import pandas as pd
import numpy as np
import matplotlib.pyplot as plt
import seaborn as sns
%matplotlib inline

#Função do cáculo da sigmóide
def sigmoid(x):
 return 1/(1+np.exp(-x))

DataSet = pd.read\_csv('Data.csv')

DataSet.head()

	Input1	Input2	Input3	Output1	Output2
0	0.93	0.23	0.73	0.41	0.42
1	0.49	0.85	0.50	0.41	0.81
2	0.86	0.04	0.68	0.35	0.22
3	0.71	0.29	0.30	0.24	0.67
4	0.96	0.78	0.82	0.56	0.89

DataSet.columns

Index(['Input1', 'Input2', 'Input3', 'Output1', 'Output2'], dtype='object')

from sklearn.model\_selection import train\_test\_split

#Tamanho do DataSet de Treinamento
n\_records, n\_features = X\_train.shape

#Arquitetura da MPL

 $N_{input} = 3$ 

 $N_hidden = 4$ 

 $N_output = 2$ 

learnrate = 0.5

```
#Pesos da Camada Oculta (Inicialização Aleatória)
weights_input_hidden = np.random.normal(0, scale=0.1, size=(N_input, N_hidden))
print('Pesos da Camada Oculta:')
print(weights input hidden)
#Pesos da Camada de Saída (Inicialização Aleatória)
weights_hidden_output = np.random.normal(0, scale=0.1, size=(N_hidden, N output))
print('Pesos da Camada de Saída:')
print(weights_hidden_output)
Pesos da Camada Oculta:
     [[-0.1535729  0.03669718  0.01458018  0.020465 ]
     [-0.024315 -0.01097997 -0.11258423 0.08495635]
     [ 0.09787241  0.02826119 -0.02539654  0.04007731]]
     Pesos da Camada de Saída:
     [[ 0.08681665  0.25369894]
     [-0.04201222 -0.1100921 ]
      [-0.00992037 -0.04105967]
      [-0.00309508 -0.09717834]]
                                 + Código
                                               + Texto
epochs = 5000
last loss=None
EvolucaoError=[]
IndiceError=[]
for e in range(epochs):
    delta w i h = np.zeros(weights input hidden.shape)
    delta w h o = np.zeros(weights hidden output.shape)
    for xi, yi in zip(X_train.values, y_train.values):
# Forward Pass
        #Camada oculta
        #Calcule a combinação linear de entradas e pesos sinápticos
       hidden layer input = np.dot(xi, weights input hidden)
        #Aplicado a função de ativação
       hidden_layer_output = sigmoid(hidden_layer_input)
        #Camada de Saída
       #Calcule a combinação linear de entradas e pesos sinápticos
       output_layer_in = np.dot(hidden_layer_output, weights_hidden_output)
       #Aplicado a função de ativação
       output = sigmoid(output_layer_in)
       #print('As saídas da rede são',output)
# Backward Pass
        ## TODO: Cálculo do Erro
       error = yi - output
```

```
# TODO: Calcule o termo de erro de saída (Gradiente da Camada de Saída)
   output error term = error * output * (1 - output)
   # TODO: Calcule a contribuição da camada oculta para o erro
   hidden error = np.dot(weights hidden output,output error term)
   # TODO: Calcule o termo de erro da camada oculta (Gradiente da Camada Oculta)
   hidden error term = hidden error * hidden layer output * (1 - hidden layer outpu
   # TODO: Calcule a variação do peso da camada de saída
    delta_w_h_o += output_error_term*hidden_layer_output[:, None]
   # TODO: Calcule a variação do peso da camada oculta
   delta_w_i_h += hidden_error_term * xi[:, None]
#Atualização dos pesos na época em questão
weights_input_hidden += learnrate * delta_w_i_h / n_records
weights_hidden_output += learnrate * delta_w_h_o / n_records
# Imprimir o erro quadrático médio no conjunto de treinamento
if e % (epochs / 20) == 0:
   hidden output = sigmoid(np.dot(xi, weights input hidden))
   out = sigmoid(np.dot(hidden output,
                         weights_hidden_output))
   loss = np.mean((out - yi) ** 2)
    if last_loss and last_loss < loss:</pre>
        print("Erro quadrático no treinamento: ", loss, " Atenção: O erro está aumen
    else:
        print("Erro quadrático no treinamento: ", loss)
    last loss = loss
    EvolucaoError.append(loss)
    IndiceError.append(e)
 Erro quadrático no treinamento: 0.20410022942903783
 Erro quadrático no treinamento: 0.2798016577130815 Atenção: O erro está aumentano
 Erro quadrático no treinamento: 0.20813843515173683
 Erro quadrático no treinamento: 0.09290389487029696
 Erro quadrático no treinamento: 0.053345222185684285
 Erro quadrático no treinamento: 0.03906006277907365
 Erro quadrático no treinamento: 0.032642046854614706
 Erro quadrático no treinamento: 0.029179284339553243
 Erro quadrático no treinamento: 0.027031385921146733
 Erro quadrático no treinamento: 0.025550219677239926
 Erro quadrático no treinamento: 0.02444839596261962
 Erro quadrático no treinamento: 0.023586090388449846
```

```
Erro quadrático no treinamento: 0.022888583918094334
Erro quadrático no treinamento: 0.02231177131085136
Erro quadrático no treinamento: 0.021826894951755917
Erro quadrático no treinamento: 0.021413490100043574
Erro quadrático no treinamento: 0.02105604652417263
Erro quadrático no treinamento: 0.020742411863392513
Erro quadrático no treinamento: 0.0204629995093066
Erro quadrático no treinamento: 0.02021033864915133
```

```
plt.plot(IndiceError, EvolucaoError, 'r') # 'r' is the color red
plt.xlabel('')
plt.ylabel('Erro Quadrático')
plt.title('Evolução do Erro no treinamento da MPL')
plt.show()
```

