

Instituto Tecnológico de Aeronáutica - ITA
Inteligência Artificial para Robótica Móvel - CT213
Aluno:

Relatório do Laboratório 9 - Detecção de Objetos

1 Breve Explicação em Alto Nível da Implementação

Para a implementação da rede, seguiu-se os passos propostos para as camadas. Destaca-se o skip realizado na rede como particularidade ao modelo.

1.1 Sumário do Modelo

Sumário comprovando funcionamento.

```
"""Model: "ITA_YOLO"
```

Layer (type)	Output Shape	Param #	Connected to
<i>input_1 (InputLayer)</i>	<i>[(None, 120, 160, 3)]</i>	<i>0</i>	<i>[]</i>
<i>conv_1 (Conv2D)</i>	<i>(None, 120, 160, 8)</i>	<i>216</i>	<i>['input_1[0][0]']</i>
<i>norm_1 (BatchNormalization)</i>	<i>(None, 120, 160, 8)</i>	<i>32</i>	<i>['conv_1[0][0]']</i>
<i>leaky_relu_1 (LeakyReLU)</i>	<i>(None, 120, 160, 8)</i>	<i>0</i>	<i>['norm_1[0][0]']</i>
<i>conv_2 (Conv2D)</i>	<i>(None, 120, 160, 8)</i>	<i>576</i>	<i>['leaky_relu_1[0][0]']</i>
<i>norm_2 (BatchNormalization)</i>	<i>(None, 120, 160, 8)</i>	<i>32</i>	<i>['conv_2[0][0]']</i>
<i>leaky_relu_2 (LeakyReLU)</i>	<i>(None, 120, 160, 8)</i>	<i>0</i>	<i>['norm_2[0][0]']</i>
<i>conv_3 (Conv2D)</i>	<i>(None, 120, 160, 16)</i>	<i>1152</i>	<i>['leaky_relu_2[0][0]']</i>
<i>norm_3 (BatchNormalization)</i>	<i>(None, 120, 160, 16)</i>	<i>64</i>	<i>['conv_3[0][0]']</i>
<i>leaky_relu_3 (LeakyReLU)</i>	<i>(None, 120, 160, 16)</i>	<i>0</i>	<i>['norm_3[0][0]']</i>
<i>max_pool_3 (MaxPooling2D)</i>	<i>(None, 60, 80, 16)</i>	<i>0</i>	<i>['leaky_relu_3[0][0]']</i>
<i>conv_4 (Conv2D)</i>	<i>(None, 60, 80, 32)</i>	<i>4608</i>	<i>['max_pool_3[0][0]']</i>
<i>norm_4 (BatchNormalization)</i>	<i>(None, 60, 80, 32)</i>	<i>128</i>	<i>['conv_4[0][0]']</i>
<i>leaky_relu_4 (LeakyReLU)</i>	<i>(None, 60, 80, 32)</i>	<i>0</i>	<i>['norm_4[0][0]']</i>
<i>max_pool_4 (MaxPooling2D)</i>	<i>(None, 30, 40, 32)</i>	<i>0</i>	<i>['leaky_relu_4[0][0]']</i>

```

conv_5 (Conv2D)                (None, 30, 40, 64)    18432    ['max_pool_4[0][0]']
norm_5 (BatchNormalization)     (None, 30, 40, 64)    256      ['conv_5[0][0]']
leaky_relu_5 (LeakyReLU)       (None, 30, 40, 64)    0        ['norm_5[0][0]']
max_pool_5 (MaxPooling2D)      (None, 15, 20, 64)    0        ['leaky_relu_5[0][0]']
conv_6 (Conv2D)                (None, 15, 20, 64)    36864    ['max_pool_5[0][0]']
norm_6 (BatchNormalization)     (None, 15, 20, 64)    256      ['conv_6[0][0]']
leaky_relu_6 (LeakyReLU)       (None, 15, 20, 64)    0        ['norm_6[0][0]']
max_pool_6 (MaxPooling2D)      (None, 15, 20, 64)    0        ['leaky_relu_6[0][0]']
conv_7 (Conv2D)                (None, 15, 20, 128)   73728    ['max_pool_6[0][0]']
norm_7 (BatchNormalization)     (None, 15, 20, 128)   512      ['conv_7[0][0]']
leaky_relu_7 (LeakyReLU)       (None, 15, 20, 128)   0        ['norm_7[0][0]']
conv_skip (Conv2D)             (None, 15, 20, 128)   8192     ['max_pool_6[0][0]']
conv_8 (Conv2D)                (None, 15, 20, 256)   294912   ['leaky_relu_7[0][0]']
norm_skip (BatchNormalization)  (None, 15, 20, 128)   512      ['conv_skip[0][0]']
norm_8 (BatchNormalization)     (None, 15, 20, 256)   1024     ['conv_8[0][0]']
leaky_relu_skip (LeakyReLU)     (None, 15, 20, 128)   0        ['norm_skip[0][0]']
leaky_relu_8 (LeakyReLU)       (None, 15, 20, 256)   0        ['norm_8[0][0]']
concat (Concatenate)           (None, 15, 20, 384)   0        ['leaky_relu_skip[0][0]',
'leaky_relu_8[0][0]']
conv_9 (Conv2D)                (None, 15, 20, 10)    3850     ['concat[0][0]']

=====
Total params: 445,346
Trainable params: 443,938
Non-trainable params: 1,408
-----
None"""

```

1.2 Algoritmo de detecção

Resumidamente, a implementação das classes foi feita a seguir, seguindo o orientado.

```

def detect(self, image):
    image = self.preprocess_image(image)
    output = self.network.predict(image)

```

```

ball_detection, post1_detection, post2_detection = self.process_yolo_output(output)
return ball_detection, post1_detection, post2_detection

def preprocess_image(self, image):
    image = cv2.resize(image, (160, 120), interpolation=cv2.INTER_AREA)
    image = np.array(image)
    image = image / 255.0
    image = np.reshape(image, (1, 120, 160, 3))
    return image

def process_yolo_output(self, output):

    (...)

    # Encontrando o indice de maxima probabilidade
    tb = np.amax(output[:, :, 0])
    arr2D = output[:, :, 0]
    coord = np.where(arr2D == np.amax(arr2D))
    ib = coord[0]
    jb = coord[1]
    # Aplicando o indice
    txb = output[ib, jb, 1]
    tyb = output[ib, jb, 2]
    twb = output[ib, jb, 3]
    thb = output[ib, jb, 4]

    (...)

    # ball, output
    pb = sigmoid(tb)
    xb = coord_scale*(jb+sigmoid(txb))
    yb = coord_scale*(ib+sigmoid(tyb))
    wb = 640*pwb*np.exp(twb)
    hb = 640*phb*np.exp(thb)

    return ball_detection, post1_detection, post2_detection

```

2 Figuras Comprovando Funcionamento do Código

2.1 Detecção de Objetos com YOLO

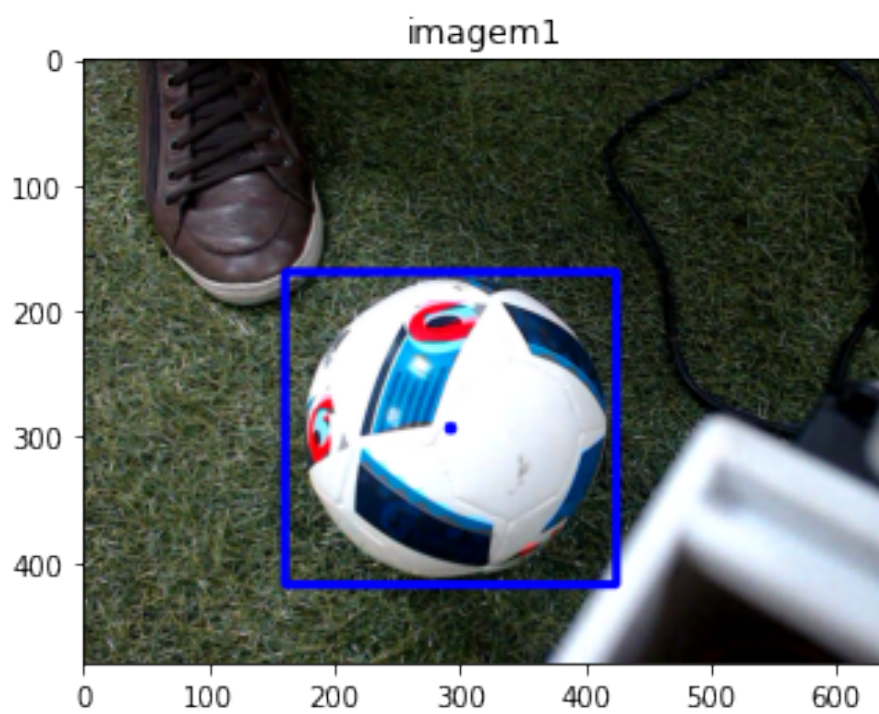


Figura 1: Bola encontrada e localizada pela rede neural.

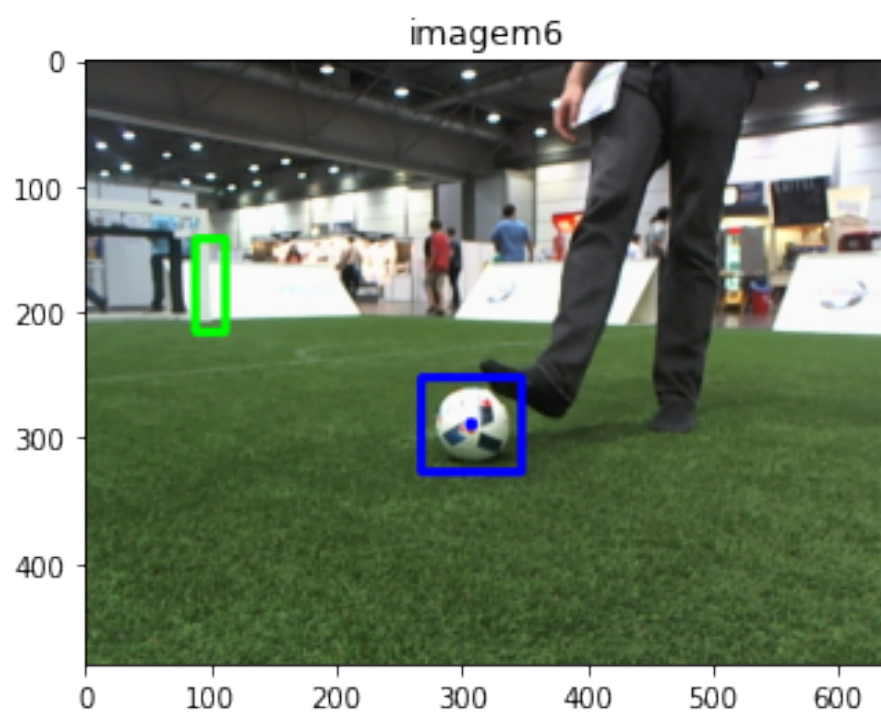


Figura 2: Bola detectada e trave ao fundo.]

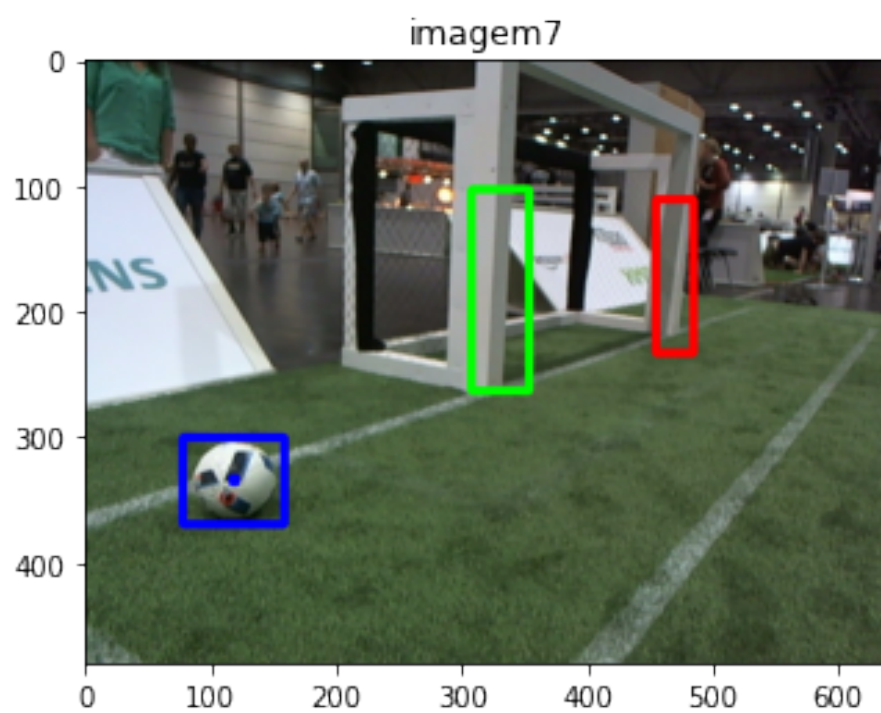


Figura 3: Bola e duas traves detectadas.

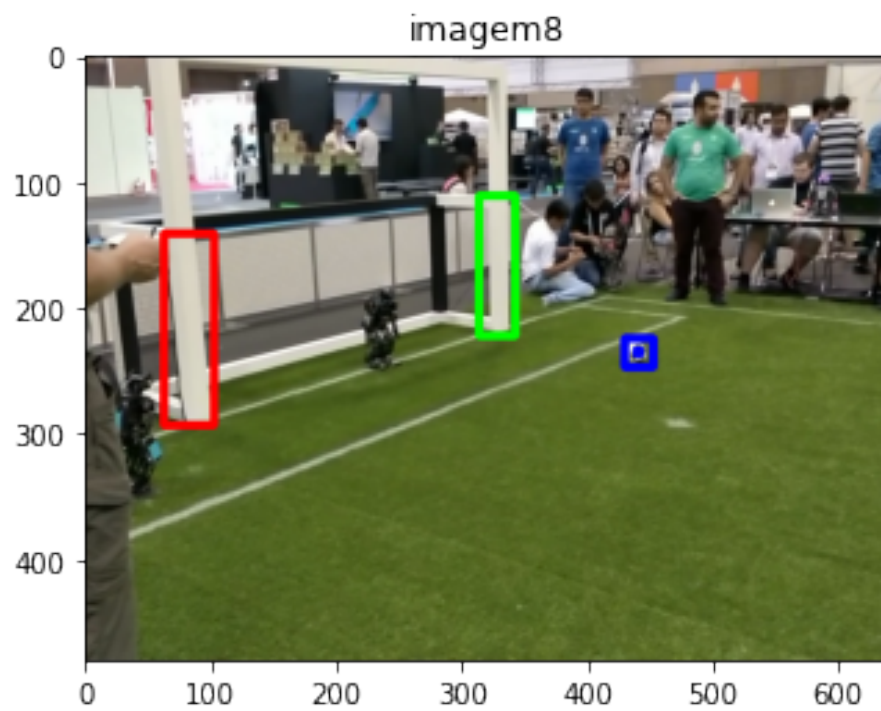


Figura 4: Bola e duas traves detectadas, mais distante.

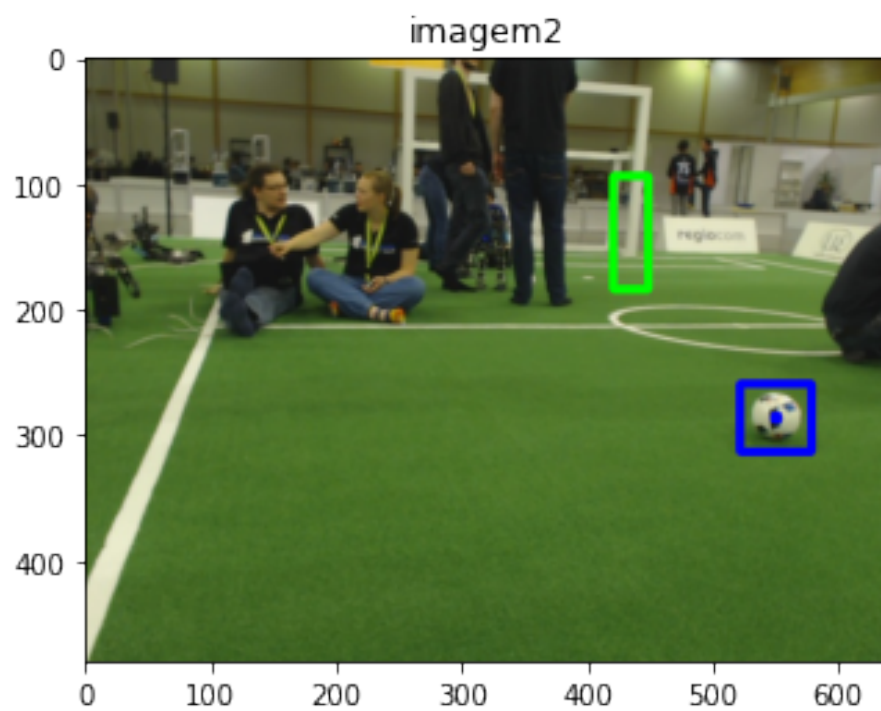


Figura 5: Bola e trave detectada com pessoas no campo (que não foram detectadas).

3 Discussão

A implementação da rede em camadas obteve sumário igual ao proposto e registrado no roteiro.

A implementação correta do pré- e pós-processamento mostram-se de fundamental importância. Durante erros na implementação, ao trocar p_w com p_h , os centros dos objetos eram detectados, porém os formatos se mostravam deformados.

Por fim, a localização se mostrou efetiva, com os exemplos citados chamando atenção apenas no tamanho das traves ser limitado (não selecionando toda a altura da trave, por exemplo).