ZZSN Dokumentacja Wstępna

Projekt 12. Analiza wydźwięku depesz giełdowych za pomocą modelu typu BERT.

Skład zespołu:

- Robert Ostoja-Lniski
- Dawid Brzozowski

Opis zadania

Celem projektu jest wykorzystanie polskiego modelu typu BERT (np. <u>Herbert</u> albo <u>Polbert</u>) do oceny wydźwięku (*negatywny/neutralny/pozytywny*) depesz na polskiej Giełdzie Papierów Wartościowych.

Przewidywany sposób rozwiązania problemu

Pierwszym etapem rozwiązania problemu będzie pobranie danych finansowych z systemu *ESPI*, na którym znajdują się treści depeszy giełdowych oraz z platformy *QuandI*, która udostępnia API do pobierania kursów akcji spółek. Utworzone zostaną skrypty, które uruchomione zostaną na platformie *Google Cloud Platform* w celu pozyskania danych.

Sposób generowania zbioru danych:

- 1. Pobieranie danych finansowych
 - a. ESPI: Na podstawie udostępnionych depesz na platformie ESPI planujemy zaimplementować API służącego do pobierania raportów dla dowolnej spółki z zadanego okresu. Na wejściu podana będzie nazwa spółki i przedział czasowy, a zwrócony będzie plik zawierający treści depesz dla tej spółki dla każdego dnia z zadanego przedziału (o ile w tym dniu opublikowano raport). Plik będzie w formacie JSON.
 - b. Quandl: Dla poszczególnych wierszy uzyskanych z systemu ESPI pobrane zostaną ceny kursów akcji spółek z dnia poprzedzającego oraz następującego po dniu udostępnienia depeszy. Następnie zmiana kursu akcji zostanie porównana do zmiany kursu indeksu WIG aby ustalić wydźwięk dla depeszy względem szerokiego rynku.
 - c. Z treści depesz przechowywanych w zbiorze usunięte zostaną nazwy spółek.
- 2. Ustalanie wydźwięku dla pobranych danych
 - a. Do ustalenia wartości wydźwięku posłuży nam wzór:

$$m = \left[\frac{a2-a1}{a1} - \frac{w2-w1}{w1}\right]$$
, gdzie:

- i. a1 jest ceną akcji spółki podczas poprzedniego zamknięcia
- ii. a2 jest ceną akcji spółki podczas zamknięcia kolejnego notowania po wydaniu depeszy
- iii. w1 jest ceną indeksu WIG podczas poprzedniego zamknięcia

- iv. *w*2 jest ceną indeksu WIG podczas zamknięcia kolejnego notowania po wydaniu depeszy
- b. Podczas eksperymentów wyznaczymy dokładne wartości parametrów *p i n (p > n)*, takich, że
 - i. dla wydźwięku pozytywnego $m \ge p$
 - ii. dla wydźwięku neutralnego $n \le m < p$
 - iii. dla wydźwięku negatywnego m < n
- 3. **PolElmo2.0**. Do wstępnego trenowania modelu dla zadania analizy wydźwięku posłużą nam dane PolElmo.

Model BERT:

- 1. Za pomocą biblioteki transformers wykorzystany zostanie model *HerBERT* (base) ze względu na wysokie wyniki uzyskane w benchmarkach (https://klejbenchmark.com/leaderboard/). Wybrana zostanie wersja bazowa ze względu na krótszy czas treningu w porównaniu do modelu w wersji *large*.
- 2. Model ten zostanie wstępnie wytrenowany na zbiorze *PolElmo* oraz zmierzona zostanie jego jakość na zbiorze testowym z tej samej dziedziny jak na zmienionej (odpowiednio *PolElmo2.0-IN, PolElmo2.0-OUT*).
- 3. Następnie, model zostanie dotrenowany na przygotowanych przez nas danych finansowych. Porównana zostanie jakość predykcji modelu po dotrenowaniu z modelem uczonym tylko za pomocą danych *PolElmo*. Ostateczna weryfikacja działania modeli zostanie przeprowadzona na niezależnym zbiorze testowym zawierającym treści depesz giełdowych.

Wybrane zbiory danych

W projekcie skorzystamy ze zbioru depesz opublikowanych na portalu: http://infostrefa.com/infostrefa/pl/raporty/espi/firmy/. Zawiera on raporty dla wybranych spółek (od października 2004 roku do bieżącego kwietnia 2021 roku).

Wartość cen akcji spółki w danym dniu, oraz wysokość notowania WIG (w celu zbadania korelacji między szerokim rynkiem) zostanie pobrana na dzięki *API* udostępnionemu przez platformę *Quandl*.

Narzędzia

- Język programowania: Python 3.8.
- Instalacja pakietów za pomocą narzędzia Anaconda.
- Biblioteki oraz inne narzędzia wykorzystane w projekcie:
 - requests w celu pozyskiwania stron html zawierających depesze giełdowe.
 - BeautifulSoup4 w celu przetwarzania stron html zawierających treść depesz giełdowych wraz z nazwą spółki oraz datą opublikowania.
 - Quandl do pobierania kursów akcji spółek.
 - PyTorch oraz transformers do stworzenia modelu opartego o BERT dla zadania analizy sentymentu.
 - Matplotlib do wizualizacji osiągniętych rezultatów.

- Scikit learn do operacji na zbiorach danych (podział na zbiór trenujący, walidujący i testowy itp.).
- Google Cloud Platform: do pobierania danych za pomocą wielu maszyn oraz trenowania modelu na wydajnej maszynie z GPU.

Zakładana funkcjonalność

Model po procesie uczenia na danych finansowych potrafi wskazać sentyment (pozytywny/neutralny/negatywny) dla treści depeszy giełdowej.