#### Komputerowe systemy rozpoznawania

2020/2021

Prowadzący: dr inż. Marcin Kacprowicz poniedziałek, 12:00

Data oddania:	Ocena:

Maciej Lewandowski 224357 Kamil Dike 224282

# Projekt 1. Klasyfikacja dokumentów tekstowych

Opis projektu ma formę artykułu naukowego lub raportu z zadania badawczego/doświadczalnego/obliczeniowego (wg indywidualnych potrzeb związanych np. z pracą inżynierską/naukową/zawodową).

Wybrane sekcje (rozdziały sprawozdania) są uzupełniane wg wymagań w opisie Projektu 1. i Harmonogramie ZAJĘĆ na WI-KAMP KSR jako efekty zadań w poszczególnych tygodniach.

# 1. Cel projektu

Celem zadania jest stworzenie systemu klasyfikującego teksty w zależności od kraju który jest opisywany przez tekst. System został oparty o metodę k-NN. Ponad to została przeanalizowana skuteczność działania programu w odniesieniu do nietraktowanego wektora cech.

# 2. Klasyfikacja nadzorowana metodą k-NN

Metoda k-NN służy do klasyfikacji obiektów. Opiera się na założeniu podobieństwa obiektów blisko położonych w przestrzeni cech. Jak podaje tadeusiewicz90 założenia dla algorytmu:

numclass - liczba rozpoznawanych klas

dim - wymiar przestrzeni cech

num - liczba obiektów ciągu uczącego

sampl[1...num][1...dim + 1] - ciag uczący

rec - identyfikator rozpoznanego obiektu

obj[1...dim] - rozpoznawany obiekt

dist(sampl[k],obj) - funkcja podająca odległość między i-tym elementem ciągu uczącego a rozpoznawanym obiektem

k - zmienna określająca ilość uwzględnianych sasiadów

tab[1...num][1...2] - tablica odległości

sort(tab) - funkcja sortująca tablicę

fun[1..numclass] - tabela wartości funkcji przynależności

pointmax(fun) - funkcja wskazująca numer klasy, dla której wartość przynależności jest maksymalna. Algorytm według tadeusiewicz90 składa się z następujących kroków:

- 1. wyzeruj tablicę fun
- 2. wykonaj pętlę s od i=1 do num
- w pętli s przyporządkuj elementowi tablicy tab[i][1]
  wynik wywołania funkcji dist(sampl[i],obj)
- w pętli s przyporządkuj elementowi tablicy tab[i][2] element tablicy sampl[i][dim+1]
- 5. zakończ pętlę s
- 6. wykonaj sortowanie tablicy sort(tab)
- 7. rozpocznij pętlę q od i=1 do i=k
- 8. w pętli q przyporządkuj elementowi tablicy fun[tab[i][2]] element tablicy fun[tab[i][2]]+1
- 9. zakończ pętlę q
- 10. przyporządkuj zmiennej rec wynik funkcji pointmax(fun)

Algorytm jako dane wejściowe pobiera obiekt do klasyfikacji obj oraz zmienną przechowującą informacje o klasie do którego zostanie przyporządkowany rec.Odległość dwóch obiektów określana jest poprzez określoną metrykę. Porównywane będą wektory cech reprezentujące obiekty.

#### 2.1. Ekstrakcja cech, wektory cech

Na potrzeby reprezentacji obiektów poprzez wektory cech wybrano cechy:

1. Liczba słów w dokumencie

$$v_1 = \hat{A} \tag{1}$$

,gdzie

A oznacza artykuł taki, że  $A = [s_1, s_2, s_3, ..., s_T]$ 

 $s_i$  oznacza i- te słowo w artykule

 $\hat{A}$  oznacza moc zbioru A

2. Wartość logiczna z logiki trój-wartościowej określająca dominujący rodzaj jednostek występujących w tekście. Wartość cechy 1 oznacza że dominują w artykule jednostki układu SI. Wartość cechy 0 oznacza że w artykule dominują jednostki układu Imperialnego. Wartość cechy 1/2 oznacza że w artykule nie dominują jednostki układu SI anie jednostki układu imperialnego.

$$v_2 = l(A) \tag{2}$$

gdzie,

 $\widetilde{l}:\mathcal{A}\to\{0,\frac{1}{2},1\},\;l$ funkcja przyporządkowywuje artykułowi wartość lo-

giczną 0, 1/2 albo 1 w zależności od ilości wystąpień jednostek danego typu(si/imperialne).

 $\mathcal{A}$  oznacza zbiór wszystkich możliwych wektorów reprezentujących artykuły.

3. Najczęściej występujący miesiąc

$$v_3 = m(A) \tag{3}$$

,gdzie

 $m:\mathcal{A}\to\{0,1,2,...,12\},\;m$  funkcja przyporządkowywująca artykułowi wartość całkowitą od 0 do 12, w zależności od ilości wystąpień danego miesiąca w zbiorze A.

4. Najczęściej występujący typ spółki/firmy

$$v_4 = f(max(k(A, G_S))) \tag{4}$$

,gdzie

 $\mathcal G$  zbiór wszystkich możliwych wektorów słów kluczowych

 $G_S = [x_1, x_2, x_3, ..., x_j]$  wektor słów kluczowych rodzajów spółek  $x_i$  oznacza *i*-te słowo kluczowe

 ${\mathcal H}$ zbi<br/>ór wszystkich możliwych wektorów częstości występowania słów kluczowych

H wektor częstości występowania słów kluczowych

 $f:\mathcal{H}\to\mathcal{G},$ f jest funkcją przyporządkowującą zbiór częstości do zbioru słów kluczowych

 $k:\mathcal{A},\mathcal{G}\to\mathcal{H},$ k jest funkcją zwracającą wektor częstości dla zapewnionego artykułu oraz wektora słów kluczowych

5. Najczęściej występująca w tekście nazwa giełdy

$$v_5 = f(max(k(A, G_G))) \tag{5}$$

,gdzie

 $G_g = [x_1, x_2, x_3, ..., x_j]$ wektor słów kluczowych nazw giełd

6. Najczęściej występująca nazwa morza lub oceanu

$$v_6 = f(max(k(A, G_M))) \tag{6}$$

,gazie

 $G_M = [x_1, x_2, x_3, ..., x_j]$  wektor słów kluczowych nazw mórz i oceanów

7. Względna ilość słów o długości do 4 znaków

$$v_7 = \frac{c(A, 0, 4)}{v_1} \tag{7}$$

.gdzie

 $c:\mathcal{A},N,M\to P$ c jest funkcją zliczającą ilość słów o długości od n<br/> do m znaków

 $N = \{n : n \in \mathbb{N} \land n > 0\}$   $M = \{m : m \in \mathbb{N} \land m > n\}$  $P = \{p : p \in \mathbb{N}\}$  8. Względna ilość słów o długości od 4 do 8 znaków

$$v_8 = \frac{c(A, 4, 8)}{v_1} \tag{8}$$

9. Względna ilość słów o długości od 8 znaków

$$v_9 = \frac{c(A, 8, \infty)}{v_1} \tag{9}$$

10. Najczęściej występujący rok w artykule

$$v_{10} = yr(A) \tag{10}$$

,gdzie

 $yr:\mathcal{A}\to\mathcal{P},\,yr$ to funkcja zwracająca najczęściej występującą datę w tekście

11. Ilość cen w tekście

$$v_{11} = dl(A) \tag{11}$$

,gdzie

 $dl:\mathcal{A}\to\mathcal{P},\ yr$ to funkcja zwracająca najczęściej występujący rok w tekście

12. Liczba unikalnych słów

$$v_{12} = us(A) \tag{12}$$

,gdzie

 $us: \mathcal{A} \to \mathcal{P}, yr$  to funkcja zwracająca ilość różnych słów w tekście

#### 2.2. Miary jakości klasyfikacji

Celem miar jakości klasyfikacji jest zbadanie dokonanej klasyfikacji. Ze względu na brak miary idealnej posłużymy się paroma następującymi miarami:

- 1. accuracy
- 2. precision
- 3. recall
- 4. F1

Do wyznaczenia miar jakości klasyfikacji korzystamy z tablicy pomyłek. Spis oznaczeń:

TP - prawdziwie pozytywna klasyfikacja

FP - fałszywie pozytywna klasyfikacja

FN - fałszywie negatywna klasyfikacja

TN - prawdziwie negatywna klasyfikacja

#### 2.2.1. Accuracy

Dokładność wyraża się wzorem:

$$ACC = \frac{\Sigma TP}{\Sigma populacja} \tag{13}$$

#### 2.2.2. Precision

Precyzja wyraża się wzorem:

$$PPV = \frac{\Sigma TP}{\Sigma TP + \Sigma FP} \tag{14}$$

#### 2.2.3. Recall

Czułość wyraża się wzorem:

$$TPR = \frac{\Sigma TP}{\Sigma TP + \Sigma FN} \tag{15}$$

#### 2.2.4. F1

Miarę F1 wyraża się wzorem:

$$TPR = 2 * \frac{PPV * TPR}{PPV + TPR} \tag{16}$$

# 3. Klasyfikacja z użyciem metryk i miar podobieństwa tekstów

Wzory, znaczenia i opisy symboli zastosowanych metryk z przykładami. Wzory, opisy i znaczenia miar podobieństwa tekstów zastosowanych w obliczaniu metryk dla wektorów cech z przykładami dla każdej miary [2]. Oznaczenia jednolite w obrębie całego sprawozdania. Wstępne wyniki miary Accuracy dla próbnych klasyfikacji na ograniczonym zbiorze tekstów (podać parametry i kryteria wyboru wg punktów 3.-8. z opisu Projektu 1.).

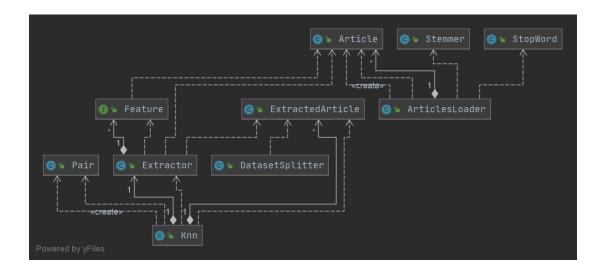
Sekcja uzupełniona jako efekt zadania Tydzień 04 wg Harmonogramu Zajęć na WIKAMP KSR.

### 4. Budowa aplikacji

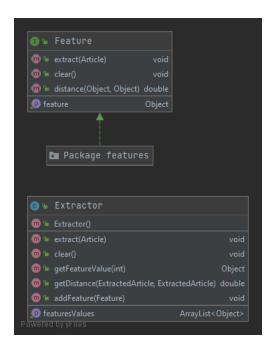
#### 4.1. Diagramy UML

Aplikacja złożona jest z komponentów: extractor, features, knn, main, model, parser, utils

#### 4.1.1. Struktura aplikacji



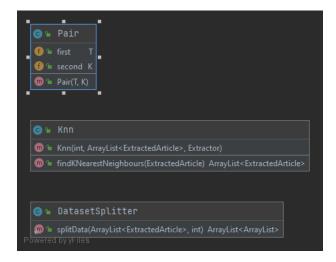
#### 4.1.2. extractor



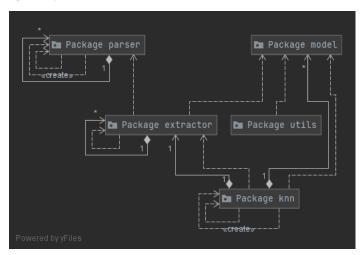
#### 4.1.3. features



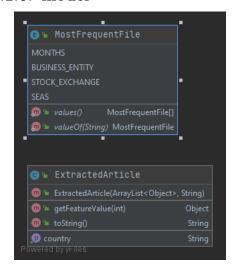
#### 4.1.4. knn



#### 4.1.5. main



#### 4.1.6. model



#### 4.1.7. parser



#### 4.1.8. utils



#### 4.2. Prezentacja wyników, interfejs użytkownika

Krótki ilustrowany opis jak użytkownik może korzystać z aplikacji, w szczególności wprowadzać parametry klasyfikacji i odczytywać wyniki. Wersja JRE i inne wymogi niezbędne do uruchomienia aplikacji przez użytkownika na własnym komputerze.

Sekcja uzupełniona jako efekt zadania Tydzień 04 wg Harmonogramu Zajęć na WIKAMP KSR.

# 5. Wyniki klasyfikacji dla różnych parametrów wejściowych

Wyniki kolejnych eksperymentów wg punktów 2.-8. opisu projektu 1. Wykresy i tabele obowiązkowe, dokładnie opisane w "captions" (tytułach), konieczny opis osi i jednostek wykresów oraz kolumn i wierszy tabel.

\*\*Ewentualne wyniki realizacji punktu 9. opisu Projektu 1., czyli "na ocene 5.0" i ich porównanie do wyników z części obowiązkowej\*\*.

Sekcja uzupełniona jako efekt zadania Tydzień 05 wg Harmonogramu Zajęć na WIKAMP KSR.

### 6. Dyskusja, wnioski

Dokładne interpretacje uzyskanych wyników w zależności od parametrów klasyfikacji opisanych w punktach 3.-8 opisu Projektu 1. Szczególnie istotne są wnioski o charakterze uniwersalnym, istotne dla podobnych zadań. Omówić i wyjaśnić napotkane problemy (jeśli były). Każdy wniosek/problem powinien mieć poparcie w przeprowadzonych eksperymentach (odwołania do konkretnych wyników: wykresów, tabel).

Dla końcowej oceny jest to najważniejsza sekcja sprawozdania, gdyż prezentuje poziom zrozumienia rozwiązywanego problemu.

\*\* Możliwości kontynuacji prac w obszarze systemów rozpoznawania, zwłaszcza w kontekście pracy inżynierskiej, magisterskiej, naukowej, itp. \*\*

Sekcja uzupełniona jako efekt zadania Tydzień 06 wg Harmonogramu Zajęć na WIKAMP KSR.

## 7. Braki w realizacji projektu 1.

Wymienić wg opisu Projektu 1. wszystkie niezrealizowane obowiązkowe elementy projektu, ewentualnie podać merytoryczne (ale nie czasowe) przyczyny tych braków.

#### Literatura

- [1] R. Tadeusiewicz: Rozpoznawanie obrazów, PWN, Warszawa, 1991.
- [2] A. Niewiadomski, Methods for the Linguistic Summarization of Data: Applications of Fuzzy Sets and Their Extensions, Akademicka Oficyna Wydawnicza EXIT, Warszawa, 2008.

Literatura zawiera wyłącznie źródła recenzowane i/lub o potwierdzonej wiarygodności, możliwe do weryfikacji i cytowane w sprawozdaniu.