## Komputerowe systemy rozpoznawania

2020/2021

Prowadzący: prof. dr hab. inż. Adam Niewiadomski poniedziałek, 12:00

Ocena: \_

Julia Szymańska 224441 Przemysław Zdrzalik 224466

# Projekt 1. Klasyfikacja dokumentów tekstowych

# 1. Cel projektu

Data oddania:

Celem projektu jest stworzenie aplikacji klasyfikującej zadany zbiór danych tekstowych metodą K najbliższych sąsiadów (k-NN). Aplikacja ma za zadanie dokonać ekstrakcji cech na zbiorach tekstów[1] oraz następnie dokonać ich klasyfikacji.

# 2. Klasyfikacja nadzorowana metodą k-NN

Metoda K najbliższych sąsiadów, w skrócie metoda k-NN[1], jest to algorytm stosowany do klasyfikacji, który nie wymaga etapu uczenia. Polega na zaklasyfikowaniu rozpatrywanego elementu do grupy ze zbioru uczącego, gdzie spośród k najbliższych rozpatrywanemu elementowi sąsiadów najwięcej z nich należy do tej grupy. Klasyfikator przyjmuje cztery parametry wejściowe takie jak: warotść k - liczba rozpatrywanych sąsiadów, proporcje podziału zbiorów na zbior uczący i zbiór testowy, zbiór cech, a także metrykę i/lub miarę prawdopodobieństwa. Wynikiem klasyfikacji jest zaklasyfikowanie elementu do jednego ze zbiorów uczących.

#### 2.1. Ekstrakcja cech, wektory cech

Na zbiorach danych tekstowych należy dokonać ekstrakcji cech, które będą wartościami rzeczywistymi oraz tekstowymi. Dane cechy będą reprezentowały tekst w postaci wektora cech podczas procesu klasyfikacji. Przed dokonaniem ekstrakcji cech, z tekstów usuwane są słowa znajdujące się na stop liście. Teksty ze zbioru danych tekstowych posiadają strukturę:

$$< TEXT >$$
 $< TITLE/ >$ 
 $< AUTHOR/ >$ 
 $< DATELINE/ >$ 
 $< BODY/ >$ 
 $< /TEXT >$ 
(1)

1. Liczba słów - cecha ta oznacza liczbę słów które składają się na pobrany tekst. Cecha ta będzie charakteryzowała długość dokumentu w postaci liczby całkowitej

$$c_1 = len (2)$$

gdzie len - liczba słów w tekście.

- 2. Data z tagu < Dateline> Każdy tekst w swoim body posiada tag < Dateline>, w którym znajduje się miasto oraz data podana w postaci miesiąca i dnia. Data będzie konwertowana na wartość liczbową, gdzie liczbą tą będzie numer podanego dnia w ciągu roku, licząc rok tak jakby rok był rokiem przestępnym, przykładowo data 1 marca będzie reprezentowana poprzez wartość 61. Cechę traktujemy jako cechę w postaci liczby całkowitej. Wartość będzie oznaczana poprzez symbol c<sub>3</sub>.
- 3. Lokacja z tagu <Dateline>- jak wyżej. Lokację traktujemy jako cechę tekstową. Wartość będzie oznaczana poprzez symbol c<sub>4</sub>.
- 4. Tytuł z tagu <Title>- Każdy tekst w swoim body posiada tag <Title>. Tytuł traktujemy jako cechę tekstową. Wartość będzie oznaczana poprzez symbol c<sub>5</sub>.
- 5. Autor z tagu < Author>- Większość tekstów w swoim body posiada tag < Author>. Autora traktujemy jako cechę tekstową. Wartość będzie oznaczana poprzez symbol  $c_6$ .
- 6. Najczęściej występująca nazwa kraju wybieramy najczęściej występującą w analizowanym tekście nazwę kraju. Nazwy krajów pobieramy z dołączonego pliku all-places-strings.lc, przykładowo krajem występującym w pliku jest 'albania'. Nazwę kraju traktujemy jako cechę tekstową. Wartość będzie oznaczana poprzez symbol c<sub>7</sub>.
- 7. Zbiór występujących słów kluczowych. Za słowa kluczowe przyjmujemy słowa znajdujące się w dołączonych plikach o rozszerzeniach .lc.txt. Cechę traktujemy jako cechę tekstową.

$$c_8: c_8 \in N \cap t \tag{3}$$

gdzie N - zbiór wszystkich słów kluczowych, t - zbiór słów należących do tekstu

8. Liczba wystąpień słów kluczowych - traktujemy jako cechę w postaci liczby całkowitej.

$$c_9 = |c_8| \tag{4}$$

gdzie  $\mathbf{c}_8$  - zbiór występujących słów kluczowych

9. Nasycenie tekstu ilością słów kluczowych - traktujemy jako cechę w postaci liczby zmienno przecinkowej.

$$c_{10} = c_9/c_1 \tag{5}$$

gdzie  $\mathbf{c}_9$  - liczba wystąpień słów kluczowych w tekscie,  $\mathbf{c}_1$  - liczba słów w tekscie

- 10. Najczęściej występujące słowo kluczowe wybieramy najczęściej występujące w analizowanym tekście słowo kluczowe. Cechę traktujemy jako cechę tekstową. Wartość będzie oznaczana poprzez symbol  $c_{11}$ .
- 11. Liczba unikatowych słów zliczamy liczbę unikatowych słów, to znaczy występujących dokładnie raz w analizowanym tekście. Cechę traktujemy jako cechę w postaci liczby całkowitej. Wartość będzie oznaczana poprzez symbol  $c_{12}$ .

Wektor cech będzie reprezentowany w postaci:

$$w = [c_1, c_2, c_3, c_4, c_5, c_6, c_7, c_8, c_9, c_{10}, c_{11}]$$

$$(6)$$

#### 2.2. Miary jakości klasyfikacji

W celu określenia jakości wykonanej klasyfikacji korzystamy z czterech miar jakości klasyfikacji. Aby obliczyć każdą z miar tworzymy tablicę pomyłek, inaczej macierz błędu [4]. Tablica składa się z dwóch wierszy i dwóch kolumn, gdzie wiersze to klasy predykowane, a kolumny to klasy rzeczywiste. Dane oznaczone jako dane pozytywne i negatywne poddawane są klasyfikacji, która przypisuje im predykowaną klasę pozytywną bądź negatywną.

We wzorach zostały użyte oznaczenia:

- TP liczba poprawnie zaklasyfikowanych tekstów rozpatrywanej klasy
- TN liczba poprawnie zaklasyfikowanych tekstów pozostałych klas
- FP liczba tekstów pozostałych klas zaklasyfikowanych do rozpatrywanej klasy
- FN liczba tekstów rozpatrywanej klasy zaklasyfikowanych do pozostałych klas

#### Klasa rzeczywista

Klasa predykowana

	Pozytywna	Negatywna
Pozytywna	prawdziwie pozytywna (TP)	fałszywie pozytywna (FP)
Negatywna	fałszywie negatywna (FN)	prawdziwie negatywna (TN)

Tabela 1. Wzór tablicy pomyłek[4].

Stosowane miary jakości klasyfikacji:

 Dokładność (ang. accuracy), ACC - jest to stosunek poprawnie zaklasyfikowanych tekstów do wszystkich klasyfikowanych tekstów.

$$ACC = \frac{TP + TN}{TP + TN + FP + FN} \tag{7}$$

— Precyzja (ang. precision), PPV - jest to stopień zgodności wyników uzyskanych w określonych warunkach z wielokrotnych pomiarów. Precyzja to stosunek liczby poprawnie zaklasyfikowanych tekstów rozpatrywanej klasy do liczby wszystkich tekstów zaklasyfikowanych do rozpatrywanej klasy.

$$PPV = \frac{TP}{TP + FP} \tag{8}$$

Dla całego zbioru dokumentów wartość miary jest liczona jako średnia ważona obliczonych precyzji dla pojedyńczych klas, gdzie wagą jest stosunek liczebności tej klasy do liczebności wszystkich klas.

$$PPV_{calk} = \sum_{n=1}^{m} (PPV_n * \frac{k_n}{k})$$
(9)

Gdzie  $PPV_{calk}$  - precyzja obliczona dla wszystkich klas klasyfikowanych dokumentów, m - liczba rozpatrywanych klas,  $PPV_n$  - precyzja dla n-tej klasy,  $k_n$  - liczebność rzeczywista dokumentów klasy n, k - liczebność wszystkich klasyfikowanych dokumentów

 Czułość (ang. recall), TPR - jest to stosunek liczby poprawnie zaklasyfikowanych tekstów do rozpatrywanej klasy do liczby tekstów z rozpatrywanej klasy.

$$TPR = \frac{TP}{TP + FN} \tag{10}$$

Dla całego zbioru dokumentów wartość miary jest liczona jako średnia ważona obliczonych czułości dla pojedyńczych klas, gdzie wagą jest stosunek liczebności tej klasy do liczebności wszystkich klas.

$$TPR_{calk} = \sum_{n=1}^{m} (TPR_n * \frac{k_n}{k})$$
(11)

Gdzie TPR<sub>calk</sub> - czułość obliczona dla wszystkich klas klasyfikowanych dokumentów, m - liczba rozpatrywanych klas, TPR<sub>n</sub> - czułość dla n-tej

klasy,  $k_n$  - liczebność rzeczywista dokumentów klasy n, k - liczebność wszystkich klasyfikowanych dokumentów

Miara F1 - średnia harmoniczna miar Precyzja i Czułość.

$$F1 = \frac{2}{\frac{1}{PPV} + \frac{1}{TPR}} \tag{12}$$

# 3. Klasyfikacja z użyciem metryk i miar podobieństwa tekstów

W procesie klasyfikacji możliwe jest wykorzystanie jednej z trzech metryk: metryka Euklidesowa, metryka Czebyszewa, metryka Uliczna. Metryki służą obliczeniu odległości pomiędzy dwoma wektora o dowolnym rozmiarze.

Metryka Eukliedesowa[1] jest opisana wzorem:

$$d(x,y) = \sqrt{(y_1 - x_1)^2 + \dots + (y_n - x_n)^2}$$
(13)

gdzie: d(x, y) - odległość pomiędzy wektorem x i y; x, y - wektory o tym samym rozmiarze; n - rozmiar wektorów x i y;  $x_n$ ,  $y_n$  - składowe wektora.

Metryka Czebyszewa[1] jest opisana wzorem:

$$d(x,y) = \max(|y_i - x_i|) \tag{14}$$

gdzie: d(x, y) - odległość pomiędzy wektorem x i y; x, y - wektory o tym samym rozmiarze; n - rozmiar wektorów x i y;  $x_i$ ,  $y_i$  - i-ta składowa wektora;

Metryka Uliczna[1] jest opisana wzorem:

$$d(x,y) = \sum_{i=1}^{n} |x_i - y_i|$$
 (15)

gdzie: d(x, y) - odległość pomiędzy wektorem x i y; x, y - wektory o tym samym rozmiarze; n - rozmiar wektorów x i y;  $x_n$ ,  $y_n$  - składowe wektora.

By móc obliczyć odległość pomiędzy wektorami cech zadanych tekstów, należy wcześniej skorzystać z miary podobieństwa tekstu by zamienić cechy o wartościach tekstowych na liczby w wektorach. W programie została zastosowana metoda bigramów[3]. Korzystając z tej metody obliczamy współczynnik podobieństwa tej samej cechy tekstowej dla dwóch tekstów zgodnie ze wzorem:

$$s = \frac{1}{N-1} \sum_{i=0}^{N-1} h(i) \tag{16}$$

Gdzie s - wartość liczbowa będąca podobieństwem cechy tekstowej obu dokumentów zawierająca się w przedziale [0, 1], N - długość dłużej cechy tekstowej z obu dokumentów, h(i) - przyjmuje wartość 1 gdy podciąg zaczynający się od i-tej pozycji w jednej cesze tekstowej dokumentu występuje

w cesze tekstowej drugiego dokumentu, w przeciwnym wypadku przyjmuje wartość 0.

**Przykład 3.1** Dla obliczenia podobieństwa pomiędzy dwoma słowami: 'night', 'nacht' należy najpierw znaleźć dwa zbiory bigramów należących do każdego ze słów - {ni, ig, gh, ht},{na, ac, ch, ht}. Jedynym powtarzającym się bigramem jest 'ht'. Podstawiając wartości do wzoru otrzymujemy:

$$s = \frac{0+0+0+1}{5-1} = \frac{1}{4} \tag{17}$$

Obliczone w ten sposób podobieństwo cechy tekstowej dla dwóch tekstów wykorzystywane jest do obliczenia odległości pomiędzy nimi:

$$d = s - 1 \tag{18}$$

Gdzie d - odległość cechy tekstowej obu dokumentów, s - podobieństwo cechy tekstowej obu dokumentów.

Wstępna klasyfikacja na ograniczonym zbiorze tekstów została przeprowadzona dla trzech różnych zestawów parametrów wejściowych.
Parametry wejściowe dla pierwszej klasyfikacji wstępnej:

Tabela 2. Parametry wejściowe dla pierwszej wstępnej klasyfikacji.

K	Metryka	Procent zbioru trenującego	Wybrane cechy
5	Czebyszewa	80%	Wszystkie cechy

Wstępne wyniki miary Accuracy dla pierwszej klasyfikacji wstępnej:

Tabela 3. Wstępne wyniki miary Accuracy dla pierwszej klasyfikacji wstępnej.

Liczba tekstów	Liczba poprawnie sklasyfikowanych tekstów	Accuracy
394	238	0,60

Parametry wejściowe dla drugiej klasyfikacji wstępnej:

Tabela 4. Parametry wejściowe dla drugiej wstępnej klasyfikacji.

$\mathbf{K}$	Metryka	Procent zbioru trenującego	Wybrane cechy
			1. Lokalizacja
o 1			z tagu < Dateline >
			2. Tytuł
	Euklidesowa 95%	05%	z tagu <title>&lt;/td&gt;&lt;/tr&gt;&lt;tr&gt;&lt;td&gt;J&lt;/td&gt;&lt;td&gt;3. Najczęściej występująca&lt;/td&gt;&lt;/tr&gt;&lt;tr&gt;&lt;td&gt;&lt;/td&gt;&lt;td&gt;&lt;/td&gt;&lt;td rowspan=2&gt;&lt;/td&gt;&lt;td&gt;nazwa kraju&lt;/td&gt;&lt;/tr&gt;&lt;tr&gt;&lt;td rowspan=2&gt;&lt;/td&gt;&lt;td&gt;&lt;/td&gt;&lt;td&gt;&lt;/td&gt;&lt;td&gt;&lt;/td&gt;&lt;td&gt;&lt;/td&gt;&lt;td&gt;&lt;/td&gt;&lt;td&gt;&lt;/td&gt;&lt;td&gt;&lt;/td&gt;&lt;td&gt;&lt;/td&gt;&lt;td&gt;&lt;/td&gt;&lt;td&gt;&lt;/td&gt;&lt;td&gt;&lt;/td&gt;&lt;td&gt;&lt;/td&gt;&lt;td&gt;&lt;/td&gt;&lt;td&gt;&lt;/td&gt;&lt;td&gt;&lt;/td&gt;&lt;td&gt;&lt;/td&gt;&lt;td&gt;&lt;/td&gt;&lt;td&gt;4. Zbiór występujących&lt;/td&gt;&lt;/tr&gt;&lt;tr&gt;&lt;td&gt;&lt;/td&gt;&lt;td&gt;&lt;/td&gt;&lt;td&gt;słów kluczowych&lt;/td&gt;&lt;/tr&gt;&lt;/tbody&gt;&lt;/table&gt;</title>

Wstępne wyniki miary Accuracy dla drugiej klasyfikacji wstępnej:

Tabela 5. Wstępne wyniki miary Accuracy dla drugiej klasyfikacji wstępnej.

Liczba tekstów	Liczba tekstów Liczba poprawnie sklasyfikowanych tekstów	
394	383	0,97

Tabela 6. Parametry wejściowe dla trzeciej wstępnej klasyfikacji.

$\mathbf{K}$	Metryka	Procent zbioru trenującego	Wybrane cechy	
			1. Zbiór występujących	
9 Uli			słów kluczowych	
			2.Liczba wystąpień	
	T T1:	73%	słów kluczowych	
	Uliczna	Uliczna 75%	13%	3. Nasycenie tekstu
		ilości	ilością słów kluczowych	
	4. Na	4. Najczęściej występujące		
			słowo kluczowe	

Tabela 7. Wstępne wyniki miary Accuracy dla trzeciej klasyfikacji wstępnej.

Liczba tekstów	Liczba poprawnie sklasyfikowanych tekstów	Accuracy
394	235	0,60

Parametry wejściowe dla trzeciej klasyfikacji wstępnej:

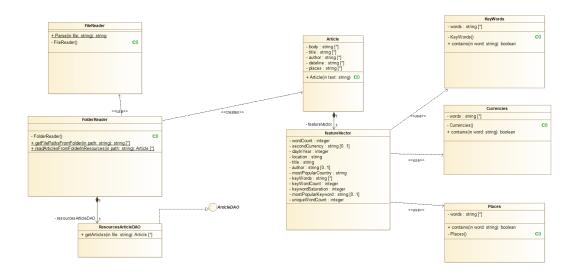
Wstępne wyniki miary Accuracy dla trzeciej klasyfikacji wstępnej:

Najlepsze wyniki zostały uzyskane dla drugiej wstępnej klasyfikacji, w której został ograniczony zbiór cech, wybrane cechy to: kluczowe słowa, liczba kluczowych słów, nasycenie tekstu słowami kluczowymi, najczęściej występujące słowo kluczowe.

# 4. Budowa aplikacji

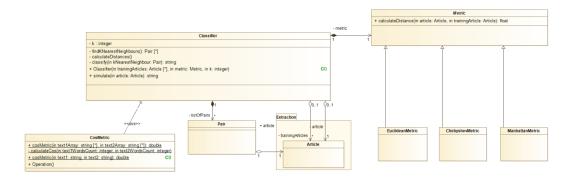
### 4.1. Diagramy UML

Aplikacja będzie składała się z dwóch modułów: z modułu ekstrakcji cech oraz z modułu klasyfikacji. Moduł ekstrakcji wczytuje pliki z treścią artykułów. Następnie tworzone są obiekty artykułów. Dla każdego obiektu usuwane są słowa ze stop listy oraz kolejno tworzone są wektory cech artykułów.



Rysunek 1. Diagram klas modułu ekstrakcji cech.

Moduł klasyfikacji oblicza odległości pomiędzy artykułem zadanym a każdym z artykułów ze zbioru trenującego za pomocą jednej z zadanych metryk [1]: metryki Euklidesowej, metryki Ulicznej, metryki Czebyszewa. Dla cech zapisanych w postaci tekstowej ich odległość jest obliczana za pomocą podobieństwa kosinusowego. W ten sposób tworzone są pary zawierające artykuł i odległość od zadanego artykułu. Następnie znajdowanych jest k najbliższych sąsiadów dla zadanego artykułu, gdzie poprzez słowo sąsiad rozumiemy artykuł ze zbioru trenującego. Ostatecznie artykuł jest klasyfikowany do klasy, której obiekty najczęściej wystąpiły wśród k najbliższych sąsiadów.



Rysunek 2. Diagram klas modułu klasyfikacji.

#### 4.2. Prezentacja wyników, interfejs użytkownika

Po uruchomieniu programu użytkownik proszony jest o podanie poprzez konsolę kolejnych parametrów klasyfikacji. Na początku użytkownik podaje wartość parametru k, następnie wybiera jedną z trzech metryk, kolejno podawany jest procent zbioru treningowego w stosunku do zbioru wszystkich tekstów oraz użytkownik może podać cechy tekstów do klasyfikacji. Wybór parametrów w konsoli prezentuje się:

```
Podaj wartość k:
Wybierz metryke:

    Euklidesowa

Czebyszewa
Uliczna
Podaj procent artykułów treningowych:
Czy chcesz wybrać zestaw cech do klasyfikacji:

    Tak

2. Nie
Cechy do wyboru:

    Liczba słów

   Autor z tagu <Author>
   Liczba unikatowych słów
   Data z tagu <Dateline>
   Lokalizacja z tagu <Dateline>
Tytuł z tagu <Title>
Najczęściej występująca nazwa kraju
   Zbiór występujących słów kluczowych
   Liczba wystąpień słów kluczowych
Nasycenie tekstu ilością słów kluczowych

    Najczęściej występujące słowo kluczowe
```

Rysunek 3. Wybór parametrów klasyfikacji przez użytkownika.

Po wprowadzeniu przez użytkownika wszystkich parametrów klasyfikacji, rozpoczynane jest wczytywanie danych oraz wykonanie klasyfikacji.

```
Rozpoczęto wczytywanie danych.
Rozpoczęto klasyfikację.
```

Rysunek 4. Wczytywanie danych i klasyfikacja.

Po wykonanej klasyfikacji na konsoli wyświetlane są obliczone parametry dla poszczególnych klas klasyfikacji oraz wyliczone parametry dla całego zbioru dokumentów. Dla poszczególnych klas klasyfikacji do obliczonych parametrów zaliczamy liczbę tekstów klasy, liczbę poprawnie zaklasyfikowanych tekstów do rozpatrywanej klasy, liczbę tekstów innych klas zaklasfyfikowanych do rozpatrywanej klasy oraz miary jakości: Precision, Recall, F1.

```
west-germany:
Liczba tekstów klasy: 27
Liczba poprawnie zaklasyfikowanych tekstów: 20
Liczba tekstów innych klas zaklasyfikowanych do tej klasy: 0
Precision: 1,00
Recall: 0,74
F1: 0,85
```

Rysunek 5. Wynik klasyfikacji dla pojedyńczej klasy klasyfikacji - klasa west-germany.

Dla całego zbioru dokumentów do obliczonych parametrów zaliczamy liczbę tekstów testowych, liczbę poprawnie zaklasyfikowanych tekstów oraz miary jakości: Accuracy, Precision, Recall, F1.

```
wszystkie:
Liczba tekstów testowych: 394
Liczba dobrze zaklasyfikowanych tekstów: 367
Accuracy: 0,93
Precision: 0,94
Recall: 0,93
F1: 0,93
```

Rysunek 6. Wynik klasyfikacji dla całego zbioru dokumentów.

Do uruchomienia programu wymagana jest wersja Javy: 11.

# 5. Wyniki klasyfikacji dla różnych parametrów wejściowych

Eksperymenty zostały rozpoczęte od porównania wyników klasyfikacji dla różnych wartości parametru k. W tym celu przyjęliśmy nastepujące parametry:

Tabela 8. Parametry wejściowe dla eksperymentu porównującego różne wartości parametru k.

K	Metryka	Procent zbioru trenującego	Wybrane cechy
-	Euklidesowa	80%	Wszystkie cechy

Tabela 9. Wyniki klasyfikacji dla różnych wartości parametru k. Wartość Nan występująca w tabeli pojawia się, gdy następuje dzielenie przez 0 w Precission. Wartość Nan oznacza, że żaden tekst nie został zaklasyfikowany do tej klasy. Wartość Nan w F1 jest skutkiem wartości Nan w Precission.

K	1	2	3	4	5	6	7	8	9	<b>50</b>
West-germany Precission	0,12	NaN	0,00	0,25	0,00	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN
West-germany Recall	0,07	0,00	0,00	0,04	0,00	0,00	0,00	0,00	0,00	0,00
West-germany F1	0,09	NaN	0,00	0,06	0,00	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN
Usa Precission	0,65	0,63	0,62	0,63	0,62	0,62	0,61	0,61	0,61	0,61
Usa Recall	0,89	0,97	0,99	1,00	1,00	1,00	0,99	1,00	1,00	1,00
Usa F1	0,75	0,76	0,76	0,77	0,77	0,76	0,76	0,76	0,76	0,76
France Precission	0,00	NaN	NaN	NaN	0,00	NaN	0,33	NaN	NaN	NaN
France Recall	0,00	0,00	0,00	0,00	0,00	0,00	0,03	0,00	0,00	0,00
France F1	0,00	NaN	NaN	NaN	0,00	NaN	0,06	NaN	NaN	NaN
Uk Precission	0,31	0,80	1,00	0,75	1,00	1,00	NaN	NaN	NaN	NaN
Uk Recall	$0,\!15$	0,12	0,06	0,09	0,06	0,03	0,00	0,00	0,00	0,00
Uk F1	0,20	0,21	0,11	0,16	0,11	0,06	NaN	NaN	NaN	NaN
Canada Precission	0,17	0,00	0,00	0,00	NaN	NaN	1,00	NaN	NaN	NaN
Canada Recall	0,05	0,00	0,00	0,00	0,00	0,00	0,00	0,00	0,00	0,00
Canada F1	0,08	0,00	0,00	0,00	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN
Japan Precission	0,38	0,10	0,00	0,50	0,50	0,50	1,00	1,00	NaN	NaN
Japan Recall	0,07	0,02	0,00	0,02	0,02	0,02	0,02	0,02	0,00	0,00
Japan F1	$0,\!12$	0,04	0,00	0,04	0,04	0,04	0,05	0,05	NaN	NaN
Accuracy	0,58	0,61	0,61	0,62	0,62	0,62	0,61	0,61	0,61	0,61
Precission	$0,\!49$	$0,\!46$	$0,\!46$	$0,\!52$	$0,\!52$	$0,\!52$	$0,\!51$	$0,\!48$	$0,\!37$	$0,\!37$
Recall	$0,\!58$	0,61	0,61	0,62	0,62	0,62	0,61	0,61	0,61	0,61
F1	$0,\!53$	$0,\!52$	$0,\!53$	$0,\!57$	$0,\!56$	$0,\!56$	$0,\!56$	$0,\!54$	$0,\!46$	$0,\!46$

Różne wartości parametru k nie mają znacznego znaczenia dla dokładności klasyfikacji. Najgorszy wynik był dla wartości parametru 1. Od wartości k równej 5 wszystkie obiekty zostały zaklasyfikowane do klasy USA, co możemy odczytać z wartości NaN przy obliczaniu precyzji. Wartość taka pojawia się przy dzieleniu przez 0, co oznacza że nie istniał taki obiekt który zostałby sklasyfikowany do danej klasy.

Następnym eksperymentem jest wykonanie klasyfikacji dla różnych metryk. Pozostałe parametry pozostają niezmienne.

Wybrane parametry przedstawione są w poniższej tabeli:

Tabela 10. Parametry wejściowe dla eksperymentu porównującego różne metryki.

$\mathbf{K}$	Metryka	Procent zbioru trenującego	Wybrane cechy
$\overline{4}$	-	90%	Wszystkie cechy

Tabela 11. Wyniki klasyfikacji dla różnych metryk. Wartość Nan występująca w tabeli pojawia się, gdy następuje dzielenie przez 0 w Precission. Wartość Nan oznacza, że żaden tekst nie został zaklasyfikowany do tej klasy. Wartość Nan w F1 jest skutkiem wartości Nan w Precission.

Metryka	Euklidesowa	Czebyszewa	Uliczna
West-germany Precission	0,00	0,00	0,20
West-germany Recall	0,00	0,00	0,04
West-germany F1	0,00	0,00	0,06
Usa Precission	0,62	0,63	0,62
Usa Recall	0,98	0,98	0,98
Usa F1	0,76	0,76	0,76
France Precission	0,00	0,00	0,00
France Recall	0,00	0,00	0,00
France F1	0,00	0,00	0,00
Uk Precission	0,40	0,33	0,40
Uk Recall	0,06	0,09	0,06
Uk F1	0,11	0,14	0,11
Canada Precission	0,00	0,00	NaN
Canada Recall	0,00	0,00	0,00
Canada F1	0,00	0,00	NaN
Japan Precission	0,00	0,50	0,33
Japan Recall	0,00	0,02	0,02
Japan F1	0,00	0,04	0,04
Accuracy	0,60	0,61	0,61
Precission	0,41	0,47	0,46
Recall	0,60	0,61	0,61
F1	0,49	0,53	$0,\!53$

Metryki uzyskały zbliżone wyniki, spośród nich najlepszą okazała się metryka Uliczna, drugą najlepszą metryką okazała się Euklidesowa.

Następnym eksperymentem jest wykonanie klasyfikacji dla różnych podzbiorów cech. Pozostałe parametry pozostają niezmienne. W tym celu wybieramy sześć różnych zestawów cech.

- 1. Liczba słów, autor z tagu <Author>, liczba unikatowych słów, data z tagu <Dateline>, najczęściej występująca nazwa kraju
- 2. Autor z tagu <Author>, lokalizacja z tagu <Dateline>, tytuł z tagu <Title>, zbiór występujących słów kluczowych
- 3. Lokalizacja z tagu < Dateline>
- 4. Tytuł z tagu <Title>
- 5. Lokalizacja z tagu < Dateline>, tytuł z tagu < Title>
- 6. Najczęściej występująca nazwa kraju, zbiór występujących słów kluczowych, liczba wystąpień słów kluczowych, nasycenie tekstu ilością słów kluczowych, najczęściej występujące słowo kluczowe

Parametry wejściowe dla eksperymentu porównującego różne podzbiory cech:

Tabela 12. Parametry wejściowe dla eksperymentu porównującego różne podzbiory cech.

$\mathbf{K}$	Metryka	Procent zbioru trenującego	Wybrane cechy
4	Euklidesa	90	-

Tabela 13. Wyniki klasyfikacji dla różnych podzbiorów cech. Wartość Nan występująca w tabeli pojawia się, gdy następuje dzielenie przez 0 w Precission. Wartość Nan oznacza, że żaden tekst nie został zaklasyfikowany do tej klasy. Wartość Nan w F1 jest skutkiem wartości Nan w Precission.

Wybrany numer zestawu cech	1	2	3	4	5	6
West-germany Precission	0,00	1,00	1,00	0,71	1,00	0,22
West-germany Recall	0,00	0,85	0,93	$0,\!37$	0,96	0,07
West-germany F1	0,00	0,92	0,96	$0,\!49$	0,98	$0,\!11$
Usa Precission	0,62	0,92	0,93	0,73	0,93	0,64
Usa Recall	0,98	1,00	1,00	0,97	1,00	0,90
Usa F1	0,75	0,96	0,96	0,83	0,96	0,75
France Precission	0,00	1,00	1,00	0,67	1,00	0,00
France Recall	0,00	1,00	1,00	0,18	1,00	0,00
France F1	0,00	1,00	1,00	0,29	1,00	0,00
Uk Precission	0,67	1,00	1,00	0,55	1,00	0,08
Uk Recall	0,06	0,97	0,97	0,33	0,97	0,03
Uk F1	0,11	0,98	0,98	0,42	0,98	0,04
Canada Precission	0,00	1,00	1,00	0,75	1,00	0,31
Canada Recall	0,00	0,79	0,85	0,23	0,85	0,10
Canada F1	0,00	0,89	0,92	$0,\!35$	0,92	$0,\!15$
Japan Precission	0,00	0,97	0,97	0,76	0,97	0,67
Japan Recall	0,00	0,81	0,79	0,44	0,79	0,28
Japan F1	0,00	0,89	0,87	$0,\!56$	$0,\!87$	0,39
Accuracy	0,60	0,94	0,95	0,72	0,95	0,60
Precission	0,43	0,95	0,95	0,72	0,96	$0,\!52$
Recall	0,60	0,94	0,95	0,72	0,95	0,60
F1	$0,\!50$	0,95	0,95	0,72	0,96	$0,\!56$

Po porównaniu zestawów cech odkryliśmy, że najlepszą z cech jest Lokalizacja z tagu dateline. Korzystając tylko z tej jednej cechy uzyskaliśmy prawie najlepsze wyniki, które nieznacznie poprawiło jedynie dodanie do tej cechy Tytułu z tagu Title. Sam tytuł z tagu Title dał trzeci najlepszy wynik klasyfikacji. Dodawanie innych cech do zestawu tych dwóch cech pogarszyło wyniki.

Ostatnim eksperymentem jest wykonanie klasyfikacji dla różnych wartości proporcji podziału zbioru. Pozostałe parametry pozostają niezmienne. Wybrane parametry przedstawione są w poniższej tabeli:

Tabela 14. Parametry wejściowe dla eksperymentu porównującego różne wartości proporcji podziału zbioru.

$\mathbf{K}$	Metryka	Procent zbioru trenującego	Wybrane cechy
4	Euklidesa		1. Lokalizacja z tagu < Dateline>
		<del>-</del>	2. Tytuł z tagu <title>&lt;/td&gt;&lt;/tr&gt;&lt;/tbody&gt;&lt;/table&gt;</title>

Tabela 15. Wyniki klasyfikacji dla różnych wartości proporcji podziału zbioru. Wartość Nan występująca w tabeli pojawia się, gdy następuje dzielenie przez 0 w Precission. Wartość Nan oznacza, że żaden tekst nie został zaklasyfikowany do tej klasy. Wartość Nan w F1 jest skutkiem wartości Nan w Precission.

Proporcje	10	25	<b>50</b>	70	95
West-germany Precission	NaN	1,00	1,00	1,00	1,00
West-germany Recall	0,00	$0,\!48$	$0,\!48$	0,74	0,96
West-germany F1	NaN	0,65	0,65	0,85	0,98
Usa Precission	0,68	0,78	0,86	0,90	0,96
Usa Recall	1,00	1,00	1,00	1,00	1,00
Usa F1	0,81	0,88	0,92	0,94	0,98
France Precission	NaN	1,00	1,00	1,00	1,00
France Recall	0,00	1,00	1,00	1,00	1,00
France F1	NaN	1,00	1,00	1,00	1,00
Uk Precission	0,94	0,86	1,00	1,00	1,00
Uk Recall	0,97	0,97	0,97	0,97	0,97
Uk F1	0,96	0,91	0,98	0,98	0,98
Canada Precission	NaN	1,00	1,00	0,97	1,00
Canada Recall	0,00	$0,\!41$	$0,\!59$	0,74	0,87
Canada F1	NaN	$0,\!58$	0,74	0,84	0,93
Japan Precission	0,83	1,00	1,00	1,00	1,00
Japan Recall	0,12	0,19	0,79	0,79	0,93
Japan F1	$0,\!20$	0,31	0,88	0,88	0,96
Accuracy	0,71	0,81	0,90	0,93	0,97
Precission	$0,\!59$	0,85	0,91	0,93	0,98
Recall	0,71	0,81	0,90	0,93	0,97
F1	0,64	0,83	0,91	0,93	0,98

Każde zwiększenie rozmiaru zbioru treningowego w stosunku do zbioru testowego poprawiło jakość klasyfikacji. Najlepszą jakość klasyfikacji otrzymano dla proporcji 95 - 5.

# 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.
- [3] A. Niewiadomski, ksr-wyklad-2009.pdf, 2009.
- [4] Internet forum. Wikipedia: The Free Encyclopedia, Dostępny w: https://pl.wikipedia.org/wiki/Tablica\_pomy%C5%82ek?fbclid= IwAR1yFbhG8HoSicSBnyA43YhpyU0tJiaIpI6ghUdNZvzDhPtMPwAWHtrdPUQ
- [5] Machine Learning Repository. UCI:, Dostępny w: http://archive.ics.uci.edu/ml/datasets/Reuters-21578+Text+Categorization+Collection

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