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

Relatório do Laboratório 7 - Imitation Learning com Keras

1 Breve Explicação em Alto Nível da Implementação

A implementação consistiu na adição dos layers de acordo com a tabela e treino segundo configuração do batch de tamanho do ciclo.

```
lambda_12 = 0.000 # lambda parameter of the L2 regularization
alpha = 0.01
num_cases = 20 # number of auto-generated cases
# Creates the neural network model in Keras
model = models.Sequential()
# Adds the first layer
# The first argument refers to the number of neurons in this layer
# 'activation' configures the activation function
# input_shape represents the size of the input
# kernel_regularizer configures regularization for this layer
model.add(layers.Dense(75, activation=activations.linear, input_shape=(1,),
kernel_regularizer=regularizers.12(lambda_12)))
model.add(layers.LeakyReLU(alpha))
model.add(layers.Dense(50, activation=activations.linear,
        kernel_regularizer=regularizers.12(lambda_12)))
model.add(layers.LeakyReLU(alpha))
model.add(layers.Dense(20, activation=activations.linear,
        kernel_regularizer=regularizers.12(lambda_12)))
model.compile(optimizer=optimizers.Adam(), loss=losses.mean_squared_error)
model.fit(input2[0], expected_output, batch_size = num_cases,
        epochs=num_epochs)
# Predict the output from the Neural Network
input_predict = np.arange(0, input[-1] + 0.001, 0.001)
output = model.predict(input_predict)
```

2 Figuras Comprovando Funcionamento do Código

Sem regulaziação:

2.1 Função de Classificação $sum_\,gt_\,zeros$

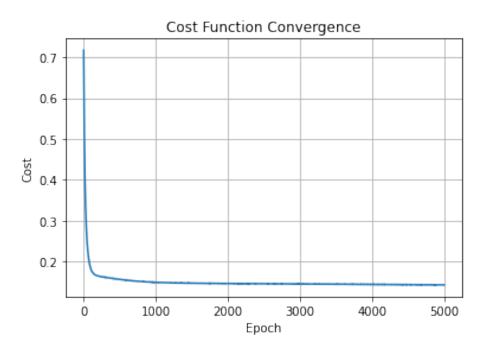


Figura 1: Função custo, gt_zeros , sem regularização.

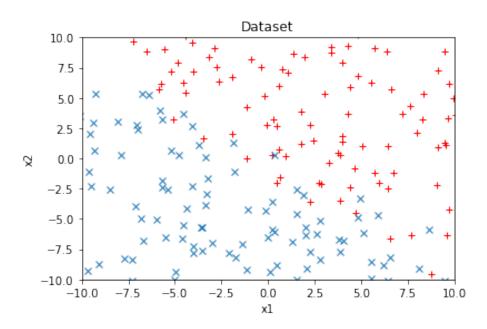


Figura 2: Dataset custo, gt_zeros , sem regularização.

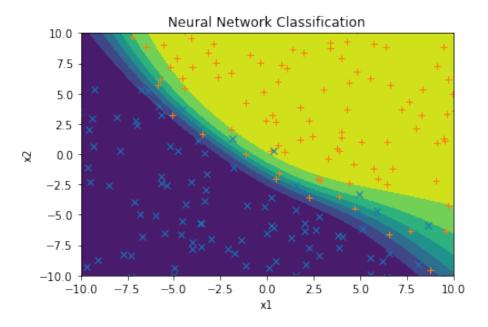


Figura 3: Classificação custo, $gt_zeros,$ sem regularização.

Com regularização:

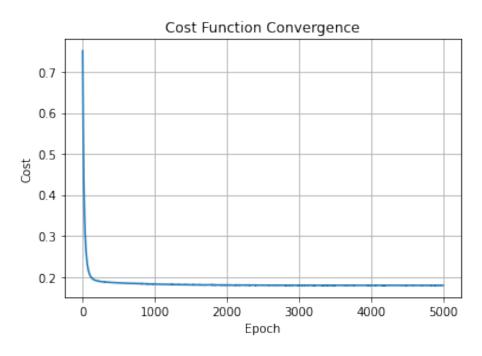


Figura 4: Função custo, gt_zeros , com regularização.

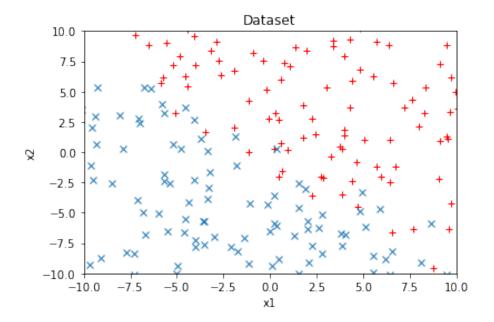


Figura 5: Dataset custo, $gt_zeros,$ com regularização.

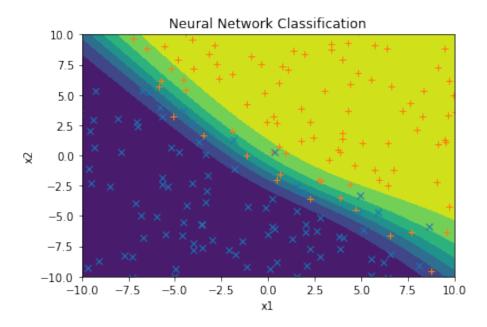


Figura 6: Classificação custo, $gt_zeros,$ com regularização.

2.2 Função de Classificação XOR

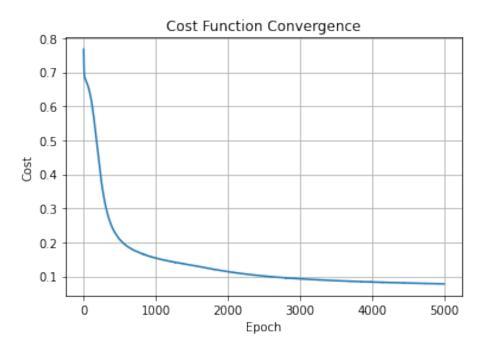


Figura 7: Função custo, xor, sem regularização.

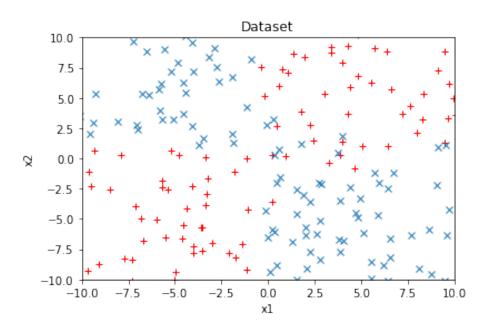


Figura 8: Dataset custo, xor, sem regularização.

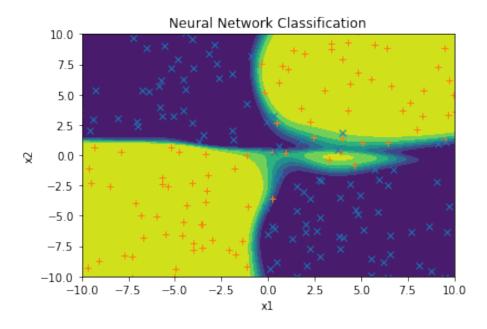


Figura 9: Classificação custo, xor, sem regularização.

Com regularização:

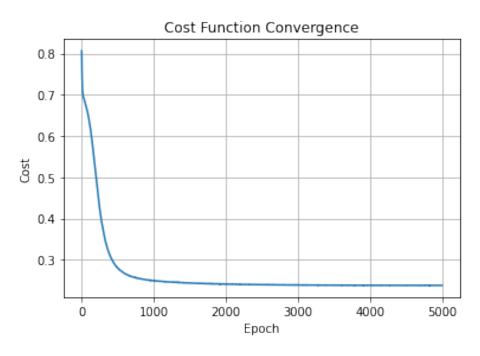


Figura 10: Função custo, xor, com regularização.

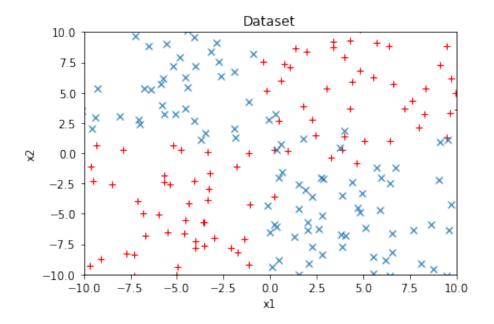


Figura 11: Dataset custo, xor, com regularização.

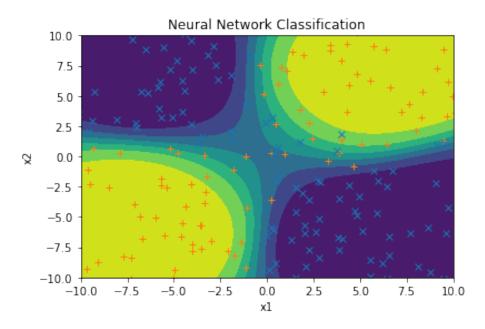


Figura 12: Classificação custo, $gt_zeros,$ com regularização.

2.3 Imitation Learning

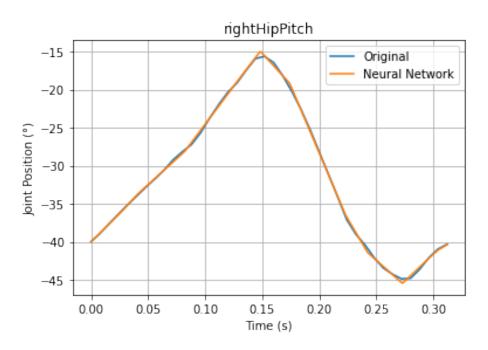


Figura 13: Right hip pitch, imitation learning.

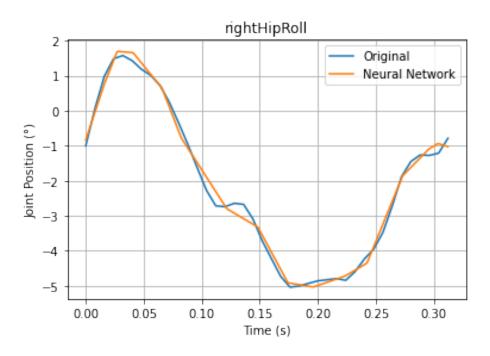


Figura 14: Right hip pitch, imitation learning.

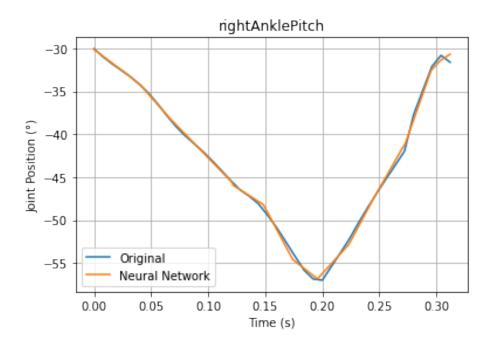


Figura 15: Right hip pitch, imitation learning.

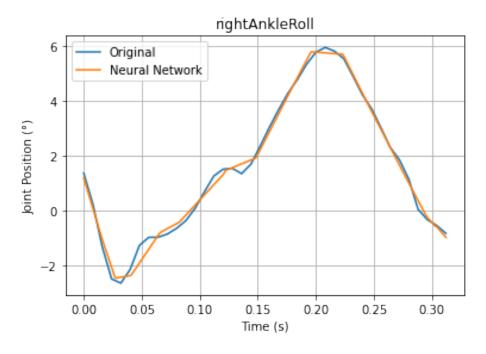


Figura 16: Right hip pitch, imitation learning.

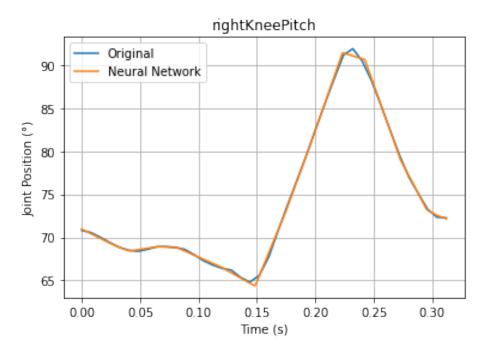


Figura 17: Right hip pitch, imitation learning.

3 Discussões

Observou-se nos exemplos de treino que a regularização implementada fazia o resultado se distanciar do dataset treinado. Isso é esperado, dado que espera-se com a regularização o controle do overfitting, de modo ao modelo permormar melhor em casos gerais.

Uma diferença maior é vista na função "xor"em relação à "sum gt", visto que os ruídos introduzidos na "xor"inserem alguns pontos azuls dentro do dataset vermelho. Com a regularização, é possível observar que não ouve overfitting, de modo que a previsão geral segue uma tendência mais lógica.

Do imitation learning observou-se grande proximidade do original com o predito. O treino foi realizado no primeiro ciclo da caminhada e os resultados apresentados são deste período.

Para o hip, observa-se o pitch mais próximo, com menos acurácia do modelo previsto nas inflexões. Já no ângulo de roll, que possui mais inflexões, observa-se maior erro durante a caminhada no valor previsto vs valor observado. Desse modo, observa-se que embora o modelo traduza bem as juntas, não está overfitted.

Observações análogas são feitas para as juntas de Knee e Ankle, com boa acurácia alcançada para o ankle roll, mesmo este sendo menos suave que os outros dois.