

Practica 1: Código Huffman y Primer Teorema de Shannon

Pablo Jiménez Poyatos

8 de febrero de 2024

1. Introducción

El objetivo de esta práctica es obtener los códigos Huffman binarios para los alfabetos español e inglés (S_{Esp} y S_{Eng} , respectivamente) a partir de muestras de texto en cada idioma. Una vez obtenidos, se aplicarán conceptos previamente estudiados tales como el cálculo de la entropía y la longitud media, así como el Primer Teorema de Shannon. Además, se llevará a cabo una comparación de la eficiencia de estos códigos en relación con la codificación binaria estándar (ASCII). La implementación práctica de este trabajo incluirá, además de la creación de ambos códigos binarios, el desarrollo de un algoritmo en Python capaz de codificar “Lorentz” usando ambos códigos. Posteriormente, se implementará una función para decodificar cualquier cadena, lo que permitirá comprobar la precisión de los resultados obtenidos.

2. Material usado

Para realizar esta práctica, se han utilizado los ficheros del campus virtual "**GCOM2024_pract1_auxiliar_esp.txt**" y "**GCOM2024_pract1_auxiliar_eng.txt**" como las muestras de texto que vamos a utilizar para crear nuestro código Huffman. Además, he importado en mi script la **librería os** para verificar cuando un string hace referencia a un archivo o a una cadena de caracteres y las funciones **log2**, **e** y **sqrt** del **módulo math** para el cálculo de la entropía y de su error. A continuación, se detalla el funcionamiento de las principales funciones y clases.

La clase **Nodo** representa un nodo en un árbol binario de búsqueda. Cada uno tiene asociado una clave y un valor, así como referencias a sus hijos izquierdo y derecho. Por otro lado, la clase **ArbolDePares** implementa un árbol binario de búsqueda para pares clave-valor. Proporciona métodos para **insertar**, **eliminar**, **encontrar el mínimo**, **contar nodos** y **generar un diccionario con el código binario**.

Para calcular el código de Huffman, primero se cuenta la frecuencia de cada carácter utilizando la función “**contar_frecuencias**”. Después, se construye un **ArbolDePares** con nodos (carácter, (frecuencia, primera aparición)) utilizando la función “**arbol_frecuencias**”. Este árbol se ordena según la frecuencia de cada carácter, resolviendo los empates mediante la primera aparición del carácter. Lo utilizamos para obtener los 2 nodos con frecuencias más bajas, los cuales se eliminan del árbol. Sus caracteres se concatenan formando una nueva cadena. Esta cadena junto con la suma de sus frecuencias y el mínimo de las primeras apariciones, se inserta en el árbol. Paralelamente, se crea un nuevo árbol que almacena esta unión, y se añade a un diccionario cuya clave es la unión de los caracteres y el valor, el árbol. Continuamos este proceso hasta que el árbol inicial contiene únicamente un nodo. En este momento, el valor del diccionario con clave la cadena de caracteres de este último nodo, es el árbol de Huffman que buscamos. Finalmente, se genera el código de Huffman utilizando la función “**dic_arbol**”.

Para codificar una palabra, utilizo “**codificar_palabra**”. Esta función, toma una palabra como entrada y un diccionario que asigna códigos a cada carácter. Luego, itera sobre cada carácter y busca en el diccionario su código correspondiente. Los resultados, se concatenan para formar la codificación de la palabra completa. Para comprobarlo, utilizo la función “**decodificacion**”, que toma una cadena binaria y un diccionario de traducción y te devuelve la palabra correspondiente.

Por último, para el estudio de la entropía, longitud media, error y eficiencia respecto del código binario usual, hemos utilizado las funciones “**longitudMedia_entropia**” y “**longitudCBU**”. La primera te calcula la longitud media, la entropía y el error. La segunda, calcula la longitud de una cadena después de codificarla de la forma estándar usando ASCII.

3. Resultados

La **codificación de Huffman** asigna códigos de longitud variable a cada carácter de manera que los caracteres más frecuentes tengan códigos más cortos. El código de cada idioma es:

- $S_{Es} = \{ \text{"a": 000, " ": 0010000, "é": 00100010, "E": 001000110, "j": 001000111, "R": 001001000, "f": 001001001, "k": 00100101, "l": 00100110, "4": 001001110, "C": 001001111, "p": 00101, "s": 0011, "e": 010, "r": 0110, "m": 01110, "u": 01111, "n": 1000, "o": 1001, " ": 101, "I": 11000, "b": 1100100, "z": 1100101, "q": 11001100, "L": 11001101, "ó": 1100111, "i": 1101, "d": 11100, "t": 11101, "c": 11110, "f": 1111100, "v": 1111101, "M": 111111000, "x": 1111110010, "P": 1111110011, "w": 111111010, "g": 111111011, " ": 11111110, "y": 111111110, "h": 111111111} \}$
- $S_{En} = \{ \text{"g": 0000000, " ": 0000001, "k": 0000010, "L": 00000110, "M": 00000111, "c": 00001, "f": 00010, "I": 00011, "e": 001, "u": 010000, "x": 010001000, "S": 010001001, "E": 010001010, "R": 010001011, " ": 0100011, "h": 01001, "r": 0101, "d": 01100, "m": 01101, "o": 0111, "a": 1000, "s": 1001, "t": 1010, "n": 1011, " ": 110, "4": 111000000, " ": 111000001, "A": 111000010, "T": 111000011, "w": 1110001, "b": 1110010, "z": 11100110, "q": 11100111, "y": 1110100, "v": 1110101, "p": 111011, "i": 1111} \}$

En el anexo he añadido una tabla 1 con la codificación de cada carácter en ambos idiomas.

Una vez hemos obtenido los códigos de cada carácter en ambas lenguas, vamos a comprobar que se verifica el **Primer Teorema de Shannon**, es decir, que *el algoritmo de Huffman acota la longitud media del código simbólico según: $H(C) \leq L(C) < H(C) + 1$* . Para ello, calcularemos la **longitud media** y la **entropía** de cada sistema utilizando las siguientes fórmulas:

$$L(C) := \frac{1}{W} \sum_{i=1}^N w_i |c_i| \quad ; \quad H(S) := - \sum_{j=1}^N P_j \log_2(P_j) = - \sum_{j=1}^N \frac{F_j}{W} \cdot \log_2\left(\frac{F_j}{W}\right) \quad (1)$$

donde W es el número total de caracteres de la muestra, N el número de caracteres diferentes, $|c_i|$ la longitud de la codificación del carácter i , P_j las probabilidades de cada carácter y F_j son las frecuencias de cada carácter en la muestra.

Aplicando la **longitud media 1.1** en S_{Esp} y en S_{Eng} , obtenemos que ambas son iguales y valen $L(S_{Esp}) = L(S_{Eng}) = 4,30$. Por otro lado, al calcular la entropía 1.2 en la función "`longitudMedia_entropia(texto, S)`", obtenemos un **error** del 0.02 (utilizando la propagación cuadrática del error), por lo que redondeamos ambas **entropías** a 2 cifras significativas. En particular, obtenemos el mismo valor $H(S_{Esp}) = H(S_{Eng}) = 4,28 \pm 0,02$. Entonces, podemos verificar que $H(C) \leq L(C) < H(C) + 1$.

$$H(S_{Esp}) = 4,28 \pm 0,02 \leq L(S_{Esp}) = 4,30 < H(S_{Esp}) + 1 = 5,28 \pm 0,02$$

$$H(S_{Eng}) = 4,28 \pm 0,02 \leq L(S_{Eng}) = 4,30 < H(S_{Eng}) + 1 = 5,28 \pm 0,02$$

En la segunda parte de la práctica se pide codificar la palabra "Lorentz" usando los códigos anteriores. Usando S_{Esp} , la **codificación** es 11001101100101100101000111011100101 y usando S_{Eng} , 0000011001110-1010011011101011100110, ambas con una longitud de 35 bits. Por otro lado, usando la **codificación binaria usual (ASCII)**, obtenemos 1001100110111111100101100101110111011101001111010, con una longitud de 49 bits, un 140 % mas larga. Esto prueba que es **más ineficiente** que usando Huffman.

Por último, para verificar nuestros resultados, **decodificamos** estas cadenas y comprobamos que obtenemos la palabra "Lorentz" en ambos idiomas.

4. Conclusión

Esta práctica ha confirmado la efectividad de los códigos de Huffman en la compresión de datos, al reducir la longitud de un texto mediante la asignación de códigos de longitud variable según la frecuencia de cada carácter. La aplicación del Primer Teorema de Shannon a la palabra "Lorentz" verificó que estos códigos son óptimos en términos de tamaño promedio, demostrando así su eficiencia en la representación de texto.

5. Anexo

5.1. Código binario Huffman

Char	C. Huffman esp	C. Huffman ing
a	000	1000
.	0010000	0100011
é	00100010	-
E	001000110	010001010
j	001000111	-
R	001001000	010001011
í	001001001	-
k	00100101	0000010
- (guión)	00100110	111000001
4	001001110	111000000
C	001001111	-
p	00101	111011
s	0011	1001
e	010	001
r	0110	0101
m	01110	01101
u	01111	010000
n	1000	1011
o	1001	0111
(espacio)	101	110
l	11000	00011
b	1100100	1110010
z	1100101	11100110
q	11001100	11100111
L	11001101	00000110
ó	1100111	-
i	1101	1111
d	11100	01100
t	11101	1010
c	11110	00001
f	1111100	00010
v	1111101	1110101
M	111111000	00000111
x	1111110010	010001000
P	1111110011	-
w	111111010	1110001
g	111111011	0000000
,	11111110	0000001
y	111111110	1110100
h	111111111	01001

Cuadro 1: Codificación Huffman para caracteres en español e inglés.

5.2. Código implementado

```
1  """
2
3  Asignatura: Geometría computacional
4  Subgrupo: 1
5  Curso: 2023-2024
6  Alumno: Jiménez Poyatos, Pablo
7  Curso: 4 CC
8  Carrera: Grado en matemáticas.
9  Práctica 1. Código de Huffman y Teorema de Shannon
10
11  """
12
13  # Importamos el módulo os y la funcion log_2
14
15  from os import path
16  from math import log2,e,sqrt
17
18
19  # Creamos la clase Nodo y árbol de pares.
20
21  class Nodo:
22
23      """
24      Clase que representa un nodo en un árbol binario de pares.
25
26      Atributos:
27      - clave: Identificador único del nodo.
28      - valor: Valor asociado al nodo.
29      - iz: Referencia al hijo izquierdo del nodo.
30      - dr: Referencia al hijo derecho del nodo.
31      """
32
33      def __init__(self, clave, valor):
34          self.clave = clave
35          self.valor = valor
36          self.iz = None
37          self.dr = None
38
39
40  class ArbolDePares:
41
42      """
43      Clase que implementa un árbol binario de búsqueda para pares clave-valor.
44
45      Atributos:
46      - raiz: Nodo raíz del árbol.
47
48      Métodos:
49      - insertar(clave, valor): Inserta un nodo con clave y valor en el árbol.
50      - eliminar(clave, valor): Elimina el nodo con clave y valor del árbol.
51      - encontrar_minimo(): Encuentra el nodo con el valor mínimo en el árbol.
52      - nodos(): Devuelve la cantidad total de nodos en el árbol.
53      - gen_dic_cod(): Genera un diccionario con el código binario de cada hoja.
54      - inorden(): Imprime los nodos del árbol en orden inorden.
55      """
56
57      def __init__(self):
58          self.raiz = None
59
60
61
62      def insertar(self, clave, valor):
```

```

63     """
64     Inserta un nuevo nodo en el árbol.
65
66     Parámetros:
67     - clave (cualquier tipo comparable): La clave del nuevo nodo.
68     - valor (cualquier tipo): El valor asociado al nuevo nodo.
69
70     Descripción:
71     Esta función inserta un nuevo nodo en el árbol binario de búsqueda.
72     Si el árbol está vacío, el nuevo nodo se convierte en la raíz.
73     Si el árbol no está vacío, la función busca la ubicación correcta para
74     el nuevo nodo basándose en la comparación de claves y valores.
75     """
76
77     self.raiz = self._insertar(self.raiz, clave, valor)
78
79
80     def _insertar(self, nodo, clave, valor):
81         """ Funcion auxiliar de insertar """
82
83         if nodo is None:
84             return Nodo(clave, valor)
85
86         if valor[0] < nodo.valor[0]:
87             nodo.iz = self._insertar(nodo.iz, clave, valor)
88         elif valor[0] > nodo.valor[0]:
89             nodo.dr = self._insertar(nodo.dr, clave, valor)
90         else:
91             # En caso de igualdad, compara el segundo elemento de la tupla
92             if valor[1] < nodo.valor[1]:
93                 nodo.iz = self._insertar(nodo.iz, clave, valor)
94             elif valor[1] > nodo.valor[1]:
95                 nodo.dr = self._insertar(nodo.dr, clave, valor)
96             else:
97                 pass
98
99         return nodo
100
101
102
103     def eliminar(self, clave, valor):
104         """
105         Elimina un nodo con la clave y valor dados del árbol.
106
107         Parámetros:
108         - clave (cualquier tipo comparable): La clave del nodo a eliminar.
109         - valor (cualquier tipo): El valor asociado al nodo a eliminar.
110
111         Descripción:
112         Esta función busca y elimina un nodo con la clave y valor dados del
113         árbol binario de búsqueda. Si el nodo tiene dos hijos, se reemplaza
114         por el nodo mínimo del subárbol derecho.
115         """
116
117         self.raiz = self._eliminar(self.raiz, clave, valor)
118
119
120     def _eliminar(self, nodo, clave, valor):
121         """ Funcion auxiliar de insertar """
122         if nodo is None:
123             return None
124
125         if valor[0] < nodo.valor[0]:

```

```

126         nodo.iz = self._eliminar(nodo.iz, clave, valor)
127     elif valor[0] > nodo.valor[0]:
128         nodo.dr = self._eliminar(nodo.dr, clave, valor)
129     else:
130         # En caso de igualdad, compara el segundo elemento de la tupla
131         if valor[1] < nodo.valor[1]:
132             nodo.iz = self._eliminar(nodo.iz, clave, valor)
133         elif valor[1] > nodo.valor[1]:
134             nodo.dr = self._eliminar(nodo.dr, clave, valor)
135         else:
136             # Caso 1: Nodo sin hijos o con un solo hijo
137             if nodo.iz is None:
138                 return nodo.dr
139             elif nodo.dr is None:
140                 return nodo.iz
141
142             # Caso 2: Nodo con dos hijos
143             # Encontrar el sucesor inorden (mínimo en el subárbol derecho)
144             nodo_minimo = self._encontrar_minimo(nodo.dr)
145             nodo.clave = nodo_minimo.clave
146             nodo.valor = nodo_minimo.valor
147             nodo.dr = self._eliminar(nodo.dr, nodo_minimo.clave)
148
149     return nodo
150
151
152
153 def encontrar_minimo(self):
154     """ Encuentra el nodo con el valor mínimo en el árbol. """
155     return self._encontrar_minimo(self.raiz)
156
157
158 def _encontrar_minimo(self, nodo):
159     """ Función auxiliar para encontrar el nodo mínimo """
160
161     while nodo.iz is not None:
162         nodo = nodo.iz
163     return nodo
164
165
166
167 def nodos(self):
168     """ Devuelve la cantidad total de nodos en el árbol. """
169
170     return self._nodos(self.raiz)
171
172
173 def _nodos(self, nodo):
174     """ Función auxiliar de la función nodos """
175
176     if nodo is None:
177         return 0
178     else:
179         izq = self._nodos(nodo.iz)
180         dcha = self._nodos(nodo.dr)
181         nod = 1 + izq + dcha
182         return nod
183
184
185
186 def gen_dic_cod(self):
187     """
188     Genera un diccionario con el código de cada hoja (character),

```

```

189         utilizando un recorrido inorden.
190         """
191         dic_cod = {}
192         self._gen_dic_cod(self.raiz, "", dic_cod)
193         return dic_cod
194
195
196     def _gen_dic_cod(self, nodo, codigo_actual, dic_cod):
197         """Función auxiliar de la funcion gen_dic_cod"""
198         if nodo is not None:
199             # Si el nodo es una hoja, agregar el código al diccionario
200             if nodo.iz is None and nodo.dr is None:
201                 dic_cod[nodo.clave] = codigo_actual
202
203             # Recursión a la izquierda (0)
204             self._gen_dic_cod(nodo.iz, codigo_actual + "0", dic_cod)
205             # Recursión a la derecha (1)
206             self._gen_dic_cod(nodo.dr, codigo_actual + "1", dic_cod)
207
208
209
210     def inorden(self):
211         """ Imprime los nodos del árbol en orden inorden. """
212         self._inorden(self.raiz)
213
214
215     def _inorden(self, nodo):
216         """Función auxiliar para el recorrido inorden. """
217         if nodo:
218             self._inorden(nodo.iz)
219             print(f"Clave: {nodo.clave}, Valor: {nodo.valor}")
220             self._inorden(nodo.dr)
221
222
223
224     # Funciones para resolver la práctica 1.
225
226     def es_ruta_de_archivo(s):
227         """
228         Verifica si la cadena s corresponde a una ruta de archivo válida.
229
230         Parámetros:
231         - s (str): La cadena a verificar.
232
233         Return:
234         - bool: Si s es una ruta válida o no.
235         """
236
237         return path.isfile(s)
238
239
240     def leerFichero(nombre):
241         """
242         Lee el contenido de un archivo y lo devuelve como un string.
243
244         Parámetros:
245         - nombre (str): El nombre del archivo a leer.
246
247         Return:
248         str: El contenido del archivo.
249         """
250
251         with open(nombre, 'r', encoding="utf8") as file:

```

```

252         contenido = file.read()
253     return contenido
254
255
256 def contenido(palabra):
257     """
258     Si la entrada es una ruta de archivo, devuelve el contenido de un archivo.
259     De lo contrario, devuelve la misma cadena.
260
261     Parámetros:
262     - palabra (str): La ruta de archivo o cadena.
263
264     Return:
265     str: El contenido del archivo o la cadena original.
266     """
267
268     if es_ruta_de_archivo(palabra):
269         contenido = leerFichero(palabra)
270     else:
271         contenido = palabra
272     return contenido
273
274
275 def contar_frecuencias(cadena):
276     """
277     Cuenta las frecuencias y las primeras apariciones de los caracteres en una
278     cadena.
279
280     Parámetros:
281     - cadena (str): La cadena de entrada.
282
283     Return:
284     tuple: Dos diccionarios, uno con las frecuencias y otro con las frecuencias
285     y las primeras apariciones de cada caracter.
286     """
287     frec = {}
288     primera_ap = {}
289     contador = 0
290
291     for carac in cadena:
292         if carac in frec:
293             frec[carac] += 1
294         else:
295             frec[carac] = 1
296             primera_ap[carac] = contador
297
298     contador += 1
299     resultado = {carac: (frec[carac], primera_ap[carac]) for carac in frec}
300     return resultado, frec
301
302
303 def arbol_frecuencias(dic):
304     """
305     Crea un árbol binario de búsqueda de pares a partir de un diccionario.
306
307     Parámetros:
308     - dic (dict): El diccionario de frecuencias.
309
310     Return:
311     ArbolDePares: Un árbol binario de búsqueda de frecuencias.
312     """
313
314     arbol = ArbolDePares()

```



```

315     for clave in dic:
316         arbol.insertar(clave, dic[clave])
317     return arbol
318
319
320 def plantar(nodo, ab_izq, ab_dch):
321     """
322     Crea un nuevo árbol uniendo un nodo con dos subárboles.
323
324     Parámetros:
325     - nodo (Nodo): El nodo raíz del nuevo árbol.
326     - ab_izq (ArbolDePares o None): Subárbol izquierdo.
327     - ab_dch (ArbolDePares o None): Subárbol derecho.
328
329     Return:
330     ArbolDePares: El nuevo árbol.
331     """
332
333     nuevo_arbol = ArbolDePares()
334     nuevo_arbol.raiz = nodo
335     if ab_izq is None:
336         nuevo_arbol.raiz.iz = None
337     else:
338         nuevo_arbol.raiz.iz = ab_izq.raiz
339
340     if ab_dch is None:
341         nuevo_arbol.raiz.dr = None
342     else:
343         nuevo_arbol.raiz.dr = ab_dch.raiz
344     return nuevo_arbol
345
346
347 def add_dic_ab(min1, dic, iz, dr):
348     """
349     Agrega un nuevo árbol al diccionario.
350
351     Parámetros:
352     - min1 (Nodo): Nodo del árbol a agregar.
353     - dic (dict): Diccionario de árboles.
354     - iz (ArbolDePares o None): Subárbol izquierdo.
355     - dr (ArbolDePares o None): Subárbol derecho.
356
357     Return:
358     dict: Diccionario actualizado.
359     """
360
361     if min1.clave not in dic:
362         newNodo = Nodo(min1.clave, min1.valor)
363         newArbol = plantar(newNodo, iz, dr)
364         raizD = newArbol.raiz.clave
365         dic[raizD] = newArbol
366     return dic
367
368
369 def dic_arboles(arbol):
370     """
371     Construye un diccionario de árboles a partir de un árbol original. Esta
372     función escoge los dos valores con frecuencias mas pequeñas, crea un
373     arbol con esos nodos y lo añade al diccionario. 'Idea detras del algoritmo
374     de Huffman'
375
376     Parámetros:
377     - arbol (ArbolDePares): El árbol original.

```

```

378
379 Return:
380 dict: Diccionario de árboles.
381 """
382
383 dic = {}
384
385 if arbol.nodos() == 1:
386     min1 = arbol.encontrar_minimo()
387     dic = add_dic_ab(min1, dic, None, None)
388
389 else:
390     while arbol.nodos() != 1:
391
392         min1 = arbol.encontrar_minimo()
393         arbol.eliminar(min1.clave, min1.valor)
394
395         min2 = arbol.encontrar_minimo()
396         arbol.eliminar(min2.clave, min2.valor)
397
398         newchar = min1.clave + min2.clave
399         newfrec = min1.valor[0] + min2.valor[0]
400         newprior = min(min1.valor[1], min2.valor[1])
401         newNode = Nodo(newchar, (newfrec, newprior))
402         arbol.insertar(newNode.clave, newNode.valor)
403
404
405         dic = add_dic_ab(min1, dic, None, None)
406         dic = add_dic_ab(min2, dic, None, None)
407         dic = add_dic_ab(newNode, dic, dic[min1.clave], dic[min2.clave])
408
409     return dic
410
411
412 def crear_palabra(dic_cambio, codif_Hauf):
413     """
414     Crea una palabra a partir de una codificación Huffman.
415
416     Parámetros:
417     - dic_cambio (dict): Diccionario de cambio.
418     - codif_Hauf (str): La codificación Huffman.
419
420     Return:
421     str: La palabra decodificada.
422     """
423
424     palabra = ""
425     codif = ""
426     for i in range(len(codif_Hauf)):
427         car = codif_Hauf[i]
428         codif += car
429         if codif in dic_cambio:
430             palabra += dic_cambio[codif]
431             codif = ""
432     return palabra
433
434 def codigo_Huffman(string):
435     """
436     Genera el diccionario de códigos Huffman y las frecuencias de caracteres.
437
438     Parámetros:
439     - string (str): Muestra con la que se crea el código de Huffman.
440

```

```

441 Return:
442 tuple: Un diccionario de códigos Huffman, otro con las frecuencias y otro
443 con las frecuencias y la primera vez que aparece cada caracter.
444 """
445
446 texto = contenido(string)
447 frec, frec_SR = contar_frecuencias(texto)
448 arbol_frec = arbol_frecuencias(frec)
449 diccionario = dic_arboles(arbol_frec)
450
451 ultimo = list(diccionario.keys())[-1]
452 arbol = diccionario[ultimo]
453 dic_traduccion = arbol.gen_dic_cod()
454
455 return dic_traduccion, frec, frec_SR
456
457
458 def codificar_palabra(texto, dic_traduccion):
459 """
460 Codifica una palabra utilizando un diccionario de traducción.
461
462 Parámetros:
463 - texto (str): La palabra a codificar.
464 - dic_traduccion (dict): Diccionario de traducción de caracteres a códigos.
465
466 Return:
467 str: La palabra codificada.
468 """
469
470 codificacion = ""
471 for i in texto:
472     codificacion += dic_traduccion[i]
473
474 return codificacion
475
476
477 def decodificacion(codif_Hauf, dic_trad):
478 """
479 Decodifica una cadena Huffman utilizando un diccionario de traducción.
480
481 Parámetros:
482 - codif_Hauf (str): La cadena codificada con Huffman.
483 - dic_trad (dict): Diccionario de traducción caracteres a códigos.
484
485 Return:
486 str: La cadena decodificada.
487 """
488
489 # Cambio las claves y los valores del diccionario.
490 dic_cambio = dict(zip(dic_trad.values(), dic_trad.keys()))
491 palabra = crear_palabra(dic_cambio, codif_Hauf)
492
493 return palabra
494
495
496 def longitudMedia_entropia(palabra, codigo):
497 """
498 Calcula la longitud media, la entropía y la longitud total y el error de
499 un string utilizando un código dado.
500
501 Parámetros:
502 - palabra (str o dict): La palabra o diccionario de frecuencias.
503 - codigo (dict): El código de cada caracter.

```

```

504
505 Return:
506 tuple: Una tupla con la longitud total, entropía, longitud media y error.
507 """
508
509 if isinstance(palabra, dict):
510     frec = palabra
511     num_caract = sum(list(frec.values()))
512 else:
513     frec_CR, frec = contar_frecuencias(palabra)
514     num_caract = len(palabra)
515
516     lista_claves = list(frec.keys())
517     longitud = 0
518     entropia = 0
519     error = 0
520
521 for i in lista_claves:
522     frecI = frec[i]
523     long = len(codigo[i])
524     longitud += frecI*long
525     prob = frecI/num_caract
526     error += (log2(e*prob))**2
527     entropia -= prob * log2(prob)
528
529     error = 1/(len(lista_claves))**2 * sqrt(error)
530     longitud_media = longitud / num_caract
531 return longitud, entropia, longitud_media, error
532
533
534 def comprobar_1TS(l,h):
535     """
536     Comprueba el Primer Teorema de Shanon.
537
538     Parámetros:
539     - l (float): Longitud media de un código binario usando Huffman.
540     - h (float): Entropía del sistema.
541
542     Return:
543     bool: Si se cumple el Primer Teorema de Shanon con esos valores.
544     """
545
546     return h <= l and l < h + 1
547
548
549 def longitudCBU(string):
550     """
551     Calcula la longitud de un string después de usar la codificación binaria
552     usual (ASCII).
553
554     Parámetros:
555     - string (str): La cadena de caracteres que pasamos a binario usual y
556         medimos su longitud.
557
558     Return:
559     int: La longitud total en bits.
560     """
561
562     long = 0
563     codif = ''
564     for i in string:
565         binario = bin(ord(i))
566         long += len(binario) - 2

```

```

567         codif += str(binario)[2:]
568     return long, codif
569
570
571 def comprobarL(long, long_CBU):
572     """
573     Comprueba si la longitud total de la codificación usando el código de
574     Huffman es menor que usando el código binario usual.
575
576     Parámetros:
577     - long (int): La longitud de la cadena usando Huffman.
578     - long_CBU (int): La longitud de la cadena usando binario usual.
579
580     Return:
581     bool: Si la longitud usando Huffman es menor que usando binario usual.
582     """
583
584     return long <= long_CBU
585
586
587
588 # Soluciones
589
590 if __name__ == "__main__":
591
592     # Apartado 1
593
594     path1 = 'GCOM2024_pract1_auxiliar_esp.txt'
595     path2 = 'GCOM2024_pract1_auxiliar_eng.txt'
596
597     S_Es, frecEs, frecEs_SR = codigo_Huffman(path1)
598     S_En, frecEn, frecEn_SR = codigo_Huffman(path2)
599
600     long_Es, h_Es, l_Es, er_Es = longitudMedia_entropia(frecEs_SR, S_Es)
601
602     long_En, h_En, l_En, er_En = longitudMedia_entropia(frecEn_SR, S_En)
603
604
605     comprobacionEs = comprobar_1TS(l_Es, h_Es)
606     comprobacionEn = comprobar_1TS(l_En, h_En)
607
608
609     print(f'i) El código Huffman binario español: S_Es = {S_Es}')
610     print('')
611     print(f'El código Huffman binario inglés: S_En = {S_En}')
612     print('')
613
614
615     print(f'La longitud media en L(S_Esp) es {l_Es}')
616     print(f'La longitud media en L(S_Eng) es {l_En}')
617
618
619     print('')
620     print("Por último, comprobamos si se satisface el Primer Teorema de " +
621           "Shannon. Para ello hay que comprobar que  $H(C) \leq L(C) < H(C) + 1$ ")
622     print('')
623     print(f"Para el sistema español: {comprobacionEs}. Tenemos que " +
624           f" $H(C) = \{h_Es\} \leq L(C) = \{l_Es\} < H(C) + 1 = \{h_Es + 1\}$ ." )
625     print('')
626     print(f"Para el sistema inglés: {comprobacionEn}. Tenemos que " +
627           f" $H(C) = \{h_En\} \leq L(C) = \{l_En\} < H(C) + 1 = \{h_En + 1\}$ ." )
628     print('')
629     print(f'El error del cálculo de la entropía para S_Es es {er_Es}.' +

```

```

630         f'y para S_En, {er_En}.')
631
632
633     # Apartado 2
634
635     palabra = 'Lorentz'
636
637     codif_Es = codificar_palabra(palabra, S_Es)
638     long_Es, h_Es, l_Es, er_Es = longitudMedia_entropia(palabra, S_Es)
639     long_CBU_Es, codif_BU = longitudCBU(palabra)
640     comprobacion_Es = comprobarL(long_Es, long_CBU_Es)
641
642     codif_En = codificar_palabra(palabra, S_En)
643     long_En, h_En, l_En, er_En = longitudMedia_entropia(palabra, S_En)
644     long_CBU_En, codif_BU = longitudCBU(palabra)
645     comprobacion_En = comprobarL(long_En, long_CBU_En)
646
647
648     print('')
649     print('')
650     print(f"ii) La codificacion de la palabra {palabra} usando el código " +
651           "español obtenido en el apartado anterior es:")
652     print(f'S_Es : {codif_Es}')
653     print('')
654     print(f"La codificacion de la palabra {palabra} usando el código " +
655           "inglés obtenido en el apartado anterior es:")
656     print(f'S_En : {codif_En}')
657     print('')
658
659     print("Por último vamos a comprobar que es más eficiente que el código " +
660           "binario usual. Para ello comprobamos que la codificacion de " +
661           f"Lorentz usando el codigo binario usual (ASCII) es: {codif_BU}")
662     print('')
663     print(f'Codificación de Huffman español : {long_Es} bits')
664     print(f'Binario usual: {long_CBU_Es} bits')
665     print(f"¿Es más eficiente?: {comprobacion_Es}. Hay una diferencia de " +
666           f"{long_CBU_Es - long_Es} bits.")
667     print('')
668     print(f'Codificación de Huffman ingles : {long_En} bits')
669     print(f'Binario usual: {long_CBU_En} bits')
670     print(f"¿Es más eficiente?: {comprobacion_En}. Hay una diferencia de " +
671           f"{long_CBU_En - long_En} bits")
672
673
674     # Apartado 3
675
676     palabra_Es = decodificacion(codif_Es, S_Es)
677     palabra_En = decodificacion(codif_En, S_En)
678
679     print('')
680     print('')
681     print(f"iii) La decodificación de los códigos obtenidos en el " +
682           "apartado ii) son:")
683     print('En español, decodificamos:')
684     print(f'{codif_Es} y obtenemos {palabra_Es}')
685     print('En inglés, decodificamos:')
686     print(f'{codif_En} y obtenemos {palabra_En}')

```

Programa 1: Código de Huffman.py