectMultiScale(gray, 1.3, 5)
for (x,y,w,h) in faces:
 img = cv2.rectangle(img,(x,y),(x+w,y+h),(255,0,0),2)
 roi_gray = gray[y:y+h, x:x+w]
 roi_color = img[y:y+h, x:x+w]
 eyes = eye_cascade.detectMultiScale(roi_gray)
 for (ex,ey,ew,eh) in eyes:
 cv2.rectangle(roi_color,(ex,ey),(ex+ew,ey+eh),(0,255,0),2)

cv2.imshow('img',img)
cv2.waitKey(0)
cv2.destroyAllWindows()
```

# USANDO O OPENCV

Bases já treinadas disponíveis:

 [haarcascade\\_eye.xml](#)

 [haarcascade\\_eye\\_tree\\_eyeglasses.xml](#)

 [haarcascade\\_frontalcatface.xml](#)

 [haarcascade\\_frontalcatface\\_extended.xml](#)

 [haarcascade\\_frontalface\\_alt.xml](#)

 [haarcascade\\_frontalface\\_alt2.xml](#)

 [haarcascade\\_frontalface\\_alt\\_tree.xml](#)

 [haarcascade\\_frontalface\\_default.xml](#)

 [haarcascade\\_fullbody.xml](#)

 [haarcascade\\_lefteye\\_2splits.xml](#)

 [haarcascade\\_licence\\_plate\\_rus\\_16st.xml](#)

 [haarcascade\\_lowerbody.xml](#)

 [haarcascade\\_profileface.xml](#)

 [haarcascade\\_righteye\\_2splits.xml](#)

 [haarcascade\\_russian\\_plate\\_number.xml](#)

 [haarcascade\\_smile.xml](#)

 [haarcascade\\_upperbody.xml](#)

# TREINAMENTO (CRIANDO A PRÓPRIA BASE)

Passo 1: Separar amostras negativas

Directory structure:

```
/img
 img1.jpg
 img2.jpg
bg.txt
```

File bg.txt:

```
img/img1.jpg
img/img2.jpg
```

# TREINAMENTO (CRIANDO A PRÓPRIA BASE)

## Passo 2: Separar amostras positivas

- `opencv_createsamples`
- `opencv_annotation`

Directory structure:

```
/img
 img1.jpg
 img2.jpg
 info.dat
```

File info.dat:

|              |   |     |     |    |    |    |    |    |    |
|--------------|---|-----|-----|----|----|----|----|----|----|
| img/img1.jpg | 1 | 140 | 100 | 45 | 45 |    |    |    |    |
| img/img2.jpg | 2 | 100 | 200 | 50 | 50 | 50 | 30 | 25 | 25 |

# TREINAMENTO (CRIANDO A PRÓPRIA BASE)

Passo 3: Executar o treinamento

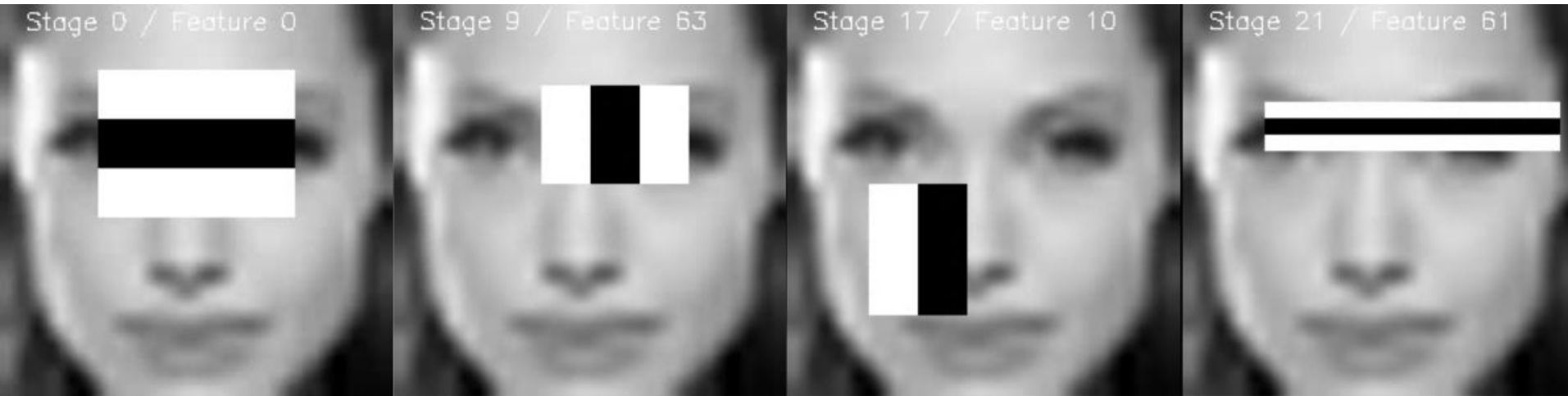
- `opencv_traincascade`

(várias opções de argumentos, verificar documentação e exemplos!)

# TREINAMENTO (CRIANDO A PRÓPRIA BASE)

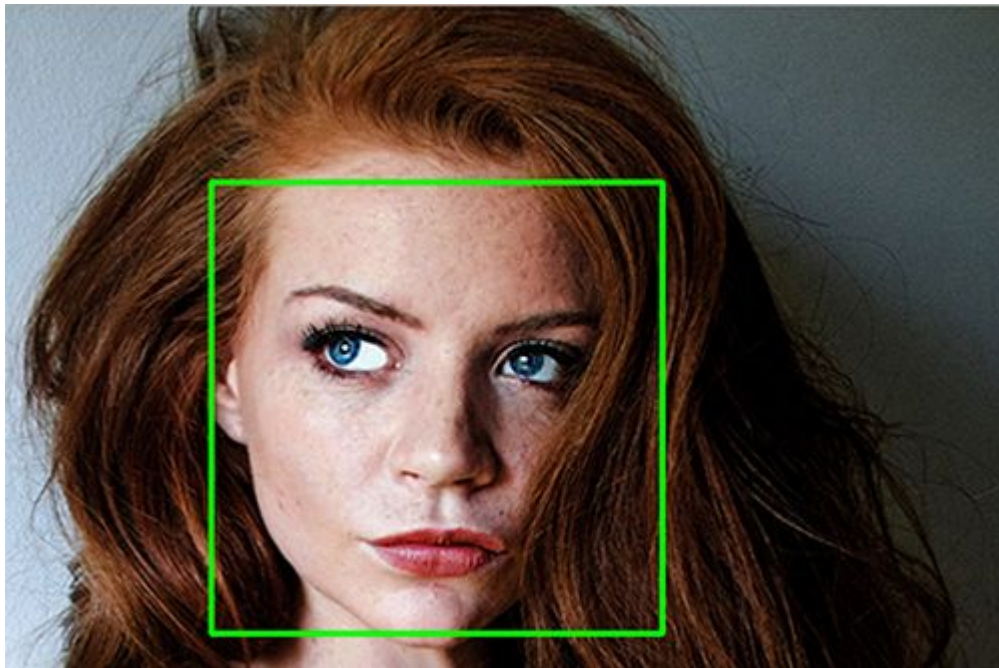
Passo 4: Visualizar classificadores (opcional)

- `opencv_visualisation`



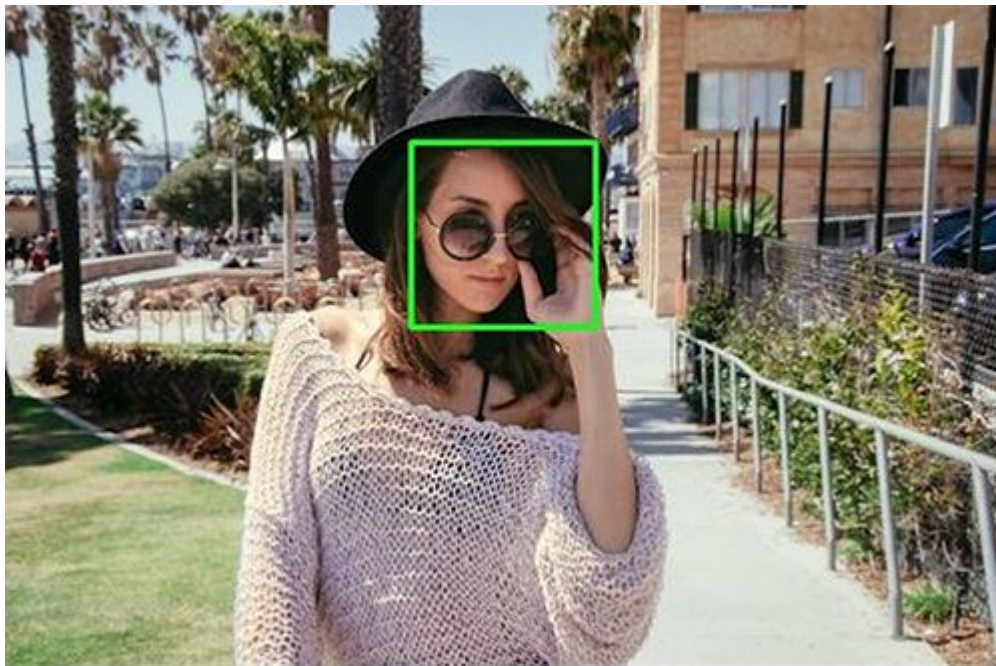
# EXEMPLOS

- `scaleFactor=1.4,`
- `minNeighbors=1,`
- `minSize=(30, 30)`



# EXEMPLOS

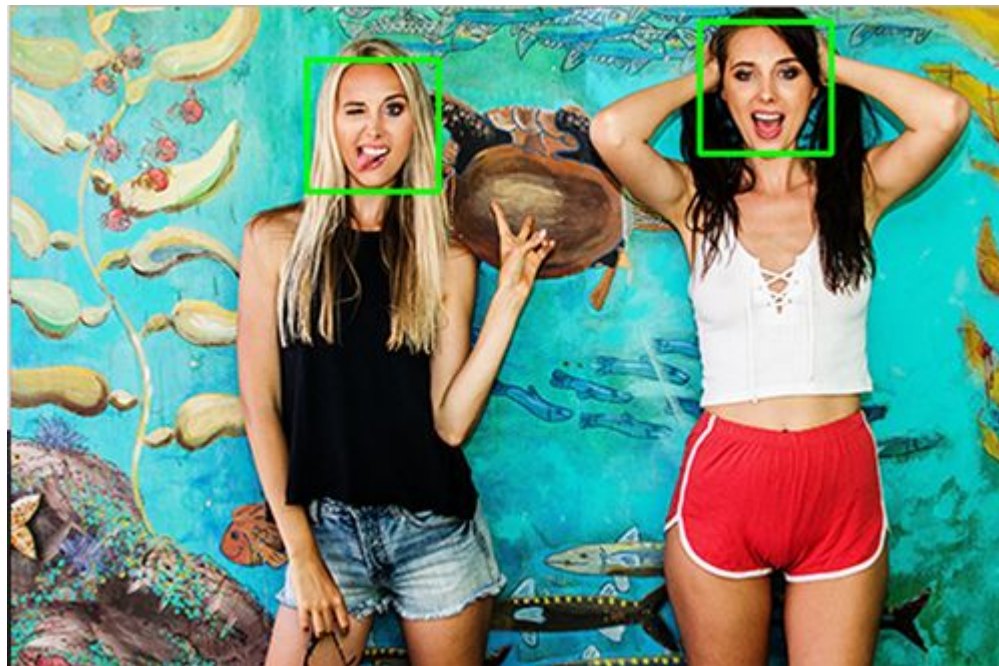
- `scaleFactor=1.4`,
- `minNeighbors=1`,
- `minSize=(30, 30)`





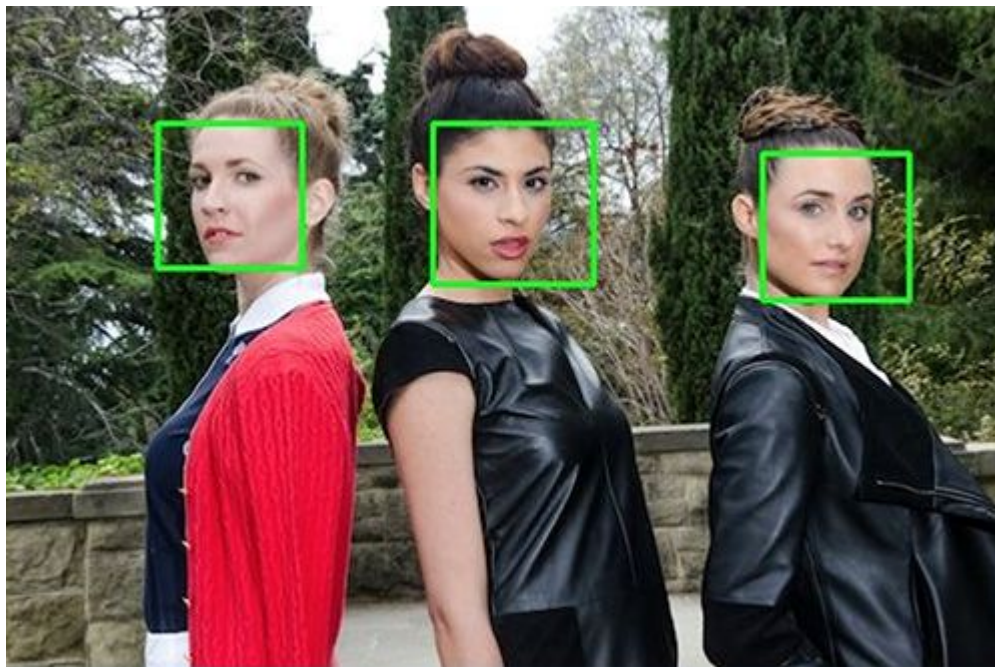
# EXEMPLOS

- `scaleFactor=1.4`,
- `minNeighbors=1`,
- `minSize=(10,10)`



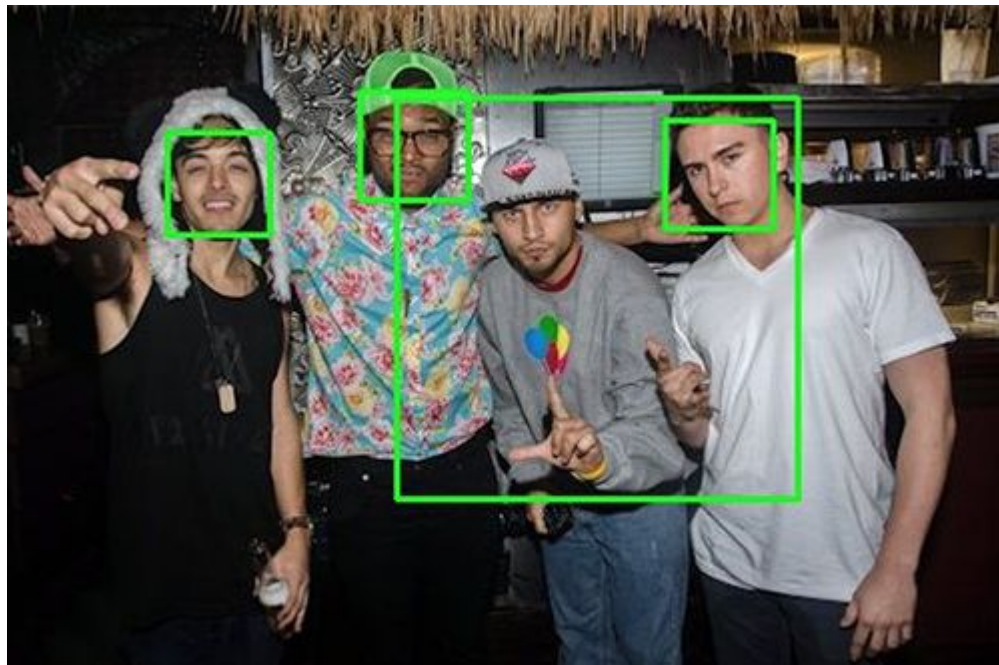
# EXEMPLOS

- `scaleFactor=1.5`,
- `minNeighbors=2`,
- `minSize=(30, 30)`



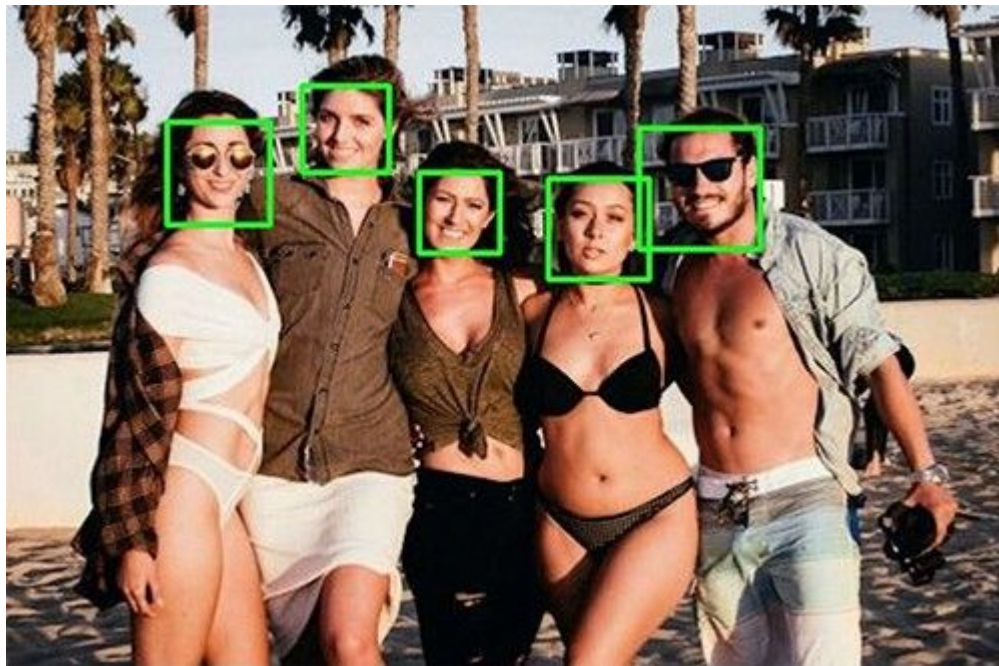
# EXEMPLOS

- `scaleFactor=1.3,`
- `minNeighbors=2,`
- `minSize=(30, 30)`



# EXEMPLOS

- `scaleFactor=1.6,`
- `minNeighbors=2,`
- `minSize=(20,20)`





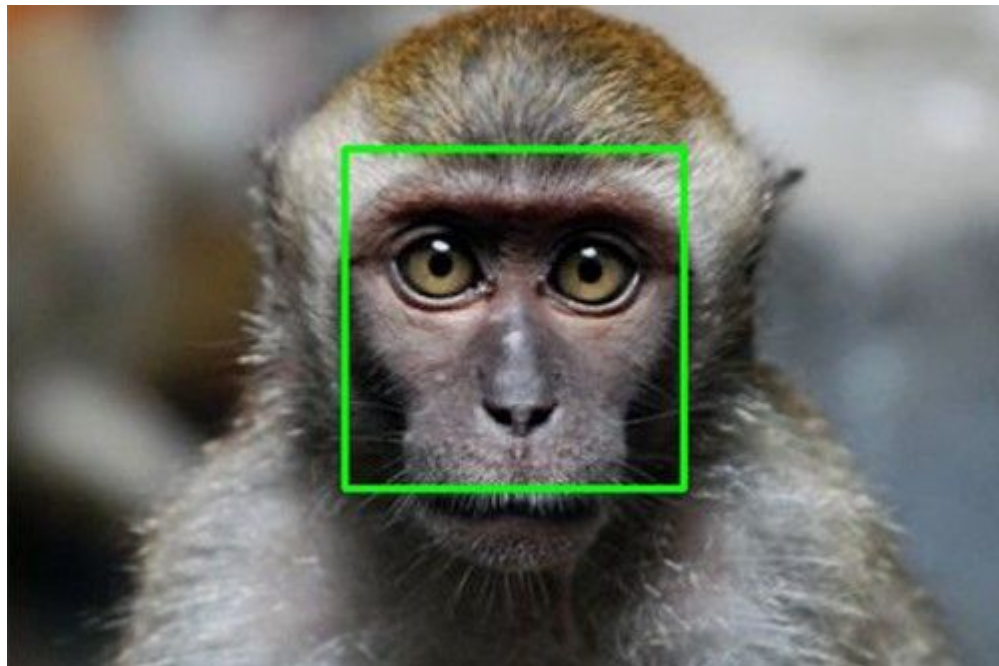
# EXEMPLOS

- `scaleFactor=1.1,`
- `minNeighbors=5,`
- `minSize=(1, 1)`



# EXEMPLOS

- `scaleFactor=1.1,`
- `minNeighbors=1,`
- `minSize=(30, 30)`



# REFERÊNCIAS

Rafael C. Gonzalez and Richard E. Woods. 2006. Digital Image Processing (3rd Edition). Prentice-Hall, Inc., Upper Saddle River, NJ, USA.

[https://opencv-python-tutroals.readthedocs.io/en/latest/py\\_tutorials/py\\_objdetect/py\\_face\\_detection/py\\_face\\_detection.html](https://opencv-python-tutroals.readthedocs.io/en/latest/py_tutorials/py_objdetect/py_face_detection/py_face_detection.html)

<https://www.datacamp.com/community/tutorials/face-detection-python-opencv>

<https://becominghuman.ai/face-detection-using-opencv-with-haar-cascade-classifiers-941dbb25177>

<https://www.superdatascience.com/blogs/opencv-face-detection>

<https://www.cs.cmu.edu/~efros/courses/LBMV07/Papers/viola-cvpr-01.pdf>