

Aprendizaje automático y minería de datos:

Práctica 4

Jorge Rodríguez García y Gonzalo Sanz Lastra

Código de la práctica:

```
1 import numpy as np
2 import scipy.optimize as opt          # para la funcion de gradiente
3 import displayData
4 from matplotlib import pyplot as plt  # para dibujar las graficas
5 from scipy.io import loadmat
6 import checkNNGradients as check
7
8 def load_mat(file_name):
9     """carga el fichero mat especificado y lo devuelve en una matriz data"""
10    return loadmat(file_name)
11
12 def graphics(X):
13    """Selecciona aleatoriamente 10 ejemplos y los pinta"""
14    sample = np.random.choice(X.shape[0], 100)
15    displayData.displayData(X[sample, :])
16    plt.show()
17
18 #  $g(X*0t) = h(x)$ 
19 def sigmoid(Z):
20    return 1/(1+np.exp(-Z))
21
22 def dSigmoid(Z):
23    return sigmoid(Z)*(1-sigmoid(Z))
24
25 def pesosAleatorios(L_in, L_out, rango):
26    0 = np.random.uniform(-rango, rango, (L_out, 1+L_in))
27    return 0
28
29 def cost(X, Y, O1, O2, reg):
30    """devuelve un valor de coste"""
31
32    a = -Y*(np.log(X))
33    b = (1-Y)*(np.log(1-X))
34    c = a - b
35    d = (reg/(2*X.shape[0]))* ((O1[:,1:]**2).sum() + (O2[:,1:]**2).sum())
36    return ((c.sum())/X.shape[0]) + d
37
38 def neuronalSuccessPercentage(results, Y):
39    """determina el porcentaje de aciertos de la red neuronal comparando los resultados estimados con los resultados reales"""
40    numAciertos = 0
```

```

41
42     for i in range(results.shape[0]):
43         result = np.argmax(results[i])
44         if result == Y[i]: numAciertos += 1
45
46     return (numAciertos/(results.shape[0]))*100
47
48 def forPropagation(X1, O1, O2):
49     """propaga la red neuronal a traves de sus dos capas"""
50     m = X1.shape[0]
51     a1 = np.hstack([np.ones([m, 1]), X1])
52     z2 = np.dot(a1, O1.T)
53     a2 = np.hstack([np.ones([m, 1]), sigmoid(z2)])
54     z3 = np.dot(a2, O2.T)
55     h = sigmoid(z3)
56
57     return a1, z2, a2, z3, h
58
59 def backPropAlgorithm(X, Y, O1, O2, num_etiquetas, reg):
60     G1 = np.zeros(O1.shape)
61     G2 = np.zeros(O2.shape)
62
63     m = X.shape[0]
64     a1, z2, a2, z3, h = forPropagation(X, O1, O2)
65
66     for t in range(X.shape[0]):
67         a1t = a1[t, :] # (1, 401)
68         a2t = a2[t, :] # (1, 26)
69         ht = h[t, :] # (1, 10)
70         yt = Y[t] # (1, 10)
71         d3t = ht - yt # (1, 10)
72         d2t = np.dot(O2.T, d3t) * (a2t * (1 - a2t)) # (1, 26)
73
74         G1 = G1 + np.dot(d2t[1:, np.newaxis], a1t[np.newaxis, :])
75         G2 = G2 + np.dot(d3t[:, np.newaxis], a2t[np.newaxis, :])
76
77     AuxO2 = O2
78     AuxO2[:, 0] = 0
79
80     G1 = G1/m

```

```

81     G2 = G2/m + (reg/m)*AuxO2
82
83     return np.concatenate((np.ravel(G1), np.ravel(G2)))
84
85
86 def backPropagation(params_rn, num_entradas, num_ocultas, num_etiquetas, X, Y, reg):
87     O1 = np.reshape(params_rn[:num_ocultas*(num_entradas + 1)], (num_ocultas, (num_entradas+1)))
88     O2 = np.reshape(params_rn[num_ocultas*(num_entradas+1):], (num_etiquetas, (num_ocultas+1)))
89
90     c = cost(forPropagation(X, O1, O2)[4], Y, O1, O2, reg)
91     gradient = backPropAlgorithm(X,Y, O1, O2, num_etiquetas, reg)
92
93     return c, gradient
94
95 def main():
96     # REGRESION LOGISTICA MULTICAPA
97     valores = load_mat("ex4data1.mat")
98
99     X = valores['X'] # matriz X, con todas las filas y todas las columnas menos la ultima (ys)
100     Y = valores['y'].ravel() # matriz Y, con todas las filas y la ultima columna
101
102     m = X.shape[0] # numero de muestras de entrenamiento
103     n = X.shape[1] # numero de variables x que influyen en el resultado y, mas la columna de 1s
104     num_etiquetas = 10
105     l = 1
106
107     Y = (Y-1)
108
109     AuxY = np.zeros((m, num_etiquetas))
110
111     for i in range(m):
112         AuxY[i][Y[i]] = 1
113
114     # REDES NEURONALES
115     weights = load_mat('ex4weights.mat')
116     O1, O2 = weights['Theta1'], weights['Theta2']
117
118     thetaVec = np.append(O1, O2).reshape(-1)
119
120     result = opt.minimize(fun = backPropagation, x0 = thetaVec,

```

```

120 result = opt.minimize(fun = backPropagation, x0 = thetaVec,
121 | args = (n, 25, num_etiquetas, X, AuxY, 1), method = 'TNC', jac = True, options = {'maxiter':70})
122
123 O1 = np.reshape(result.x[:25*(n + 1)], (25, (n+1)))
124 O2 = np.reshape(result.x[25*(n+1):], (num_etiquetas, (25+1)))
125
126 success = neuronalSuccessPercentage(forPropagation(X, O1, O2)[4], Y)
127 print("Neuronal network success: " + str(success) + " %")
128
129 #backPropagation(thetaVec, n, 25, num_etiquetas, X, AuxY, 1)
130 #print(check.checkNNGradients(backPropagation, 0))
131
132 #success = neuronalSuccessPercentage(forPropagation(X, O1, O2), Y)
133 #print("Neuronal network success: " + str(success) + " %")
134
135 #GRAFICAS
136 #graphics(X[:, 1:])
137
138 main()

```

There's an update

