# Anotacja korpusów oraz osadzenia słów i tekstów Część I: Procedura anotacji

Autorzy: Oliwer Krupa, Adam Bednarski, Jan Masłowski, Łukasz Lenkiewicz October 23, 2024

# Rozdziały

| Wybor Korpusu Tekstow                        | 3   |
|--|---|
| 1.1 Specyfikacja Zbioru                      | 3   |
| Wytyczne i Przeprowadzenie Anotacji Tekstów  | 3   |
| 2.1 Wprowadzenie                             | 3   |
| 2.2 Notatka dla Anotatorów                   | 3   |
|  | 4   |
|  | 4   |
| 2.5 Podsumowanie                             | 4   |
| Analiza Zgodności Anotatorów                 | 5   |
| <u>o</u>                                     | 5   |
|  | 6   |
|  | 6   |
| 3.2.2 PSA dla Frazy                          | 7   |
| Powtórna Anotacja na Nowej Próbce Danych     | 7   |
| Analiza Zgodności Drugiej Anotacji           | 8   |
|  | 8   |
|  | 8   |
|  | 8   |
| 5.2.2 PSA dla Frazy                          | 9   |
| Wnioski wynikające z przeprowadzonych analiz | 9   |
|  | <ul> <li>Wytyczne i Przeprowadzenie Anotacji Tekstów</li> <li>2.1 Wprowadzenie</li> <li>2.2 Notatka dla Anotatorów</li> <li>2.3 Proces Anotacji</li> <li>2.4 Dobre Praktyki Anotacji</li> <li>2.5 Podsumowanie</li> <li>Analiza Zgodności Anotatorów</li> <li>3.1 Kappa Cohena</li> <li>3.2 Procent Częściowej Zgodności (PSA) dla pierwszej anotacji</li> <li>3.2.1 PSA dla Całych Zdań</li> <li>3.2.2 PSA dla Frazy</li> <li>Powtórna Anotacja na Nowej Próbce Danych</li> <li>Analiza Zgodności Drugiej Anotacji</li> <li>5.1 Kappa Cohena</li> <li>5.2 Procent Częściowej Zgodności (PSA) dla Drugiej Anotacji</li> <li>5.2.1 PSA dla Całych Zdań</li> <li>5.2.2 PSA dla Frazy</li> </ul> |

## 1 Wybór Korpusu Tekstów

W celu przeprowadzenia zadania anotacji tekstów wybraliśmy korpus poleval2019\_cyberbullying z HuggingFace Datasets. Korpus ten został opracowany w ramach konkursu PolEval 2019 i zawiera teksty w języku polskim dotyczące problematyki mowy nienawiści i cyberprzemocy. Zbiór został stworzony w celu oceny systemów do detekcji treści o charakterze nienawistnym i przemocowym w internecie. Składa się on z anonimowych postów i komentarzy z polskich mediów społecznościowych, które zostały ręcznie oznaczone pod katem cyberprzemocy.

Korpus składa się z następujących elementów:

- Posty i komentarze anonimowe wpisy pobrane z różnych platform internetowych.
- Anotacje każdy post został ręcznie zaklasyfikowany jako zawierający lub niezawierający treści związane z mową nienawiści.

#### 1.1 Specyfikacja Zbioru

Zbiór danych zawiera następujące cechy:

- Liczba przykładów: 10,000 wpisów i komentarzy.
- Struktura danych: Każdy wpis zawiera pole text, które reprezentuje zawartość tekstową, oraz pole label, które klasyfikuje wpis jako cyberprzemoc (1) lub brak cyberprzemocy (0).
- Język: Polski.

Więcej informacji na temat zbioru danych znajduje się na stronie projektu: https://huggingface.co/datasets/poleval/poleval2019\_cyberbullying.

## 2 Wytyczne i Przeprowadzenie Anotacji Tekstów

## 2.1 Wprowadzenie

W celu oznaczenia i analizy danych dotyczących mowy nienawiści, zdecydowaliśmy się na wykorzystanie narzędzia Docanno. Docanno umożliwia intuicyjne i efektywne oznaczanie tekstu na różnych poziomach, co pozwala na realizację zadania zarówno na poziomie całych dokumentów, jak i ich fragmentów.

#### 2.2 Notatka dla Anotatorów

Aby zapewnić spójność i jednolite podejście podczas procesu anotacji, przygotowaliśmy krótką notatkę zawierającą wytyczne dla anotatorów. Poniżej przedstawiamy instrukcje, które były stosowane przez wszystkie osoby zaangażowane w proces anotacji:

- 1. Oceniamy tweeta w taki sposób, że:
  - 0 neutralny tweet,

- 1 mowa nienawiści.
- 2. Oceniamy frazy tweeta, przypisując im odpowiednie etykiety słowne w zależności od ich wpływu na wydźwięk całego tweeta:
  - 4 wzmacnianie,
  - 5 odwracanie,
  - 6 osłabianie.

Te wytyczne zapewniają, że anotatorzy zwracają uwagę zarówno na ogólny charakter wpisu, jak i na poszczególne frazy, które mogą mieć wpływ na ton całego tekstu.

### 2.3 Proces Anotacji

W ramach zadania anotacji, każdy anotator został poproszony o oznaczenie 100 wybranych postów, które zostały losowo wybrane z pełnego korpusu danych. Anotacja została przeprowadzona na dwóch poziomach:

- Anotacja na poziomie całego tekstu ocena ogólnego wydźwięku tweeta jako neutralnego lub zawierającego mowę nienawiści.
- Anotacja na poziomie poszczególnych fragmentów tekstu przypisanie odpowiednich etykiet frazom mającym wpływ na wydźwięk tweeta.

#### 2.4 Dobre Praktyki Anotacji

Podczas procesu anotacji zastosowaliśmy następujące dobre praktyki:

- Niezależność anotacji każdy anotator pracował niezależnie, co zapewnia brak wpływu innych osób na ocenę wpisów.
- Losowe próbkowanie próbka 100 tweetów została losowo wybrana z pełnego zbioru danych, co zwiększa obiektywizm oceny.
- Klarowne wytyczne dzięki jednoznacznym zasadom anotacji, anotatorzy mieli jasność co do sposobu oceny tweetów i ich fragmentów.

#### 2.5 Podsumowanie

W wyniku procesu anotacji, każdy wpis w próbce został oznaczony zarówno na poziomie całego tekstu, jak i poszczególnych fraz. Wszystkie wyniki anotacji zostały zapisane w plikach JSONL, które zostaną wykorzystane do dalszej analizy. Załączone pliki obejmują oznaczone dane dla każdego anotatora.

## 3 Analiza Zgodności Anotatorów

#### 3.1 Kappa Cohena

W celu oceny zgodności pomiędzy annotatorami w zadaniu klasyfikacji postów obliczono wartość Kappy Cohena. Kappa Cohena to statystyczna miara zgodności, która uwzględnia nie tylko zgodność rzeczywistą między annotatorami, ale także zgodność przypadkową. Jest to bardziej zaawansowana miara w porównaniu z procentową zgodnością, ponieważ eliminuje wpływ losowości w przypisywaniu kategorii, co czyni ją bardziej miarodajną w analizie wyników.

Macierz konfuzji: Na podstawie wyników oznaczania stworzono następującą macierz konfuzji, która pokazuje liczbę przypadków, w których annotatorzy przypisali takie same lub różne etykiety:

|               | Janek: Neutral | Janek: Hate |
|---------------|----------------|-------------|
| Adam: Neutral | 89             | 4           |
| Adam: Hate    | 1              | 6           |

Table 1: Macierz konfuzji dla oznaczeń Adama i Janka

Z tej macierzy wynika, że annotatorzy w 89 przypadkach przypisali kategorię "Neutral", natomiast w 6 przypadkach zgodnie przypisali kategorię "Hate". W 4 przypadkach annotator Adam przypisał "Hate", podczas gdy Janek przypisał "Neutral", natomiast w 1 przypadku było odwrotnie.

Obliczenie Kappy Cohena: Funkcja użyta do obliczenia Kappy Cohena bazuje na macierzy konfuzji, która pokazuje zgodności i niezgodności pomiędzy annotatorami. Na podstawie tej macierzy funkcja oblicza, jaka część zgodności wynika z rzeczywistych decyzji annotatorów, a jaka mogła być przypadkowa. Wynik, zwany Kappa Cohena, przedstawia stopień zgodności po uwzględnieniu przypadkowej zgodności.

Kappa Cohena w tym przypadku wynosi = 0.679, co wskazuje na umiarkowaną zgodność pomiędzy annotatorami. Część zgodności można przypisać przypadkowi, ale annotatorzy są w znacznym stopniu zgodni, co czyni wyniki wiarygodnymi, choć nie doskonałymi.

**Wyniki:** Wartości macierzy konfuzji oraz obliczona Kappa Cohena zostały podsumowane poniżej:

| Wartość      | Opis                                   |  |  |
|--------------|--|--|--|
| 89           | Obaj annotatorzy przypisali "Neutral"  |  |  |
| 6            | Obaj annotatorzy przypisali "Hate"     |  |  |
| 4            | Adam przypisał "Hate", Janek "Neutral" |  |  |
| 1            | Adam przypisał "Neutral", Janek "Hate" |  |  |
| Kappa Cohena | 0.679                                  |  |  |

Table 2: Wyniki obliczenia Kappy Cohena

Dyskusja wyników: Wartość Kappy Cohena wskazuje na umiarkowaną zgodność annotatorów. Obserwowana zgodność wynosi 95%, co sugeruje wysoką zgodność pomiędzy annotatorami. Jednak przewidywana zgodność losowa była na poziomie 87%, co oznacza, że część zgodności mogła wynikać z przypadku. Dlatego wynik = 0.679 wskazuje, że annotatorzy byli bardziej zgodni, niż wynikałoby to z przypadku, ale ich zgodność nie jest pełna. W związku z tym, aby zwiększyć spójność wyników, wskazane jest przeprowadzenie dalszej analizy oraz ewentualnie kolejnej iteracji anotacji, szczególnie w przypadkach, gdzie niezgodność była wyraźna.

#### 3.2 Procent Częściowej Zgodności (PSA) dla pierwszej anotacji

Aby dokładniej ocenić zgodność między anotatorami, obliczono miarę PSA (Positive Specific Agreement). PSA to miara, która uwzględnia stopień częściowej zgodności między dwoma anotatorami podczas etykietowania tekstów lub ich fragmentów. W odróżnieniu od Kappy Cohena, która ocenia ogólną zgodność, PSA skupia się na częściowym pokrywaniu się anotacji, co jest szczególnie użyteczne, gdy mamy do czynienia z wieloma etykietami lub nakładającymi się zakresami.

#### 3.2.1 PSA dla Całych Zdań

Na podstawie macierzy konfuzji możemy obliczyć PSA dla anotacji na poziomie zdań:

- Adam i Janek zgodzili się w 89 przypadkach co do etykiety "Neutral".
- Zgodzili się w 6 przypadkach co do etykiety "Hate" (mowa nienawiści).
- W 4 przypadkach Adam przypisał etykietę "Hate", podczas gdy Janek ocenił te same zdania jako "Neutral".
- W 1 przypadku Adam przypisał etykietę "Neutral", a Janek "Hate".

Wzór na obliczenie PSA dla zdań to:

$$PSA_{\mathrm{zdania}}$$
 (1)   
  $2 \times Z\mathrm{goda}$  na Neutral i Hate

=  $\frac{2 \times \text{Zgoda na Neutral i Hate} + \text{Adam: Hate, Janek: Neutral} + \text{Adam: Neutral, Janek: Hate}}{\times 100}$ 

Podstawiając wartości:

$$PSA_{\text{zdania}} = \frac{2 \times 89}{2 \times 89 + 4 + 1} \times 100$$
  
= 97.27% (2)

Wskazuje to na wysoki poziom zgodności między Adamem a Jankiem na poziomie całych zdań.

#### 3.2.2 PSA dla Frazy

Następnie przeanalizowano zgodność na poziomie fraz. Po odfiltrowaniu zdań oznaczonych jako "Hate" lub "Neutral", skupiono się na frazach, takich jak "Wzmacnianie" czy "Osłabianie", i oceniono, jak czesto Adam i Janek zgodzili się co do ich etykietowania:

- Obaj anotatorzy oznaczyli tę samą frazę: 6 przypadków.
- Janek oznaczył frazę, Adam tego nie zrobił: 4 przypadki.
- Adam oznaczył frazę, Janek tego nie zrobił: 7 przypadków.

Wzór na obliczenie PSA dla fraz to:

$$PSA_{\text{frazy}} = \frac{2 \times \text{Obaj zgodni}}{2 \times \text{Obaj zgodni} + \text{Janek oznaczył, Adam nie} + \text{Adam oznaczył, Janek nie}}{\times 100}$$
 (3)

Podstawiając wartości:

$$PSA_{\text{frazy}} = \frac{2 \times 6}{2 \times 6 + 4 + 7} \times 100$$
  
= 52.17%

Ta niższa wartość odzwierciedla trudności w osiągnięciu pełnej zgodności na bardziej szczegółowym poziomie fraz.

## 4 Powtórna Anotacja na Nowej Próbce Danych

W procesie powtórnej anotacji na nowej próbce danych wprowadzono zaktualizowane wytyczne, mające na celu precyzyjniejszą ocenę treści tweetów oraz ich fraz. Nowa wersja notatki dla anotatorów, oznaczona jako **Notatka dla Anotatorów 2.0**, zawiera następujące zasady:

#### 1. Ocena ogólna tweetów:

- Tweet jest oceniany na dwóch poziomach:
  - − 0 tweet neutralny, nie zawierający treści związanych z mową nienawiści.
  - 1 tweet zawierający mowę nienawiści.
- 2. Ocena fraz wewnątrz tweetów: Po zaklasyfikowaniu tweeta jako zawierającego mowę nienawiści (1), anotator ocenia poszczególne frazy tweeta, biorąc pod uwagę ich wpływ na wydźwięk tweeta:
  - Wzmacnianie (4) frazy, które wzmacniają negatywny ton tweeta.
  - Odwracanie (5) frazy, które zmieniają kierunek emocjonalny tweeta, łagodząc negatywny ton.
  - Osłabianie (6) frazy, które osłabiają negatywny ton tweeta.

#### 3. Ograniczenia:

 Wzmacnianie, osłabianie i odwracanie dotyczy tylko tweetów, które zostały zaklasyfikowane jako zawierające mowę nienawiści. W przypadku tweetów neutralnych (0), nie oceniamy wpływu fraz na wydźwięk.

Zaktualizowane wytyczne w wersji 2.0 mają na celu bardziej precyzyjną ocenę wpływu poszczególnych fraz w tweetach zawierających mowę nienawiści, co pozwala na głębszą analizę treści i tonu wpisów.

## 5 Analiza Zgodności Drugiej Anotacji

#### 5.1 Kappa Cohena

W celu oceny zgodności pomiędzy annotatorami w drugiej rundzie anotacji obliczono wartość Kappy Cohena. Anotacje zostały przeprowadzone na nowej próbce danych, a wyniki miały na celu sprawdzenie, czy zmiany w wytycznych dla anotatorów wpłynęły na zgodność ich ocen.

Macierz konfuzji: Na podstawie wyników anotacji stworzono macierz konfuzji, która przedstawia liczbę przypadków, w których annotatorzy przypisali zgodne lub różne etykiety:

|               | Janek: Neutral | Janek: Hate |
|---------------|----------------|-------------|
| Adam: Neutral | 86             | 1           |
| Adam: Hate    | 3              | 10          |

Table 3: Macierz konfuzji dla drugiej anotacji

Obliczenie Kappy Cohena: Kappa Cohena obliczona na podstawie powyższej macierzy wyniosła = 0.811. Wynik ten wskazuje na wysoką zgodność między annotatorami, co sugeruje, że zaktualizowane wytyczne były skuteczne w ujednoliceniu ocen.

**Wyniki:** Wynik Kappy Cohena na poziomie 0.811 oznacza znaczną poprawę w porównaniu do pierwszej anotacji. Obserwuje się wysoką zgodność, co może być efektem lepszego zrozumienia i stosowania się do nowych wytycznych przez annotatorów.

## 5.2 Procent Częściowej Zgodności (PSA) dla Drugiej Anotacji

Dla drugiej rundy anotacji, PSA zostało ponownie obliczone na podstawie danych z plików labeled\_sample\_adam\_2.jsonl oraz labeled\_sample\_jan\_2.jsonl. Podobnie jak w przypadku pierwszej anotacji, obliczono PSA zarówno na poziomie zdań, jak i fraz.

#### 5.2.1 PSA dla Całych Zdań

Na podstawie macierzy konfuzji poniżej możemy obliczyć PSA dla zdań:

Macierz konfuzji = 
$$\begin{bmatrix} 10 & 1 \\ 3 & 85 \end{bmatrix}$$

Macierz ta przedstawia następujące liczby przypisanych etykiet:

- 10 przypadków, w których zarówno Adam, jak i Janek przypisali etykietę "Hate".
- 85 przypadków, w których obaj anotatorzy przypisali etykietę "Neutral".
- 1 przypadek, gdzie Adam przypisał etykietę "Hate", a Janek "Neutral".
- 3 przypadki, gdzie Adam przypisał etykietę "Neutral", a Janek "Hate".

Wzór na obliczenie PSA dla zdań pozostaje taki sam:

$$PSA_{\text{zdania}} = \frac{2 \times (10 + 85)}{2 \times (10 + 85) + 1 + 3} \times 100$$

$$= 97.27\%$$
(5)

Wskazuje to na bardzo wysoki poziom zgodności między anotatorami na poziomie całych zdań, podobnie jak w pierwszej rundzie anotacji.

#### 5.2.2 PSA dla Frazy

Po analizie fraz, PSA zostało obliczone na następującej podstawie:

- W 8 przypadkach obaj anotatorzy przypisali tę samą etykietę dla fraz.
- W 8 przypadkach Janek przypisał etykietę dla frazy, a Adam tego nie zrobił.
- W 6 przypadkach Adam przypisał etykietę dla frazy, a Janek tego nie zrobił.

Wzór na obliczenie PSA dla fraz to:

$$PSA_{\text{frazy}} = \frac{2 \times 8}{2 \times 8 + 8 + 6} \times 100$$
  
= 53.33% (6)

Wynik PSA dla fraz jest niższy niż w przypadku zdań, co sugeruje większą trudność w osiągnięciu zgodności na bardziej szczegółowym poziomie fraz.

## 6 Wnioski wynikające z przeprowadzonych analiz

Jednym z głównych problemów, który pojawił się podczas procesu anotacji, była różnica w liczbie zaznaczonych słów przez różnych anotatorów, mimo że ogólny sens anotacji był taki sam. Różnice te wynikały głównie z niejednolitego oznaczania zakresów słów, co utrudniało pełną zgodność.

Analiza wyników wskaźników PSA oraz Kappy Cohena pozwala na wyciągnięcie kilku kluczowych wniosków:

Przeprowadzenie drugiej iteracji anotacji przyniosło wyraźną poprawę zgodności między anotatorami, szczególnie w kontekście oznaczania fraz. Wartości wskaźników PSA wzrosły w drugiej iteracji, co wskazuje na większą spójność w etykietowaniu zarówno całych zdań, jak i ich fragmentów. Zmiany te sugerują, że uaktualnione wytyczne dla anotatorów pomogły lepiej zrozumieć kryteria anotacji, co wpłynęło na poprawę jakości ocen.

Warto podkreślić, że wskaźnik PSA dla anotacji na poziomie zdań pozostał na wysokim poziomie, wynosząc 97,27% zarówno w pierwszej, jak i drugiej iteracji. Świadczy to o dużej zgodności anotatorów w ocenie całościowego wydźwięku wpisów. Z kolei poprawa PSA dla fraz (z 52,17% do 53,33%) wskazuje na pewien postęp w bardziej szczegółowej analizie treści, choć pełna zgodność na poziomie fraz wciąż stanowi wyzwanie.

Podsumowując, wyniki sugerują, że wprowadzenie nowej iteracji anotacji oraz bardziej precyzyjnych instrukcji było krokiem we właściwym kierunku, poprawiającym spójność ocen między anotatorami, szczególnie w analizie bardziej złożonych fragmentów tekstu. Mimo to, dalsze udoskonalenie procesu anotacji może być konieczne, aby zminimalizować rozbieżności w ocenie poszczególnych fragmentów tekstu i osiągnąć jeszcze wyższą zgodność.