

Instituto Tecnológico de Aeronáutica - ITA
Inteligência Artificial para Robótica Móvel - CT-213
Aluno: Vinícius José de Menezes Pereira

Relatório do Laboratório 9 - Detecção de Objetos

1. Breve Explicação em Alto Nível da Implementação

Primeira parte:

Na primeira parte, foi construída uma rede neural de 9 camadas conforme foi pedido pelo roteiro. Nas camadas, foram utilizadas convoluções 2D, Batch Normalization, MaxPooling 2D e LeakyReLU como função de ativação. De modo particular, a camada 7 foi dividida em 2 partes, 7A e 7B, sendo 7B uma skip connection. Isso é uma característica das residual networks, onde a informação da camada 6 é de certa forma privilegiada, pois ao concatenarmos a camada 8 com a 7B, privilegiamos a informação anterior. O esquema das camadas é mostrado na figura a seguir

Segunda parte:

Na segunda parte, seguiu-se o modelo proposto da YoloDetector.

Descrição das funções implementadas:

```
def detect(self, image):
```

Função de detecção principal, que será chamada na parte de teste. Primeiramente processa a imagem com `preprocess_image()`, depois passa a imagem pela rede neural e faz a detecção com `process_yolo_output()`, selecionando os postes e a bola.

```
def preprocess_image(self, image):
```

Função de processamento da imagem. Primeiramente diminui a resolução da imagem em 4 vezes, indo de 640x480 para 160x120. Depois transforma a imagem num vetor do numpy para normalizar os valores encontrados em cada pixel. Após isso, redimensiona a imagem para o formato adequado de (1, 120, 160, 3), que será utilizado.

```
def process_yolo_output(self, output):
```

Dado o output da rede neural que fez sua predição na imagem, seleciona local e as bordas da bola e das traves. Para a bola, faz isso selecionando o local de maior probabilidade de achá-la. Para as traves, seleciona os primeiros e segundos melhores locais onde há probabilidade de haver trave para serem as traves.

1.1. Sumário do Modelo

Model: "ITA_YOLO"

Layer (type)	Output Shape	Param #	Connected to
input_2 (InputLayer)	[(None, 120, 160, 3 0)]	0	[]
conv_1 (Conv2D)	(None, 120, 160, 8)	216	['input_2[0][0]']

norm_1 (BatchNormalization)	(None, 120, 160, 8) 32	['conv_1[0][0]']
leaky_relu_1 (LeakyReLU)	(None, 120, 160, 8) 0	['norm_1[0][0]']
conv_2 (Conv2D)	(None, 120, 160, 8) 576	['leaky_relu_1[0][0]']
norm_2 (BatchNormalization)	(None, 120, 160, 8) 32	['conv_2[0][0]']
leaky_relu_2 (LeakyReLU)	(None, 120, 160, 8) 0	['norm_2[0][0]']
conv_3 (Conv2D)	(None, 120, 160, 16 1152)	['leaky_relu_2[0][0]']
norm_3 (BatchNormalization)	(None, 120, 160, 16 64)	['conv_3[0][0]']
leaky_relu_3 (LeakyReLU)	(None, 120, 160, 16 0)	['norm_3[0][0]']
max_pool_3 (MaxPooling2D)	(None, 120, 160, 16 0)	['leaky_relu_3[0][0]']
conv_4 (Conv2D)	(None, 120, 160, 32 4608)	['max_pool_3[0][0]']
norm_4 (BatchNormalization)	(None, 120, 160, 32 128)	['conv_4[0][0]']
leaky_relu_4 (LeakyReLU)	(None, 120, 160, 32 0)	['norm_4[0][0]']
max_pool_4 (MaxPooling2D)	(None, 120, 160, 32 0)	['leaky_relu_4[0][0]']
conv_5 (Conv2D)	(None, 120, 160, 64 18432)	['max_pool_4[0][0]']
norm_5 (BatchNormalization)	(None, 120, 160, 64 256)	['conv_5[0][0]']
leaky_relu_5 (LeakyReLU)	(None, 120, 160, 64 0)	['norm_5[0][0]']
max_pool_5 (MaxPooling2D)	(None, 120, 160, 64 0)	['leaky_relu_5[0][0]']
conv_6 (Conv2D)	(None, 120, 160, 64 36864)	['max_pool_5[0][0]']
norm_6 (BatchNormalization)	(None, 120, 160, 64 256)	['conv_6[0][0]']
leaky_relu_6 (LeakyReLU)	(None, 120, 160, 64 0)	['norm_6[0][0]']
max_pool_6 (MaxPooling2D)	(None, 120, 160, 64 0)	['leaky_relu_6[0][0]']
conv_7 (Conv2D)	(None, 120, 160, 12 73728 8)	['max_pool_6[0][0]']
norm_7 (BatchNormalization)	(None, 120, 160, 12 512 8)	['conv_7[0][0]']
leaky_relu_7 (LeakyReLU)	(None, 120, 160, 12 0 8)	['norm_7[0][0]']
conv_skip (Conv2D)	(None, 120, 160, 12 8192 8)	['max_pool_6[0][0]']
conv_8 (Conv2D)	(None, 120, 160, 25 294912 6)	['leaky_relu_7[0][0]']
norm_skip (BatchNormalization)	(None, 120, 160, 12 512 8)	['conv_skip[0][0]']
norm_8 (BatchNormalization)	(None, 120, 160, 25 1024 6)	['conv_8[0][0]']
leaky_relu_skip (LeakyReLU)	(None, 120, 160, 12 0 8)	['norm_skip[0][0]']

```

leaky_relu_8 (LeakyReLU)      (None, 120, 160, 25  0      ['norm_8[0][0]']
6)

concat (Concatenate)          (None, 120, 160, 38  0      ['leaky_relu_skip[0][0]',
4)                               'leaky_relu_8[0][0]']

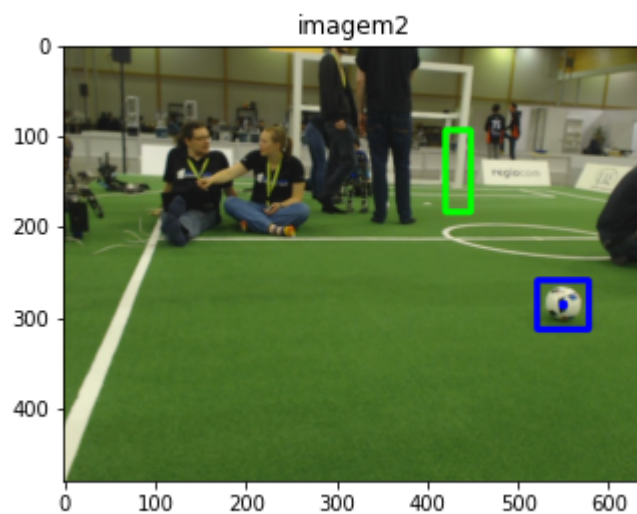
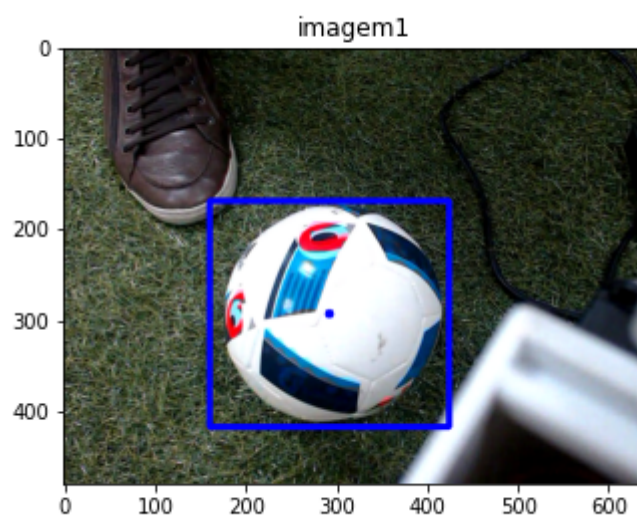
conv_9 (Conv2D)               (None, 120, 160, 10  3850   ['concat[0][0]']
)

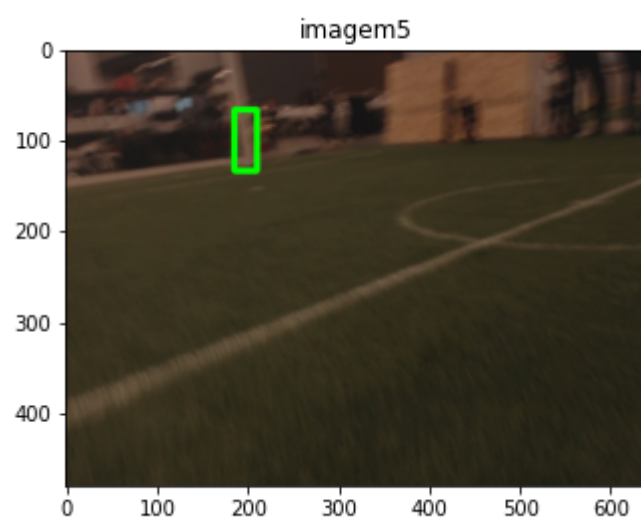
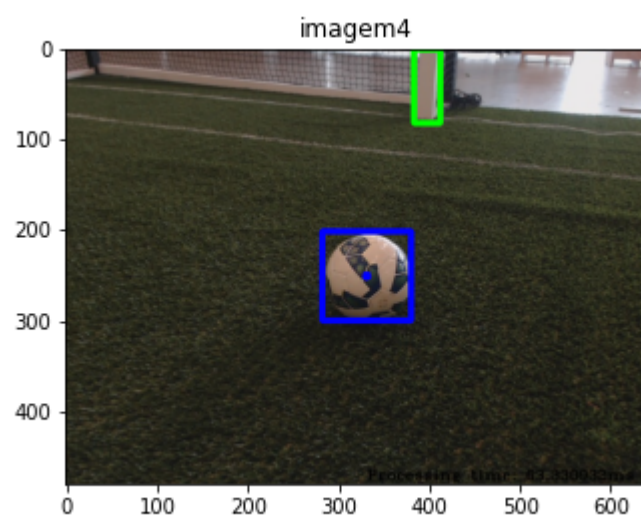
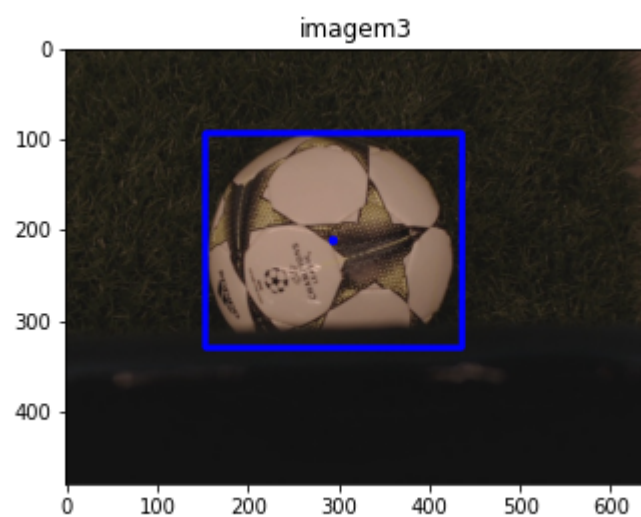
=====
Total params: 445,346
Trainable params: 443,938
Non-trainable params: 1,408

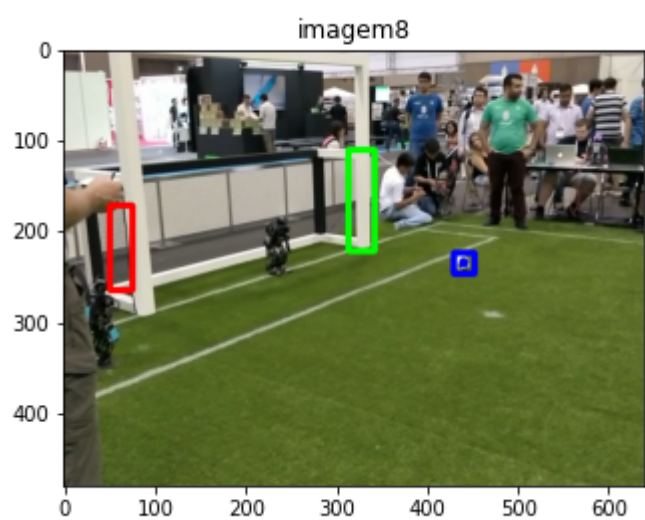
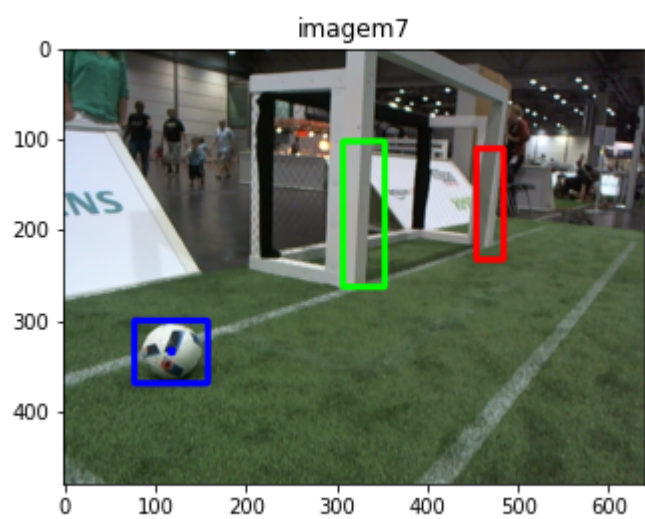
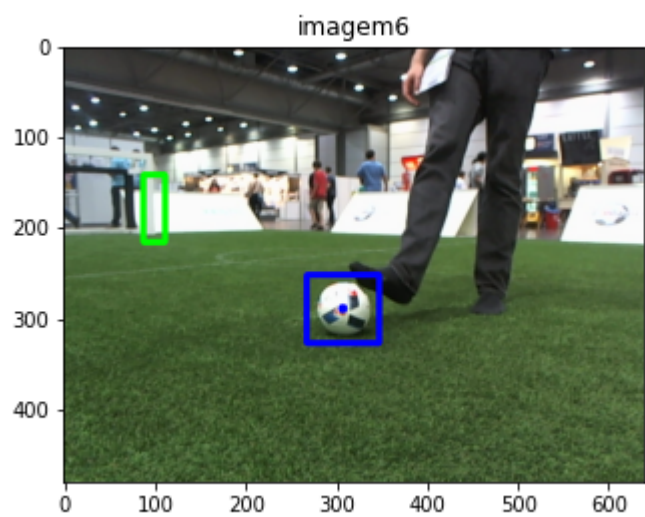
```

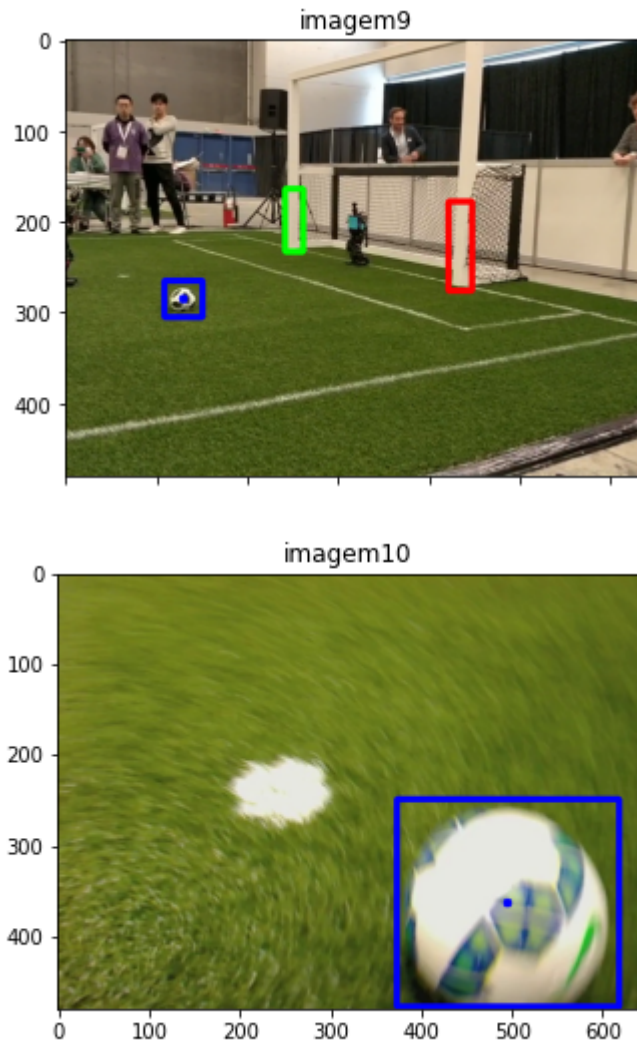
2. Figuras Comprovando Funcionamento do Código

2.1. Detecção de Objetos com YOLO









3. Discussão

Vemos que o Yolo conseguiu um ótimo desempenho nas imagens propostas. Mesmo em casos em que haviam vários objetos que poderiam causar confusão, como é o caso da marcação do pênalti na imagem 10 ou humanos no meio da foto como em 9, podemos ver um ótimo desempenho. Conseguiu também bom desempenho em imagens borradas como a 9 e a 5, o que é bom, pois a maioria das fotos que o robô irá lidar num jogo real serão assim. Além disso, percebeu bem os locais das traves em situações difíceis como a imagem 6, na imagem 5, que está borrada, e na imagem 4, em que a trave está cortada.