# Práctica 4: Entrenamiento de Redes Neuronales

Ana Martín Sánchez, Nicolás Pastore Burgos

21/09/2021

# 1 Descripción de la práctica

En esta práctica, se pedía implementar la función de coste de una red neuronal para un conjunto de datos de entrenamiento. Posteriormente, se debía implementar el gradiente para esa red neuronal y, una vez comprobada su corrección, se pedía entrenar la red neuronal para obtener los valores óptimos de Theta1 y Theta2.

Para ello, se utilizan los mismo datos de entrenamiento que en la práctica anterior: un conjunto de 500 imágenes de números escritos a mano, en el que cada imagen (de 20x20 píxeles) se representa como una matriz de 20x20 números, donde cada número indica la intensidad en escala de grises del píxel.

## 2 Solución propuesta

### 2.1 Resultados obtenidos

#### 2.1.1 Parte 1

En esta parte, teníamos que implementar una función de coste para una red neuronal, utilizando un algoritmo de propagación hacia delante. Con nuestra implementación, obtuvimos un coste de 0.287629.

Posteriormente, añadimos el término de regularización al coste, con lo que el coste subió hasta 0.384470.

### 2.1.2 Parte 2

En esta segunda parte, necesitábamos calcular el gradiente de una red neuronal de tres o más capas. Para hacerlo, implementamos una función de retro-propagación. Primero, ejecutamos una propagación hacia delante para calcular la salida de la red, y posteriormente se ejecuta la retro-propagación, para calcular cuánto contribuye cada nodo al error total. Al hacerlo, obtuvimos un error de 1.525e-10

## 2.1.3 Parte 3

En esta última parte, y tras haber comprobado que las dos anteriores se habían desarrollado correctamente, utilizamos la función scipy.optimize.minimize, y obtuvimos una precisión de entre el 90% y el 95%.

## 2.2 Implementación

```
import numpy as np
    import matplotlib.pyplot as plt
   from \ numpy. \ lib. \ function\_base \ import \ gradient
1004
   from scipy.io import loadmat
1005
   from checkNNGradients import checkNNGradients
1006
   from displayData import displayData
1007
   from displayData import displayImage
1008
1009
1010
   from scipy.optimize import minimize
1011
1012
    def sigmoide(z):
1013
        return 1 / (1 + np.exp(-z))
1014
    def forwardProp(x, num_capas, thetas):
1015
        a = np.empty(num_capas + 1, dtype="object")
        a\,[\,0\,]\ =\ x
        for i in range (num_capas):
1018
            aNew = np.hstack([np.ones([x.shape[0], 1]), a[i]))
1020
1021
            a[i+1] = sigmoide(np.dot(aNew, thetas[i].T))
1022
1023
        return a
1024
    def coste(x, y_ones, num_capas, thetas):
1025
        res = forwardProp(x, num_capas, thetas)[num_capas]
1026
        return np.sum((-(y_ones) * np.log(res)) - ((1 - y_ones) * np.log(1-res)
1028
        )) / x.shape[0]
1030
    def costeRegul(x, y_ones, num_capas, thetas, reg):
        cost = coste(x, y_ones, num_capas, thetas)
1031
1032
        val = 0
1033
1034
        for i in range(num_capas):
1035
            val += np.sum(np.power(thetas[i][1:], 2))
1036
        regul = val * (reg / (2*x.shape[0]))
1038
1039
        return cost + regul
1040
1041
    def y_oneHot(yR, numLabels, m):
1042
1043
        yR = (yR - 1)
        yOneH = np.zeros((m, numLabels)) # 5000 x 10
1044
        for i in range(m):
1045
            yOneH[i][yR[i]] = 1
1046
        return yOneH
1048
1049
```

```
1050 def parte1():
         data = loadmat("Data/ex4data1.mat")
1051
1052
        x \,=\, data\,[\,\,{}^{\backprime}\!\!X^{\,\backprime}\,]
1053
        y = data['y']
1054
        yR = np.ravel(y)
1055
1056
        m = np.shape(x)[0]
        n = np.shape(x)[1]
1058
1059
         numExamples = 100
1060
         numCapas = 2
1061
         numLabels = 10
1062
1063
        yOneH = y_oneHot(yR, numLabels, m)
1064
1065
         pesos = loadmat("Data/ex4weights.mat")
1066
1067
        # red neuronal 400 neuronas input
1068
        # 25 hidden
1069
        # 10 output
1070
         theta1, theta2 = pesos['Theta1'], pesos['Theta2']
1071
1072
         thetas = np.array([theta1, theta2], dtype='object')
1073
1074
         print("Coste sin regular: " + str(coste(x, yOneH, numCapas, thetas)))
1075
1076
         costReg = costeRegul(x, yOneH, numCapas, thetas, 1)
1077
1078
         print("Coste regulado: " + str(costReg))
1080
        #sample = np.random.choice(m, numExamples)
1081
1082
        #displayData(x[sample, :])
1083
1084
        \#displayImage(x[700, :])
1085
1086
        #plt.show()
1087
1088
1089
1090
1091
1092
1093
1094
1095
    def grad_Delta(m, Delta, theta, reg):
1096
         gradient = Delta
1097
1098
         col0 = gradient[0]
1099
         gradient = gradient + (reg/m)*theta
1100
         gradient[0] = col0
1101
1102
```

```
return gradient
1103
1104
    def lineal_back_prop(x, y, thetas, reg):
1105
        m = x.shape[0]
1106
        Delta1 = np. zeros_like(thetas[0])
1107
        Delta2 = np. zeros_like (thetas [1])
1108
1109
        hThetaTot = forwardProp(x, thetas.shape[0], thetas)
1110
1111
        for t in range(m):
1112
             a1t = hThetaTot[0][t, :] # (401,)
1113
             a2t = hThetaTot[1][t, :] # (26,)
1114
             ht = hThetaTot[2][t, :] # (10,)
1115
             yt = y[t] \# (10,)
1116
1117
             d3t = ht - yt \# (10,)
1118
             d2t = np.dot(thetas[1].T, d3t) * (a2t * (1 - a2t)) # (26,)
1119
1120
             Delta1 = Delta1 + np.dot(d2t[1:, np.newaxis], alt[np.newaxis, :])
             Delta2 \,=\, Delta2 \,+\, np.\, dot\, (\,d3t\, [:\,,\,\, np.\, newaxis\,]\,\,,\,\, a2t\, [\,np.\, newaxis\,,\,\,\,:]\,)
1122
1123
        Delta1 = Delta1 / m
        Delta2 = Delta2 / m
1125
1126
        gradient1 = grad_Delta(m, Delta1, thetas[0], reg)
1127
        gradient2 = grad_Delta(m, Delta2, thetas[1], reg)
1128
1129
        return np.append(gradient1, gradient2).reshape(-1)
1130
    def vect_back_prop(x, y, thetas, reg):
        m = x.shape[0]
1133
        hThetaTot = forwardProp(x, thetas.shape[0], thetas)
1135
1136
1137
        dlts = np.empty_like(thetas)
        Deltas = np.empty_like(thetas)
1138
1139
        dlts[-1] = hThetaTot[-1] - y
1140
1141
        for i in range(1, thetas.shape[0]):
1142
             a = hThetaTot[-(i+1)]
1143
1144
             delta = np.dot(thetas[-i].T, dlts[-i].T).T
1145
1146
             delta = delta * a * (1-a)
1147
1148
1149
             delta = delta[:,1:]
1150
             dlts[-(i+1)] = delta
1151
        res = []
1154
        for i in range (thetas.shape [0]):
1155
```

```
Deltas [i] = np.dot(dlts[i].T, hThetaTot[i]) / m
1156
             Deltas[i] = np.append(Deltas[i][0], Deltas[i][1:] + (reg/m) *
1157
        thetas [i][1:])
            res = np.append(res, Deltas[i]).reshape(-1)
1158
1159
        return res
1160
1161
    def backprop(params_rn, num_entradas, num_ocultas, num_etiquetas, x, y, reg
        # backprop devuelve una tupla (coste, gradiente) con el coste y el
1163
        gradiente de
        # una red neuronal de tres capas, con num_entradas, num_ocultas nodos
1164
        en la capa
        # oculta y num_etiquetas nodos en la capa de salida. Si m es el numero
        de ejemplos
        # de entrenamiento, la dimension de 'X' es (m, num_entradas) y la de 'y
1166
        ;, es
        # (m, num_etiquetas)
1167
        if (num\_ocultas.shape[0] + 2 < 3):
1169
             print ("ERROR: num_capas incorrect, must have an input, at least one
1170
         hidden and an output layer")
            return (0,0)
1171
1172
        # calculo de thetas
1173
        thetas = np.empty(num_ocultas.shape[0] + 1, dtype='object')
1174
        pointer = num\_ocultas[0] * (num\_entradas + 1)
1175
1176
        thetas [0] = \text{np.reshape}(\text{params\_rn}[: \text{pointer}], (\text{num\_ocultas}[0], (
1177
        num_entradas + 1)))
1178
        for i in range(1, num_ocultas.shape[0]):
1179
1180
             thetas[i] = np.reshape(params_rn[pointer : pointer + num_ocultas[i]
          (\text{num\_ocultas}[i-1] + 1), (\text{num\_ocultas}[i], (\text{num\_ocultas}[i-1] + 1))
             pointer += num_ocultas[i] * (num_ocultas[i-1] + 1)
1181
1182
        thetas [num_ocultas.shape [0]] = np.reshape (params_rn [pointer :] , (
1183
        \verb"num_etiquetas", \ (\verb"num_ocultas"[-1]" + 1)))
1184
        \#return costeRegul(x, y, thetas.shape[0], thetas, reg),
1185
        lineal\_back\_prop(x, y, thetas, reg)
        return costeRegul(x, y, thetas.shape[0], thetas, reg), vect_back_prop(x
1186
        , y, thetas, reg)
1187
    def parte2():
1188
        print(np.sum(checkNNGradients(backprop, 1)))
1189
1190
1191
1192
1194
1195
1196
```

```
1197
   def optm_backprop(eIni, num_entradas, num_ocultas, num_etiquetas, x, yOneH,
1198
        yR, laps, reg):
1199
        pesosSize = (num_entradas + 1) * num_ocultas[0] + (num_ocultas[-1] + 1)
1200
        * num_etiquetas
1201
        for i in range (1, num\_ocultas.shape [0]):
1202
            pesosSize = pesosSize + ((num_ocultas[i-1] + 1) * num_ocultas[i])
1203
1204
        pesos = np.random.uniform(-eIni, eIni, pesosSize)
1205
1206
        out = minimize (fun = backprop, x0= pesos,
1207
            args = (num_entradas, num_ocultas, num_etiquetas, x, yOneH, reg),
1208
            method='TNC', jac = True, options = {'maxiter': laps})
1209
1210
        thetas = np.empty(shape=[num_ocultas.shape[0] + 1], dtype='object')
1211
        pointer = num\_ocultas[0] * (num\_entradas + 1)
1212
        thetas [0] = np.reshape(out.x[: pointer], (num_ocultas [0], (
1214
       num_entradas + 1)))
1215
        for i in range (1, num_ocultas.shape [0]):
1216
            thetas[i] = np.reshape(out.x[pointer : pointer + num_ocultas[i] * (
1217
       num_ocultas[i-1] + 1), (num_ocultas[i], (num_ocultas[i-1] + 1)))
            pointer += num\_ocultas[i] * (num\_ocultas[i-1] + 1)
1218
1219
        thetas [-1] = np.array(np.reshape(out.x[pointer:]), (num_etiquetas, (
1220
       num_ocultas[-1] + 1))), dtype='float')
        res = forwardProp(x, thetas.shape[0], thetas)[-1]
1224
        maxIndices = np.argmax(res, axis=1) + 1
1225
1226
        acertados = np.sum(maxIndices=yR)
        print("Porcentaje acertados: " + str(acertados*100/np.shape(res)[0]) +
1227
       "%")
1228
   def parte3():
1229
        data = loadmat("Data/ex4data1.mat")
1230
1231
        x = data['X']
1232
        y = data['y']
1233
       yR = np.ravel(y)
1234
1235
       m = np.shape(x)[0]
1236
        n = np. shape(x)[1]
1237
1238
        numCapas = 2
1239
        numLabels = 10
1240
        yOneH = y_oneHot(yR, numLabels, m)
1242
```

```
num_etiquetas = 10
1244
          num_ocultas = np.array([25])
1245
          num_{entradas} = np.shape(x)[1]
1246
1247
          e\,I\,n\,i~=~0.12
1248
          laps = 70
1249
          \mathrm{reg} \, = \, 1
1250
1251
          {\tt optm\_backprop}\,(\,{\tt eIni}\,\,,
1252
          {\tt num\_entradas}\;,\;\; {\tt num\_ocultas}\;,\;\; {\tt num\_etiquetas}\;,
1253
          x\,,\ yOneH\,,\ yR\,,
1254
          laps, reg)
1255
1256
     def main():
1257
          partel()
1258
          parte2()
1259
          parte3()
1260
1261
     if \ \_name\_\_ == "\_main\_\_":
1262
          main()
1263
```

main.py