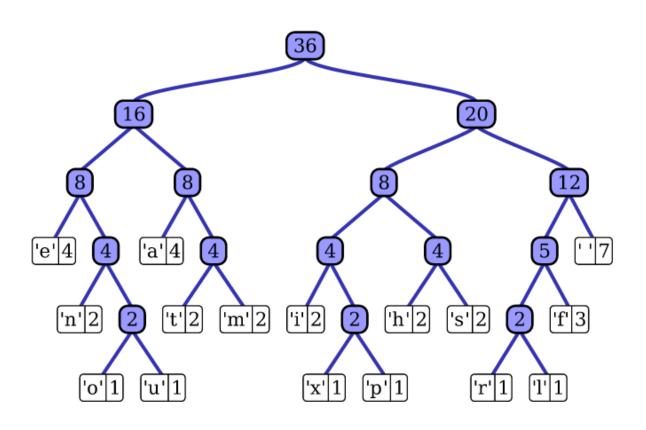
## GEOMETRÍA COMPUTACIONAL

# PRÁCTICA 2



DAVID SEIJAS PÉREZ

### 1. Introducción

En esta práctica vamos a trabajar con muestras de dos variables aleatorias y aprender y familiarizarnos con el algoritmo de Huffman. Para esto, nuestro objetivo será ver cómo se utiliza este algoritmo y conseguir codificar y decodificar distintas palabras gracias al código binario hallado de las muestras.

### 2. Material Usado

Para el desarrollo de esta práctica he utilizado *GCOM2022\_pract2\_auxiliar\_eng.txt* y *GCOM2022\_pract2\_auxiliar\_esp.txt* donde teníamos las muestras de cada población. Además, he usado el archivo *GCOM2022-Practica2\_plantilla.py* como plantilla, de donde he adaptado algunas funciones para hallar los árboles de Huffman utilizando listas y diccionarios. Por último, he requerido del empleo de las librerías *math* y *pandas* para la realización de algún cálculo matemático y el uso de DataFrames respectivamente.

## 3. Metodología

Para realizar esta práctica, primero obtuve y analicé la plantilla dada para entender y asimilar el manejo de diccionarios y los árboles de Huffman representados con este tipo de objetos. Una vez tuve esto claro, desarrollé varias funciones para conseguir los objetivos.

Estas funciones son *Huffman\_dict*, que la he usado para traducir el árbol de Huffman en un diccionario carácter:código, *codificar* y *decodificar*, necesarias para los apartados 2 y 3. Primero, para crear el diccionario miro las dos ramas del nodo raíz inicializando así cada caracter de los textos con su valor 0 o 1 según la rama a la que corresponda. Posteriormente, recorro todas las ramas del árbol mirando para cada una todos los caracteres que hay y añadiendo a sus códigos los 0s o 1s correspondientes según la rama a la que pertenezcan. Para codificar, por cada caracter de la palabra dada obtengo y concateno a la salida su código asociado en el diccionario. Para decodificar es necesario invertir el diccionario, obteniendo un diccionario código:caracter, y con este ir viendo a qué letra se traducen la acumulación de los dígitos del código, reseteando esta cuando se corresponde con la traducción de un caracter.

Para el primer apartado, he traducido los árboles de Huffman en los diccionarios nombrados anteriormente y, con estos, he podido traducir una a una las letras aparecidas en los textos. Para las longitudes medias y entropías he plasmado en código las fórmulas mostradas en los apuntes.

Para el segundo y tercer apartado, solo he tenido que usar las funciones *codificar* y *decodificar* eligiendo el idioma en que quería realizar estas acciones.

## 4. Resultados

1. En el primer apartado he obtenido que se satisfacía el *Primer T<sup>a</sup> de Shannon* en ambos casos con los resultados siguientes:

 $S_{en}$ : Longitud Media: 4.158163265306123

Entropía: 4.117499394903037

 $S_{es}$ : Longitud Media: 4.431924882629108

Entropía: 4.3943938614799665

 En el segundo apartado he obtenido la codificación siguiente para la palabra "medieval":

 $S_{es}: 11000101000010110010100111010100110101$ 

La longitud de la codificación de esta palabra con el código binario usual sería la siguiente: tenemos 38 y 45 elementos en los diccionarios inglés y español respectivamente; por tanto, necesitaríamos 6 bits para codificar cada caracter pues  $2^5=32<38<45<2^6=64$ . Como "medieval" tiene 8 letras y cada letra serían 6 bits, tendríamos que medieval se codificaría con 48 bits. Por tanto, saldrían menos bits que en la codificación Huffman con  $S_{en}$  (50 bits) y más que con  $S_{es}$  (38 bits).

3. En el tercer apartado he visto que la palabra en inglés decodificada de 1011110110111011101110111111 es *hello*.

### 5. Conclusión

Con esta práctica he aprendido, especialmente, varias cosas. La primera, aunque no muy relacionada con la asignatura en realidad, es la utilización y manejo de diccionarios en Python. Además, he aprendido cómo se traduce el algoritmo de Huffman y los distintos usos que se le puede dar. Como vimos, "la entropía de un sistema es asimilable al número de bits que se requiere para representar el sistema"; por tanto, esta codificación de Huffman está claramente relacionada con este concepto pues es una codificación binaria que usa de bits para representar un sistema, o muestras de una variable aleatoria, con el fin de hallar probabilidades, frecuencias o apariciones de los distintos estados en el sistema. En definitiva, hemos aprendido en profundidad una codificación que, según los resultados vistos en el apartado 2, depende de la variable tomada, pero puede llegar a ser más eficaz que la codificación binaria usual.

## 6. Anexo: Código

```
DAVID SEIJAS PEREZ
   Practica 2
3
4
   import math
6
   import pandas as pd
8
   with open('GCOM2022_pract2_auxiliar_eng.txt', 'r', encoding="utf8") as
10
        file: en = file.read()
11
   with open('GCOM2022_pract2_auxiliar_esp.txt', 'r', encoding="utf8") as
        file: es = file.read()
13
   from collections import Counter
14
   tab_en = Counter(en)
15
   tab_es = Counter(es)
16
17
   tab_en_states = list(tab_en)
   tab_en_weights = list(tab_en.values())
   tab_en_probab = [x/float(sum(tab_en_weights)) for x in tab_en_weights]
20
   distr_en = pd.DataFrame({'states': tab_en_states, 'probab':
21
       tab_en_probab})
   distr_en = distr_en.sort_values(by='probab', ascending=True)
   distr_en.index = [i for i in range(len(tab_en_states))]
23
   tab_es_states = list(tab_es)
   tab_es_weights = list(tab_es.values())
26
   tab_es_probab = [x/float(sum(tab_es_weights)) for x in tab_es_weights]
27
   distr_es = pd.DataFrame({'states': tab_es_states, 'probab':
28
       tab_es_probab})
   distr_es = distr_es.sort_values(by='probab', ascending=True)
29
   distr_es.index = [i for i in range(len(tab_es_states))]
31
   def huffman_branch(distr):
33
        states = list(distr['states'])
34
       probab = list(distr['probab'])
35
        state_new = ['', join(states[0:2])]
36
       probab_new = [probab[0] + probab[1]]
37
        codigo = list([{states[0]: 0, states[1]: 1}])
38
       states = states[2:] + state_new
39
       probab = probab[2:] + probab_new
       distr = pd.DataFrame({'states': states, 'probab': probab, })
41
       distr = distr.sort_values(by='probab', ascending=True)
42
       distr.index = [i for i in range(len(states))]
43
       branch = {'distr':distr, 'codigo':codigo}
       return (branch)
45
46
47
```

```
def huffman_tree(distr):
48
        tree = []
49
        while len(distr) > 1:
50
             branch = huffman_branch(distr)
51
             distr = branch['distr']
             code = branch['codigo']
             tree += code
54
        return(tree)
55
56
    tree_en = huffman_tree(distr_en)
57
    tree_es = huffman_tree(distr_es)
58
59
61
    ,,,
62
    Funcion que crea un diccionario recorriendo las ramas y asignando 0 o
63
      1 a cada letra segun la rama a la que pertenezca
64
    def huffman_dict(tree):
65
             dicc = \{\}
66
             for c in list(tree[len(tree)-1].items())[0][0]:
67
                 dicc[c] = "0"
68
             for c in list(tree[len(tree)-1].items())[1][0]:
69
                 dicc[c] = "1"
70
71
             i = len(tree) - 2
72
             while i \ge 0:
73
                 for j in list(tree[i].items())[0][0]:
74
                     dicc[j] += "0"
                 for k in list(tree[i].items())[1][0]:
76
                     dicc[k] += "1"
77
                 i -= 1
78
             return(dicc)
80
81
82
    dicc_en = huffman_dict(tree_en)
83
    dicc_es = huffman_dict(tree_es)
84
85
    ,,,
    Funcion que codifica una palabra dada en un idioma dado
88
89
    def codificar(palabra, idioma):
        codificacion = ""
        if(idioma == "I"):
92
             dicc = dicc_en
93
        if(idioma == "E"):
94
95
             dicc = dicc_es
96
        for c in palabra:
97
             codificacion += dicc[c]
98
99
        return(codificacion)
100
```

```
101
102
103
    Funcion que decodifica una palabra a partir de un codigo y un idioma
104
        dado
105
    def decodificar(codigo, idioma):
106
         decodificacion = ""
107
         if(idioma == "I"):
108
             dicc = {v:k for k, v in dicc_en.items()}
109
         if(idioma == "E"):
110
             dicc = {v:k for k, v in dicc_es.items()}
111
         aux = ""
113
        for c in codigo:
114
              aux += c
115
              if aux in dicc:
                   decodificacion += dicc[aux]
117
                   aux = ""
118
119
        return(decodificacion)
120
121
122
123
    def apartado1():
124
         codif_en = codif_es = ""
125
         for c in en:
126
             codif_en += dicc_en[c]
127
         for c in es:
             codif_es += dicc_es[c]
129
130
         print("Codigo Huffman binario de S_en:")
131
         print(codif_en)
         print("Codigo Huffman binario de S_es:")
133
        print(codif_es)
134
         print("\n")
135
136
         long_en = long_es = 0
137
         for i in range(len(distr_en)):
138
             long_en += distr_en['probab'][i]*len(dicc_en[distr_en['states')
                 ][i]])
         for i in range(len(distr_es)):
140
             long_es += distr_es['probab'][i]*len(dicc_es[distr_es['states')
141
                 ][i]])
         print("Longitud media de S_en:")
143
        print(long_en)
144
         print("Longitud media de S_es:")
145
146
         print(long_es)
        print("\n")
147
148
         entr_en = entr_es = 0
149
        for i in range(len(distr_en)):
150
```

```
entr_en -= distr_en['probab'][i]*math.log(distr_en['probab'][i
151
                ], 2)
        for i in range(len(distr_es)):
152
             entr_es -= distr_es['probab'][i]*math.log(distr_es['probab'][i
153
                ], 2)
154
        print("Entropia de S_en:")
155
        print(entr_en)
156
        print("Entropia de S_es:")
157
        print(entr_es)
158
        print("\n")
159
160
         if(entr_en <= long_en < entr_en + 1):</pre>
             print("Se verifica el 1er Teorema de Shannon para S_en")
162
         else:
163
             print("NO se verifica el 1er Teorema de Shannon para S_en")
164
         if(entr_es <= long_es < entr_es + 1):</pre>
             print("Se verifica el 1er Teorema de Shannon para S_es")
166
         else:
167
             print("NO se verifica el 1er Teorema de Shannon para S_es")
168
169
170
    def apartado2(palabra):
171
         codif_en = codificar(palabra, "I")
172
         codif_es = codificar(palabra, "E")
173
        print("Codificacion de " + palabra + " en Ingles:")
174
        print(codif_en)
175
        print("Codificacion de " + palabra + " en Espa ol:")
176
        print(codif_es)
178
179
    def apartado3(codigo):
180
         decodif_en = decodificar(codigo, "I")
181
         print("Decodificacion de " + codigo + " en Ingles:")
182
        print(decodif_en)
183
184
185
    apartado1()
186
    print("\n")
187
    print("-----
188
    print("\n")
    apartado2("medieval")
190
    print("\n")
191
192
    print("----")
    print("\n")
193
    apartado3("10111101101110110111011111")
194
```