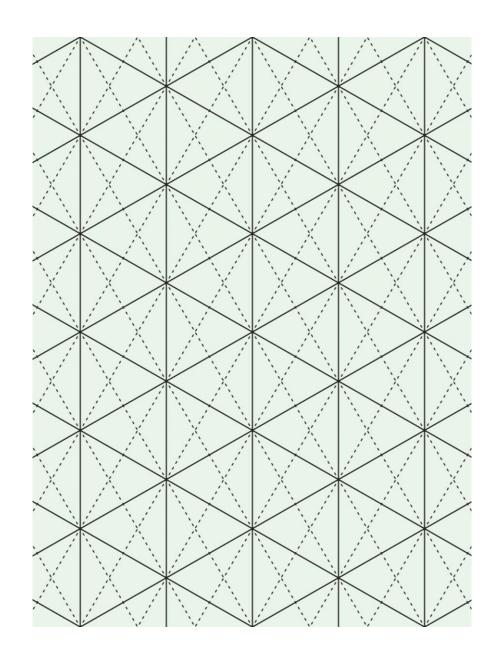
РАЗПОЗНАВАНЕ (КЛАСИФИКАТОР) НА АВТОРСТВО

КУРСОВ ПРОЕКТ ПО С И С Т Е М И , О С Н О В А Н И Н А З Н А Н И Я З А С П Е Ц И А Л Н О С Т И Н Ф О Р М А Ц И О Н Н И С И С Т Е М И З И М Е Н С Е М Е С Т Ъ Р 2 0 2 1 / 2 0 2 2 Г.



Мария Андреева Качаунова 71996

Петър Димитров Пивчев 72009



Съдържание

- 1. Увод
 - а) Описание и идея на проекта
 - ь) Цел и задачи на разработката
 - с) Структрура на документацията
- 2. Преглед на предметната област
 - а) Основни дефиниции и концепции
 - ь) Описание на използвания алгоритъм за решаване на задачата
- 3. Проектиране
 - а) Описание на структурата и произхода на използваните данни
- 4. Реализация на проекта
 - а) Примерни резултати от работата на използваното приложение
- 5. Заключение
- 6. Източници

1. Увод

а) Описание и идея на проекта

Идеята на проекта е да се реализира програма, която представлява разпознаване, т.нар. класификатор, на авторство, чиято цел е разпознаването текстове на Иван Вазов от текстове на Йордан Йовков. Разпознаването на авторство е предмет на много проучвания, тъй като с развитието на Интернет, нараства и обема на разпространение на анонимна информация, плагиатство, а също е и използвано средство за разпознаване на автори на исторически документи.

1. Увод

а) Цел и задачи на разработката

Избиране на подходящ алгоритъм за решаване на задачата, извличане на входни данни от текстовете.

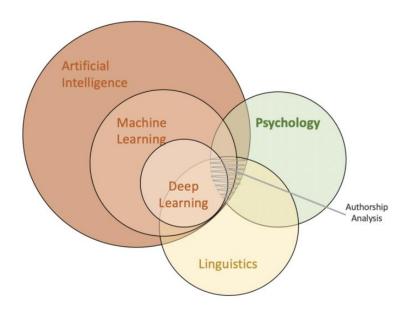
b) Структура на документацията

В документацията на този проект се описват идеята, целите, крайният резултат и трудностите, срещнати по време на изпълнението. Описва се структурата на проекта, взетите решения и са включени извадки от кода на програмата.

 \longrightarrow

- а) Основни дефиниции и концепции
- i. Authorship Analysis

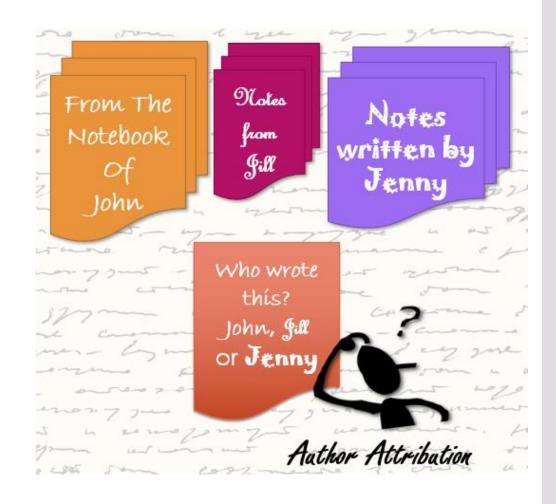
Изкуството и науката за разграничаване на стиловете на писане на авторите чрез идентифициране на характеристиките на личността на авторите и разглеждане на статии, създадени от тях, се нарича *Анализ на авторството*.



\longrightarrow

ii. Author Attribution

Разпознаването (приписване) на автора определя, че след проучване на текст от колекция от множество автори с недвусмислено авторство, ако непредвиден текст е написан от конкретно лице. В идеалния случай това е проблем за класификация на текст от затворен набор от няколко класа. Това е процеса за определяне на автор на даден текст, чрез представяне на текстове, чийто автор е ясен. Разпознаването на авторството е един проблем с класификацията, при който освен текството съдържание, е важен и стилът на писане на автора.



ііі. Стилометрия

Стилометрия е приложението на изучаването на лингвистичен стил, обикновено към писмения език. Статистическият анализ на стила, стилометрията, се основава на предположението, че всеки авторски стил има определени черти, достъпни за съзнателно манипулиране. Характеристиките, които са специфични за стилометрията, са както следва: брой изречения в статия, брой думи в статия, среден брой думи в изречение, средна дължина на думата в статия, размер на речника на автора (богатство на думи), брой на точки, брой удивителни знаци, брой запетаи, брой двоеточия, брой точки и запетая, брой непълни изречения. Тези характеристики могат да се използват заедно с един класификатор.

описание на използвания алгоритъм за решаване на задачата за решаването на дадения проблем използваме тип машинно самообучение, машинното самообучение с учител или supervised machine learning, или по-точно самообучение чрез запомняне. Това е подход за самообучение с учител, при който целта е на базата на множество, зададени от учителя решени примери, т.нар. обучаващи примери, за обекти, принадлежащи на множество от известни класове, да се класифицира определен тестов пример.

K-nearest neighbour algorithm

Най-използваният метод за самообучение чрез запомняне е методът на най-близкия съсед (NN – Nearest Neighbour). При този метод класификацията на тестовия пример зависи от степента на неговото сходство с единствен пример на понятие (клас) – този, който се намира на най-малко разстояние от него (неговия най-близък съсед). Това е непараметричен и мързелив алгоритъм, т.е. той прави избора си въз основа на близостта до други точки от данни, независимо от характеристиката на числовите стойности и има малка или никаква фаза на обучение. Положителните страни на този алгоритъм са, че не прави предположения относно данните, лесен за разбиране е и може да се ползва за класификация и регресия. От друга страна, изисква много памет и е чувствителен към неподходящи характеристики и към мащаба на данните, тъй като се изчислява разстоянието до най-близките k-точки.

Gaussian Naive Bayes Classifier

Едно от най-полезните приложения на правилото на Бейс е т.нар. наивен Бейсов класификатор. Бейсовият класификатор е техника за машинно самообучение, която може да се използва за класифициране на обекти, например текстови документи, в два или повече класове. Класификаторът се обучава чрез анализиране на набор от данни за обучение, за които са зададени правилните класове. *Gaussian naive Bayes* алгоритъма е специален тип наивен Бейсов класификатор. Използва се специално, когато характеристиките имат непрекъснати стойнности. Също, се предполага, че всички характеристики следват гаусовото разпределение, т.е. нормалното разпределение.

Логистична регресия

Логистичната регресия е алгоритъм за машинно обучение, който се използва за проблемите с класификацията, това е алгоритъм за прогнозен анализ и се основава на концепцията за вероятност. Използва се за приписване на наблюдения към дискретен набор от класове. Някои от примерите за проблеми с класификацията са имейл спам или не, онлайн транзакции измама или не. При логистичната регресия използваните данни могат да бъдат качествени или количествени, но резултатът винаги е категоричен.

а) Описание на структурата и произхода на използваните данни

Първа стъпка.

Събиране и извличане на данни.

"Изчистване" на данни. В тази стъпка се извличат данните, които ще ползваме за обучаващи примери. Идеята е да вкараме всички текстове на даден автор в един стринг след което ги "изчистваме" по символи. Прилагаме операции по "изчистването", т.е. премахваме пунктуационни знаци, големите букви стават малки и се премахват думи и поредици от символи, които са различни от кирилицата. След това тези данни се вкарват в масив, който съдържа две колони – едната, съдържа името на автора, а другата съответните му текстове.

Използваните текстове са:

- Иван Вазов "Под игото" и "Епопея на забравените" 129, 847 символа
- Йордан Йовков "Чифликът край границата", "Песента на колелетата", "Приключенията на Гороломов", Старопланински легенди" 196,328 символа

Първа стъпка е разработена, използвайки java. От нея получаваме два .txt файла – vazov Words.txt и jovkov Words.txt.

```
public static String readFromFile(String filePath)
       File file = new File(filePath);
       Scanner scanner = new Scanner(file);
       scanner.close();
   catch (FileNotFoundException e)
       System.out.println("ERROR");
       e.printStackTrace();
```

Четем различните текстове и ги прибавяме към ArrayList<String>.

Премахваме пунктуационни знаци, големите букви стават малки и се премахват думи и поредици от символи, които са различни от кирилицата.

```
public static void writeToFile(String path, String text)
{
    try
    {
        File file = new File(path);
        FileWriter fw = new FileWriter(file);
        PrintWriter pw = new PrintWriter(fw);

        pw.print(text);

        pw.close();

} catch (IOException e) {
        e.printStackTrace();
    }
}
```

Записваме "изчистените" данни в нов .txt файл. С други думи, сериализираме във файл чрез String.

```
public static void appendToFile(String path, String text)
{
    try
    {
        File file = new File(path);
        FileWriter fw = new FileWriter(file, append: true);
        PrintWriter pw = new PrintWriter(fw);

        pw.print(text);

    pw.close();

} catch (IOException e) {
        e.printStackTrace();
    }
}
```

Ползваме тази функция ако вече има наличен файл с текстове, за да се избегне презаписването.

Използваме *python*, за да използваме библиотеките за *lemmatization* и *stemming*, за да може да трансформираме думите, т.нар. *tokens*, към техните корени.

Втора стъпка.

Извличане на характеристики.

След събирането и "изчистването" на данните, трябва да бъдат намерени отличителни характеристики, чрез които могат да бъдат разграничени авторите.

При класификаторът на автори е от значение не само съдържанието на текста, а и стилометрията и други качества, които разграничават характеристиките на даден автор. Използваме стилометрията, речниковото разнообразие, честота на използване на функционални думи (частици, местоимения, съюзи).

Методи за представяне на информацията — идеята тук е на всяка дума да бъде дадена оценка и съставяме в табличен вид статистика за думата с най-висока тежест и нейния автор, и за думата с най-висока средна тежест и нейния автор

Трета стъпка.

Създаваме модел, чрез използване на логистична регресия. Първо избираме найподходящ модел сред logistic regression, K-NN method, Gaussian classifier, чрез използване на k-итеративни разделяния. След използване на модел, който реализира логистична регресия намираме думите, които най-много отличават двамата автори.

<u>Четвърта стъпка.</u>

Тук целта ни е да се провери и оцени работата на модела като използваме случайно подбрани части от текстове, за да проверим кой е техният автор.

Формира се случайна извадка от всеки текст и за всяка случайна такава се избира случайна поредица от символи и прилагаме модела върху нея.

Методът се оценява като:

- намираме процент коректни класификации
- генерираме матрица за разбъркване на объркването и се генерират произхождащи от нея метрики

4. Реализация на проекта

а) Примерни резултати от работата на използваното приложение

```
Number of words in Jordan Jovkov's texts: 196328

Number of characters in Jordan Jovkov's texts: 1073872

Number of words in Ivan Vazov's texts: 196328

Number of characters in Ivan Vazov's texts: 743053
```

5. Заключение

По темата на проекта има множество проучвания, които ползват различни алгоритми за решаването на проблема като процента на успеваемост при всеки един е различен, в зависимост от стила, сферата, времето на писане и тн. на текстовете.

По време на разработката на този проект срещнахме трудности, основно свързани, с непознаването на подходящи езици за решаване на проблеми от такъв тип. В бъдеще, добра реализация би била да се ползва само един език и също, да бъде улеснено събирането на подходящите текстове за обработка на данни, както и подходящ интерфейс за потребителя.

Източници

towardsdatascience.com

dataaspirant.com

https://users.cs.duke.edu/~ilker/papers/conference/iscs07.pdf

https://bg.differencevs.com/

bg.wikipedia.org

https://bg.memberpedia.net/

elementsofai.com

https://www.youtube.com/watch?v=XFSzCVrn-dU

https://www.youtube.com/watch?v=DU8I8B8uNgA

БЛАГОДАРИМ ЗА ВНИМАНИЕТО!

