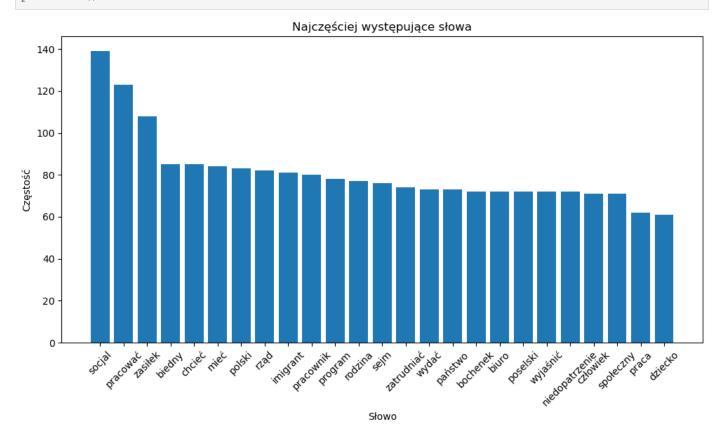
```
In [1]: import pandas as pd
        pd.set option('display.max rows', 1000)
        pd.set option('display.max columns', 100)
        import nltk
        from nltk.corpus import stopwords
        from nltk.tokenize import word tokenize
        import spacy
        import regex as re
        from collections import Counter
        import matplotlib.pyplot as plt
        from wordcloud import WordCloud
        from textblob import TextBlob
        # Wczytanie pliku tekstowego z listą stop words
        def load stop words(file path):
            with open(file_path, 'r', encoding='utf-8') as file:
                stop words = [word.strip() for word in file.readlines()]
            return stop words
        # Ścieżka do pliku tekstowego z listą stop words
        stop words file = 'Stopwords.txt'
        # Wczytanie listy stop words z pliku
        my stop words = load stop words(stop words file)
        # Wczytanie danych z pliku Excel
        df = pd.read excel('Tweet Tracker.xlsx')
In [2]: # df.head(500)
In [3]: # # Pobieranie modelu języka polskiego w Spacy
        # !python -m spacy download pl core news md
        # # Załadowanie modelu języka polskiego
        nlp = spacy.load('pl core news md')
In [4]: def clean tweet(tweet):
            tweet = re.sub(r"http\S+|www\S+|https\S+", '', tweet, flags=re.MULTILINE)
            tweet = re.sub(r' \@ \w+| \#', '', tweet)
            tweet = re.sub(r'[^\w\s]', '', tweet)
            tweet = re.sub(r'\bRT\b', '', tweet)
            # Tokenizacja tekstu na słowa
            tokens = word tokenize(tweet)
            # Usunięcie znaków interpunkcyjnych i przekształcenie słów na małe litery
            words = [word.lower() for word in tokens if word.isalpha()]
            # Usunięcie stop words
            words = [word for word in words if word not in my stop words]
            # Analiza części mowy dla słów
            lemmas = []
            doc = nlp(' '.join(words))
            for token in doc:
                # Wybieramy tylko rzeczowniki (NOUN), czasowniki (VERB) i przymiotniki (ADJ)
                if token.pos in ['NOUN', 'VERB', 'ADJ']:
                    lemmas.append(token.lemma )
            # Połączenie lematów w jednozdaniowy tekst
            cleaned tweet = ' '.join(lemmas)
            return cleaned tweet
        # Stworzenie nowej kolumny z wyczyszczonymi tweetami
```

```
# Wyświetlenie wyczyszczonych tweetów
        # df.head(500)
In [5]: # Tworzenie listy słów z oczyszczonych tweetów
        all words = ' '.join(df['CLEANED TEXT']).split()
        # Obliczanie częstości słów
        word freq = Counter(all words)
        # Wyświetlanie najczęściej występujących słów
        for word, frequency in word freq.most common(100):
            print(f'{word}: {frequency}')
        socjal: 139
        pracować: 123
        zasiłek: 108
       biedny: 85
        chcieć: 85
        mieć: 84
        polski: 83
        rzad: 82
        imigrant: 81
        pracownik: 80
        program: 78
        rodzina: 77
        sejm: 76
        zatrudniać: 74
        wydać: 73
        państwo: 73
        bochenek: 72
        biuro: 72
        poselski: 72
        wyjaśnić: 72
        niedopatrzenie: 72
        człowiek: 71
        społeczny: 71
        praca: 62
        dziecko: 61
        ubóstwo: 59
        świadczenie: 58
        być: 56
        pobierać: 49
       płacić: 47
       minister: 47
        wiedzieć: 46
        dostawać: 45
        podatek: 45
       polityka: 43
        rok: 43
        kraj: 40
        pogrzebowy: 36
        francja: 35
        waloryzacja: 35
        nowy: 34
        likwidacja: 33
        projekt: 33
        ustawa: 33
        powód: 32
        ostatni: 31
        duży: 31
        posiadać: 29
        mówić: 28
        obywatel: 28
```

df['CLEANED TEXT'] = df['TEXT'].apply(clean tweet)

```
biedn: 28
        rodzic: 28
        sam: 27
        wysokość: 27
        deficyt: 27
        świadczyć: 27
        budżet: 27
        głosowanie: 27
        życie: 26
        styczeń: 26
        procedura: 26
        nadmierny: 26
        edp: 26
        bezrobotny: 25
        problem: 25
        wypłacać: 24
        móc: 24
        podnieść: 24
        intel: 24
        uwaga: 23
        chodzić: 22
        pieniądz: 22
        należeć: 21
        wicemarszałek: 21
        współpracownik: 21
        asys: 21
        pomoc: 21
        zmiana: 21
        eurokolchóz: 21
        robić: 20
        zrobić: 20
        pamietać: 20
        sondapo: 20
        szokujący: 20
        wypowiedziach: 20
        zaprzeczać: 20
        sobieistniej: 20
        ryzyko: 20
        dobry: 19
        propozycja: 19
        prawica: 19
        raz: 19
        wystąpien: 19
        by: 18
        rządowy: 18
        polak: 18
        świadczeć: 17
        czas: 17
        osoba: 17
        inny: 17
        # Wybranie 25 najczęściej występujących słów
In [6]:
        top words = word freq.most common(25)
        # Przygotowanie danych do wykresu
        words = [word for word, in top words]
        frequencies = [freq for , freq in top words]
        # Wygenerowanie wykresu słupkowego
        plt.figure(figsize=(10, 6))
        plt.bar(words, frequencies)
        plt.xlabel('Słowo')
        plt.ylabel('Częstość')
        plt.title('Najczęściej występujące słowa')
        plt.xticks(rotation=45)
        plt.tight layout()
```



```
In [24]: # Lista słów do usuniecia
words_to_remove = ['biedny', 'socjal','zasiłek','mieć','chcieć', "bochenek", "zatrudniać

# Usuniecie słów z word_freq
word_freq_cleaned = {word: freq for word, freq in word_freq.items() if word not in words

# Generowanie chmury słów z oczyszczonymi częstościami słów
wordcloud = Wordcloud(width=800, height=400, background_color='white').generate_from_fre

# Wyświetlanie chmury słów
plt.figure(figsize=(10, 5))
plt.imshow(wordcloud, interpolation='bilinear')
plt.axis('off')
plt.show()
```



```
In [8]:
        # Podział listy częstości słów na podstawie części mowy
        pos freq = {}
        for word, freq in word freq.items():
            pos = nltk.pos tag([word])[0][1] # Analiza części mowy dla słowa
            if freq >= 3: # Warunek częstotliwości >= 3
                if pos in pos freq:
                   pos freq[pos][word] = freq
                else:
                   pos freq[pos] = {word: freq}
        # Wyświetlanie częstości słów dla każdej części mowy o częstotliwości >= 3
        for pos, freq in pos freq.items():
           print(f'--- {pos} ---')
            sorted freq = sorted(freq.items(), key=lambda x: x[1], reverse=True) # Sortowanie w
            for word, frequency in sorted freq:
                print(f'{word}: {frequency}')
            print('\n')
```

--- NN --socjal: 139 pracować: 123 zasiłek: 108 biedny: 85 chcieć: 85 mieć: 84 polski: 83 rząd: 82 imigrant: 81 pracownik: 80 program: 78 rodzina: 77 sejm: 76 zatrudniać: 74 wydać: 73 państwo: 73 bochenek: 72 biuro: 72 poselski: 72 wyjaśnić: 72 niedopatrzenie: 72 człowiek: 71 społeczny: 71

praca: 62 dziecko: 61 ubóstwo: 59 świadczenie: 58 być: 56 pobierać: 49 płacić: 47 minister: 47 wiedzieć: 46 dostawać: 45 podatek: 45 polityka: 43 rok: 43 kraj: 40 pogrzebowy: 36 francja: 35 waloryzacja: 35 nowy: 34 likwidacja: 33 projekt: 33 ustawa: 33 powód: 32 ostatni: 31 duży: 31 posiadać: 29 mówić: 28 obywatel: 28 biedn: 28 rodzic: 28 sam: 27 wysokość: 27 deficyt: 27 świadczyć: 27 budżet: 27 głosowanie: 27 życie: 26 styczeń: 26 procedura: 26 nadmierny: 26 edp: 26 bezrobotny: 25 problem: 25 wypłacać: 24 móc: 24 podnieść: 24 intel: 24 uwaga: 23 chodzić: 22 pieniądz: 22 należeć: 21 wicemarszałek: 21 współpracownik: 21 asys: 21 pomoc: 21 zmiana: 21 eurokolchóz: 21 robić: 20 zrobić: 20 pamiętać: 20 sondapo: 20 szokujący: 20 wypowiedziach: 20 zaprzeczać: 20 sobieistniej: 20

ryzyko: 20 dobry: 19

propozycja: 19 prawica: 19 raz: 19 wystąpien: 19 rządowy: 18 polak: 18 świadczeć: 17 czas: 17 osoba: 17 inny: 17 jakość: 17 poprawić: 17 nowelizacja: 17 rzecznik: 17 kolejny: 16 sytuacja: 16 pacjent: 16 krótki: 16 usługa: 16 brać: 16 powiedzenie: 16 elegancja: 16 syf: 16 brud: 16 metr: 16 muł: 16 popierać: 15 dać: 15 powinien: 15 imigracyjny: 15 ręka: 15 inflacja: 15 musieć: 15 wstawać: 15 wybory: 15 przyjąć: 14 prezydent: 14 sensowny: 14 zabrac: 14 gnojom: 14 dewastujacym: 14 ograć: 14 dzień: 14 dostać: 14 nielegalny: 14 wychowywać: 14 wykluczyć: 14 kolan: 14 doskonały: 14 stan: 14 biegunk: 14 stomia: 14 zespół: 14 temat: 13 miliard: 13 granica: 13 spotkanie: 13 premier: 13 niemiecki: 13 widać: 13 fabryka: 13 brak: 12 podatnik: 12 fundować: 12 działanie: 12 prawo: 12

```
socjalny: 12
dawać: 12
wyborca: 12
lewica: 12
zachód: 12
stać: 12
opozycyjny: 12
czołówka: 12
zainwestować: 12
wybudować: 12
skandal: 12
fundowaliać: 12
sasin: 12
miejsce: 11
wielki: 11
przygotować: 11
komentarz: 11
koniec: 11
kobieta: 11
kasa: 11
wypowiedź: 11
jedyny: 11
firma: 11
dziękować: 11
komisja: 11
trup: 11
skrzydło: 11
przypominać: 11
klub: 10
polecać: 10
raport: 10
robota: 10
dzisiejszy: 10
ukraina: 10
doświadczyć: 10
średni: 10
zlikwidować: 10
system: 10
milion: 10
wzgląd: 10
emerytura: 10
rosja: 10
rozwijać: 10
żywy: 10
migrant: 9
finansowy: 9
żal: 9
wyciągnięcie: 9
wolicie: 9
sob: 9
znajdziecie: 9
demograficzny: 9
ukryć: 9
większość: 9
rozumieć: 9
żyć: 9
cel: 9
drugi: 9
bezrobocie: 9
bezrobotni: 9
Polska: 9
wypadać: 9
unijny: 9
jeden: 9
bogaty: 9
zagrozić: 9
```

```
całość: 9
oznajmiać: 9
podwyższić: 9
dodatek: 8
przyjeżdżać: 8
głosować: 8
rzeczywisty: 8
prognoz: 8
znać: 8
wojna: 8
społ: 8
obniżyć: 8
wzmacniać: 8
przemoc: 8
strona: 8
ziemia: 8
widzieć: 8
maly: 8
złoty: 8
przyjechać: 8
dokonać: 8
rozmawiać: 8
zakładać: 8
proponować: 8
wykluczenie: 8
radzić: 8
afer: 8
duklanowski: 8
nadzieja: 8
poprzeć: 8
patologia: 8
spowodować: 8
działać: 7
ubezpieczenie: 7
spadać: 7
społeczeństwo: 7
dom: 7
publiczny: 7
prosty: 7
zmienić: 7
rozpocząć: 7
posiedzenie: 7
mężczyzna: 7
pomysł: 7
euro: 7
polityk: 7
wystarczyć: 7
biedni: 7
rewolucja: 7
godnościowy: 7
zły: 7
przewiduć: 7
oszczędność: 7
resorta: 7
obronność: 7
realizować: 7
republikapopołudć: 7
wieszwięcej: 7
wiceminister: 7
europejski: 7
radzących: 7
unia: 7
relokacja: 7
zwracać: 7
skandaliczny: 7
wypowiedz: 7
```

```
deprecjonować: 7
członek: 7
pomóc: 6
korporacja: 6
zasada: 6
składka: 6
powiedzieć: 6
opinia: 6
rozdawać: 6
emerytalny: 6
punkt: 6
ograniczyć: 6
wysoki: 6
chwila: 6
bieda: 6
opieka: 6
korzystać: 6
pierwszy: 6
wyglądać: 6
konfederacja: 6
obywatelstwo: 6
pis: 6
świat: 6
niski: 6
opiekuńczy: 6
urząd: 6
wiadomo: 6
choroba: 6
zarabiać: 6
różnica: 6
imigracja: 6
legalny: 6
zmniejszyć: 6
sprawa: 6
tysiąc: 6
jechać: 6
zaskakujący: 6
czytajyć: 6
nasłuchać: 6
ściana: 6
wspierać: 6
prosić: 6
wrócić: 6
część: 6
ht: 6
beneficjent: 6
przysługiwać: 6
wprowadzać: 6
odsłona: 6
przyszłość: 6
zapowiedź: 6
programowyul: 6
zwiększyć: 6
apelem: 6
zaprzestańć: 6
religia: 5
dobro: 5
fakt: 5
maląg: 5
mieszkanie: 5
wynikać: 5
utożsamiać: 5
odebrać: 5
islamski: 5
pozwolenie: 5
szukać: 5
```

```
możliwość: 5
udać: 5
rosnać: 5
opłacać: 5
pisać: 5
dwunasty: 5
ciekawy: 5
wola: 5
gospodarka: 5
wyspa: 5
myśleć: 5
podjąć: 5
dokładać: 5
wydatek: 5
zagraniczny: 5
młody: 5
wniosek: 5
wychowawczy: 5
składać: 5
zacząć: 5
napisać: 5
tani: 5
otrzymywać: 5
ciężki: 5
woleć: 5
zielony: 5
liczyć: 5
salon: 5
miesiąc: 5
liczba: 5
zajmować: 5
przeciwdziałać: 5
społecznemu: 5
analiza: 5
partia: 5
całkowity: 5
dany: 5
obawiać: 5
największy: 5
referendum: 5
pochodzenie: 4
pkb: 4
socjać: 4
wsparcie: 4
lider: 4
stabilny: 4
wpływie: 4
stomatologiczny: 4
kontynuacja: 4
badanie: 4
eme: 4
zarejestrować: 4
służba: 4
prawda: 4
cena: 4
gówno: 4
ciąg: 4
wprowadzić: 4
traktować: 4
sondaż: 4
grupa: 4
konfa: 4
kwestia: 4
rynek: 4
warunki: 4
```

zgadzać: 4

bierny: 4 wydarzenie: 4 zamknąć: 4 wysłać: 4 twierdzić: 4 utrzymać: 4 wytłumaczyć: 4 wyjechać: 4 siła: 4 mieszkać: 4 zatrudnić: 4 zwolnić: 4 dlategoże: 4 bezbronny: 4 matka: 4 poszukować: 4 szczęście: 4 dochód: 4 język: 4 zasilek: 4 obrady: 4 otrzymać: 4 szpital: 4 potrafić: 4 droga: 4 zamykać: 4 finansować: 4 wybór: 4 babciowy: 4 podwyżka: 4 kwota: 4 głośny: 4 odmówić: 4 przywilej: 4 renta: 4 potrzebny: 4 udzielać: 4 zapewnić: 4 grać: 4 nfz: 4 procedować: 4 inwestować: 4 najmłodszy: 4 debatadnie: 4 przerażony: 4 ofiara: 3 główny: 3 inżynier: 3 rządzić: 3 zapowiadać: 3 najlepszą: 3 migracyjny: 3 niemadry: 3 wiedzi: 3 wspólny: 3 prywatny: 3 wschodni: 3 głupi: 3 wpuszczać: 3 wjeżdżać: 3 pokomunistyczny: 3 kwa: 3 zostawiliście: 3 wiek: 3 środek: 3

zależeć: 3

```
kultura: 3
potrzebować: 3
miasto: 3
inwestycja: 3
iść: 3
przyjmować: 3
chleb: 3
zapraszać: 3
rozwiązanie: 3
podnosić: 3
dotyczyć: 3
przyznawać: 3
związek: 3
polityczny: 3
energetyczny: 3
twarz: 3
energ: 3
zwalczać: 3
dziwny: 3
imigranci: 3
demokratyczny: 3
wolność: 3
zamożny: 3
moralny: 3
aborcja: 3
potrzeba: 3
rejestrować: 3
cieszyć: 3
bezdomny: 3
jeździć: 3
racja: 3
nauczyć: 3
zmieniać: 3
dzielić: 3
obcy: 3
centralny: 3
jasny: 3
limit: 3
czytać: 3
koszt: 3
rodzinny: 3
turysta: 3
obecny: 3
urodzić: 3
chęć: 3
setka: 3
proc: 3
postulat: 3
równość: 3
zdrowy: 3
super: 3
odpowiedzialny: 3
zarobek: 3
kryterium: 3
zło: 3
pozbawić: 3
wyrównywania: 3
spóźnić: 3
potwierdzać: 3
zaszczyt: 3
imię: 3
istnieć: 3
powszechny: 3
republikapopołudniu: 3
zaproponować: 3
przypadek: 3
```

```
podniesienie: 3
kadencja: 3
dochodowy: 3
wynosić: 3
czekać: 3
tytuł: 3
przyczyna: 3
ukraińca: 3
oko: 3
ukraińcy: 3
władza: 3
udział: 3
pełny: 3
bóg: 3
pięknietylko: 3
uciec: 3
słowacja: 3
rumuniczy: 3
tydzień: 3
zdrowie: 3
wziąć: 3
głowa: 3
konfy: 3
przestańcie: 3
nierob: 3
dupa: 3
nazista: 3
wyrok: 3
podlegać: 3
członkowski: 3
kupować: 3
trzeci: 3
wiedza: 3
ukończyć: 3
efekt: 3
wybrać: 3
rada: 3
naród: 3
nacja: 3
armia: 3
migranta: 3
decydować: 3
własny: 3
dane: 3
dostęp: 3
bronić: 3
kredyt: 3
myśl: 3
tusk: 3
strach: 3
umrzeć: 3
wolsce: 3
zabierać: 3
ubog: 3
społecznogospodarczy: 3
bojkotować: 3
legislacja: 3
zmuszeć: 3
zysk: 3
plac: 3
placówka: 3
endoprotezoplastyka: 3
staw: 3
kolanowy: 3
```

```
--- IN ---
by: 18

--- JJ ---
stary: 12
góral: 3

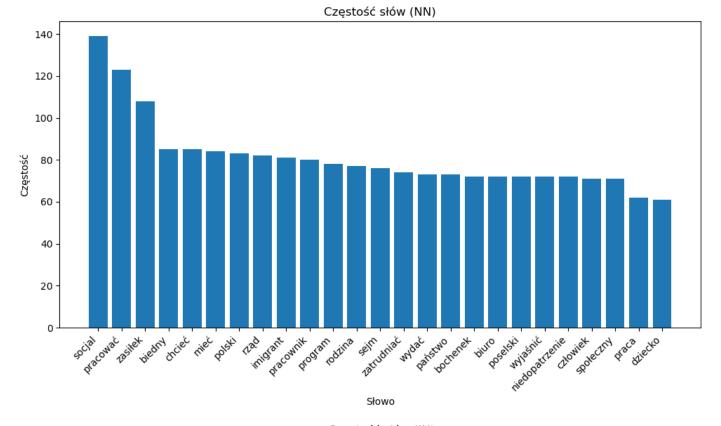
--- NNS ---
malaria: 9
prezes: 6
media: 4
autors: 4
zakres: 3
okres: 3

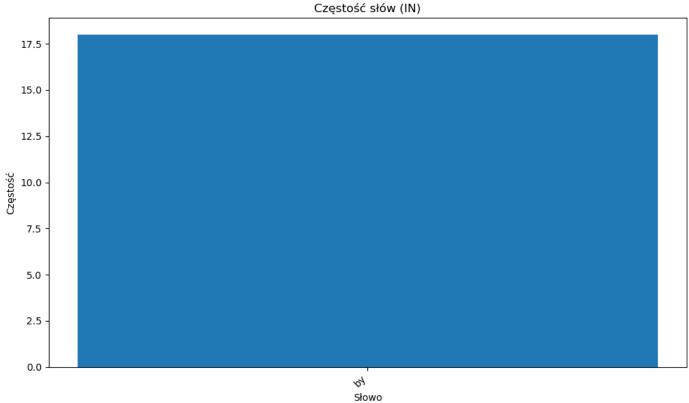
--- CC ---
plus: 3
```

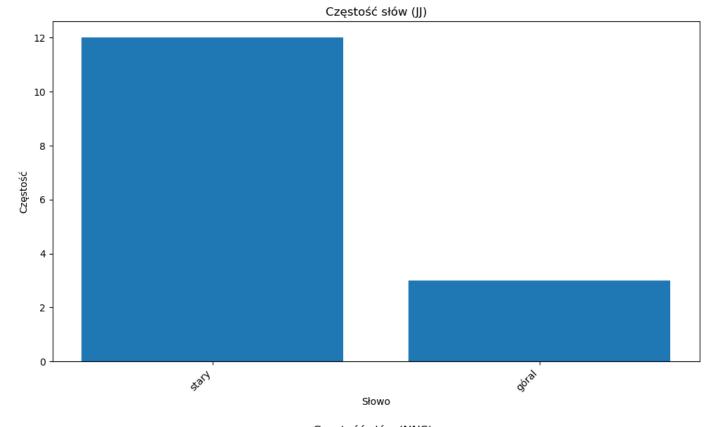
```
In [9]: # Wygenerowanie wykresów dla każdej części mowy
for pos, freq in pos_freq.items():
    sorted_freq = sorted(freq.items(), key=lambda x: x[1], reverse=True) # Sortowanie w
    words = [word for word, _ in sorted_freq[:25]] # Wybór najczęstszych 25 słów
    frequencies = [frequency for _, frequency in sorted_freq[:25]]

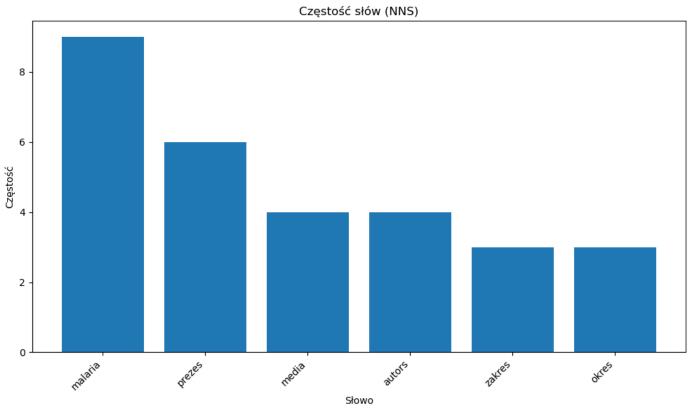
# Wygenerowanie wykresu słupkowego dla danej części mowy
plt.figure(figsize=(10, 6))
plt.bar(words, frequencies)
plt.xlabel('Słowo')
plt.ylabel('Częstość')
plt.title(f'Częstość słów ({pos})')
plt.xticks(rotation=45, ha='right') # Skrócenie etykiet i obrót o 45 stopni
plt.tight_layout()

# Wyświetlenie wykresu
plt.show()
```

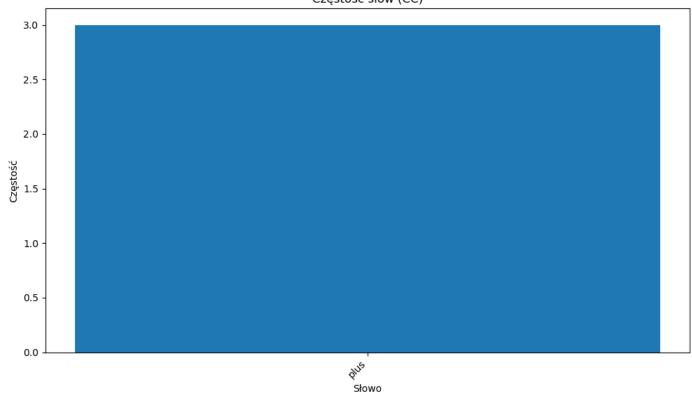












```
In [10]: def getSubjectivity(tweet):
    return TextBlob(tweet).sentiment.subjectivity

def getPolarity(tweet):
    return TextBlob(tweet).sentiment.polarity

df['Subjectivity'] = df['CLEANED_TEXT'].apply(getSubjectivity)
df['Polarity'] = df['CLEANED_TEXT'].apply(getPolarity)

df.head(5)
```

Out[10]:		URL	USER	TEXT	CLEANED_TEXT	Subjectivity
	0	https://twitter.com/AnnaBurnosN1/status/167654	mazureusz	@rocnat Popierają socjal?	popierać	0.0
	1	https://twitter.com/Maciej81813761/status/1676	Maciej81813761	@PEmeryt @marsza_jacek Raczej to Pan błądzi ni	błądzić odróżniać sprawca ofiara migrant ofiar	0.0
	2	https://twitter.com/Maciej81813761/status/1676	Cezary_Dalek	RT @winatuska1: Jeżeli Wicemarszałek Sejmu, Ry	wicemarszałek sejm posiadać współpracownik asy	0.0
	3	https://twitter.com/Maciej81813761/status/1676	Zyjel	Jaki to ma sens? \nGłówny argument o tworzeniu	sens główny argument tworzyć miejsce praca bez	0.0
	4	https://twitter.com/Maciej81813761/status/1676	MalgoPiasecka	@KacperBomba2 @Andrzej31263190 No i tutaj poru	poruszić ważny temat kraj rządzić religia kons	0.0

```
In [11]: def getAnalysis(score):
    if score <0:</pre>
```

```
return "Negative"
elif score == 0:
    return "Neutral"
else:
    return "Positive"

df["Analysis"] = df['Polarity'].apply(getAnalysis)
df.head(5)
```

```
Out[11]: URL USER TEXT CLEANED_TEXT Subjectivity
```

	ONL	OSER	IEXI	CLLAITED_ILXI	Subjectivity
0	https://twitter.com/AnnaBurnosN1/status/167654	mazureusz	@rocnat Popierają socjal?	popierać	0.0
1	https://twitter.com/Maciej81813761/status/1676	Maciej81813761	@PEmeryt @marsza_jacek Raczej to Pan błądzi ni	błądzić odróżniać sprawca ofiara migrant ofiar	0.0
2	https://twitter.com/Maciej81813761/status/1676	Cezary_Dalek	RT @winatuska1: Jeżeli Wicemarszałek Sejmu, Ry	wicemarszałek sejm posiadać współpracownik asy	0.0
3	https://twitter.com/Maciej81813761/status/1676	Zyjel	Jaki to ma sens? \nGłówny argument o tworzeniu	sens główny argument tworzyć miejsce praca bez	0.0
4	https://twitter.com/Maciej81813761/status/1676	MalgoPiasecka	@KacperBomba2 @Andrzej31263190 No i tutaj poru	poruszić ważny temat kraj rządzić religia kons	0.0

```
In [12]: j=1
    sortedDF = df.sort_values(by=['Polarity'])
    for i in range(0, sortedDF.shape[0]):
        if(sortedDF['Analysis'][i] == 'Positive'):
            print(str(j) + ') '+sortedDF['CLEANED_TEXT'][i])
            print()
            j=j+1
```

- 1) przyjmować imigrant pracować płacić podatek brać sociale mieć zapierdalać super pomys ł dom oddać biedn
- 2) obcokrajowiec stanowiać bezrobotny zatrudnić mieć socjal praca zdechąć głód wylądować most
- 3) potężny raek krytykować super klub wiatr oko trenować biedn grać blaszak chcieć znisz czyć
- 4) wyzywanie kogos sam doslownie kazdy gowny konfy dawać konfa super problem socjal akce ptujecie robić sprzeczny zapowiadać popierać konfy

1) zwać stary dekada rządzić socjalista rozbudować socjal granica absurd gwarantować ograniczyć socjal osoba potrzebować napływ imigrant spadnąć połowa połowa

- 2) turyngia spuscizny stary zjebow popierdolć człowiek chuj faszystowski stary dziadow w kurwiony podział biedny pamiętać jedyny miejsce widzieć być nalejek plakatow fuck afd
- 3) typical ukrainiec wypierdalać kraj bronić Polska

```
In [14]: plt.figure(figsize=(8,6))
    for i in range(0, df.shape[0]):
        plt.scatter(df['Polarity'][i], df['Subjectivity'][i], color = 'Blue')

plt.title('Sentiment Analysis')
    plt.xlabel('Polarity')
    plt.ylabel('Subjectivity')
    plt.show()
```

0.8 - 0.6 - 0.2 - 0.0 - 0.2 - 0.4 - 0.2 0.0 0.2 0.4 Polarity

```
In [15]: ptweets = df[df.Analysis == 'Positive']
    ptweets = ptweets['CLEANED_TEXT']
    round(ptweets.shape[0] / df.shape[0] *100 , 1)

Out[15]:

In [16]: ptweets = df[df.Analysis == 'Negative']
    ptweets = ptweets['CLEANED_TEXT']
    round(ptweets.shape[0] / df.shape[0] *100 , 1)
```

Out[16]:

```
In [17]: ptweets = df[df.Analysis == 'Neutral']
    ptweets = ptweets['CLEANED_TEXT']
    round(ptweets.shape[0] / df.shape[0] *100 , 1)

Out[17]:

In [18]: df['Analysis'].value_counts()
    plt.title("Sentiment Analysis")
    plt.xlabel('Sentiment')
    plt.ylabel('Counts')
    df['Analysis'].value_counts().plot(kind='bar')
    plt.show()
```

Sentiment Analysis 1000 800 400 200 Negative Analysis

```
In [19]: # Połączenie oczyszczonych tweetów w jednozdaniowy tekst
    combined_text = ' '.join(df['CLEANED_TEXT'])

# Analiza sentymentu dla całego tekstu tweetów naraz
    sentiment = TextBlob(combined_text).sentiment.polarity

# Wyświetlenie sentymentu
    print('Sentiment:', sentiment)
```

Sentiment

Sentiment: 0.06190476190476191