Федеральное государственное бюджетное образовательное учреждение высшего образования

«Сибирский государственный университет телекоммуникаций и информатики»

(СибГУТИ)

Институт информатики и вычислительной техники Кафедра прикладной математики и кибернетики

Практическая работа №2 по дисциплине «Теория информации» на тему «Побуквенное кодирование текстов»

Выполнили: студенты гр.ИП-014 Обухов А.И.

Проверила: Старший преподаватель каф. ПМиК Дементьева Кристина Игоревна **Цель работы:** Экспериментальное изучение избыточности сжатия текстового файла.

Язык программирования: C, C++, C#, Python

Результат: программа, тестовые примеры, отчет.

Задание:

- 1. Запрограммировать процедуру двоичного кодирования текстового файла побуквенным кодом. В качестве методов сжатия использовать метод Хаффмана и метод Шеннона (или метод Фано). Текстовые файлы использовать те же, что и в практической работе 1.
- 2. Вычислить среднюю длину кодовых слов и оценить избыточность кодирования для каждого построенного побуквенного кода.
- 3. После кодирования текстового файла вычислить оценки энтропии файла с закодированным текстом H_1 , H_2 , H_3 (после кодирования последовательность содержит 0 и 1) и заполнить таблицу.

Метод кодирования	Название текста	Оценка избыточности кодирования	H_1	H_2	H_3
Метод Хаффмана	text.txt	0.02595	0.99669	0.99669	0.99664
Метод Шеннона	text.txt	0.4421	0.99001	0.98942	0.98796

Скриншоты работы программы:

```
Huffman:

: 0.1573 - 110

: 0.1074 - 010

: 0.004 - 010

: 0.0044 - 100

** 0.00582 - 0111

** 0.00582 - 0111

** 0.00582 - 0111

** 0.0044 - 0001

** 0.00582 - 0111

** 0.0044 - 0001

** 0.00582 - 0110

** 0.00582 - 0110

** 0.00582 - 0110

** 0.00582 - 0110

** 0.00582 - 0110

** 0.00582 - 0110

** 0.00582 - 0110

** 0.00582 - 0110

** 0.00582 - 0110

** 0.00582 - 0110

** 0.00582 - 0110

** 0.00582 - 0110

** 0.00582 - 0110

** 0.00582 - 0110

** 0.00582 - 0110

** 0.00582 - 0110

** 0.00582 - 0110

** 0.00582 - 0110

** 0.00582 - 0110

** 0.00582 - 0110

** 0.00582 - 0110

** 0.00582 - 0100110

** 0.00582 - 0100110

** 0.00582 - 0100110

** 0.00582 - 0100110

** 0.00582 - 0100110

** 0.00582 - 0100110

** 0.00582 - 0100110

** 0.00582 - 0100110

** 0.00582 - 0100110

** 0.00582 - 0100110

** 0.00582 - 0100110

** 0.00582 - 0100110

** 0.00582 - 0100110

** 0.00582 - 0100110

** 0.00582 - 0100110

** 0.00582 - 0100110

** 0.00582 - 0100110

** 0.00582 - 0100110

** 0.00582 - 0100110

** 0.00582 - 0100110

** 0.00582 - 0100110

** 0.00582 - 0100110

** 0.00582 - 0100110

** 0.00582 - 0100110

** 0.00582 - 0100110

** 0.00582 - 0100110

** 0.00582 - 0100110

** 0.00582 - 0100110

** 0.00582 - 0100110

** 0.00582 - 0100110

** 0.00582 - 0100110

** 0.00582 - 0100110

** 0.00582 - 0100110

** 0.00582 - 0100110

** 0.00582 - 0100110

** 0.00582 - 0100110

** 0.00582 - 0100110

** 0.00582 - 0100110

** 0.00582 - 0100110

** 0.00582 - 0100110

** 0.00582 - 0100110

** 0.00582 - 0100110

** 0.00582 - 0100110

** 0.00582 - 0100110

** 0.00582 - 0100110

** 0.00582 - 0100110

** 0.00582 - 0100110

** 0.00582 - 0100110

** 0.00582 - 0100110

** 0.00582 - 0100110

** 0.00582 - 0100110

** 0.00582 - 0100110

** 0.00582 - 0100110

** 0.00582 - 0100110

** 0.00582 - 0100110

** 0.00582 - 0100110

** 0.00582 - 0100110

** 0.00582 - 0100110

** 0.00582 - 0100110

** 0.00582 - 0100110

** 0.00582 - 0100110

** 0.00582 - 0100110

** 0.00582 - 0100110

** 0.00582 - 0100110

** 0.00582 - 0100110

** 0.00582 - 0100110

** 0.00582
```

```
Shannon:

: 0.1573 - 000
c: 0.1096 - 0010
c: 0.1096 - 0010
d: 0.0060 - 0010
s: 0.0562 - 01100
s: 0.0562 - 01100
s: 0.0562 - 01100
s: 0.0664 - 11111
r: 0.0465 - 10011
c: 0.0465 - 10010
c: 0.0464 - 11011
r: 0.0465 - 10010
c: 0.0442 - 10011
p: 0.0382 - 1000
s: 0.0379 - 1010
s: 0.0380 - 11110
s: 0.0380 - 11110
s: 0.0380 - 111010
s: 0.0381 - 11010
s: 0.0196 - 110110
s: 0.0196 - 110110
s: 0.0196 - 110110
s: 0.0196 - 110110
s: 0.0082 - 1111100
s: 0.0083 - 11111100
s: 0.0084 - 111111100
s: 0.0085 - 1111111100
s: 0.0086 - 1111111100
s: 0.0087 - 1111111100
s: 0.0088 - 1111111100
s: 0.0088 - 1111111100
s: 0.0089 - 11111111100
s: 0.0089 - 11111111100
s: 0.0081 - 1111111100
s: 0.0081 - 11111111100
s: 0.0081 - 11111111100
s: 0.0081 - 1111111100
s: 0.0081 - 11111111100
s: 0.0081 - 1111111100
s: 0.0081 - 1111111100
s: 0.0081 - 11111111100
s: 0.0081 - 1111111100
s: 0.0081 - 1111111100
s: 0.0081 - 1111111100
s: 0.0081 - 111111100
s: 0.0081 - 111111100
s: 0.0081 - 111111100
s: 0.0081 - 1111111100
s: 0.0081 - 111111100
s: 0.0081 - 1111111100
s: 0.0081 - 111111100
s: 0.0081 - 1111111100
s: 0.0081 - 1111111100
s: 0.008
```

Анализ результатов работы программы

В ходе выполнения практической работы были проведены эксперименты по вычислению оценок энтропии Шеннона текстов с использованием различных методов побуквенного кодирования. Для этого были использованы три текстовых файла с разными свойствами, включая последовательность символов c равными вероятностями, последовательность различными вероятностями символов И художественный текст на русском языке.

Были реализованы три метода оценки энтропии Шеннона:

- 1. Первый метод (H1) оценивает энтропию по отдельным символам файла.
- 2. Второй метод (Н2) оценивает энтропию по парам символов.
- 3. Третий метод (Н3) оценивает энтропию по тройкам символов.

Для каждого текстового файла были вычислены указанные оценки энтропии для каждого метода. Результаты показали, что значения оценок энтропии различаются в зависимости от метода и свойств текста. В частности, метод Хаффмана обеспечивает более оптимальное сжатие по сравнению с методом Шеннона для данного текста "text.txt".

Также были рассмотрены значения избыточности кодирования для обоих методов. Полученные результаты позволяют сделать вывод о более эффективном использовании битовых ресурсов при кодировании с использованием метода Хаффмана.

Таким образом, выполнение практической работы позволило изучить основные свойства энтропии Шеннона и сравнить различные методы ее оценки. Полученные результаты могут быть полезны для анализа

эффективности и качества методов побуквенного кодирования при работе с текстовыми данными.

Листинг программы

```
import heapq
from math import ceil
from lab1 import *
class Node:
    def init (self, char, freq):
        self.char = char
        self.freq = freq
        self.left = None
        self.right = None
    def __lt__(self, other):
        return self.freq < other.freq</pre>
def huffman encode(line: str) -> float:
    print("\nHuffman:\n")
    def build huffman tree(text):
        char freq = Counter(text)
        heap = [Node(char, freq) for char, freq in char_freq.items()]
        heapq.heapify(heap)
        while len(heap) > 1:
            left = heapq.heappop(heap)
            right = heapq.heappop(heap)
            merged = Node(None, left.freq + right.freq)
            merged.left = left
            merged.right = right
            heapq.heappush(heap, merged)
        return heap[0]
    def build_huffman_codes(node, prefix="", codes={}):
        if node:
            if node.char is not None:
                codes[node.char] = prefix
            build huffman codes(node.left, prefix + "0", codes)
            build_huffman_codes(node.right, prefix + "1", codes)
    split line = list(line[i: i + 1] for i in range(len(line)))
    probabilities = {k: v / len(split_line) for k, v in
Counter(split_line).items()}
    probabilities = dict(sorted(probabilities.items(), key=lambda item: item[1],
reverse=True))
    root = build huffman tree(line)
    codes = {}
    build_huffman_codes(root, "", codes)
```

```
for i in probabilities.keys():
        print(f"{i}: {probabilities[i]:.4f} - {codes[i]}")
    l average = sum(probabilities[i] * len(codes[i]) for i in
probabilities.keys())
    print("L avg = ", l_average)
    print("coded huffman.txt")
    with open("./output/coded_huffman.txt", "w") as f:
        for i in line:
            f.write(codes[i])
    with open("./output/coded_huffman.txt", "r") as f:
        text = f.readline()
    for i in range(1, 4):
        print(f'H{i} = ', calc entropy(text, i))
    return 1 average
def shannon_encode(line: str) -> float:
    print("\nShannon:\n")
    def decimal converter(num):
        if num == 0.0:
            return 0.0
        while num > 1:
            num /= 10
        return num
    def float bin(number: float, places: int):
        whole, dec = str(number).split(".")
        whole = int(whole)
        dec = int(dec)
        res = bin(whole).strip("0b") + "."
        for x in range(places):
            whole, dec = str((decimal_converter(dec)) * 2).split(".")
            dec = int(dec)
            res += whole
        return res
    split_line = list(line[i: i + 1] for i in range(len(line)))
    probabilities = {k: v / len(split line) for k, v in
Counter(split line).items()}
    probabilities = dict(sorted(probabilities.items(), key=lambda item: item[1],
reverse=True))
    code length = [ceil(-log2(i)) for i in probabilities.values()]
    cumulative_probs = [float(0) for _ in range(len(probabilities))]
    for i in range(1, len(probabilities)):
        cumulative_probs[i] = cumulative_probs[i - 1] +
list(probabilities.values())[i - 1]
```

```
codes = list()
   for i in range(len(cumulative_probs)):
        codes.append(float_bin(cumulative_probs[i], code_length[i])[1:])
        print(f"{list(probabilities.keys())[i]}:
{list(probabilities.values())[i]:.4f} - {codes[i]}")
    l_average = sum(list(probabilities.values())[i] * code_length[i] for i in
range(len(probabilities.items())))
    print("L avg = ", l_average)
   print("coded_shannon.txt")
   with open("./output/coded_shannon.txt", "w") as f:
       for i in line:
            index = list(probabilities.keys()).index(i)
            f.write(codes[index])
   with open("./output/coded_shannon.txt", "r") as f:
       text = f.readline()
   for i in range(1, 4):
       print(f'H{i} = ', calc_entropy(text, i))
    return l_average
def main():
    print("\n---- Equal probs ----")
    input_text = preprocess_file('./input/equal_prob.txt', 'en')
   orig_entropy = calc_entropy(input_text, 1)
   print(f"H = {orig_entropy[0]}\np = {orig_entropy[1]}")
    l_avg_huf = huffman_encode(input_text)
   l_avg_shan = shannon_encode(input_text)
   print(f"\nr huffman = {l_avg_huf - orig_entropy[0]}\nr shannon = {l_avg_shan -
orig_entropy[0]}")
    print("\n---- Different probs ----")
    input_text = preprocess_file('./input/diff_prob.txt', 'en')
   orig_entropy = calc_entropy(input_text, 1)
   print(f"H = {orig_entropy[0]}\np = {orig_entropy[1]}")
    l_avg_huf = huffman_encode(input_text)
   l_avg_shan = shannon_encode(input_text)
   print(f"\nr huffman = {l_avg_huf - orig_entropy[0]}\nr shannon = {l_avg_shan -
orig_entropy[0]}")
    print("\n---- text.txt ----")
    input_text = preprocess_file('./input/text.txt', 'ru')
   orig_entropy = calc_entropy(input_text, 1)
    print(f"H = {orig_entropy[0]}\np = {orig_entropy[1]}")
```

```
1_avg_huf = huffman_encode(input_text)
   l avg shan = shannon encode(input text)
   print(f"\nr huffman = {l_avg_huf - orig_entropy[0]}\nr shannon = {l_avg_shan -
orig entropy[0]}")
if name == " main ":
   main()
    split_line = list(line[i: i + 1] for i in range(len(line)))
    probabilities = {k: v / len(split_line) for k, v in
Counter(split line).items()}
    probabilities = dict(
        sorted(probabilities.items(), key=lambda item: item[1],
reverse=True)
    # print(probabilities)
    code_length = [ceil(-log2(i)) for i in probabilities.values()]
    # print(code_length)
    cumulative_probs = [float(0) for _ in range(len(probabilities))]
    for i in range(1, len(probabilities)):
        cumulative probs[i] = (
            cumulative_probs[i - 1] + list(probabilities.values())[i -
1]
    # print(cumulative probs)
    codes = list()
    for i in range(len(cumulative probs)):
        codes.append(float bin(cumulative probs[i],
code length[i])[1:])
        print(
            f"{list(probabilities.keys())[i]}:
{list(probabilities.values())[i]:.4f} - {codes[i]}"
        )
    # print(codes)
    l_average = sum(
        list(probabilities.values())[i] * code length[i]
        for i in range(len(probabilities.items()))
    print("L avg = ", l average)
    print("coded shannon.txt")
```

```
with open("./output/coded_shannon.txt", "w") as f:
        for i in line:
            index = list(probabilities.keys()).index(i)
            f.write(codes[index])
    with open("./output/coded_shannon.txt", "r") as f:
        text = f.readline()
    for i in range(1, 4):
        print(f'H{i} = ', calc entropy(text, i))
    return l_average
def main():
    print("\n~~~text.txt~~~")
    input_text = preprocess_file('./input/text.txt', 'ru')
    orig_entropy = calc_entropy(input_text, 1)
    print(f"H = {orig_entropy[0]}\np = {orig_entropy[1]}")
    l avg huf = huffman encode(input text)
    l avg shan = shannon encode(input text)
    print(f"\nr huffman = {round(l_avg_huf - orig_entropy[0], 5)}\nr
shannon = {round(l_avg_shan - orig_entropy[0], 5)}")
if __name__ == "__main__":
   main()
```