# МІНІСТЕРСТВО ОСВІТИ І НАУКИ УКРАЇНИ КИЇВСЬКИЙ НАЦІОНАЛЬНИЙ УНІВЕРСИТЕТ ІМЕНІ ТАРАСА ШЕВЧЕНКА

кафедра інформаційних систем та технологій

#### 3BIT

із лабораторної роботи № 4

з дисципліни **"Технології програмування об'єктів лінгвістичної** предметної галузі"

на тему: "Автоматична генерація тексту та створення чат-ботів"

Варіант № **2-05** 

Виконав:

Студент групи №2

Кличлієв Кирило

Перевірив:

доц. Костіков М. П.

#### Мета лабораторної роботи

Метою лабораторної роботи №4 є отримання базових навичок а автоматичній генерації тексту, а також створенні чатботів. Окремі завдання:

- Створити функцію, що приймає на вхід текст в якості аргументу й визначає залежності між словами за ланцюгом Маркова
- Створити функцію генерації тексту та протестувати її
- Реалізувати та протестувати чатбот, використовуючи бібліотеку ChatterBot
- З'ясувати, які є шляхи практичного застосування ланцюгів Маркова в NLP

## Дані з індивідуального варіанту №2-05

Файл: "bronte-eyre.txt"

N: 17

Мова: шведська

## Середовище розробки

Мова програмування: Python

Назва та версія IDE: Visual Studio Code 1.78.2

Назва та версія ОС: Linux Mint 21 Vanessa

Мова ОС: англійська

#### Хід роботи

1. Створюємо новий консольний проєкт мовою Python, що при запуску виводить ім'я, прізвище виконавця роботи і номер лабораторної роботи:

```
print('Кличлієв Кирило\пГрупа №2\пЛабораторна робота №4')

✓ 0.0s

Кличлієв Кирило
Група №2
Лабораторна робота №4
```

2. Встановлюємо та імпортуємо до проєкту бібліотеки NLTK, ChatterBot (версію 1.0.0) та інші допоміжні/службові бібліотеки:

```
import chatterbot
from chatterbot import ChatBot
from chatterbot.trainers import ListTrainer, ChatterBotCorpusTrainer
import nltk
from collections import defaultdict
import collections
import random
collections.Hashable = collections.abc.Hashable

print(
    f'chatterbot version: {chatterbot.version_}\
    \nnltk version: {nltk.version_}'
}

vols

Python
chatterbot version: 1.0.0
nltk version: 3.7
```

3. Створюємо функцію, яка на вхід приймає текст (змінну рядкового типу), визначає залежності між словами за ланцюгом Маркова (для кожного слова – всі слова, які йдуть після нього) та повертає їх як словник (ключ – слово, значення – список наступних слів).

```
def markov_chain(text):
    words = text.split(' ')
    my_dict = defaultdict(list)
    for current_word, next_word in zip(words[0:-1], words[1:]):
        my_dict[current_word].append(next_word)
        my_dict = dict(my_dict)
    return my_dict
```

4. Створюємо функцію генерації тексту, яка на вхід як аргумент приймає створений у минулому завданні словник і число слів для генерації, після чого генерує текст заданої довжини з урахуванням залежностей зі словника та виводить його в консоль.

```
def generate_sentence(chain, word_count):
    cur_word = random.choice(list(chain.keys()))
    sentence = cur_word.capitalize()
    for i in range(word_count-1):
        next_word = random.choice(chain[cur_word])
        sentence += ' ' + next_word
        cur_word = next_word
        sentence += '.'
    return sentence
```

5. Використовуємо створені функції, задавши для створення словника текстовий файл за індивідуальним варіантом (bronte-eyre.txt), а для генерації тексту — число слів N (17):

```
with open('bronte_eyre.txt') as file:
    text = file.read()
    test_dict = markov_chain(text)

print(f'Згенерований текст: {generate_sentence(test_dict, 17)}')

v 0.1s

Згенерований текст: Kindred: those of raising me when the hour the habit of their presence in token that had.
```

6. Реалізовуємо чат-бота з використанням з використанням бібліотеки ChatterBot за зразком із лекції №9: задаємо списки фраз small\_talk та math\_talk, проводимо навчання бота на цих фразах і перевіряємо його роботу в діалозі:

```
"Alltid bra",
          "Tråkigt att höra det",
math talk1 = ['Sinus av dubbel vinkel?', ' sin(2x)=2sinxcosx']
math talk2 = ['Formel för linjär regression', 'Y=a + bX + ∈']
math talk3 = ['Cosinuslikhet', 'Cos(x, y) = x. y / ||x|| * ||y||']
math talk4 = ['Skriv en formel för en cirkelradie', 'D/2']
math talk5 = ['Grundläggande sannolikhetsformel', 'P(A) = n(A)/n(S)']
list trainer = ListTrainer(my bot)
for item in (small_talk, math_talk1, math_talk2, math_talk3, math_talk4,
math talk5):
  list trainer.train(item)
  user input= input('User: ')
```

#### Результат роботи коду:

```
List Trainer: [###############] 100%
List Trainer: [##############] 100%
Діалог з ботом
User: Hej
Bot: Hej
User: Hur mår du?
Bot: Hur står det till?Jag mår bra
User: Jag är okej
Bot: Skönt att höra det
User: Varifrån kommer du?
Bot: Jag kommer från Sverige.
User: Vad heter du?
Bot: Jag är SwedBot. Fråga mig en matematikfråga, snälla.
User: Cosinuslikhet
Bot: Cos(x, y) = x. y / ||x|| * ||y||
User: Skriv en formel för en cirkelradie
Bot: D/2
User: Grundläggande sannolikhetsformel
Bot: P(A) = n(A)/n(S)
User: Formel för linjär regression
Bot: Y=a + bX + €
User: Sinus av dubbel vinkel?
Bot: sin(2x)=2sinxcosx
```

7. Проводимо навчання чат-бота на корпусі мовою за індивідуальним варіантом (шведська мова) та аналогічно перевіряємо його роботу в діалозі (мінімум – 10 фраз користувача).

```
logger = logging.getLogger().setLevel(logging.CRITICAL)
collections.Hashable = collections.abc.Hashable

my_bot = ChatBot('SwedBot')

corpus_trainer = ChatterBotCorpusTrainer(my_bot)
    corpus_trainer.train('chatterbot.corpus.swedish')

print('\nДiaлor з ботом')
for i in range(10):
    user_input = input('User: ')
    print(f'Bot: {my_bot.get_response(user_input)}')
```

# Результати роботи коду (два діалоги з ботом, натренованому на корпусі шведської мови):

```
Training ai.yml: [##############] 100%
Training conversations.yml: [############## 100%
Training food.yml: [############# 100%
Training greetings.yml: [#############] 100%
Training sports.yml: [##############] 100%
Діалог з ботом
User: Hej
Bot: Hej
User: Hur mår du?
Bot: De är mitt namn
User: Vad heter du?
Bot: De är mitt namn
User: Är "de" ditt pronomen?
Bot: Vad är ai
User: Jag tror att du vet bättre
Bot: De är mitt namn
User: Det vet jag redan. Och mitt namn är Kyrylo. Trevligt att träffas
Bot: python
User: Vad menar du med
Bot: I'm also good.
User: Jag förstår inte det här språket, tyvärr
Bot: Golf
User: Jag förstår dig inte. Kan du säga varifrån du kommer?
Bot: That is good to hear
User: Skriv på svenska
Bot: In the face of ambiguity, refuse the temptation to guess.
klychiievfx@svarthamar:~/Desktop/lab-4$
```

```
Training ai.yml: [###############] 100%
Training conversations.yml: [###############] 100%
Training food.yml: [###############] 100%
Training greetings.yml: [#############] 100%
Training sports.yml: [############### 100%
Діалог з ботом
User: Hej
Bot: Hei
User: Hur står det till?
Bot: Tell me about your self.
User: svenska pleasse
Bot: Vad är ai
User: ett intressant område att utforska, eller hur?
Bot: De är mitt namn
User: Trevligt att träffas! Var kommer du ifrån?
Bot: De är mitt namn
User: Varifrån kommer du?
Bot: De är mitt namn
User: ok
Bot: Att en och samma spelare gör 3 mål under samma match och helst under samma halvlek/period.
User: Vad pratar du om?
Bot: What good news?
User: svenska please
Bot: Vad är ai
User: Du är AI
Bot: AI står för Artificial Intelligence och betyder att ett antal utvecklar har skapat en maskin som
kan tänka på själv
klychiievfx@svarthamar:~/Desktop/lab-4$
```

7. Написати у звіті відповідь на питання "Варіанти (приклади) застосування моделі Маркова в лінгвістиці."

Ланцюги Маркова та моделі, створені спираючись на цю математичну теорію, широко використовуються в області штучного інтелекту, зокрема й в наступних напрямках NLP:

- 1. Машинний переклад. Модель Маркова може використовуватися при побудові систем статистичного машинного перекладу. Вона дозволяє враховувати залежності між словами та фразами у вхідній (source) та цільовій (target) мовах, а також імовірності перекладу на основі статистичних даних
- 2. Автодоповнення тексту та виправлення помилок. Модель, створена на основі ланцюгів Маркова, може моделювати йомвірність появи наступного слова на основі контексту, що допомагає пропонувати правильні варіанти заповнення чи виправлення тексту
- 3. Генерація тексту. Ланцюги Маркова можна використовувати для генерації нового тексту на основі заданого корпусу. Аналізуючи ймовірності переходу між словами або п-грамами в навчальних даних, можна побудувати ланцюг Маркова для генерації зв'язних і контекстуально релевантних речень.
- 4. Розпізнавання мови. Моделі Маркова, зокрема НММ (hidden Markov model), широко використовуються в системах автоматичного розпізнавання мови. Моделі фіксують імовірнісні зв'язки між фонемами або акустичними ознаками в мовному сигналі. Оцінюючи найімовірнішу послідовність фонем або слів на основі спостережуваних акустичних даних, НММ можуть перетворювати розмовну мову в текст.

Інші задачі, що можуть бути вирішені за допомогою ланцюгів Маркова: виявлення іменованих сутностей (NER - named entity recognition), частиномовна розмітка (POS tagging).

#### Висновки

Отже, у ходу виконанні лабораторної роботи №4 було розглянуто базові шляхи автоматичної генерації текстів, використовуючи ланцюги Маркова, а також алгоритм створення чатботів за допомогою бібліотеки chatterbot. Було створено дві функції:

- 1. Перша приймає текст в якості аргументу і визначає залежності між словами за моделлю Маркова
- 2. Друга на основі визначених лексичних зв'язків у тексті генерує новий текст

Було реалізовано простенький чатбот для шведської мови, що може вести примітивний діалог.

Також було з'ясовано, що головними напрямками в NLP, в яких практично застосовують ланцюги Маркова, є машинний переклад, автодоповнення тексту, виправлення помилок, генерація тексту, розпізнавання мови, виявлення іменованих сутностей і частиномовна розмітка.