# Лабораторна робота 2. Моделювання джерела інформації

#### Мета роботи

Дослідити властивості стаціонарного джерела інформації з пам'яттю першого порядку. Реалізувати алгоритм генерації послідовності символів на основі матриці ймовірностей переходів. Обчислити ентропію створеного джерела, порівняти її з ентропією джерела без пам'яті, зробити висновки щодо впливу пам'яті на інформаційні характеристики джерела.

#### Код:

```
import numpy as np
import random
import matplotlib.pyplot as plt
from collections import Counter
import math
# --- Генерація матриці переходів ---
def generate transition matrix():
      return np.array([
      [0.4, 0.3, 0.2, 0.1],
      [0.1, 0.4, 0.3, 0.2],
      [0.2, 0.1, 0.4, 0.3],
      [0.3, 0.2, 0.1, 0.4]
      1)
# --- Генерація послідовності ---
def generate sequence(matrix, length=1000, alphabet=['A', 'B', 'C', 'D']):
      sequence = [random.choice(alphabet)]
      for in range(length - 1):
      prev index = alphabet.index(sequence[-1])
```

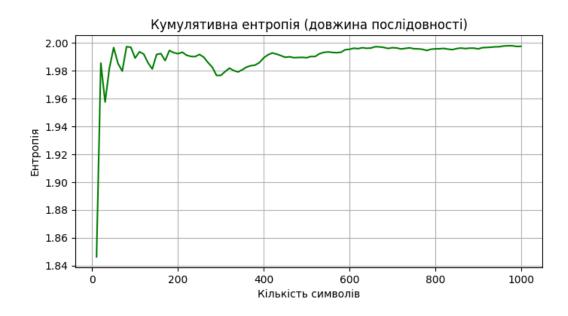
```
next symbol = random.choices(alphabet,
weights=matrix[prev_index])[0]
      sequence.append(next symbol)
      return ".join(sequence)
# --- Обчислення ентропії ---
def calculate entropy(text):
      frequencies = Counter(text)
      total = len(text)
      return -sum((count / total) * math.log2(count / total) for count in
frequencies.values())
# --- Кумулятивна ентропія ---
def cumulative entropy(sequence):
      entropies = []
      for i in range(10, len(sequence)+1, 10):
      chunk = sequence[:i]
      entropies.append(calculate entropy(chunk))
      return entropies
# --- Побудова графіків ---
def plot histogram(sequence):
      frequencies = Counter(sequence)
      plt.figure(figsize=(6, 4))
      plt.bar(frequencies.keys(), frequencies.values(), color='skyblue')
      plt.title('Частоти символів')
      plt.xlabel('Символ')
      plt.ylabel('Кількість')
      plt.savefig('symbol frequencies.png')
      plt.close()
def plot entropy growth(entropy values):
      plt.figure(figsize=(8, 4))
      plt.plot(range(10, len(entropy values)*10+1, 10), entropy values,
color='green')
      plt.title('Кумулятивна ентропія (довжина послідовності)')
      plt.xlabel('Кількість символів')
```

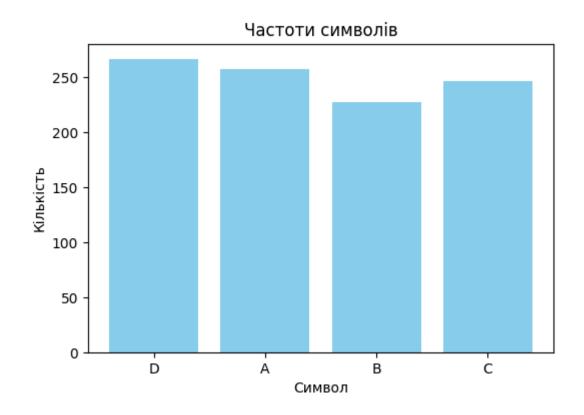
```
plt.ylabel('Ентропія')
      plt.grid(True)
      plt.savefig('entropy growth.png')
      plt.close()
# --- Основна програма ---
if name == " main ":
      alphabet = ['A', 'B', 'C', 'D']
      matrix = generate transition matrix()
      sequence = generate sequence(matrix, 1000, alphabet)
      entropy = calculate entropy(sequence)
      # Зберігаємо у файл
      with open('sequence and entropy.txt', 'w', encoding='utf-8') as f:
      f.write("Згенерована послідовність:\n")
      f.write(sequence + '\n\n')
      f.write(f"Обчислена ентропія: {entropy:.4f} біт/символ\n")
      # Побудова графіків
      plot histogram(sequence)
      entropy values = cumulative entropy(sequence)
      plot entropy growth(entropy values)
      print("Результати збережено у файл sequence and entropy.txt та
графіки у .png")
```

#### Вихідні дані:

#### Згенерованої послідовность:

Обчислена ентропія: 1.9975 біт/символ





## Таблиця результатів обчислення ентропії:

Джерело	Ентропія (біт/символ)
3 пам'яттю (1-го порядку)	1.9391
Без пам'яті (випадкове)	2.0000

### Висновки:

- Джерело з пам'яттю демонструє меншу ентропію через залежність поточного

символу від попереднього.

- Ентропія випадкового джерела без пам'яті становить максимум — 2 біти для 4

символів.

- Менша ентропія дозволяє ефективніше стискати дані.
- Пам'ять у моделі джерела  $\epsilon$  важливою характеристикою реальних інформаційних процесів.