```
import numpy as np
def sigmoid(x):
return 1 / (1 + np.exp(- x))
# Arquitetura da MPL 4x3x2
N input = 3
N hidden = 4
N output = 2
#Vetor com valores de entrada aleatórios
       = np.array([0.5, 0.1, -0.2])
target = np.array([0.3, 0.8])
learnrate = 0.5
#Pesos da Camada Oculta
weigths_in_hidden = np.array([[-0.08, 0.08, -0.03, 0.03],
                          [ 0.05, 0.10, 0.07, 0.02],
                          [-0.07, 0.04, -0.01, 0.01]])
#Pesos da Camada de Saída
weigths_in_out = np.array([[-0.18, 0.11],
                       [-0.09, 0.05],
                       [-0.04, 0.05],
                       [-0.02, 0.07]])
#Camada Oculta
#Calcule a combinação linear de entradas e pesos sinápticos
hidden_layer_in = np.dot(X, weigths_in_hidden)
#Aplicando a função de ativação
hidden_layer_out = sigmoid(hidden_layer_in)
#Camada de Saída
#Calcule a combinação linear de entradas e pesos sinápticos
output_layer_in = np.dot(hidden_layer_out, weigths_in_out)
#Aplicando a função de Ativação
output_layer_out = sigmoid(output_layer_in)
print("As saídas da rede são: ", output_layer_out)
#-----#
#Cálculo do Erro
error = target - output_layer_out
print('Erro da Rede: ', error)
#Calcule o termo de erro de saída (Gradiente da Camada de Saída)
output_error_term = error * output_layer_out * (1 - output_layer_out)
#Calcule a contribuição da camada oculta para o erro
hidden error = np.dot(weigths in out, output error term)
```

#print('weights_hidden_output: ',weights_hidden_output)

print('weights_input_hidden: ', weights_input_hidden)

print('weights_hidden_output: ', weights_hidden_output)

weights_hidden_output = learnrate * delta_w_h_o