



Visão Computacional Com Python e OpenCV

Professor: Austeclynio Pereira - 2024

Visão Computacional com Python - Essencial



- Início em 03/10/2024;
- Término em 05/11/2024;
 - Aulas em 03/10;**08/10;10/10**;17/10;**22/10;24/10**;31/10;05/11
- Horário: das 9h às 12h (8 sessões);
- Dias da semana: 3as e 5as feiras, observar as folgas;
- Avaliação: tarefas ao longo curso;

Bibliografia



1. Programming Computer Vision with Python – Solem, Jan Erik. Makron O'Reilly, 2012.
2. Computer Vision with OpenCV – Howe. Kenneth, Wiley, 2014
3. <https://aws.amazon.com/pt/what-is/computer-vision/> em 29/01/2024.
4. <https://aws.amazon.com/pt/rekognition/>
5. **<https://opencv.org/>**

Foco do Curso

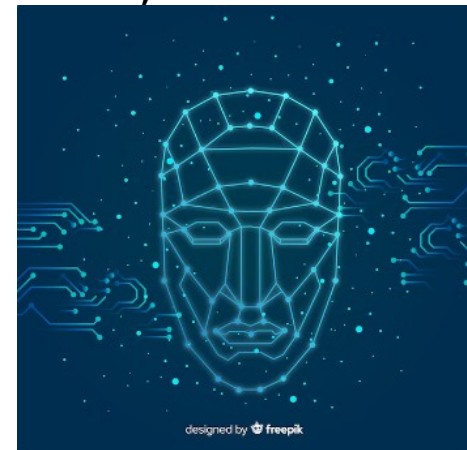


- Capacitar para desenvolver soluções em visão computacional utilizando a linguagem Python e o OpenCV;
- O propósito é orientar ao uso das ferramentas existentes e não em criar novas ferramentas;
- Não será detalhado o processo de reconhecimento facial e sim o de identificação;

Identificação facial



- No rosto humano, é possível identificar, pelo menos, cerca de 80 pontos nodais que permitem medir variáveis como:
 - comprimento ou largura do nariz
 - distância entre os olhos
 - espessura dos lábios
 - tamanho da mandíbula etc.
- A identificação antecede ao reconhecimento facial;



Reconhecimento Facial



- Dividido nas seguintes tarefas:
 - Detecção da face
 - Extração das configurações da face usando *deep learning*
 - Treinamento do modelo de reconhecimento facial com as configurações obtidas
 - No treinamento do modelo apresentam-se imagens do que é(positivas) e as do que não é(negativas)
 - Reconhecimento da face alvo

O que é?



- A Visão Computacional é uma tecnologia que permite as máquinas identificarem e reconhecerem imagens automaticamente e descrevê-las com **exatidão** e **eficácia**;
- As aplicações de visão computacional usam IA e *machine learning* (ML) para processar imagens e dados de vídeo para **identificação de objetos em geral, humanos ou não humanos**;
- Possibilita a classificação, a recomendação, o monitoramento e a detecção.
- Os dados de imagens e vídeos não são estruturados e a organização deles pelos computadores é complexa. Portanto, as aplicações de visão eram caras e pouco acessíveis para a maioria das organizações.
- Com o aumento do poder computacional, e seu baixo custo, organizações passaram a usar a visão computacional em larga escala;

O que é?



- A Visão Computacional foi originalmente fundada como uma subdisciplina do campo da Inteligência Artificial na década de 1970 no MIT;
- O objetivo era criar um sistema que tivesse as mesmas capacidades perceptivas que o sistema visual humano possui;
- O sistema visual humano pode interpretar facilmente qualquer cena com pouco esforço;
- Discrimina perfeitamente entre milhares de categorias e pode encontrar objetos em cenas dentro de um intervalo de tempo de apenas centenas de milissegundos;
- Ele alterna facilmente entre vários tipos de processos de reconhecimento com flexibilidade e rapidez, **cuja complexidade e dinâmica não foram bem compreendidos ainda;**

O que é?



■ Engloba conhecimentos de :

- Cálculo Vetorial
- Álgebra Linear
- Probabilidade e Estatística
- Equações Diferenciais
- Geometria Diferencial
- Análise Numérica
- Geometria Euclidiana

O que é?



La Gare Montparnasse, 1895

```
232 182 143 151 151 148 148 143 145 139 143 136 139 136 134 132 129 130 126 124 115 116 115 104 109 102 100 101
244 218 160 149 145 147 145 143 139 142 140 139 134 134 130 131 125 120 120 116 110 110 107 100 100 97 95 97
246 233 196 145 145 146 141 141 137 134 140 133 133 125 131 125 114 121 116 116 109 101 95 101 97 87 89 91
248 242 222 161 142 140 145 137 138 135 129 127 127 122 124 118 116 113 102 110 99 102 98 94 91 88 91 90
252 246 234 192 143 139 136 134 133 129 131 127 124 121 117 114 111 105 108 95 101 102 86 88 91 84 84 99
252 249 242 215 151 137 134 134 129 126 126 121 120 116 113 111 108 104 99 94 102 93 89 96 79 87 92 112
252 248 242 227 169 134 135 124 122 120 125 121 116 115 105 112 102 99 92 98 93 88 89 74 87 65 97 111
253 246 244 236 192 134 125 123 119 120 118 116 112 107 110 95 104 94 89 96 84 86 79 77 65 79 105 119
252 250 246 238 210 144 126 118 120 115 116 116 98 105 103 102 96 93 91 82 80 79 75 70 82 81 108 119
250 251 247 239 219 161 127 117 117 109 105 107 100 104 99 100 98 79 98 70 75 80 72 65 86 83 113 124
252 249 247 241 226 177 122 120 116 106 108 110 91 103 93 99 89 88 79 80 72 74 76 65 84 87 109 123
249 249 247 241 231 191 131 116 110 109 106 98 95 90 102 83 78 86 85 80 70 75 69 81 79 96 122 121
248 249 247 244 238 206 133 121 101 103 94 97 91 87 87 83 83 82 77 78 81 61 73 65 86 99 118 120
247 250 248 244 237 215 149 115 102 105 91 94 80 91 79 83 81 70 71 75 74 71 78 74 76 108 117 119
250 247 246 243 239 218 159 108 100 87 100 88 92 83 85 77 81 63 80 70 63 73 70 78 82 110 120 116
248 245 244 241 239 224 170 113 103 94 89 86 84 83 74 81 68 78 76 66 66 70 73 65 92 108 115 123
248 244 244 242 237 226 179 123 98 94 84 74 88 77 71 76 71 78 68 67 63 72 72 75 94 109 115 124
247 244 245 241 238 221 183 123 95 87 89 73 77 79 71 65 78 56 69 66 62 61 70 69 90 113 118 118
247 246 244 242 236 219 185 120 100 84 82 79 66 67 74 72 69 55 61 54 65 62 70 78 95 106 119 116
246 245 244 241 231 216 190 126 91 86 77 77 72 71 76 60 69 60 57 52 66 55 62 75 95 107 116 111
245 244 244 237 231 221 189 133 97 83 70 73 62 59 77 44 65 66 60 70 51 43 67 75 95 107 116 111
244 244 241 237 230 222 188 133 90 83 77 77 59 78 60 67 62 61 66 72 62 51 62 71 96 105 115 108
242 242 237 236 232 219 187 126 85 79 70 64 58 66 63 67 54 65 51 65 58 54 62 73 77 92 107 94
241 241 238 236 229 216 186 125 85 77 70 66 64 53 63 55 54 53 67 39 52 25 23 9 11 51 66 77
241 239 237 237 228 214 185 127 92 83 64 66 69 62 61 65 32 42 12 7 6 15 65 123 146 160 167 172
240 239 237 236 225 208 178 123 89 67 72 67 49 54 27 10 7 23 103 142 162 167 169 168 171 172 172 178
238 236 236 229 221 203 174 125 77 82 55 33 23 9 79 135 163 173 174 175 174 170 171 167 167 172 169 173
235 235 231 228 215 198 165 122 84 43 14 57 132 166 176 175 179 177 176 178 178 173 169 172 167 168 171 162
231 231 227 223 210 191 163 110 44 95 159 174 175 179 178 180 183 180 179 177 175 175 174 173 169 168 171 156
230 226 225 220 202 187 169 151 175 180 182 177 182 182 183 184 184 184 181 182 181 178 182 179 172 161 160 155
223 224 220 213 198 191 185 186 182 182 178 179 184 185 191 189 189 192 188 192 187 179 161 153 147
220 219 213 203 191 182 181 177 176 173 175 180 182 184 192 192 193 195 200 203 203 206 205 202 192 164 150 151
212 209 200 188 177 173 174 171 169 165 173 176 180 187 191 192 195 195 201 203 207 210 208 212 201 177 147 143
```

Como o computador vê.

Como vemos.

Como funciona?



- Usa a tecnologia de inteligência artificial (IA) para simular as capacidades do cérebro humano que são responsáveis pelo reconhecimento e classificação de objetos;

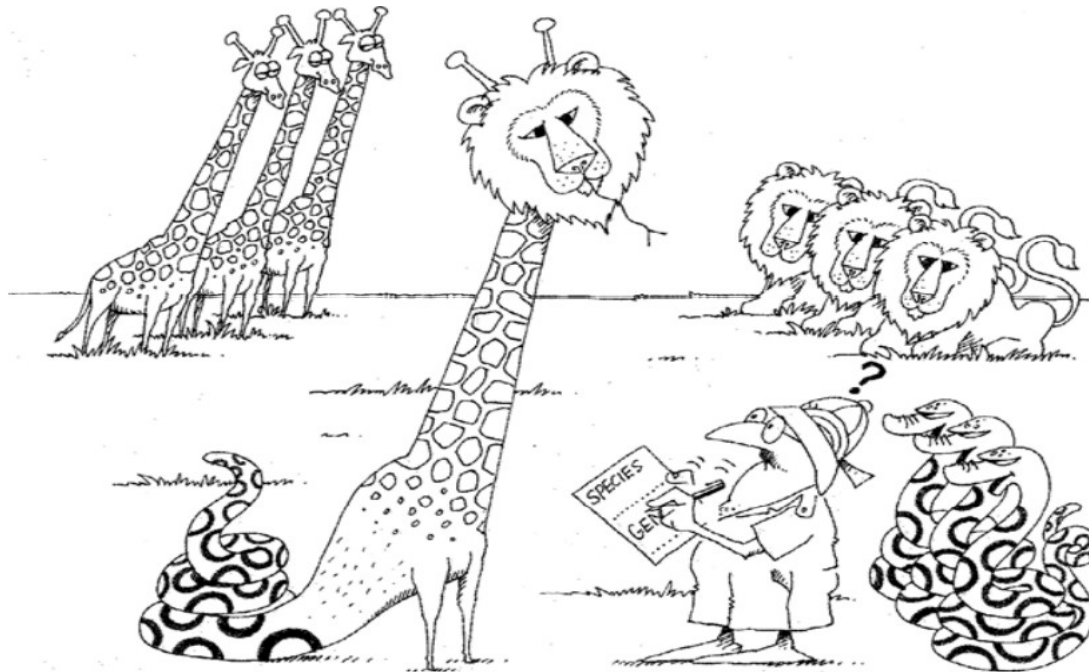


Figura extraída do livro Object-Oriented Analysis and Design with Applications

Como funciona?



- Computadores são treinados para reconhecer dados de imagens, produzindo grandes quantidades de informações;
- Os algoritmos de *machine learning* (ML) **identificam padrões comuns** nessas imagens ou vídeos e aplicam esse conhecimento para identificar imagens desconhecidas com exatidão;
- Por exemplo, se os computadores processarem milhões de imagens de cachorros, eles começarão a criar padrões de identidade que possam detectar, com exatidão, um cachorro, em uma imagem;

Como funciona?



■ Em resumo, a visão computacional usa as seguintes tecnologias:

- **Machine Learning(ML)**

- O ML usa redes neurais. As redes neurais do ML são compostas de camadas de módulos de software chamados neurônios artificiais.
- São usados cálculos matemáticos para processar, automaticamente, diferentes aspectos dos dados da imagem e desenvolver gradualmente uma compreensão combinada da imagem.

- **Redes Neurais Convolucionais(CNN)**

- São um subconjunto do aprendizado de máquina utilizadas com mais frequência para tarefas de classificação e visão computacional.
- Oferecem uma abordagem mais escalável para tarefas de classificação de imagens e reconhecimento de objetos, aproveitando princípios da álgebra linear, especificamente a multiplicação de matrizes, para identificar padrões dentro de uma imagem.
- Como um humano tentando reconhecer um objeto à distância, a CNN primeiro identifica contornos e formas simples antes de preencher detalhes adicionais, como cor, formas internas e textura. Por fim, ela repete o processo de previsão em várias iterações para melhorar a exatidão.

- Obs.: Convolução é uma operação matemática entre duas funções para produzir uma terceira.

Como funciona?



■ Em resumo, a visão computacional usa as seguintes tecnologias(continuação):

- **Redes Neurais Recorrentes(RNN)**

- São semelhantes às CNNs, mas podem processar uma série de imagens para encontrar ligações entre elas. Embora as CNNs sejam usadas para análise de imagem única, as RNNs podem analisar vídeos e entender as relações entre as imagens.

Visão Computacional e o Processamento de Imagens



- Diferenças entre a visão computacional e o processamento de imagens:
 - O processamento de imagens usa algoritmos para alterar imagens, incluindo nitidez, suavização, filtragem ou aprimoramento.
 - A visão computacional não altera uma imagem, mas dá sentido ao que vê e realiza tarefas, como a rotulagem.
 - Em alguns casos, pode-se usar o processamento de imagem para modificar uma imagem para que um sistema de visão computacional possa entendê-la melhor.
 - Em outros casos, pode-se usar a visão computacional para identificar imagens ou partes de uma imagem e, em seguida, usar o processamento de imagem para modificá-la ainda mais.

Algumas tarefas da Visão Computacional



■ A seguir, algumas das missões da visão computacional:

- **Aquisição da imagem:**

- Consiste na captação da imagem seja por câmeras, filmadoras, *scanners* etc.

- **Classificação das imagens:**

- Permite que os computadores vejam uma imagem e classifiquem com exatidão em qual classe ela se enquadra.
- A visão computacional entende as classes e as rotula, por exemplo, como árvores, aviões ou edifícios. Um exemplo prático é uma câmera reconhecer rostos em uma imagem e enquadrá-los.

- **Segmentação:**

- Responsável por particionar a imagem em regiões de interesse. A segmentação pode reconhecer se há mais de um objeto em uma imagem ou quadro.

- **Rastreamento de Objetos:**

- Usa modelos de ML para identificar e rastrear itens pertencentes a categorias. Por exemplo, o rastreamento de objetos pode ser usado para vigilância humana e exames de imagens médicas.

Algumas tarefas da Visão Computacional



■ Algumas das tarefas da visão computacional (continuação):

- **Deteccção de Objetos:**

- Usa a classificação para reconhecer, classificar e organizar imagens.
- A detecção de objetos é usada em processos industriais e de fabricação para controlar aplicações autônomas e monitorar linhas de produção.
- Usada também para processar transmissões de vídeo ao vivo de câmeras para detectar pessoas e objetos em tempo real e fornecer alertas aos usuários finais.

Visão Computacional Aplicações



■ Algumas aplicações da visão computacional:

- **Agricultura:** Analisam a forma, a cor e a textura das culturas para análise posterior.
- **Reconhecimento facial:** Utilizado em sistemas de segurança e acesso através da identificação de pessoas em imagens e vídeos.
- **Carros autônomos:** Permite a percepção e o entendimento do ambiente em todo o redor do veículo(360°).
- **Fábricas:** Aplicada na inspeção automática de produtos para garantir a qualidade e identificar defeitos em itens como alimentos, produtos eletrônicos e peças de automóveis.
- **Imagens Médicas:** Usada em detecção de padrões e classificação de imagem para diagnósticos. Predominante em patologia, radiologia e oftalmologia. Microsoft InnerEye fornece diagnósticos rápidos e precisos.
- **Educação:** Permite que os professores identifiquem aqueles alunos desatentos. Também pode inibir, por análise de comportamento corporal, práticas ilegais(colar, por exemplo).

Visão Computacional Aplicações



■ Algumas aplicações da visão computacional(continuação):

- **Análises médicas:** registro de imagens pré-operatórias e intra-operatórias, realizando estudos de longo prazo da morfologia cerebral das pessoas à medida que envelhecem; detecção de tumores; medição do tamanho e forma de órgãos internos; análise cromossômica; contagem de células sanguíneas.
- **Segurança automotiva:** reconhecimento de sinais de trânsito, detecção de obstáculos inesperados, como pedestres na estrada ou rua.
- **Vigilância:** monitoramento de intrusos, análise de tráfego rodoviário, monitoramento de piscinas para vítimas de afogamento;
- **Reconhecimento de gestos:** identificando posturas de mão de fala em nível de sinal, identificando gestos para interação humano-computador ou teleconferência.
- **Reconhecimento de impressões digitais e biometria:** autenticação automática de acesso, bem como aplicações forenses.
- **Robótica:** reconhecimento e interpretação de objetos em uma cena, controle de movimento e execução através de *feedback* visual.

Visão Computacional Aplicações



■ Algumas aplicações da visão computacional(continuação):

- **Cartografia:** elaboração de mapas a partir de fotografias, síntese de mapas meteorológicos.
- **Imagens de radar:** detecção e identificação de alvos, orientação de helicópteros e aeronaves em pouso, orientação de veículos pilotados remotamente (RPV), mísseis e satélites a partir de sinais visuais.
- **Sensoriamento remoto:** análise de imagens multi-espectrais, previsão do tempo, classificação e monitoramento de ambientes urbanos, agrícolas e marinhos a partir de imagens de satélite.
- **Inspeção de máquinas:** inspeção de defeitos e falhas de peças:
 - inspeção rápida de peças para garantia de qualidade
 - usando visão estéreo com iluminação especializada para medir tolerâncias em asas de aeronaves ou carrocerias de automóveis
 - peças; ou procurar defeitos em peças fundidas de aço usando visão de raios X; identificação de peças em linhas de montagem.

Visão Computacional Aplicações



■ Algumas aplicações da visão computacional(continuação):

- **Transporte:** Usadas para detectar infrações por direção errada e em sistemas inteligentes de transporte para análise do fluxo de tráfego.
- **Drones:** Para identificar bases inimigas e atacá-las.

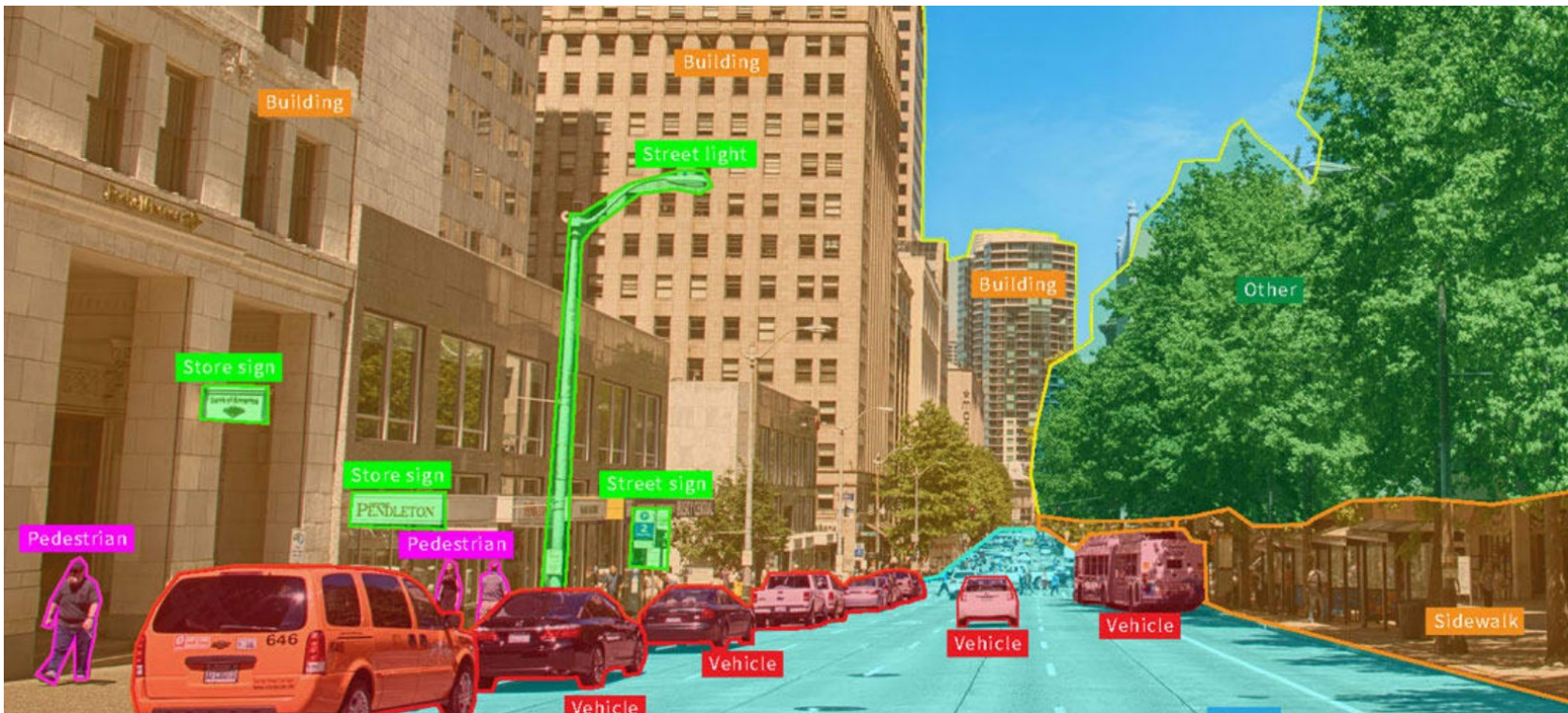
Visão Computacional

Exemplos



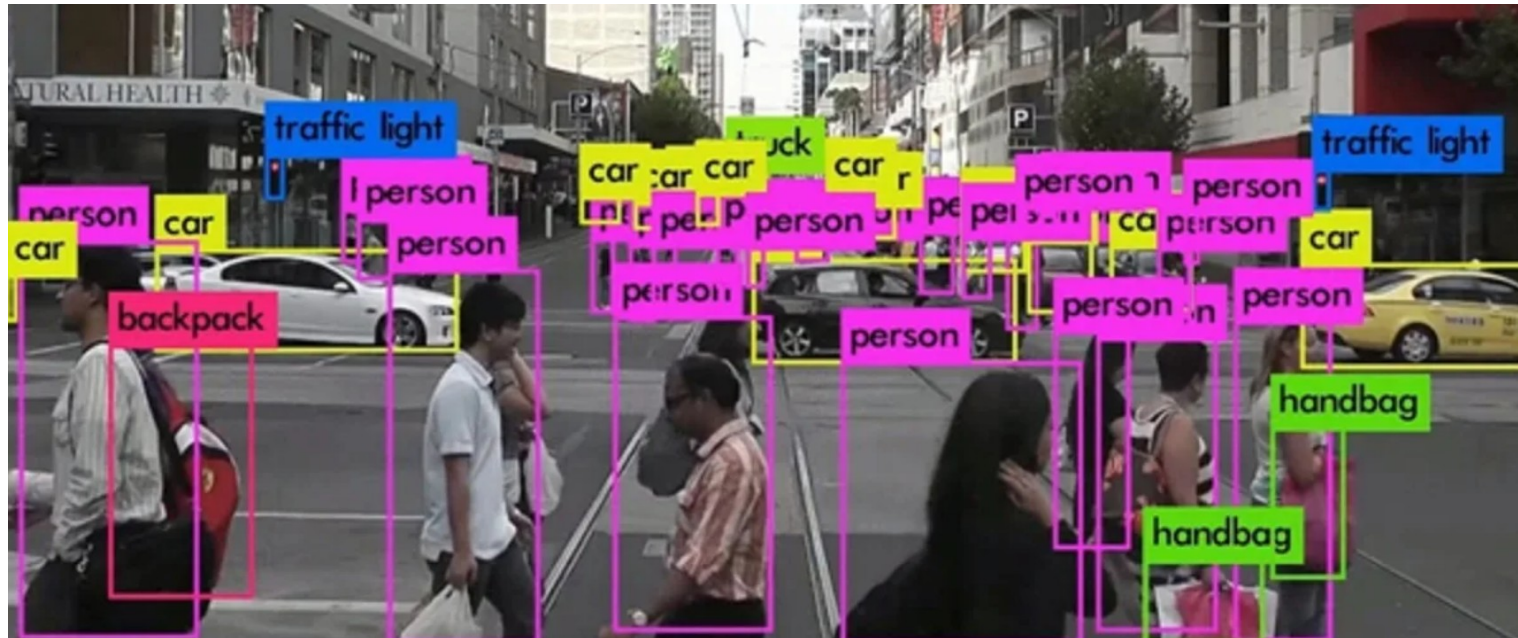
Visão Computacional

Exemplos



Visão Computacional

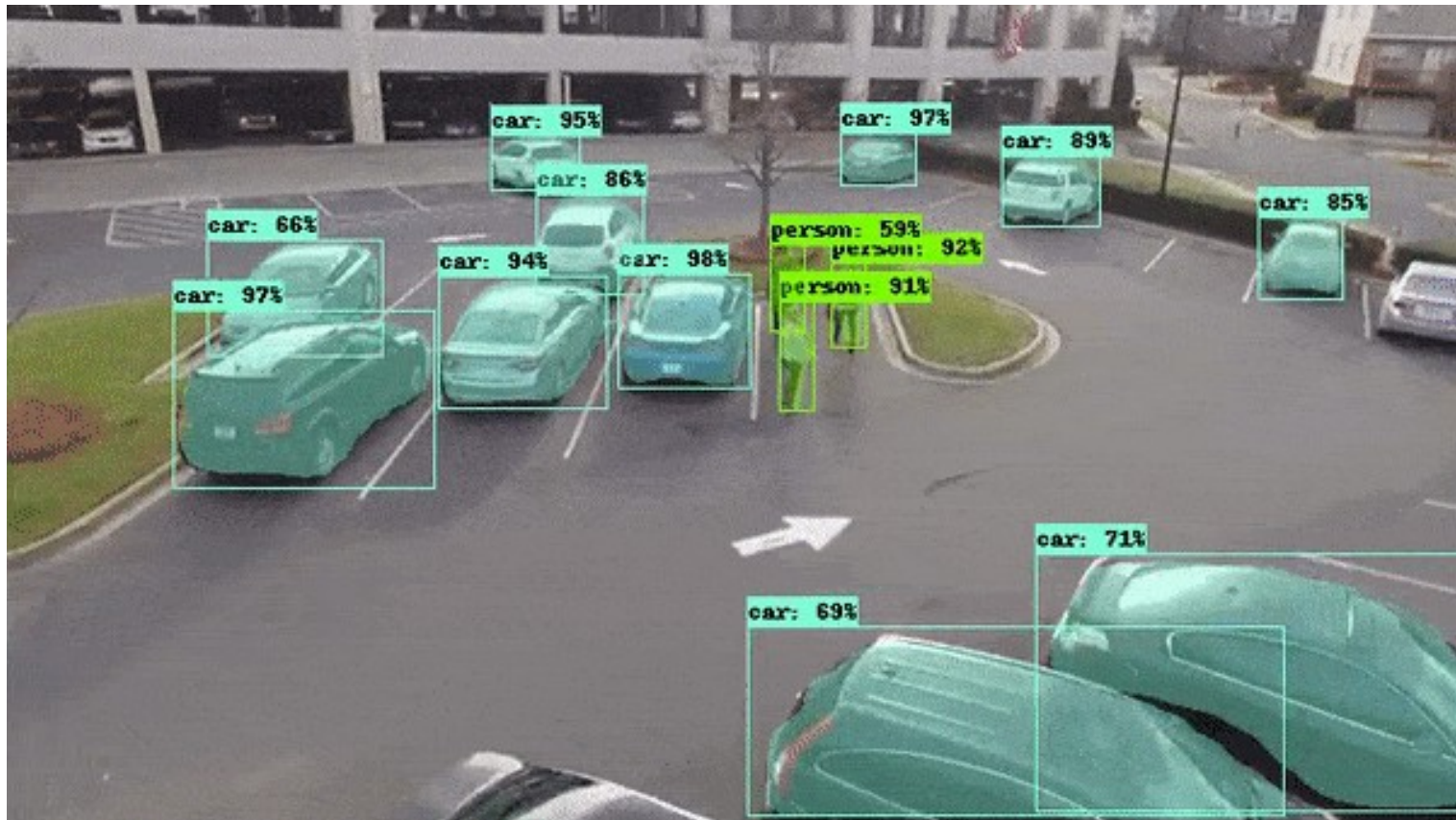
Exemplos





Visão Computacional

Exemplos



Python Instalação



- Vá em www.python.org e clique na guia *downloads*;
- Baixar a versão mais atual, no momento do curso a 3.12.5;
- Após o *download*, executar o arquivo de instalação;
- Após a instalação, é criado um ícone na área de trabalho;
- Além do interpretador Python, também é instalada uma IDE que permite a escrita e a execução dos programas;

Python Instalação



- Instalar a biblioteca *readline* que implementa um conjunto de funções para recursos interativos de edição;
- Para tal, abra um *prompt* de comando do Windows;
- Digitar:
 - `pip install pyreadline`

OpenCV



- OpenCV (Open Source Computer Vision Library) é uma biblioteca, com uma grande gama de funções, orientada à visão computacional;
- Originalmente desenvolvido pela Intel;
- É multiplataforma e licenciada como software gratuito e de código aberto sob a Licença Apache 2;
- A partir de 2011, OpenCV passa a utilizar os recursos da GPU(Graphics Processing Unit) para operações em tempo real;
- Integração com as linguagens Python, Java e MATLAB;
- Documentação em <https://opencv.org/>;

OpenCV

Instalação sob o Python



- Para tal, abrir um *prompt* de comando do Windows e digitar:
 - **pip install opencv-python**
- A biblioteca NumPy também será instalada nesta operação, uma vez que o OpenCV dela depende;
- NumPy é uma biblioteca que suporta o processamento de grandes, e multi-dimensionais, *arrays*;
- O NumPy tem como objetivo fornecer um objeto *array* até 50x mais rápido que as listas tradicionais em Python;
- Arrays são usados com muita frequência em ciência de dados, onde velocidade e recursos computacionais são muito importantes.
- Ciência de Dados: é um ramo da ciência da computação onde estuda-se como armazenar, usar e analisar dados e derivar informações deles.

Conceitos básicos sobre Imagens



- Uma imagem é composta por pixels;
- Um pixel (*picture element*) é o menor ponto que forma uma imagem digital, sendo que um conjunto de pixels, com várias cores, formam a imagem inteira;
- O pixel é atômico, não existe nada menor que um pixel;
- Uma imagem com resolução de 1920 x 1080, significa que a imagem possui 1920 colunas e 1080 linhas de pixels. Total de 2.073.600 pixels;
- A título de comparação, uma tela 4K (3.840 x 2.160 pixels) conta com 8.294.400 pixels e uma 8K (7.680 x 4.320 pixels) 33.177.600 pixels;

Conceitos básicos sobre Imagens

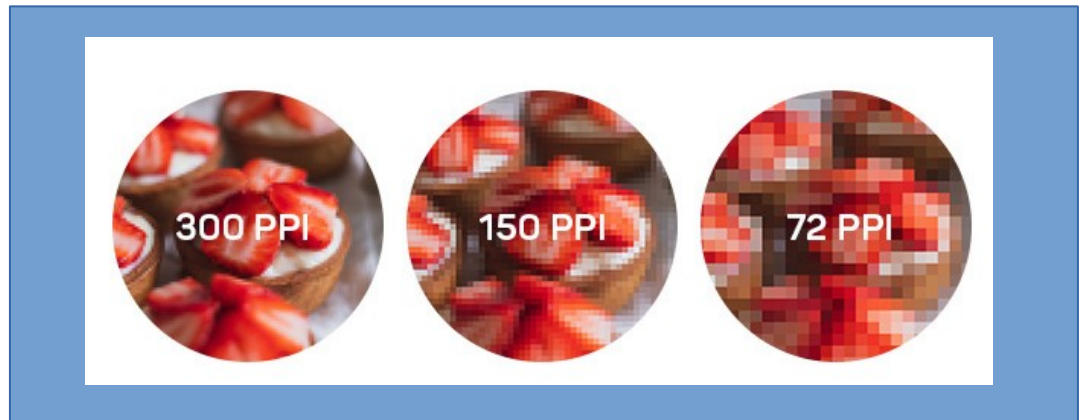


- A nitidez de uma imagem depende de quantos pixels a compõem;
- Logo, quanto maior a densidade de pixels por polegada (PPI) de uma tela, maior o potencial que esse dispositivo tem de exibir imagens bem definidas;
- **Pixels podem ter tamanhos variados, e é por isso que telas do mesmo tamanho podem ter resoluções diferentes;**
- Por exemplo, em um quadrado de uma tela de 4K cabem quatro vezes mais pixels do que em uma Full HD;
- Diminuindo o tamanho do pixel, é possível inserir mais pixels na imagem, obtendo maior precisão no controle de cores;

Conceitos básicos sobre Imagens



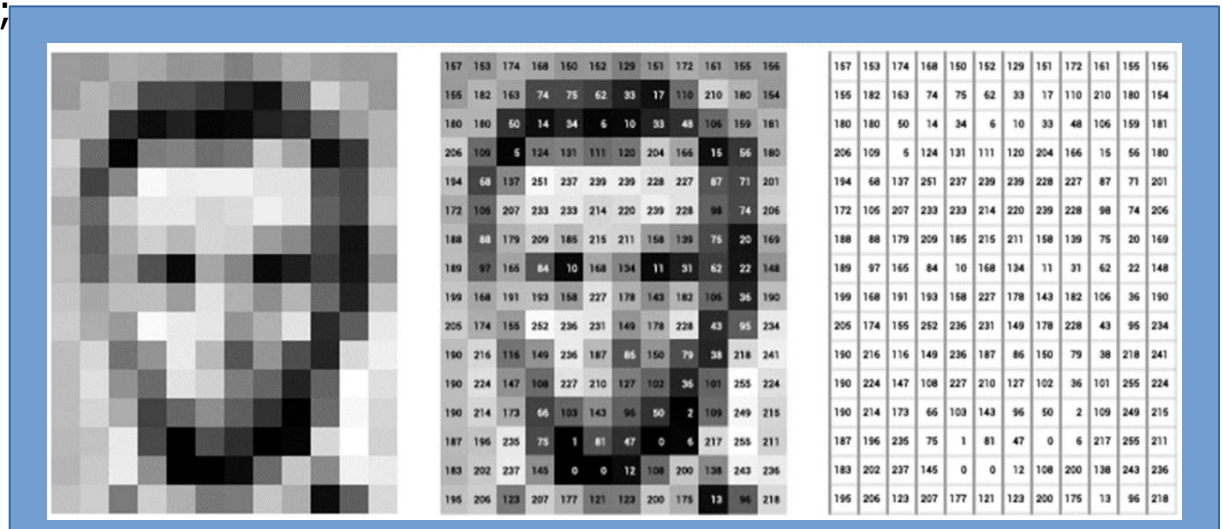
- Em câmeras, o termo megapixel(MP) associa-se à capacidade do sensor de capturar pixels em uma foto;
- Uma câmera com 48 MP é capaz de captar imagens com até 8.000 pixels de largura por 6.000 de altura.
- DPI (dots per inch) indica a definição de uma imagem impressa;
- PPI (pixels per inch) indica a definição de uma imagem digital;



Conceitos básicos sobre Imagens



- Os pixels são representados de três formas: binária, coloridos ou em tons de cinza(gray scale);
- Na representação binária é 0, para a cor branca, ou 1 para a cor preta;
- Em uma imagem em tom de cinza (grayscale), cada pixel possui um valor de 0 a 255;
- O 0 corresponde ao “preto” e 255 ao “branco”. Os valores entre 0 e 255 representam os tons de cinza;
- A imagem em tons de cinza geralmente segue 2 dimensões, o que significa que teremos linhas e colunas;



Conceitos básicos sobre Imagens

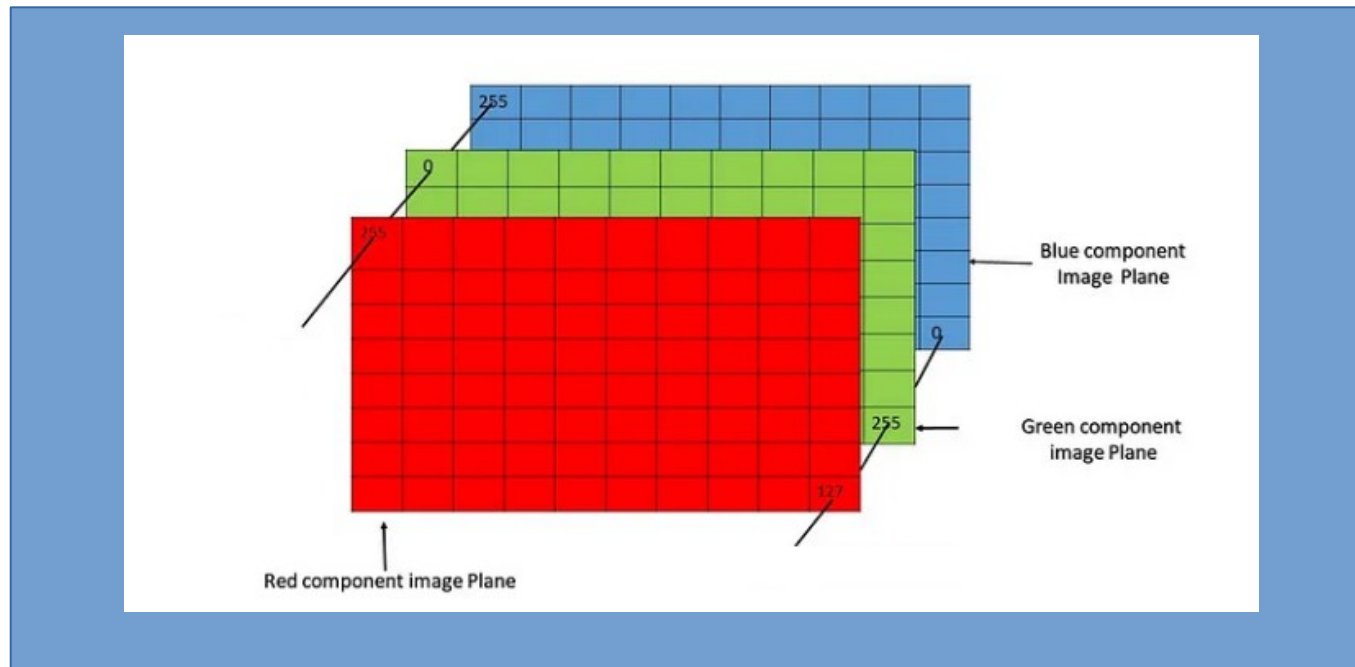


- Imagens coloridas são bastante diferentes para o processador ler quando comparadas às imagens em escala de cinza;
- As imagens coloridas têm **3 canais** diferentes chamados RED, GREEN e BLUE, também chamados de canais RGB;
- No OpenCV utiliza-se o padrão **BGR**;
- Cada uma das cores é representada por um número inteiro de 0 a 255, que indica "quanto"(ou partes) dessa cor existe;
- Geralmente são utilizados inteiros de 8-bits para representar as intensidades de cores;
- Combina-se então esses valores em uma tupla RGB na forma (red,green,blue);
- Outros modelos de cor: HSV(hue, saturation e brightness) e CMYK(Cyan, Magenta, Yellow e Black);

Conceitos básicos sobre Imagens



- Na visão computacional, esta tupla será representada por 3 diferentes matrizes, uma para cada cor;
- Um pixel, em determinada posição, seria representado, por exemplo, como: (127,255,0);



Conceitos básicos sobre Imagens

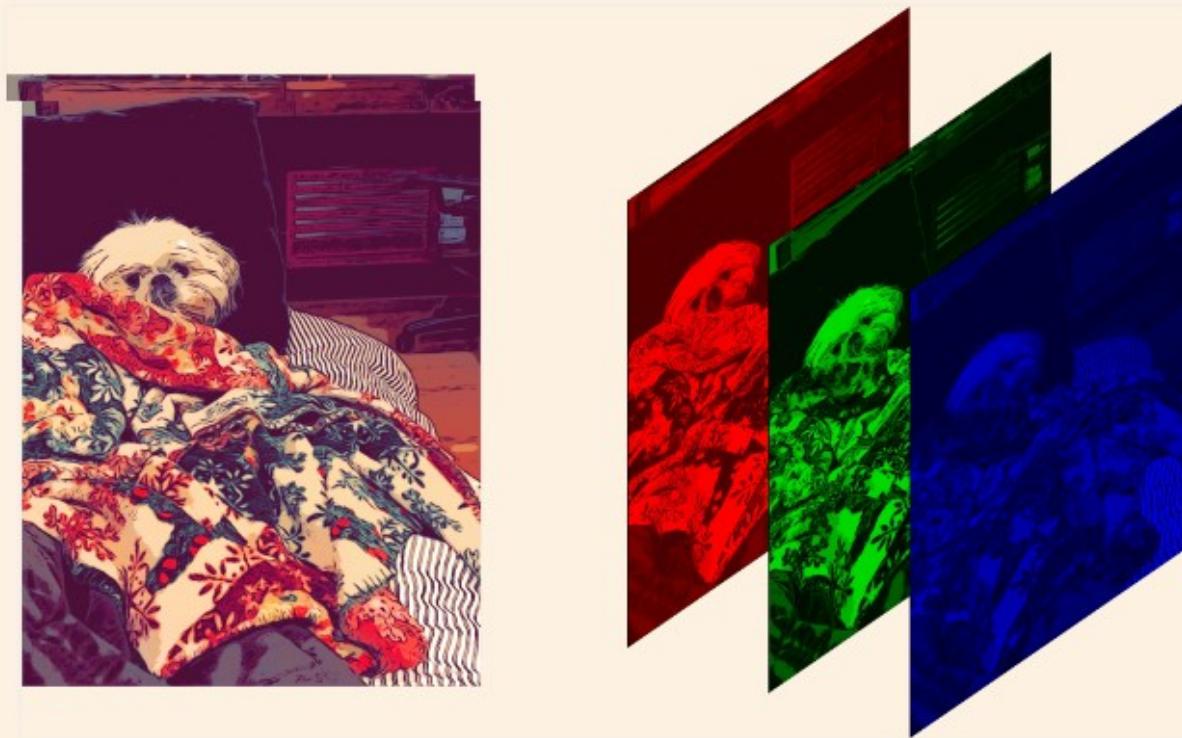
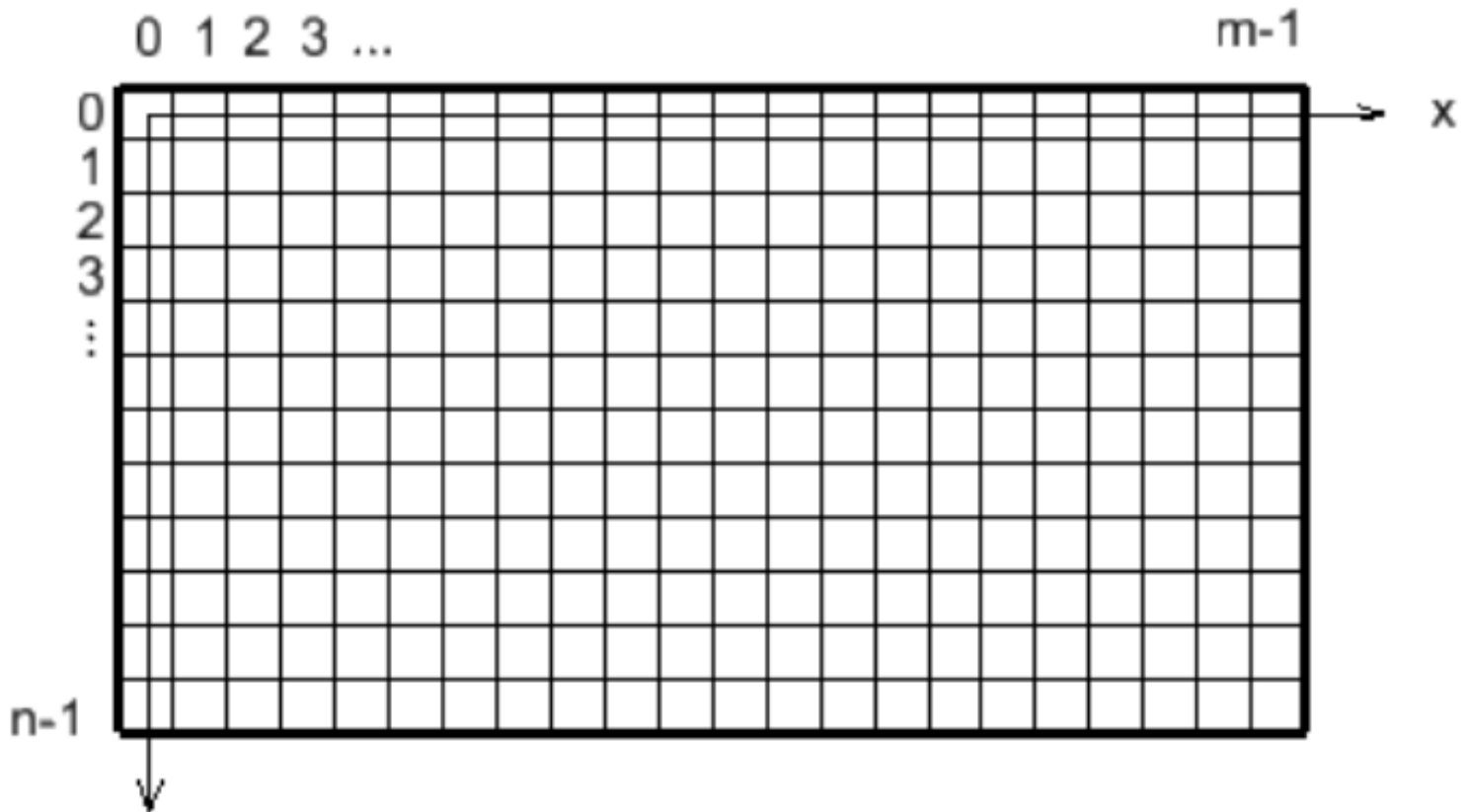


Image credit: Diane Rohrer

Pixels Coordenadas



OpenCV

Algumas funções



<code>imread(filename,flags)</code>	Lê uma imagem com filename. Flags: 0 – em grayscale; 1 – em cores
<code>imshow(window-name,image)</code>	Apresenta a imagem em uma janela do SO de nome window-name.
<code>waitKey(time-in-milliseconds)</code>	Tempo de exposição da imagem. Se 0, tempo ilimitado.
<code>destroyAllWindows()</code>	Libera todos os recursos alocados.
<code>imwrite(filename, img)</code>	Grava a imagem. Suporta *.bmp, *.dib , *.jpeg, *.jpg, *.png,*.webp, *.sr,*.tiff, *.tif
<code>shape</code>	Informa as dimensões, em pixels(y,x,n) , e o número de canais usados na imagem, se houver.
<code>size</code>	Informa o tamanho, em pixels(y * x), da imagem.

```
import numpy as np
import cv2
# Load a color image in grayscale
img = cv2.imread('Visao_Computacional_Logo_Imagem.png',0)
assert img is not None, "Arquivo não encontrado!"
print(img.shape) # y,x
print(img.size)
cv2.imshow('OpenCV - GrayScale',img)
cv2.waitKey(5000)
# Load a color image
img = cv2.imread('Visao_Computacional_Logo_Imagem.png',1)
print(img.shape) # y,x,n
print(img.size)
cv2.imshow('OpenCV - Color',img)
cv2.waitKey(5000)
#Write image
cv2.imwrite("Visao_Computacional_Logo_Imagem_Copia.png", img)
cv2.destroyAllWindows()
```

OpenCV algumas funções exemplos



- Carregando e modificando uma figura (tamanho 143(y) x 237(x)):

```
import numpy as np
import cv2
# Load a color image
img = cv2.imread('BGR_Azul_Verde_Vermelho.png',1)
print(img.shape)
# General Pixel Value (BGR)
print(img[100,70]) # img[y,x]
print(img[100,210])
print(img[100,140])
```

```
# By Matrix
print(img[100,70,0]) # img[y,x,n]
print(img[100,70,1])
print(img[100,70,2])
```

```
# By Matrix
print(img[140,140,0])
print(img[140,140,1])
print(img[140,140,2])
```

```
# By Matrix
print(img[50,210,0])
print(img[50,210,1])
print(img[50,210,2])
```

```
cv2.imshow('OpenCV - Color',img)
```

```
cv2.waitKey(5000)
```

```
# Modify Pixel Color
```

```
for i in range(100): # y
```

```
    for j in range(100): # x
```

```
        img[i,j]=[0,0,0] # altera para cor preta
```

```
cv2.imshow('OpenCV - Color _ Modified',img)
```

```
cv2.waitKey(0)
```

```
cv2.destroyAllWindows()
```


OpenCV algumas funções exemplos



- Outra maneira:

```
import numpy as np
import cv2
# Load a color image
img = cv2.imread('BGR_Azul_Verde_Vermelho.png',1)
cv2.imshow('OpenCV - Color _ Modified',img)
cv2.waitKey(2000)
# By Matrix
print("@Inicio normal")
print(img.item(100,70,0)) # pixel específico
print(img.item(100,70,1)) # pixel específico
print(img.item(100,70,2)) # pixel específico

print(img[100,70])
print("@Fim normal")

for i in range(img.shape[0]): # número de linhas
    for j in range(img.shape[1]): #número de colunas
        img.itemset((i,j,2),0) # modifica
cv2.imshow('OpenCV - Color _ Modified',img)
print("@Inicio preto")
print(img.item(100,140,0))
print(img.item(100,140,1))
print(img.item(100,140,2))
```

```
print(img[100,140])
print("@Fim preto")
cv2.waitKey(10000)
```

```
for i in range(img.shape[0]):
    for j in range(img.shape[1]):
        img.itemset((i,j,2),255)
cv2.imshow('OpenCV - Color _ Modified',img)
print("@Inicio vermelho")
print(img.item(100,140,0))
print(img.item(100,140,1))
print(img.item(100,140,2))
```

```
print(img[100,140])
print("@Fim vermelho")
cv2.waitKey(0)
cv2.destroyAllWindows()
```

Executar:

VisaoComputacional OpenCV Exemplo03.py

OpenCV

ROI - Region of Interest



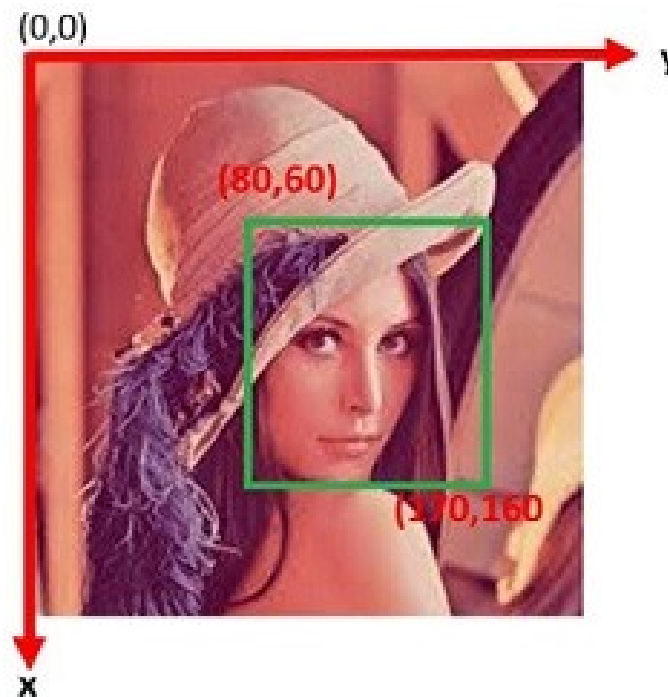
- Permite obter acesso a algumas partes da imagem(região);
- Essa região é chamada de Região de Interesse(ROI);
- Aqui pode-se obter acesso a mais de um pixel por vez;
- Para tal, indicam-se o início e o fim da região, formando um quadrilátero;
- A região pode ser tanto lida quanto modificada;

OpenCV

ROI - Region of Interest



- Para seleccionar a ROI, deve-se mencionar o intervalo de linhas ($x_i:x_f$) e colunas ($y_i:y_f$) que constitui a região de interesse;
- Na figura do próximo *slide*, com 253 por 424 *pixels*, a ROI é o cálice de cachaça;
- **Atenção aos eixos!**



OpenCV

ROI - Region of Interest



OpenCV

ROI - Region of Interest



- Exemplo:

```
import cv2
import numpy as np
img = cv2.imread('ROI_Conjunto_Bebidas.png',cv2.IMREAD_COLOR)
print(img.shape)
ROI = img[180:230,160:190]
cv2.imshow('ROI',ROI)
cv2.waitKey(5000)

img[180:230,160:190] = 255
cv2.imshow('ROI',img)
cv2.waitKey(0)
cv2.destroyAllWindows()
```



Executar:

VisaoComputacional_OpenCV_Exemplo04.py

OpenCV

ROI - Region of Interest



- Exercício 1:

Isolar a bebida de seu interesse(não vale a cachaça!).



OpenCV

split e merge de imagens



- Os canais da imagem podem ser divididos em planos individuais usando a função `split()`.
- Os canais podem ser mesclados usando a função `merge()`.
- A função `split()` retorna um array multicanal.



OpenCV

split e merge de imagens



- Exemplo:

```
import cv2

image = cv2.imread('VisaoComputacional_Imagem_Refeicao_Chile.jpg')
#split da imagem original em três canais
(b_channel, g_channel, r_channel) = cv2.split(image)

#apresenta as imagens
cv2.imshow('blue channel',b_channel)
cv2.waitKey(5000)
cv2.imshow('green channel',g_channel)
cv2.waitKey(5000)
cv2.imshow('red channel',r_channel)
cv2.waitKey(5000)
#merge das imagens
image_merged = cv2.merge((b_channel,g_channel,r_channel))
cv2.imshow('merged image',image_merged)
cv2.waitKey(0)
cv2.destroyAllWindows()
```

Executar:

VisaoComputacional_OpenCV_Exemplo05.py

OpenCV

split e merge de imagens



- Exemplo de split apenas com o numpy(mais eficaz):

```
import cv2
image = cv2.imread('VisaoComputacional_Imagem_Refeicao_Chile.jpg')

#split da imagem original em três canais
b_channel = image[:, :, 0];
g_channel = image[:, :, 1];
r_channel = image[:, :, 2];

#apresenta as imagens
cv2.imshow('blue channel',b_channel)
cv2.waitKey(5000)
cv2.imshow('green channel',g_channel)
cv2.waitKey(5000)
cv2.imshow('red channel',r_channel)
cv2.waitKey(5000)
#merge das imagens
image_merged = cv2.merge((b_channel,g_channel,r_channel))
cv2.imshow('merged image',image_merged)
cv2.waitKey(0)
cv2.destroyAllWindows()
```

Executar:

VisaoComputacional_OpenCV_Exemplo051.py

OpenCV

split e merge de imagens



■ Exemplo separando pelas cores originais:

```
import numpy as np
import cv2
image = cv2.imread('VisaoComputacional_Imagem_Refeicao_Chile.jpg')
(canalAzul, canalVerde, canalVermelho) = cv2.split(image)

zeros = np.zeros(image.shape[:2], dtype = "uint8")

cv2.imshow("Vermelho", cv2.merge([zeros, zeros, canalVermelho]))
cv2.waitKey(5000)
cv2.imshow("Verde", cv2.merge([zeros, canalVerde, zeros]))
cv2.waitKey(5000)
cv2.imshow("Azul", cv2.merge([canalAzul, zeros, zeros]))
cv2.waitKey(5000)
cv2.imshow("Original", image)
cv2.waitKey(0)
cv2.destroyAllWindows()
```

Obs.: A função `numpy.zeros()` é usada para criar uma matriz de forma e tipo de dados especificados, preenchida com zeros.

Executar:

VisaoComputacional_OpenCV_Exemplo06.py

OpenCV

split e merge de imagens



■ Exemplo separando pelas cores originais, outra maneira:

```
import numpy as np
import cv2

imageClone1 = cv2.imread('VisaoComputacional_Imagem_Refeicao_Chile.jpg')
imageClone1[:, :, 0] = 0
imageClone1[:, :, 1] = 0
cv2.imshow("Vermelho", imageClone1)
cv2.waitKey(5000)
imageClone2 = cv2.imread('VisaoComputacional_Imagem_Refeicao_Chile.jpg')
imageClone2[:, :, 0] = 0
imageClone2[:, :, 2] = 0
cv2.imshow("Verde", imageClone2)
cv2.waitKey(5000)
imageClone3 = cv2.imread('VisaoComputacional_Imagem_Refeicao_Chile.jpg')
imageClone3[:, :, 1] = 0
imageClone3[:, :, 2] = 0
cv2.imshow("Azul", imageClone3)
cv2.waitKey(5000)
image_merged = cv2.merge((imageClone3[:, :, 0], imageClone2[:, :, 1], imageClone1[:, :, 2]))
cv2.imshow('merged image', image_merged)
cv2.waitKey(0)
cv2.destroyAllWindows()
```

Executar:

VisaoComputacional_OpenCV_Exemplo061.py

OpenCV

Desenhando formas e texto



■ O OpenCV contém as seguintes funções para desenhar formas e escrever textos:

- **line(img,pt1,pt2,cor,espessura)** Desenha um segmento de linha conectando dois pontos.
- **circle(img,centro,raio,cor,espessura)** Desenha um círculo.
- **rectangle(img,pt1,pt2,cor,espessura)** Desenha um retângulo.
- **putText(texto)** Escreve um texto.

img	imagem onde será feito o desenho
cor	cor da forma
pt1 e pt2	coordenadas do ponto
centro	coordenada do ponto central
lineType	LINE_4;LINE_8;LINE_AA
espessura	espessura da linha de desenho

OpenCV

Desenhando formas e texto



■ Exemplo, retângulos e texto:

```
import cv2
import numpy as np

img = cv2.imread('ROI_Conjunto_Bebidas.png', cv2.IMREAD_COLOR)
image = cv2.resize(img, (1280, 720))

pt1 = (400, 40)
pt2 = (800, 300)
color = (0, 255, 255)
thickness = 1
lineType = cv2.LINE_4

img_rect = cv2.rectangle(image, pt1, pt2, color, thickness, lineType)
cv2.imshow("Conjunto_Bebidas", img_rect)
cv2.waitKey(2000)

thickness = -1
img_rect = cv2.rectangle(image, pt1, pt2, color, thickness, lineType)
cv2.imshow("Conjunto_Bebidas", img_rect)
cv2.waitKey(3000)

text = "Minhas Bebidas!!!"
onde = (450, 170)
fontFace = cv2.FONT_HERSHEY_SIMPLEX
fontScale = 1
color = (0, 0, 255)
img_text = cv2.putText(img_rect, text, onde, fontFace, fontScale, color, lineType)
cv2.imshow("Conjunto_Bebidas", img_text)
cv2.waitKey(0)
cv2.destroyAllWindows()
```

Executar:

VisaoComputacional_OpenCV_Exemplo7.py

OpenCV

Desenhando formas e texto



■ Exemplo, linhas e círculos:

```
import numpy as np
import cv2 as cv
# Create a black image
img = np.zeros((512,512,3), np.uint8)

cv.line(img,(0,0),(511,511),(255,0,0),5)
cv.circle(img,(447,63), 63, (0,0,255), -1)

for x in range(63, img.shape[0], 63):
    cv.circle(img,(x,189), 63, (0,255,0), 1)

#Para desenhar um polígono, primeiro precisa-se das coordenadas dos vértices.
#Transforme esses pontos em uma matriz de formato ROWSx1x2 onde ROWS é o número de vértices e deve ser do tipo int32.
#Aqui desenha-se um pequeno polígono com quatro vértices na cor amarela.
pts = np.array([[10,50],[20,80],[70,40],[90,10]], np.int32)
cv.polylines(img,[pts],True,(0,255,255))

font = cv.FONT_HERSHEY_SIMPLEX
cv.putText(img,'Formas',(10,500), font, 4,(255,255,255),2,cv.LINE_AA)

cv.imshow("Desenhando_Formas",img)
print (img.shape)
cv.waitKey(0)
cv.destroyAllWindows()
```

Executar:

VisaoComputacional_OpenCV_Exemplo71.py

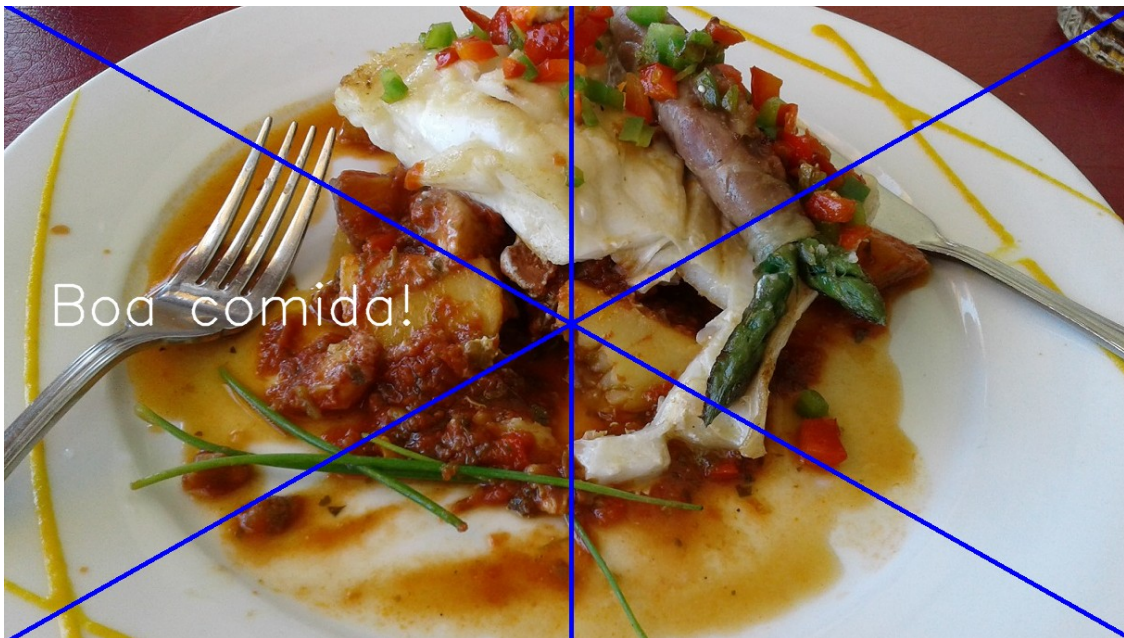
OpenCV

Desenhando formas e texto



- Exercício 2:

Usando a figura, realizar os desenhos.



OpenCV

Desenhando formas e texto



■ Exercício 2 – Uma solução:

```
import numpy as np
import cv2 as cv

image = cv.imread('VisaoComputacional_Imagem_Refeicao_Chile.jpg',1)
assert image is not None, "Arquivo não encontrado!"
y,x,c = image.shape
print(image.shape)
cv.line(image,(0,0),(x-1,y-1),(255,0,0),4)
cv.line(image,(x-1,0),(0,y-1),(255,0,0),4)
a=int(x/2)
b=int(y/2)
cv.line(image,(a,0),(a,y-1),(255,0,0),4)

font = cv.FONT_HERSHEY_SIMPLEX
cv.putText(image,'Boa comida!',(50,b), font,2,(255,255,255),2,cv.LINE_AA)
cv.imshow('OpenCV - Color',image)

#cv.imwrite("VisaoComputacional_Imagem_Refeicao_Chile_Copia.png", image)
cv.waitKey(0)
cv.destroyAllWindows()
```

OpenCV

resize e rotate



- É possível aumentar ou diminuir uma imagem com o uso da função `resize()`;
- Diminuindo, ajuda a reduzir o tempo de treinamento de uma rede neural;
- Quanto maior o número de pixels, maior o número de nós de entrada, o que aumenta a complexidade do modelo;
- É importante ter em mente a proporção original da imagem, se desejar manter a mesma na imagem redimensionada também.
- Reduzir o tamanho de uma imagem exigirá reorganização dos pixels.
- Aumentar o tamanho de uma imagem exige reconstrução da imagem. Isso implica na necessidade de interpolar novos pixels.

OpenCV

resize e rotate



■ Sintaxe:

- `resize(img, dsize, dest, fx, fy, interpolation)`
 - `img` – é a imagem.
 - `dest` – tamanho do array de saída(opcional).
 - `dsize` - é o tamanho desejado para a imagem. Pode ser uma nova altura e largura.
 - `fx`: fator de escala para o eixo Horizontal(opcional).
 - `fy`: fator de escala para o eixo Vertical(opcional).
 - `interpolação`: forma de interpolação(opcional).

OpenCV

resize e rotate



- Em matemática, denomina-se interpolação o método que permite construir um novo conjunto de dados a partir de um conjunto discreto de dados pontuais, previamente conhecidos;
- Tipos de interpolação:
 - INTER_NEAREST - Uma interpolação do vizinho mais próximo.
 - INTER_LINEAR - Uma interpolação bilinear (usada por padrão)
 - INTER_AREA - Reamostragem usando relação de área de pixel. É um método preferido para redução da imagem, mas quando a imagem é ampliada, é semelhante ao, Método INTER_NEAREST.
 - INTER_CUBIC - Uma interpolação bicúbica sobre uma vizinhança de 4x4 pixels
 - INTER_LANCZOS4 - Uma interpolação Lanczos sobre uma vizinhança de 8x8 pixels
- Os métodos de interpolação preferíveis são o INTER_AREA, para redução, o INTER_CUBIC e o INTER_LINEAR para zoom;

OpenCV

resize e rotate



■ Exemplo, usando alturas e larguras nas novas imagens:

```
import cv2
import numpy as np

image = cv2.imread('VisaoComputacional_Imagem_RottWeiler.jpg')
cv2.imshow('Original Image', image)
print (image.shape)

# Reduz a imagem
down_width = 300
down_height = 200
down_points = (down_width, down_height)
resized_down = cv2.resize(image, down_points, interpolation= cv2.INTER_LINEAR)

# Aumenta a imagem
up_width = 900
up_height = 450
up_points = (up_width, up_height)
resized_up = cv2.resize(image, up_points, interpolation= cv2.INTER_LINEAR)

# Apresenta imagens
cv2.imshow('Resized Down by defining height and width', resized_down)
cv2.waitKey()

#Tecle enter para ver
cv2.imshow('Resized Up image by defining height and width', resized_up)
cv2.waitKey()

#press any key to close the windows
cv2.destroyAllWindows()
```

Executar:
VisaoComputacional_OpenCV_Exemplo8.py

OpenCV

resize e rotate



■ Exemplo, usando escalas nas novas imagens:

```
import cv2
import numpy as np

image = cv2.imread('VisaoComputacional_Imagem_RottWeiler.jpg')
cv2.imshow('Original Image', image)
print (image.shape)
cv2.waitKey()

# Reduz a imagem 0.5 vez
scale_down = 0.5
scaled_f_down = cv2.resize(image, None, fx= scale_down, fy= scale_down, interpolation= cv2.INTER_LINEAR)

# Aumenta a imagem 1.5 vezes
scale_up_x = 1.5
scale_up_y = 1.5
scaled_f_up = cv2.resize(image, None, fx= scale_up_x, fy= scale_up_y, interpolation= cv2.INTER_LINEAR)

# Apresenta imagens
cv2.imshow('Resized Down by defining height and width', scaled_f_down)
cv2.waitKey()

#Tecle enter para ver
cv2.imshow('Resized Up image by defining height and width', scaled_f_up)
cv2.waitKey()

#press any key to close the windows
cv2.destroyAllWindows()
```

Executar:

VisaoComputacional_OpenCV_Exemplo81.py

OpenCV

resize e rotate



- A translação e a rotação de imagens estão entre as operações mais básicas na edição de imagens;
- Ambas se enquadram na classe mais ampla de transformações afins;
- O OpenCV usa funções de transformação afins para operações de translação e rotação;
- A transformação afim é uma transformação que pode ser expressa na forma de uma multiplicação de matrizes seguida por uma adição de vetores;
- Existem duas funções `warpAffine()` e `warpPerspective()`, onde pode-se ter todos os tipos de transformações;
- Para encontrar a matriz de transformação para rotação, existe a função `getRotationMatrix2D()`;

OpenCV

resize e rotate



- A rotação é uma operação de três etapas:
 - Primeiro, obtém-se o centro de rotação. Normalmente é o centro da imagem que se está tentando girar.
 - A seguir, cria-se a matriz de rotação 2D. O OpenCV fornece a função `getRotationMatrix2D()` para este propósito.
 - Por fim, aplica-se a transformação afim à imagem, usando a matriz de rotação que criada na etapa anterior.
 - A função `warpAffine()` no OpenCV faz este trabalho.
- Após aplicar a transformação afim, todas as linhas paralelas na imagem original permanecerão paralelas também na imagem de saída;

OpenCV

resize e rotate



■ Função para a rotação 2D:

- `getRotationMatrix2D(centro, ângulo, escala)`

■ Onde:

- `centro`: o centro de rotação da imagem de entrada
- `ângulo`: o ângulo de rotação em graus
- `escala`: um fator de escala que aumenta ou diminui a imagem de acordo com o valor fornecido
- Se o ângulo for positivo, a imagem será girada no sentido anti-horário
- Se o ângulo for negativo, a imagem será girada no sentido horário

OpenCV

resize e rotate



■ A função `warpAffine()`, sintaxe;

- `warpAffine(src, M, dsize[, dst[, flags[, borderMode[, borderValue]]]])`

■ Onde:

- `src`: a imagem de entrada
- `M`: a matriz de transformação
- `dsize`: tamanho da imagem de saída
- `dst`: a imagem de saída
- `flags`: combinação de métodos de interpolação como `INTER_LINEAR` ou `INTER_NEAREST`
- `borderMode`: o método de extrapolação de pixels
- `borderValue`: o valor a ser utilizado no caso de borda constante, tem valor padrão 0

OpenCV

resize e rotate



■ Exemplo, usando escalas nas novas imagens:

```
import cv2

# Reading the image
image = cv2.imread('VisaoComputacional_Imagem_RottWeiler.jpg')
cv2.imshow('Original Image', image)
print (image.shape)
cv2.waitKey()

# dividing height and width by 2 to get the center of the image
height, width = image.shape[:2]
print(image.shape[:2])
# get the center coordinates of the image to create the 2D rotation matrix
center = (width/2, height/2)

# using cv2.getRotationMatrix2D() to get the rotation matrix
rotate_matrix = cv2.getRotationMatrix2D(center=center, angle=45, scale=1)

# rotate the image using cv2.warpAffine
rotated_image = cv2.warpAffine(src=image, M=rotate_matrix, dsize=(width, height))

cv2.imshow('Original image', image)
cv2.imshow('Rotated image', rotated_image)
# wait indefinitely, press any key on keyboard to exit
cv2.waitKey()

#press any key to close the windows
cv2.destroyAllWindows()
```

Executar:

VisaoComputacional_OpenCV_Exemplo82.py

OpenCV

resize e rotate



■ Exercício 3:

Usando as figura da refeição no Chile, pratique o resize e o rotate. Altere escalas, ângulos para a rotação etc.

OpenCV

Thresholding



- *Thresholding* é uma função que consiste em converter uma imagem com tons de cinza em uma imagem binária com base em um valor limiar;
- Para cada pixel, o mesmo valor de *threshold* é comparado. Se o valor do pixel for menor que o *threshold*, ele recebe o valor 0, caso contrário, ele recebe um valor máximo;
- Algoritmos de *thresholding* pegam uma imagem de origem(*src*) e um valor de limite (*thresh*) como entrada e produzem uma imagem de saída (*dst*);
- Caso $\text{src}(x,y) > \text{thresh}$, então $\text{dst}(x,y)$ recebe algum valor, denominado valor máximo(*maxValue*). Caso contrário, $\text{dst}(x,y)$ receberá o valor 0;

OpenCV

Thresholding



■ Sintaxe:

`img_ret,th = threshold(src, thresh, maxval, type, dst)`

– Onde:

`src`: array de entrada

`dst`: array de saída, com o mesmo tamanho

`thresh`: valor do threshold

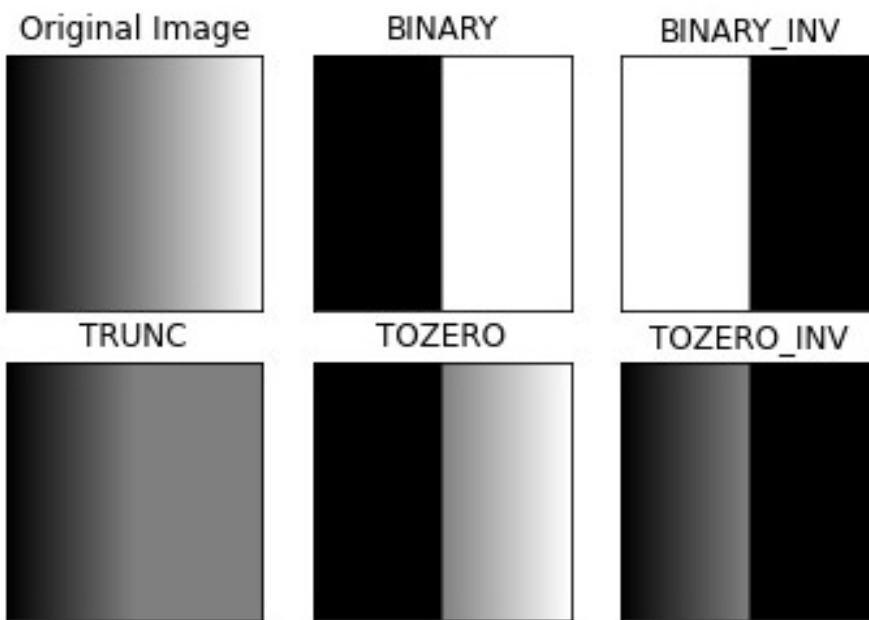
`maxval`: valor máximo

`type`: tipo do thresholding (`THRESH_BINARY`, `THRESH_BINARY_INV`, `THRESH_TRUNC`, `THRESH_TOZERO`, `THRESH_TOZERO_INV`)

– A função `threshold()` retorna o threshold usado e a imagem produzida.

OpenCV

Thresholding



OpenCV Thresholding



■ Exemplo:

```
import cv2

# Read image
src = cv2.imread('VisaoComputacional_Imagem_RottWeiler.jpg',cv2.IMREAD_GRAYSCALE);

# Basic threhold example
th, dst = cv2.threshold(src, 0, 255, cv2.THRESH_BINARY);
print('THRESH_BINARY')
cv2.imwrite('VisaoComputacional_Imagem_RottWeiler-Threshold-Example.jpg', dst);
img = cv2.imread('VisaoComputacional_Imagem_RottWeiler-Threshold-Example.jpg')
cv2.imshow('Imagem_RottWeiler-Threshold-Example',img)
cv2.waitKey()

# Thresholding with maxValue set to 128
th, dst = cv2.threshold(src, 0, 128, cv2.THRESH_BINARY);
cv2.imwrite("VisaoComputacional_Imagem_RottWeiler-thresh-binary-maxval.jpg", dst);
img = cv2.imread('VisaoComputacional_Imagem_RottWeiler-thresh-binary-maxval.jpg')
cv2.imshow('Imagem_RottWeiler-Threshold-Example',img)
cv2.waitKey()

# Thresholding with threshold value set 127
th, dst = cv2.threshold(src,127,255, cv2.THRESH_BINARY);
cv2.imwrite("VisaoComputacional_Imagem_RottWeiler-thresh-binary.jpg", dst);
img = cv2.imread('VisaoComputacional_Imagem_RottWeiler-thresh-binary.jpg')
cv2.imshow('Imagem_RottWeiler-Threshold-Example',img)
cv2.waitKey()

# Thresholding using THRESH_BINARY_INV
th, dst = cv2.threshold(src,127,255, cv2.THRESH_BINARY_INV);
print('THRESH_BINARY_INV')
cv2.imwrite("VisaoComputacional_Imagem_RottWeiler-thresh-binary-inv.jpg", dst);
img = cv2.imread('VisaoComputacional_Imagem_RottWeiler-thresh-binary-inv.jpg')
cv2.imshow('Imagem_RottWeiler-Threshold-Example',img)
cv2.waitKey()
```

OpenCV

Thresholding



```
# Thresholding using THRESH_TRUNC
th, dst = cv2.threshold(src,127,255, cv2.THRESH_TRUNC);
print('THRESH_TRUNC')
cv2.imwrite("VisaoComputacional_Imagem_RottWeiler-thresh-trunc.jpg", dst);
img = cv2.imread('VisaoComputacional_Imagem_RottWeiler-thresh-trunc.jpg')
cv2.imshow('Imagem_RottWeiler-Threshold-Example',img)
cv2.waitKey()

# Thresholding using THRESH_TOZERO
th, dst = cv2.threshold(src,127,255, cv2.THRESH_TOZERO);
print('THRESH_TOZERO')
cv2.imwrite("VisaoComputacional_Imagem_RottWeiler-thresh-tozero.jpg", dst);
img = cv2.imread('VisaoComputacional_Imagem_RottWeiler-thresh-tozero.jpg')
cv2.imshow('Imagem_RottWeiler-Threshold-Example',img)
cv2.waitKey()

# Thresholding using THRESH_TOZERO_INV
th, dst = cv2.threshold(src,127,255, cv2.THRESH_TOZERO_INV);
print('THRESH_TOZERO_INV');
cv2.imwrite("VisaoComputacional_Imagem_RottWeiler-thresh-to-zero-inv.jpg", dst);
img = cv2.imread('VisaoComputacional_Imagem_RottWeiler-thresh-to-zero-inv.jpg')
cv2.imshow('Imagem_RottWeiler-Threshold-Example',img)
cv2.waitKey()

cv2.destroyAllWindows()
```

Executar:

VisaoComputacional_OpenCV_Exemplo9.py

OpenCV Thresholding



■ Exemplo:

```
import cv2

# Read image
src = cv2.imread("Rosto_de_Menina_001.png", cv2.IMREAD_GRAYSCALE);

assert src is not None, "Arquivo não encontrado!"

# Original image
cv2.imshow("ORIGINAL",src);
cv2.waitKey()

# Basic threshold example
th, dst = cv2.threshold(src, 100, 255, cv2.THRESH_BINARY);
cv2.imshow("THRESH_BINARY",dst);
cv2.waitKey()

# Thresholding with maxValue set to 128
th, dst = cv2.threshold(src,0,128, cv2.THRESH_BINARY);
cv2.imshow("THRESH_BINARY",dst);
cv2.waitKey()

# Thresholding with threshold value set 127
# Pixel values below 127 would be changed to Black
# Pixel values above 127 would be changed to White (255)
th, dst = cv2.threshold(src,127,255,cv2.THRESH_BINARY);
cv2.imshow("THRESH_BINARY",dst);
cv2.waitKey()
```

OpenCV Thresholding



```
# Thresholding using THRESH_BINARY_INV
th, dst = cv2.threshold(src,127,255, cv2.THRESH_BINARY_INV);
cv2.imshow("THRESH_BINARY_INV",dst);
cv2.waitKey()

# Thresholding using THRESH_TRUNC
th, dst = cv2.threshold(src,127,255, cv2.THRESH_TRUNC);
cv2.imshow("THRESH_TRUNC",dst);
cv2.waitKey()

# Thresholding using THRESH_TOZERO
th, dst = cv2.threshold(src,127,255, cv2.THRESH_TOZERO);
cv2.imshow("THRESH_TOZERO",dst);
cv2.waitKey()

# Thresholding using THRESH_TOZERO_INV
th, dst = cv2.threshold(src,127,255, cv2.THRESH_TOZERO_INV);
cv2.imshow("THRESH_TOZERO_INV",dst);
cv2.waitKey()
cv2.destroyAllWindows()
```

Executar:

VisaoComputacional_OpenCV_Exemplo95.py

OpenCV Thresholding



■ Exercício 4:

Executar o thresholding para as figuras da refeição no Chile, Tigre e das Bebidas.
Atenção com o formato das imagens!

OpenCV

Filtros



- Os filtros são encarregados de tarefas como remover ruído, aumentar contraste ou ressaltar característica da imagem como cantos bordas e agrupamentos;
- Ao aplicar um filtro passa-baixa, pode-se remover qualquer ruído da imagem;
- Ao aplicar um filtro passa-alta, ajuda na detecção das bordas;
- Para filtrar existe a função `filter2D()`, que possibilita realizar uma convolução, denominada convolução kernel, da imagem original com uma matriz $M \times N$, onde M e N são inteiros ímpares, por exemplo 3×3 , 5×5 , 7×7 etc;
- A convolução kernel é usada para realizar operações matemáticas em cada pixel de uma imagem para obter o efeito desejado (como desfocar ou aumentar a nitidez de uma imagem);
- Desfoca-se para reduzir certos tipos de ruído em uma imagem. Por esse motivo, o desfoque costuma ser chamado de suavização;
- Para remover um fundo que não interessa, pode-se desfocar intencionalmente partes de uma imagem, como é feito no modo "Retrato", em câmeras de dispositivos móveis.

OpenCV

Filtros



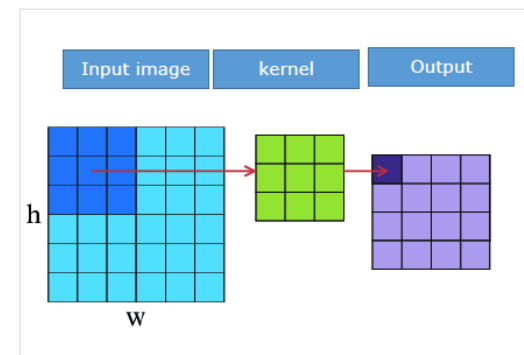
- Pode ser usado o método `blur()` para suavizar a imagem, em vez do `filter2D`, bastando informar a dimensão da matriz kernel;
- Maiores detalhes do funcionamento em <https://setosa.io/ev/image-kernels/>;
- Técnicas de filtragem adicionais:

BilateralFilter: Reduz o ruído indesejado mantendo as bordas intactas.

BoxFilter: É uma operação de desfoque médio.

GaussianBlur: Elimina o conteúdo de alta frequência, como ruído e bordas.

MedianBlur: Em vez da média, ele pega a mediana de todos os pixels sob o kernel e substitui o valor central.



OpenCV Filtros



■ Exemplo:

```
import cv2
import numpy as np
img = cv2.imread('Varios_Madeira_001.jpg')

cv2.imshow('Original', img)
cv2.waitKey(0)

kernel2 = np.ones((5, 5), np.float32) / 25
img2D = cv2.filter2D(src=img, ddepth=-1, kernel=kernel2)
cv2.imshow('filter2D', img2D)
cv2.waitKey(0)

img_blur = cv2.blur(src=img, ksize=(5,5))
cv2.imshow('Blurred', img_blur)
cv2.waitKey(0)

gaussian_blur = cv2.GaussianBlur(src=img, ksize=(5,5), sigmaX=0, sigmaY=0)
cv2.imshow('Gaussian Blurred', gaussian_blur)
cv2.waitKey(0)

median = cv2.medianBlur(src=img, ksize=5)
cv2.imshow('Median Blurred', median)
cv2.waitKey(0)

bilateral_filter = cv2.bilateralFilter(src=img, d=9, sigmaColor=75, sigmaSpace=75)
cv2.imshow('Bilateral Filtering', bilateral_filter)
cv2.waitKey(0)

cv2.destroyAllWindows()
```

Executar: VisaoComputacional_OpenCV_Exemplo91.py

OpenCV

Filtros



■ Exercício 5:

Aplique os filtros para as imagens da Refeição, da Menina, do Tigre e do Rottweiler;

OpenCV

Detecção de bordas



- A detecção de bordas é uma técnica do processamento de imagens usada para identificar os limites (bordas) de objetos ou regiões dentro de uma imagem;
- As bordas estão entre os recursos mais importantes associados às imagens;
- A estrutura subjacente de uma imagem é conhecida através de suas bordas;
- Os pipelines de processamento da visão computacional, portanto, usam extensivamente a detecção de bordas em aplicativos;
- **Mudanças repentinas na intensidade dos pixels caracterizam as bordas;**
- **Procura-se essas mudanças nos pixels vizinhos para detectar as bordas;**
- Dois importantes algoritmos de detecção de bordas existem no OpenCV: Sobel Edge Detection e Canny Edge Detection;

OpenCV

Detecção de bordas



- Antes de aplicar as técnicas de detecção de bordas deve-se suavizá-la, reduzindo-se, desta forma, a quantidade de conteúdo de alta frequência, como ruídos;

OpenCV

Detecção de bordas



■ Exemplo:

```
import numpy as np
import cv2 as cv
```

```
img = cv.imread('VisaoComputacional_Imagem_RottWeiler.jpg')
```

```
img_blur = cv.GaussianBlur(img,(3,3),0) # filtro
edges = cv.Canny(img_blur,100,200)
```

```
cv.imshow('Original image', img)
cv.waitKey()
cv.imshow('Canny image', edges)
```

```
cv.waitKey()
```

```
cv.destroyAllWindows()
```

Executar:

VisaoComputacional_OpenCV_Exemplo10.py

(Algoritmo Canny)

OpenCV

Detecção de bordas



■ Exemplo:

```
import cv2
```

```
# Read the original image
```

```
img = cv2.imread('VisaoComputacional_Imagem_RottWeiler.jpg')
```

```
# Display original image
```

```
cv2.imshow('Original', img)
```

```
cv2.waitKey()
```

```
# Convert to grayscale
```

```
img_gray = cv2.cvtColor(img, cv2.COLOR_BGR2GRAY)
```

```
# Blur the image for better edge detection
```

```
img_blur = cv2.GaussianBlur(img_gray, (3,3), 0)
```

```
cv2.waitKey()
```

```
# Sobel Edge Detection
```

```
sobelx = cv2.Sobel(src=img_blur, ddepth=cv2.CV_64F, dx=1, dy=0, ksize=5) # Sobel Edge #Detection on the X axis
```

```
sobely = cv2.Sobel(src=img_blur, ddepth=cv2.CV_64F, dx=0, dy=1, ksize=5) # Sobel Edge #Detection on the Y axis
```

```
sobelxy = cv2.Sobel(src=img_blur, ddepth=cv2.CV_64F, dx=1, dy=1, ksize=5) # Combined X and Y #Sobel Edge Detection
```

```
# Display Sobel Edge Detection Images
```

```
cv2.imshow('Sobel X', sobelx)
```

```
cv2.waitKey()
```

```
cv2.imshow('Sobel Y', sobely)
```

```
cv2.waitKey()
```

```
cv2.imshow('Sobel X Y using Sobel() function', sobelxy)
```

```
cv2.waitKey()
```

OpenCV

Detecção de bordas



■ Exemplo:

Canny Edge Detection

```
edges = cv2.Canny(image=img_blur, threshold1=100, threshold2=200) # Canny Edge Detection
# Display Canny Edge Detection Image
cv2.imshow('Canny Edge Detection', edges)
cv2.waitKey()

cv2.destroyAllWindows()
```

Executar:

VisaoComputacional_OpenCV_Exemplo101.py **(Algoritmo Sobel)**

OpenCV

Detecção de bordas



■ Exercício 6:

Executar o Algoritmos de Canny e Sobel para as figuras da refeição no Chile, Tigre e das Bebidas.