



**Escuela de
Ingeniería y Arquitectura
Universidad Zaragoza**

APRENDIZAJE AUTOMÁTICO

Practica 8: Sistemas de recomendación

Autora:
Nerea Gallego Sánchez (801950)

7 de diciembre de 2022

Índice

1. Introducción y objetivos	2
2. Apartado 2	2

1. Introducción y objetivos

El objetivo de la práctica es implementar un sistema de recomendación de películas basado en las valoraciones de los usuarios.

2. Apartado 2

El enunciado pide completar la función **cofiCostFunc.m** para implementar el sistema de recomendación.

Para completar esta función, se recomiendan unos pasos a seguir. Además, el enunciado recomienda realizar una primera implementación con bucles y luego realizar una versión optimizada. En este caso, se ha realizado directamente la versión optimizada con cálculo matricial ya que me parecía más intuitiva.

Primero ha sido necesario implementar la función de coste en el fichero **cofiCostFunc.m**. Para ello, se ha utilizado la fórmula de coste incluida en las transparencias proporcionadas por los profesores de la asignatura:

$$J(x^{(1)}, \dots, x^{(n_m)}, \theta^{(1)}, \dots, \theta^{(n_u)}) = \frac{1}{2} \sum_{(i,j):r(i,j)=1} ((\theta^{(j)})^T x^{(i)} - y^{(i,j)})^2 + \frac{\lambda}{2} \sum_{i=1}^{n_m} \sum_{k=1}^n (x_k^{(i)})^2 + \frac{\lambda}{2} \sum_{j=1}^{n_u} \sum_{k=1}^n (\theta_k^{(j)})^2$$

Siendo esta última la función a minimizar.

Por lo tanto, el coste se ha calculado de la siguiente manera:

```
1 J = (1/2) .* sum(sum((X * Theta' - Y).*R).^2)) + (lambda /2) .* sum(sum((Theta).^2)) +  
    (lambda/2) .* sum(sum((X).^2));
```

Siendo X las características de cada película. Θ contiene los parámetros de cada usuario. R contiene si el usuario i ha realizado esa valoración o no. Y contiene la clasificación de un usuario i a una película j . Este valor solo está definido si dicha componente de la matriz R tiene valor 1.

A continuación se pide calcular el descenso de gradiente de X y Θ .

Ambos gradientes se han calculado con las fórmulas indicadas en los apuntes tomados en clase. El descenso de gradiente se calcula de la siguiente manera:

$$x_k^{(i)} := x_k^{(i)} - \alpha (\sum_{j:r(i,j)=1} ((\theta^{(j)})^T x^{(i)} - y^{(i,j)}) \theta_k^{(j)} + \lambda x_k^{(i)})$$
$$\theta_k^{(j)} := \theta_k^{(j)} - \alpha (\sum_{i:r(i,j)=1} ((\theta^{(j)})^T x^{(i)} - y^{(i,j)}) x_k^{(i)} + \lambda \theta_k^{(j)})$$

Por lo tanto los gradientes se calculan de la siguiente manera:

```
1 X_grad = ((X * Theta' - Y) .* R) * Theta + lambda * X;  
2 Theta_grad = ((X * Theta' - Y) .* R)' * X + lambda * Theta;
```

Como se puede observar, se ha aplicado directamente la regularización aplicando el parámetro λ .

Una vez se ha completado la función **cofiCostFunc.m** se ha comprobado que era correcta. Esto se ha realizado mediante el programa principal que proporcionan los profesores de la asignatura.

Este programa indica si la ejecución es correcta mostrando el valor esperado y el valor que se obtiene. El programa muestra la siguiente salida:

```
1 %% ===== Part 1: Loading movie ratings dataset =====  
2 Loading movie ratings dataset.  
3  
4 Average rating for movie 1 (Toy Story): 3.878319 / 5  
5  
6  
7 Program paused. Press enter to continue.  
8  
9 %% ===== Part 2: Collaborative Filtering Cost Function =====  
10  
11 Cost at loaded parameters: 22.224604  
12 (this value should be about 22.22)
```

```

13
14 Program paused. Press enter to continue.
15
16 %% ===== Part 3: Collaborative Filtering Gradient =====
17
18 Checking Gradients (without regularization) ...
19 0.2388 0.2388
20 0 0
21 1.1365 1.1365
22 0.8909 0.8909
23 5.6437 5.6437
24 0 0
25 1.4585 1.4585
26 -1.0486 -1.0486
27 0.0144 0.0144
28 0 0
29 -0.8736 -0.8736
30 1.0968 1.0968
31 -3.0159 -3.0159
32 0 0
33 -0.3914 -0.3914
34 0.4081 0.4081
35 -0.1961 -0.1961
36 -7.6078 -7.6078
37 0 0
38 -4.2017 -4.2017
39 0.6418 0.6418
40 -3.5646 -3.5646
41 -1.3419 -1.3419
42 0 0
43 0.5013 0.5013
44 -0.2508 -0.2508
45 0.3573 0.3573
46
47 The above two columns you get should be very similar.
48 (Left-Your Numerical Gradient, Right-Analytical Gradient)
49
50 If your backpropagation implementation is correct, then
51 the relative difference will be small (less than 1e-9).
52
53 Relative Difference: 9.8125e-13
54
55 Program paused. Press enter to continue.
56
57 %% ===== Part 4: Collaborative Filtering Cost Regularization =====
58
59 Cost at loaded parameters (lambda = 1.5): 31.344056
60 (this value should be about 31.34)
61
62 Program paused. Press enter to continue.
63
64 %% ===== Part 5: Collaborative Filtering Gradient Regularization =====
65
66 Checking Gradients (with regularization) ...
67 0.2967 0.2967
68 0.5350 0.5350
69 -2.6654 -2.6654
70 0.8063 0.8063
71 -2.6168 -2.6168
72 1.2233 1.2233
73 0.8487 0.8487
74 -2.3209 -2.3209
75 4.0014 4.0014
76 0.8172 0.8172
77 2.6249 2.6249
78 15.2583 15.2583
79 -1.5830 -1.5830
80 -3.5198 -3.5198
81 -0.2579 -0.2579
82 1.9673 1.9673
83 -1.7062 -1.7062
84 -2.6195 -2.6195
85 1.1126 1.1126
86 2.4360 2.4360

```

```

87      1.9898      1.9898
88      0.0801      0.0801
89     -4.3209     -4.3209
90      3.9016      3.9016
91     -6.8773     -6.8773
92     -6.0830     -6.0830
93     -4.4637     -4.4637
94
95 The above two columns you get should be very similar.
96 (Left-Your Numerical Gradient, Right-Analytical Gradient)
97
98 If your backpropagation implementation is correct, then
99 the relative difference will be small (less than 1e-9).
100
101 Relative Difference: 1.99739e-12
102
103 Program paused. Press enter to continue.
104
105 %% ===== Part 6: Entering ratings for a new user =====
106
107 New user ratings:
108 Rated 4 for Toy Story (1995)
109 Rated 3 for Twelve Monkeys (1995)
110 Rated 5 for Usual Suspects, The (1995)
111 Rated 4 for Outbreak (1995)
112 Rated 5 for Shawshank Redemption, The (1994)
113 Rated 3 for While You Were Sleeping (1995)
114 Rated 5 for Forrest Gump (1994)
115 Rated 2 for Silence of the Lambs, The (1991)
116 Rated 4 for Alien (1979)
117 Rated 5 for Die Hard 2 (1990)
118 Rated 5 for Sphere (1998)
119
120 Program paused. Press enter to continue.
121
122 %% ===== Part 7: Learning Movie Ratings =====
123
124 Training collaborative filtering...
125 Iteration      1 | Cost: 9.566722e+05
126 Iteration      2 | Cost: 6.280971e+05
127 Iteration      3 | Cost: 3.521716e+05
128 Iteration      4 | Cost: 2.675210e+05
129 Iteration      5 | Cost: 2.058185e+05
130 Iteration      6 | Cost: 1.612435e+05
131 Iteration      7 | Cost: 1.422506e+05
132 Iteration      8 | Cost: 1.304056e+05
133 Iteration      9 | Cost: 1.247439e+05
134 Iteration     10 | Cost: 1.172738e+05
135 Iteration     11 | Cost: 1.127219e+05
136 Iteration     12 | Cost: 1.094350e+05
137 Iteration     13 | Cost: 1.054822e+05
138 Iteration     14 | Cost: 1.039019e+05
139 Iteration     15 | Cost: 9.970849e+04
140 Iteration     16 | Cost: 9.415438e+04
141 Iteration     17 | Cost: 8.942725e+04
142 Iteration     18 | Cost: 8.700580e+04
143 Iteration     19 | Cost: 8.506022e+04
144 Iteration     20 | Cost: 8.236743e+04
145 Iteration     21 | Cost: 8.020178e+04
146 Iteration     22 | Cost: 7.884836e+04
147 Iteration     23 | Cost: 7.809062e+04
148 Iteration     24 | Cost: 7.772039e+04
149 Iteration     25 | Cost: 7.730658e+04
150 Iteration     26 | Cost: 7.689716e+04
151 Iteration     27 | Cost: 7.635542e+04
152 Iteration     28 | Cost: 7.614002e+04
153 Iteration     29 | Cost: 7.610619e+04
154 Iteration     30 | Cost: 7.570972e+04
155 Iteration     31 | Cost: 7.559762e+04
156 Iteration     32 | Cost: 7.548353e+04
157 Iteration     33 | Cost: 7.506984e+04
158 Iteration     34 | Cost: 7.461818e+04
159 Iteration     35 | Cost: 7.424012e+04
160 Iteration     36 | Cost: 7.401899e+04

```

```

161 Iteration    37 | Cost: 7.373516e+04
162 Iteration    38 | Cost: 7.346913e+04
163 Iteration    39 | Cost: 7.336825e+04
164 Iteration    40 | Cost: 7.332562e+04
165 Iteration    41 | Cost: 7.327150e+04
166 Iteration    42 | Cost: 7.320970e+04
167 Iteration    43 | Cost: 7.317729e+04
168 Iteration    44 | Cost: 7.315995e+04
169 Iteration    45 | Cost: 7.309958e+04
170 Iteration    46 | Cost: 7.306026e+04
171 Iteration    47 | Cost: 7.303753e+04
172 Iteration    48 | Cost: 7.300608e+04
173 Iteration    49 | Cost: 7.298687e+04
174 Iteration    50 | Cost: 7.297265e+04
175 Iteration    51 | Cost: 7.294101e+04
176 Iteration    52 | Cost: 7.289603e+04
177 Iteration    53 | Cost: 7.285133e+04
178 Iteration    54 | Cost: 7.283725e+04
179 Iteration    55 | Cost: 7.280648e+04
180 Iteration    56 | Cost: 7.271487e+04
181 Iteration    57 | Cost: 7.259383e+04
182 Iteration    58 | Cost: 7.253675e+04
183 Iteration    59 | Cost: 7.251427e+04
184 Iteration    60 | Cost: 7.250465e+04
185 Iteration    61 | Cost: 7.249188e+04
186 Iteration    62 | Cost: 7.248084e+04
187 Iteration    63 | Cost: 7.246827e+04
188 Iteration    64 | Cost: 7.244199e+04
189 Iteration    65 | Cost: 7.240378e+04
190 Iteration    66 | Cost: 7.236723e+04
191 Iteration    67 | Cost: 7.236376e+04
192 Iteration    68 | Cost: 7.236194e+04
193 Iteration    69 | Cost: 7.236072e+04
194 Iteration    70 | Cost: 7.235568e+04
195 Iteration    71 | Cost: 7.235307e+04
196 Iteration    72 | Cost: 7.235010e+04
197 Iteration    73 | Cost: 7.233590e+04
198 Iteration    74 | Cost: 7.232207e+04
199 Iteration    75 | Cost: 7.230868e+04
200 Iteration    76 | Cost: 7.229632e+04
201 Iteration    77 | Cost: 7.225547e+04
202 Iteration    78 | Cost: 7.221763e+04
203 Iteration    79 | Cost: 7.219665e+04
204 Iteration    80 | Cost: 7.218507e+04
205 Iteration    81 | Cost: 7.218105e+04
206 Iteration    82 | Cost: 7.216930e+04
207 Iteration    83 | Cost: 7.216258e+04
208 Iteration    84 | Cost: 7.215927e+04
209 Iteration    85 | Cost: 7.215250e+04
210 Iteration    86 | Cost: 7.214624e+04
211 Iteration    87 | Cost: 7.214250e+04
212 Iteration    88 | Cost: 7.214146e+04
213 Iteration    89 | Cost: 7.213884e+04
214 Iteration    90 | Cost: 7.213653e+04
215 Iteration    91 | Cost: 7.213314e+04
216 Iteration    92 | Cost: 7.213055e+04
217 Iteration    93 | Cost: 7.212901e+04
218 Iteration    94 | Cost: 7.212703e+04
219 Iteration    95 | Cost: 7.212563e+04
220 Iteration    96 | Cost: 7.212359e+04
221 Iteration    97 | Cost: 7.212152e+04
222 Iteration    98 | Cost: 7.212031e+04
223 Iteration    99 | Cost: 7.211976e+04
224 Iteration   100 | Cost: 7.211760e+04
225
226 Recommender system learning completed.
227
228 Program paused. Press enter to continue.
229
230 %% ===== Part 8: Recommendation for you =====
231
232 Top recommendations for you:
233 Predicting rating 8.5 for movie Titanic (1997)
234 Predicting rating 8.4 for movie Shawshank Redemption, The (1994)

```

```

235 Predicting rating 8.4 for movie Star Wars (1977)
236 Predicting rating 8.3 for movie Schindler's List (1993)
237 Predicting rating 8.2 for movie Raiders of the Lost Ark (1981)
238 Predicting rating 8.1 for movie Usual Suspects, The (1995)
239 Predicting rating 8.1 for movie Good Will Hunting (1997)
240 Predicting rating 8.1 for movie Braveheart (1995)
241 Predicting rating 8.0 for movie Godfather, The (1972)
242 Predicting rating 8.0 for movie Wrong Trousers, The (1993)
243
244
245 Original ratings provided:
246 Rated 4 for Toy Story (1995)
247 Rated 3 for Twelve Monkeys (1995)
248 Rated 5 for Usual Suspects, The (1995)
249 Rated 4 for Outbreak (1995)
250 Rated 5 for Shawshank Redemption, The (1994)
251 Rated 3 for While You Were Sleeping (1995)
252 Rated 5 for Forrest Gump (1994)
253 Rated 2 for Silence of the Lambs, The (1991)
254 Rated 4 for Alien (1979)
255 Rated 5 for Die Hard 2 (1990)
256 Rated 5 for Sphere (1998)

```

Se puede observar como la ejecución es correcta.

En el último apartado se pide realizar tus propios ratings. Para eso se ha cambiado la aleatoriedad de la variable *my_ratings*, sustituyendolo por el índice de predicción que realizan con X y Theta y guardando ahora en *my_ratings* los índices calculados.

```

1 p = X * Theta';
2 my_predictions = p(:,1) + Ymean;

```

En el apartado 8 de la salida obtenida se muestran los resultados de las recomendaciones. Se obtienen esas salidas ya que los usuarios que han clasificado de manera similar esas películas, han recomendado también las películas obtenidas como recomendación.