

Znajdź swojego influencera

Czyli jak szybko zidentyfikować kluczową osobę w sieci

Problem badawczy

Identyfikacja wpływowych węzłów jest jednym z kluczowych zadań nauki o sieciach, mających jednocześnie praktyczne zastosowanie w wielu problemach biznesowych.



Chcąc przeprowadzić efektywną kampanie reklamową i skutecznie rozpowszechnić informację o naszym produkcje, trzeba zdecydować kogo zatrudnić do współpracy reklamowej, aby uzyskać największe zasięgi.

Rozwiązania aktualnie stosowane w tym obszarze opierają się na wielokrotnych symulacjach, co gwarantuje wysoką dokładność, ale jest bardzo kosztowne obliczeniowo.

W ramach naszej pracy wykorzystujemy techniki uczenia maszynowego, do stworzenia systemu oceniającego daną osobę w sieci pod trzema kluczowymi względami:

- 1. Całkowitego zasięgu, jaki jest w stanie wygenerować całkowity zasięg reklamy
- 2. Liczby innych użytkowników, których zachęci do aktywnego reklamowania produktu maksymalna liczba reklamujących
- 3. Szybkości, z jaką rozprzestrzeni informacje o produkcie szybkość rozprzestrzeniania

Metodologia

Zbiór danych

Sieci społecznościowe z serwisów:

- Twitch (DE) 9 tys. wierzchołków
- Facebook 22 tys. wierzchołków
- Github 37 tys. wierzchołków

Każdy z badanych grafów został podzielony na zbiór uczący (80% grafu) oraz testowy (20% grafu).

Model symulacji

Model niezależnych kaskad - w danej iteracji aktywny wierzchołek ma dokładnie jedną szansę by aktywować każdego ze swoich sąsiadów z prawdopodobieństwiem *beta*.

Modele sztucznej inteligencji

- Support Vector Machine
- K-Nearest Neighbors
- Random Forest

Dane wejściowe modelu

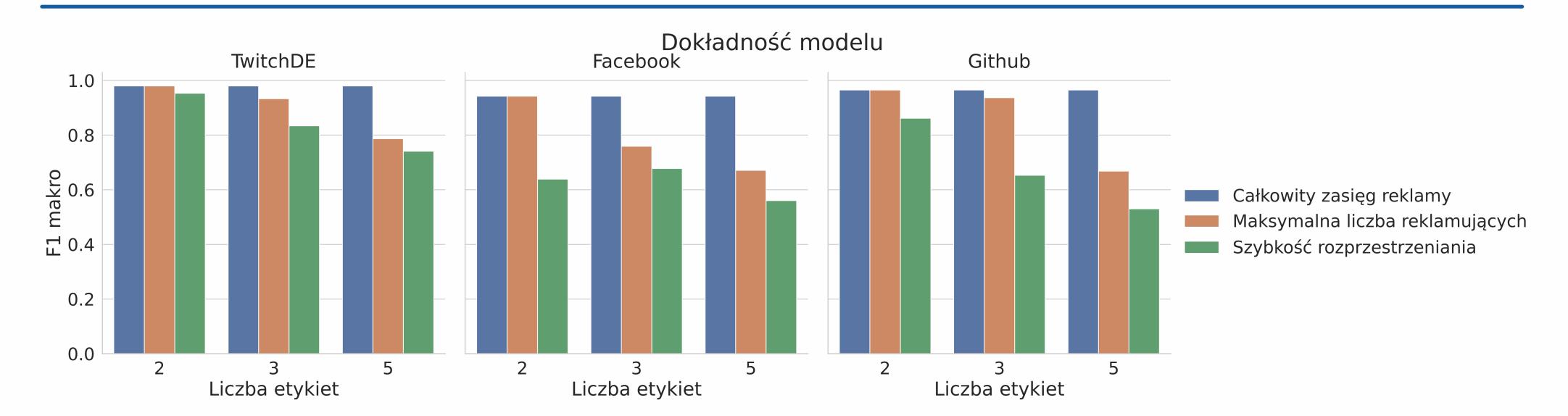
Miary centralności każdego wierzchołka:

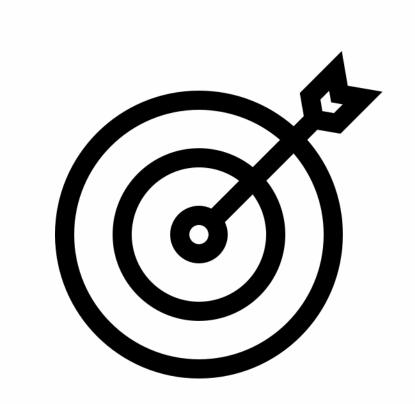
- degree
- closeness
- load
- pagerank
- betweeness
- eigenvector
- clustering coefficient

Etykiety

- 1. Symulacja z użyciem modelu niezależnych kaskad
- 2. Dyskretyzacja wyników symulacji

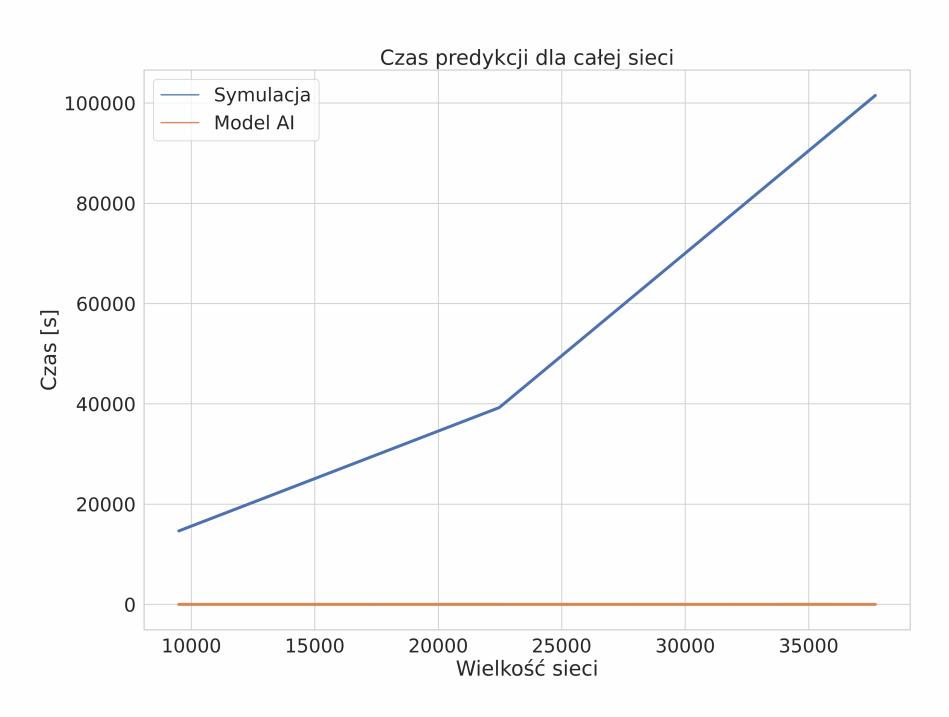
Rezultaty





1.6s model Al

28.2h symulacja







Podsumowanie

- Udało się stworzyć model AI, potrafiący ocenić potencjał influencera z dokładnością ~80%
- Dzięki technikom uczenia maszynowego, udało się przyspieszyć proces oceny ponad 60 000 razy
- Projekt ma duży potencjał do dalszego rozwoju:
 - Zbadanie umiejętności generalizacji dla silnie zróżnicowanych sieci
 - Analiza wpływu poszczególnych miar centralności na uzyskiwane wyniki
 - Wykorzystanie cech indywidualnych wierzchołka

