

# Analiza sentymentu



### Informacje wstępne



Analiza sentymentu (opinion mining) jest dziedziną, która zajmuje się automatycznym rozpoznawaniem, klasyfikacją i oceną emocji, opinii i nastrojów wyrażanych w tekście.

Obejmuje ona badanie zarówno pozytywnych, jak i negatywnych aspektów wypowiedzi, co umożliwia zrozumienie ogólnego sentymentu wyrażonego przez autora.

Analiza sentymentu wykorzystuje techniki przetwarzania języka naturalnego oraz uczenia maszynowego w celu efektywnego analizowania dużych zbiorów danych tekstowych.



### Wykorzystywane zasoby



Przetwarzanie języka naturalnego (Natural Language Processing, NLP) to interdyscyplinarna dziedzina, która łączy zagadnienia sztucznej inteligencji (AI), lingwistyki komputerowej, nauki o danych oraz informatyki.

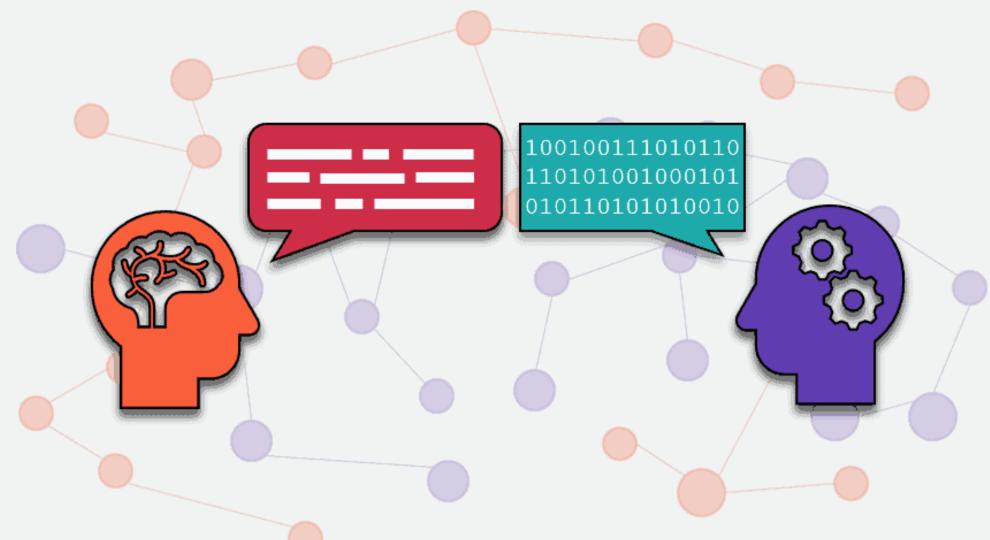
Celem NLP jest opracowanie metod i narzędzi, które umożliwiają komputerom analizowanie, rozumienie, tłumaczenie i generowanie języka naturalnego, czyli języka używanego przez ludzi do komunikacji.

To oznacza, że NLP pozwala maszynom interpretować i przetwarzać tekst lub mowę w sposób zbliżony do ludzkiego rozumienia.

Algorytmy uczenia maszynowego

Python / R

\*Dane treningowe



### Zastosowania



#### Analiza opinii konsumenckich i preferencji klientów

- -> zbieranie informacji na temat odczuć, emocji i postaw klientów wobec produktów lub usług,
- -> identyfikacja trendów konsumenckich, ocena zadowolenia z konkurencyjnych produktów, identyfikacja luk w ofercie rynkowej

#### Marketing

-> ocenę skuteczności kampanii reklamowych i promocyjnych, co umożliwia lepsze wykorzystanie budżetu marketingowego

#### **Polityka**

- -> identyfikacja trendów i preferencji politycznych, co pozwala na dostosowanie strategii kampanii wyborczych
- -> monitorowanie i analizowanie opinii publicznej na temat ważnych kwestii politycznych

#### Medycyna

-> ocenie stanu psychicznego pacjentów: pomoc we wczesnym wykrywaniu depresji, lęków czy innych stanów psychicznych, co umożliwia skuteczniejszą interwencję medyczną.

### Przykłady





Sieć restauracji może analizować opinie gości na portalach typu TripAdvisor, aby poprawić jakość dań i obsługi.



Bank może śledzić sentyment wobec nowej aplikacji mobilnej, by na bieżąco eliminować błędy i dostosowywać funkcje do potrzeb użytkowników.



Producent kosmetyków naturalnych może monitorować dyskusje na forach i w grupach na Facebooku, by odkryć niszę na nowy produkt.

------



Coca-Cola wykorzystała analizę sentymentu do śledzenia rozmów o marce w social mediach podczas Mistrzostw Świata w Piłce Nożnej 2018. Dzięki temu mogła w czasie rzeczywistym dostosowywać przekaz reklamowy.



Z kolei T-Mobile, dzięki analizie sentymentu zidentyfikował główne problemy klientów i wprowadził usprawnienia, co dało 73% spadek skarg.

### Schemat algorytmu







#### Metoda słownikowa

Klasyfikacja wypowiedzi przez przypisanie im wartości sentymentu na podstawie występujących w nich słów i fraz kluczowych.

Słowa pozytywne **zwiększają** wartość sentymentu. Słowa negatywne **obniżają** wartość sentymentu. Słowa neutralne **nie mają wpływu** na wartość sentymentu.



Sumy wartości sentymentu wypowiedzi określa jej charakter emocjonalny.



#### Metoda słownikowa

Warunki logiczne określają kontekst użycia słów i wyrażeń.

#### Słowo kluczowe: "świetny"

"To był świetny dzień" → pozytywne

"Nie był to świetny dzień" → negatywne

#### Słowo kluczowe: "interesujący"

"Film był interesujący, z wciągającą fabułą" → pozytywne

"Film był interesujący, ale miejscami nudny" → neutralne lub negatywne

#### Słowo kluczowe: "ambitny"

"To bardzo ambitny projekt, pełen ciekawych wyzwań" → pozytywne

"To zbyt ambitny projekt dla takiego zespołu" → negatywne

#### Słowo kluczowe: "wyjątkowy"

"To wyjątkowy produkt, który wyróżnia się na rynku" → pozytywne

"Projekt jest wyjątkowy, ale niekoniecznie w pozytywnym sensie" → negatywne



#### Uczenie maszynowe

**Nadzorowane uczenie maszynowe** (ang. supervised learning methods) – wymagające dostępności oznakowanych danych treningowych wraz z przypisanymi wartościami sentymentu

Nienadzorowane uczenie maszynowe (ang. unsupervised learning methods) – stosuje się np. podział tekstu na zdania i następnie dokonuje się klasyfikacji każdego zdania za pomocą list słów kluczowych i obliczonych miar podobieństwa zdań.

Wykorzystywane algorytmy:

- uczenie głębokie (deep learning),
- sieci neuronowe
- Random Forest,
- Gradient Boosting,
- Regresja logistyczna.

Metody hybrydowe łączą w sobie słownikowej i uczenia maszynowego



### Plusy i minusy

Metoda słownikowa	Uczenie maszynowe
Prostota i łatwość implementacji	Zaawansowana analiza kontekstu
Brak potrzeby dużych zbiorów treningowych	Automatyczne uczenie się nowych wzorców
Szybkość działania	Elastyczność i różnorodność metod
	Wymaga dużych zbiorów danych
Skalowanie złożonych zdań	Koszt i czas treningu
Problemy z idiomami i złożonymi wyrażeniami	Ryzyko przeuczenia (overfitting)

### Analiza sentymentu za pomocą metody słownikowej



```
from textblob import TextBlob
  import nltk
  import subprocess
  from deep_translator import GoogleTranslator
✓ 0.6s
  # Ścieżka do pliku, który chcesz otworzyć
  sciezka_do_pliku = r"C:\Users\piotr\OneDrive\Pulpit\Inzynieria oprog\Analiza sentymentu\historyjka2.txt"
  with open(sciezka_do_pliku, "r", encoding="utf-8") as plik:
      tekst = plik.read()
  blob = TextBlob(tekst)
✓ 0.0s
                                                                                                                                                                                                             blob.sentences
[Sentence("Dzień zaczął się pięknie, słońce świeciło, a ptaki śpiewały wesoło na drzewach."),
Sentence("Anna postanowiła wybrać się na spacer po parku i cieszyć się pogodą."),
Sentence("Niestety, nagle zerwał się silny wiatr i ciemne chmury zaczęły zbierać się na niebie."),
Sentence("Zaczęło padać, a Anna musiała szybko biec do domu, by nie zmoknąć."),
Sentence("Po powrocie do domu z ulgą usiadła przy oknie, popijając ciepłą herbatę i patrząc na deszcz.")]
  przetlumaczony_tekst = GoogleTranslator(source='pl', target='en').translate(tekst)
 print("Przetłumaczony tekst:")
  print(przetlumaczony_tekst)
  blob = TextBlob(przetlumaczony_tekst)
   blob.sentiment.polarity
0.2962962962963
   for zdanie in blob.sentences:
      print(zdanie, zdanie.sentiment)
The day started out beautifully, the sun was shining and the birds were singing happily in the trees. Sentiment(polarity=0.825, subjectivity=1.0)
Anna decided to go for a walk in the park and enjoy the weather. Sentiment(polarity=0.4, subjectivity=0.5)
Unfortunately, a strong wind suddenly picked up and dark clouds began to gather in the sky. Sentiment(polarity=0.09444444444444, subjectivity=0.544444444444444)
It started to rain and Anna had to run home quickly so as not to get wet. Sentiment(polarity=-0.1333333333333333333, subjectivity=0.45)
After returning home, she sat by the window with relief, sipping warm tea and watching the rain. Sentiment(polarity=0.6, subjectivity=0.6)
```

```
sentiment_model_name = 'distilbert-base-uncased-finetuned-sst-2-english'
                                         sentiment_pipeline = pipeline('sentiment-analysis', model=sentiment_model_name)
                                         sentiment_model_size_mb = 255
                                 sentiment_pipeline('I love being served hot food')
                                 [50] V 0.1s
                                     [{'label': 'POSITIVE', 'score': 0.9989325404167175}]
                                         sentiment_pipeline('I love being served cold food')
                                 [54] 		0.0s
                                     [{'label': 'NEGATIVE', 'score': 0.7161007523536682}]
                                         #sentiment_pipeline('I love being served cold food')
                                         for zdanie in zdania:
                                            print(zdanie)
                                            print(sentiment_pipeline(zdanie))
                                 [53] V 0.1s
                                     The day started out beautifully, the sun was shining and the birds were singing happily in the trees.
                                     [{'label': 'POSITIVE', 'score': 0.9998579025268555}]
                                     Anna decided to go for a walk in the park and enjoy the weather.
                                     [{'label': 'POSITIVE', 'score': 0.9996508359909058}]
                                     Unfortunately, a strong wind suddenly picked up and dark clouds began to gather in the sky.
                                     [{'label': 'NEGATIVE', 'score': 0.9769198894500732}]
                                     It started to rain and Anna had to run home quickly so as not to get wet.
                                     [{'label': 'NEGATIVE', 'score': 0.9354674816131592}]
                                     After returning home, she sat by the window with relief, sipping warm tea and watching the rain.
                                     [{'label': 'POSITIVE', 'score': 0.9995478987693787}]
                                      emotion model = 'bhadresh-savani/distilbert-base-uncased-emotion'
                                     emotion_pipeline = pipeline('sentiment-analysis', model=emotion_model, return_all_scores = True)
                                     emotion_model_size_mb = 255
                                    ✓ 0.2s
                                   c:\Users\piotr\AppData\Local\Programs\Python\Python39\lib\site-packages\transformers\pipelines\text_classification.py:104: UserWarning: `return_all_scores` is now deprecated, if want a similar functionality use `top_k=None` instead or
                                    warnings.warn(
                                                                                                                                                                                                                                                 for zdanie in zdania:
                                         print(zdanie)
                                         print(emotion_pipeline(zdanie))
                                    ✓ 0.1s
The day started out beautifully, the sun was shining and the birds were singing happily in the trees.
```

[[{'label': 'sadness', 'score': 0.00028875324642285705}, {'label': 'joy', 'score': 0.997856080532074}, {'label': 'love', 'score': 0.000134814927354455}, {'label': 'anger', 'score': 0.00027950009098276496}, {'label': 'fear', 'score': 0.0001849611144280061}, {'label': 'surprise', 'score': 0.000258272972237} Anna decided to go for a walk in the park and enjoy the weather.
[[{'label': 'sadness', 'score': 0.0005443869740702212}, {'label': 'joy', 'score': 0.9955447912216187}, {'label': 'love', 'score': 0.0003620540373958} Unfortunately, a strong wind suddenly picked up and dark clouds began to gather in the sky.
[[{'label': 'sadness', 'score': 0.003550149267539382}, {'label': 'joy', 'score': 0.001437100931070745}, {'label': 'love', 'score': 0.00026883644750341773}, {'label': 'anger', 'score': 0.009021573700010777}, {'label': 'fear', 'score': 0.984282910823822}, {'label': 'surprise', 'score': 0.001437100931070745}, {'label': 'love', 'score': 0.001437100931070745}, {'label': 'sadness', 'score': 0.005572126387023926}, {'label': 'sore': 0.005572146736085415}, {'label': 'love', 'score': 0.002955433214083314}, {'label': 'anger', 'score': 0.1093587577342987}, {'label': 'fear', 'score': 0.15056462585926056}, {'label': 'surprise', 'score': 0.002426391700282693}]]
After returning home, she sat by the window with relief, sipping warm tea and watching the rain.
[[{'label': 'sadness', 'score': 0.0012577527668327093}, {'label': 'joy', 'score': 0.000759190821554511}]
[[{'label': 'sadness', 'score': 0.0012577527668327093}, {'label': 'surprise', 'score': 0.000759190821554511}]
[[{'label': 'sadness', 'score': 0.00125775276

## Bibliografia



https://mfiles.pl/pl/index.php/Analiza\_sentymentu

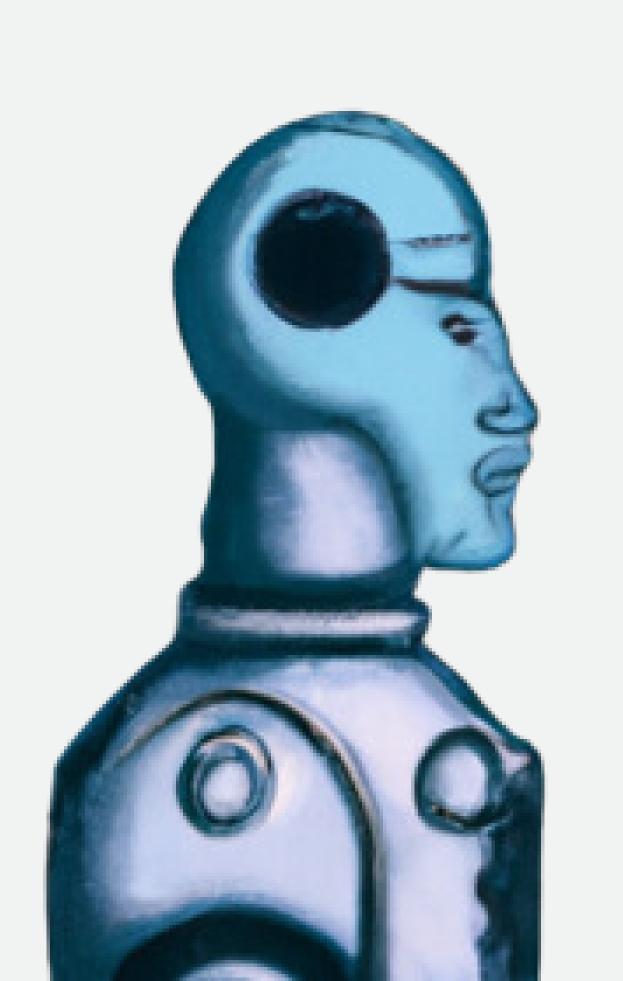
https://www.ifirma.pl/blog/analiza-sentymentu-z-wykorzystaniem-ai/

Anna Baj-Rogowska *Analiza sentymentu jako narzędzie monitorowania wyników finansowych przedsiębiorstwa*, Przedsiębiorczość Zarządzania, Politechnika Gdańska, 2019

https://ebizneskrokpokroku.pl/marketing/analiza-sentymentu-czym-jest-i-jak-ja-przeprowadzic/

https://justjoin.it/blog/analizy-sentymentu-tweetow-wykorzystalismy-uczenie-maszynowe

https://pl.wikipedia.org/wiki/Przetwarzanie\_j%C4%99zyka\_naturalnego



Dziękuję za uwagę!



