1 Introdução

O objetivo desse laboratório foi implementar (em *Python*) uma rede neural utilizando o *framework Keras*, criado com o objetivo de facilitar a implementação de redes neurais por usuários. O problema estudado foi o *Imitation Learning* para o movimento de um robô, sendo utilizados dados fornecidos pelo professor.

A primeira etapa de tal laboratório era estudar a sintaxe para implementação de rede neural com o *Keras*. Veja um pseudo-código que explica o passo-a-passo para tal:

```
carregue os dados instancie o Keras model crie as camadas da sua rede neural com o número de neurônios e função de ativação de cada compile o modelo com uma loss function definida fite o modelo escolhendo o número de casos de treinamento faça predições com o modelo
```

2 Código

```
#creating the neural network
model=models.Sequential()

#creating each layer
model.add(layer=layers.Dense(75,activation=activations.linear))
model.add(layers.LeakyReLU(alpha=0.01))

model.add(layers.Dense(50,activation=activations.linear))
model.add(layers.LeakyReLU(alpha=0.01))

model.add(layers.Dense(20,activation=activations.linear))
model.add(layers.Dense(20,activation=activations.linear))

model.compile(optimizer=optimizers.Adam(),loss=losses.mean_squared_error)
model.fit(input, expected_output, batch_size=num_cases,epochs=num_epochs)
input_predict = np.arange(0, input[-1] + 0.001, 0.001)
output = model.predict(input_predict)
```

3 Resultados e discussão

3.1 Efeitos da regularização com lambda L2

A segunda tarefa foi rodar a rede neural já implementada pelo professor e comparar o efeito da regularização com as funções sgz e xor. As figuras 1 e 2 mostram o resultado, sem e com regularização, respectivamente da classificação da rede neural (função sgz). As figuras 5 e 6 representam a convergência, com e sem regularização, respectivamente, da rede neural e as figuras 9 e 10 mostram tais datasets. Note que, para a função sgz, a regularização não causou mudanças nítidas nos resultados finais, uma vez que ambos se assemelham ao gráfico da função f(x) = -x (o que era esperado).

No caso da função *xor*, as figuras 3 e 4 mostram a classificação, as figuras 7 e 8 mostram a convergência e as figuras 11 e 12 mostram o *dataset* de tal função. Note que nesse caso, a regularização trouxe resultados mais precisos que o caso sem regularização. Tal fato pode ser explicado pela convergência da função de custo.

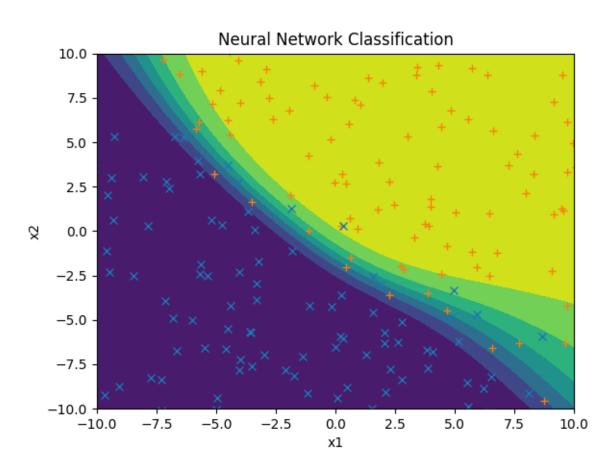


Figura 1: Classificação da função sgz com lambda = 0

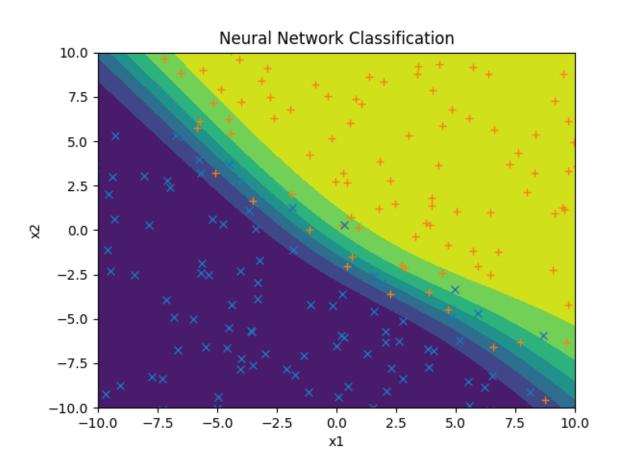


Figura 2: Classificação da função sgz com lambda = 0,02

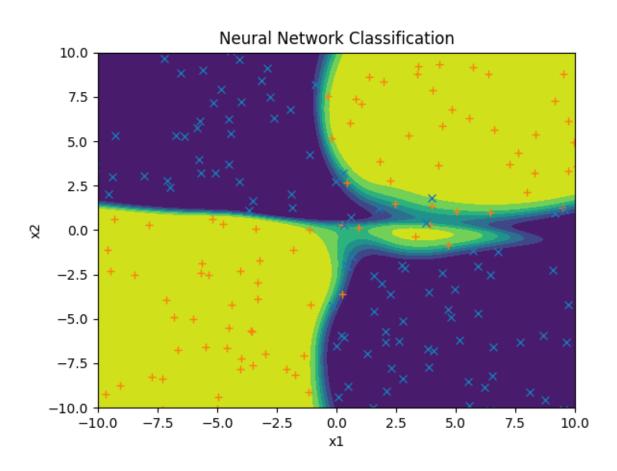


Figura 3: Classificação da função xor com lambda = 0

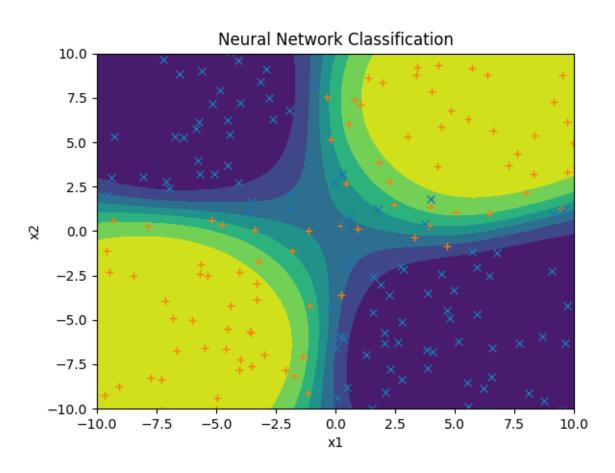


Figura 4: Classificação da função xor com lambda=0,02

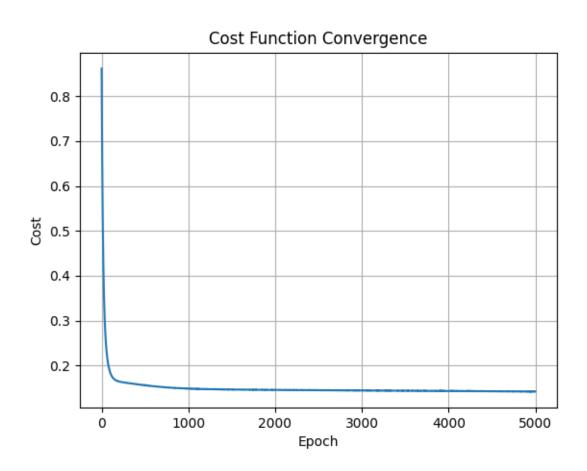


Figura 5: Convergência do custo da função sgz com lambda = 0

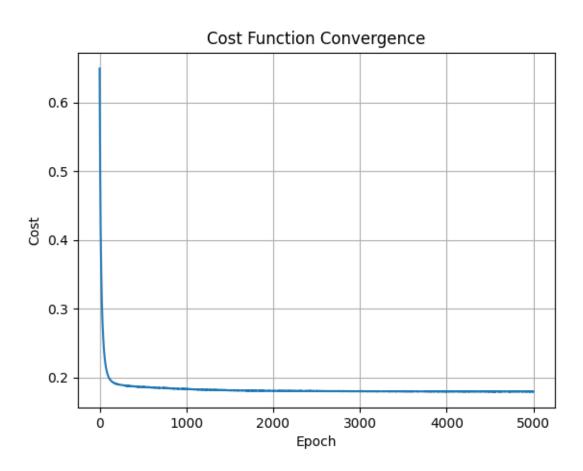


Figura 6: Convergência do custo da função sgz com lambda = 0,02

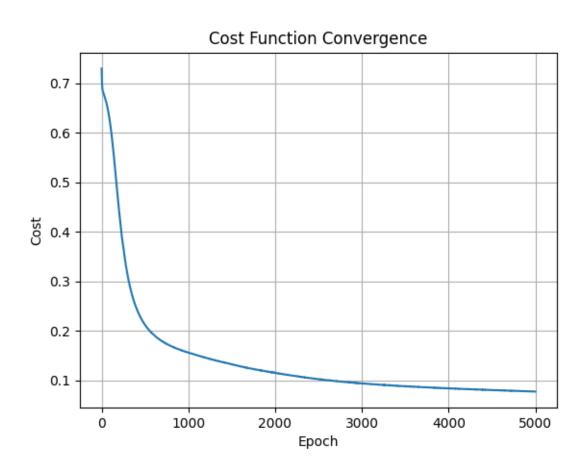


Figura 7: Convergência do custo da função xor com lambda=0

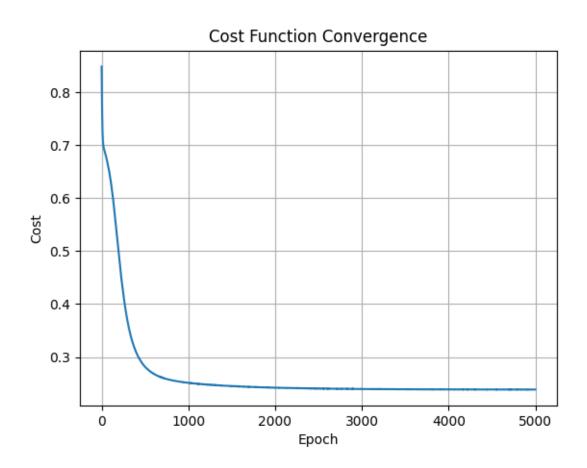


Figura 8: Convergência do custo da função xor com lambda=0,02

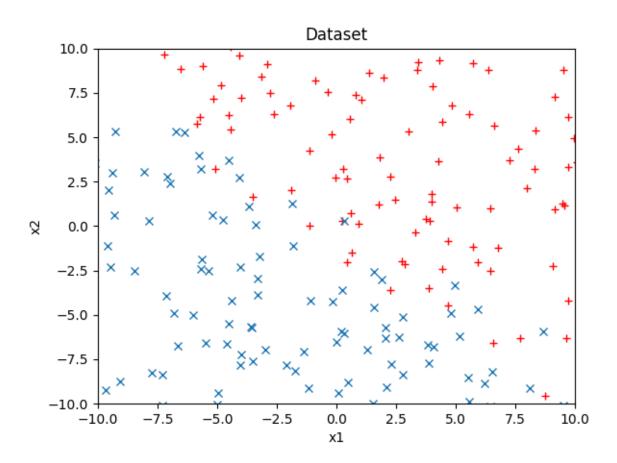


Figura 9: Dataset da função sg
z com lambda=0

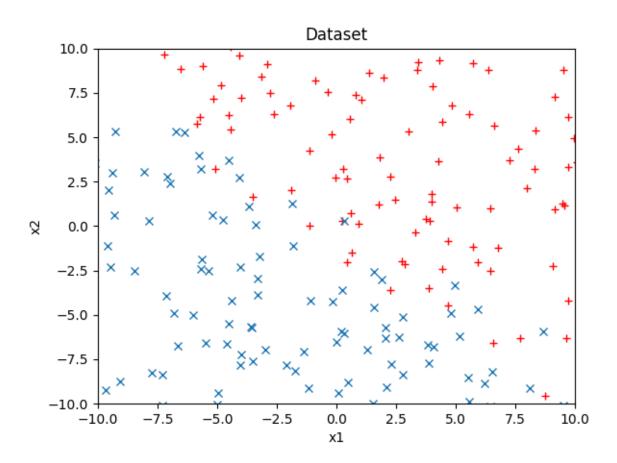


Figura 10: Dataset da função sgz com lambda=0,02

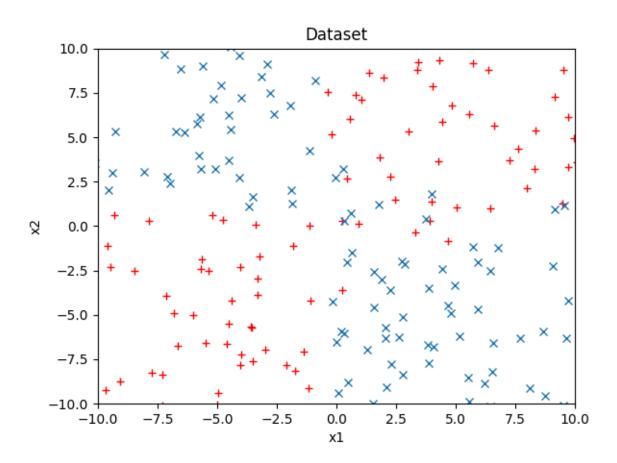


Figura 11: Dataset da função xor com lambda=0

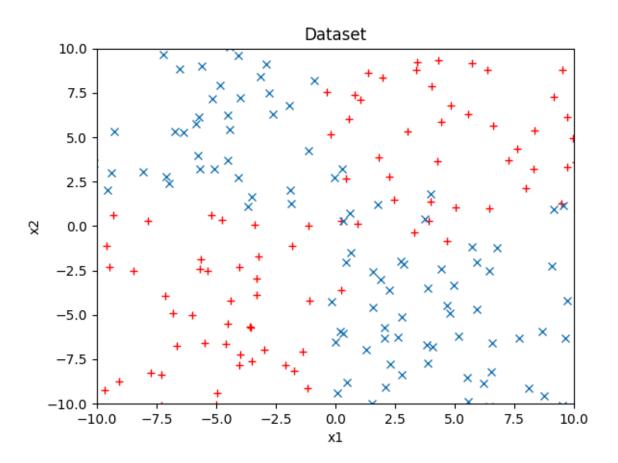


Figura 12: Dataset da função xor com lambda=0,02

3.2 Movimento das juntas do robô

As figuras 13, 14, 15, 16 e 17 mostram os resultados da implementação da rede neural focada em *Imitation Learning* versus os dados obtidos. Em geral, os resultados foram bastante fieis aos obtidos experimentalmente, no entanto, pode-se perceber que em pontos críticos, a rede neural não conseguiu apresentar um comportamento diferenciável.

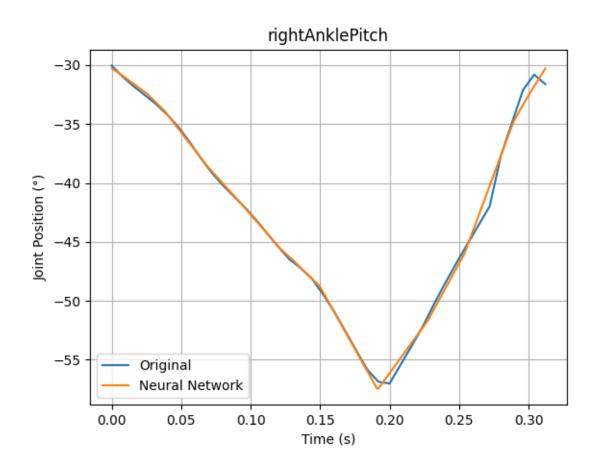


Figura 13: Movimento do robô para o tornozelo direito

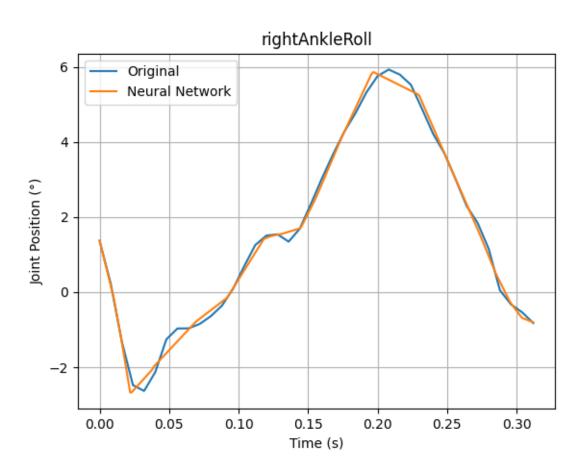


Figura 14: Movimento de rotação do tornozelo direito do robô

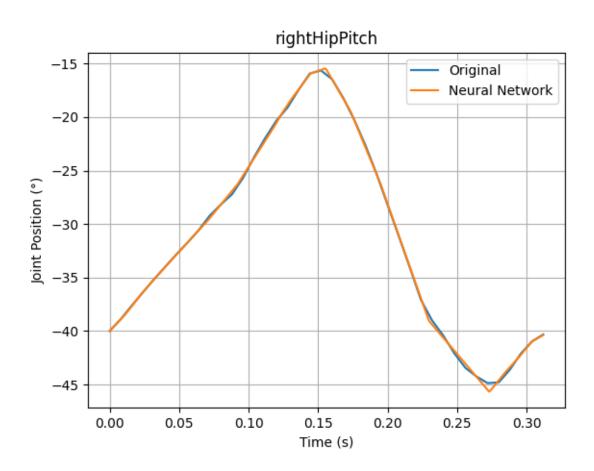


Figura 15: Movimento do quadril do robô

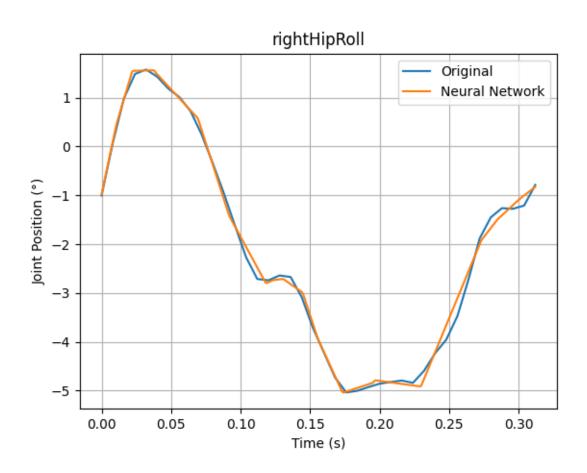


Figura 16: Movimento de rotação do quadril do robô

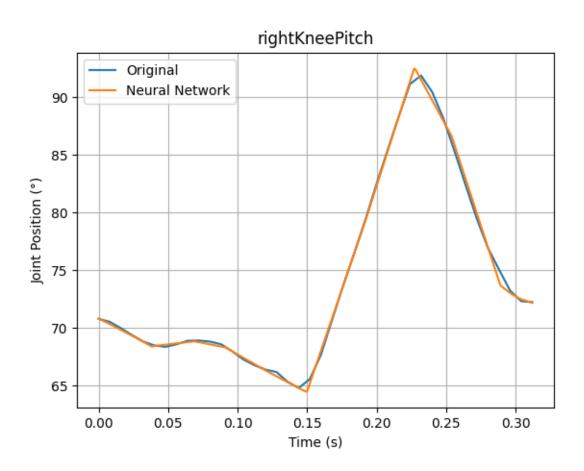


Figura 17: Movimento do joelho do robô