Rekomendacje artykułów opisujących produkty w serwisach e-commerce

Łukasz Dragan

Informatyka spec. Metody sztucznej inteligencji, MiNI PW

31.10.2017

Plan prezentacji

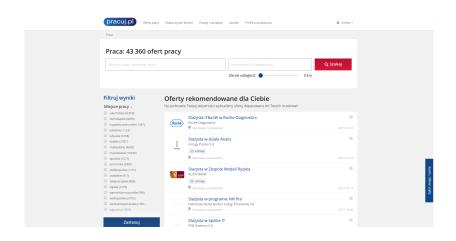
- Cel pracy
- Opis problemu
- Systemy rekomendacji
- Techniki przetwarzania języka naturalnego
 - Bag-of-words
 - TF-IDF
 - Latent semantic analysis
 - Latent Dirichlet allocation
 - Word2vec
 - FastText
 - GloVe
- Opis danych
 - Zawartość artykułu
 - Wstępne przetwarzanie danych
 - Wstępne przetwarzanie danych
- Metody ewaluacji
- Testy
- Podsumowanie



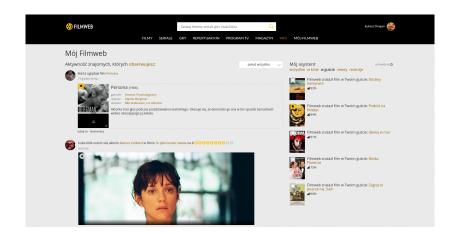
Cel pracy

Czy metody semantycznej analizy tekstu mogą być alternatywą dla dotychczas uzywanej przez *Allegro* metody generowania rekomendacji artykułów tekstowych?

pracuj.pl



filmweb.pl



allegro.pl



allegro.pl cd

Śnieżko

EKO ŚNIEŻKA BIAŁA FARBA

EMULSJA 10L



Śnieżko

EKO ŚNIEŻKA BIAŁA FARBA

EMULSJA 10L



Emulsia Hipo

Śnieżka EKO



Ombre stało się hitem w wizażu i modzie już kilka sezonów temul Chętnie rozjaśniamy końcówki włosów, cieniujemy kolory na paznokciach, a także nosimy ubrania w przenikających się tonach. Czy tę technikę mo...

Moje Allegro V



Jak przemalować ciemną ścianę?

Planujesz remont mieszkania, a jednym z jego etapów będzie przemalowanie ciemnej ściany? A może po prostu znudził ci się niemodny już kolor? Jeśli zastanawiasz się, jak prawidłowo przemalować ścianę, spraw...



*) d (.

ŚNIEŻKA EKO Farba Emulsia

Hipoalergiczna 10l

Elasticsearch

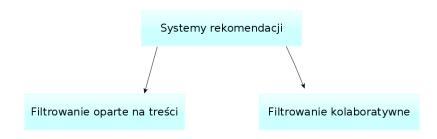


"Elasticsearch is a distributed, JSON-based search and analytics engine designed for horizontal scalability, maximum reliability, and easy management."

Systemy rekomenadacji

W ujęciu ogólnym systemy wyszukiwania mają na celu sugerowanie tego, co użytkownik chciałby otrzymać. Natomiast systemy rekomendacji mają sugerować przedmioty potrzebne użytkownikowi nawet, jeżeli potrzeby te nie zostały bezpośrednio wyrażone.

Systemy rekomenadacji



Zarys podejścia

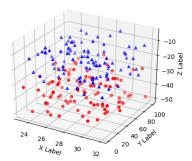


1.168785 0.060346 0.502299 0.291747 -0.365562 0.257444 -0.329024 0.758068 0.139132 -0.066573 1 171894 0 076840 -0 002970 -0 360585 -0 144586 0.105688 -0.528267 0.377016 0.220084 -0.132361 -0.232592.0.338373.0.106514.0.096009.-0.068181 -0.698880 0.040483 -0.820396 0.110031 -0.493751 -0.339397 0.278281 -0.000135 -0.121884 0.107060 -0.001215 -0.348834 0.399166 0.391983 0.197091 -0.837996 -0.081890 -0.534775 0.589362 0.278594 -0.724953 0.143085 -0.308889 -0.051467 0.133181 0.110936 -0.159592 -0.338680 0.324832 -0.227569 -0.257161 -0.403050 -0.355761 0.111366 0.127810 -0.045948 0.256404 -0.413172 -0.565309 0.252026 -0.178040 0.353451 -0.043467 0.437229 -0.364093 0.620433 0.491961 -0.044899 0.075592 -0.035806 0.552777 0.539595 -0.307839 -0.488252 0.494307 -0.506171 0.517397 0.010668 -0.247984 0.322363

Zarys podejścia



1.168785 0.060346 0.502299 0.291747 -0.365562 0.257444 -0.329024 0.758068 0.139132 -0.066573 1 171894 0 076840 -0 002970 -0 360585 -0 144586 0.105688 -0.528267 0.377016 0.220084 -0.132361 -0.232592.0.338373.0.106514.0.096009.-0.068181 -0.698880 0.040483 -0.820396 0.110031 -0.493751 -0.339397 0.278281 -0.000135 -0.121884 0.107060 -0.001215 -0.348834 0.399166 0.391983 0.197091 -0.837996 -0.081890 -0.534775 0.589362 0.278594 -0.724953 0.143085 -0.308889 -0.051467 0.133181 0.110936 -0.159592 -0.338680 0.324832 -0.227569 -0.257161 -0.403050 -0.355761 0.111366 0.127810 -0.045948 0.256404 -0.413172 -0.565309 0.252026 -0.178040 0.353451 -0.043467 0.437229 -0.364093 0.620433 0.491961 -0.044899 0.075592 -0.035806 0.552777 0.539595 -0.307839 -0.488252 0.494307 -0.506171 0.517397 0.010668 -0.247984 0.322363



- (1) John likes to watch movies. Mary likes movies too.
- (2) John also likes to watch football games.

- (1) John likes to watch movies. Mary likes movies too.
- (2) John also likes to watch football games.

```
"John",
  "likes",
  "to",
  "watch",
  "movies",
  "Mary",
  "too",
  "also",
  "football",
  "games"
]
```

- (1) John likes to watch movies. Mary likes movies too.
- (2) John also likes to watch football games.

```
[

"John",

"likes",

"to",

"movies",

"Mary",

"too",

"also",

"football",

"games"
]
```

```
(1) [1, 2, 1, 1, 2, 1, 1, 0, 0, 0]
(2) [1, 1, 1, 1, 0, 0, 0, 1, 1, 1]
```

Wady i zalety

TF – term frequency, IDF – inverse document frequency

Wartość TF-IDF słowa w_i w dokumencie d_j :

$$tfidf_{ij} = tf_{ij} * idf_i, \ tf_{ij} = \frac{n_{ij}}{\sum_{k} n_{kj}}, \ idf_i = log \frac{|D|}{|d: w_i \in d|}$$
 (1)

- tf_{ij}: liczba wystąpień słowa w_i w dokumencie d_j podzielona przez liczbę słów dokumentu d_j,
- idf_i: liczba dokumentów w korpusie podzielona przez liczbę dokumentów zawierających przynajmniej jedno wystąpienie słowa w_i.

TF-IDF

Przykład analogiczny do bow

TF-IDF

Wady i zalety

rysunek z wektorami

brak oryginalnych przykładów, bo podpisałem NDA

jeszcze raz screen

Oczyszczanie tekstu ze znaczników

- Oczyszczanie tekstu ze znaczników
- Usunięcie słów stopu

Słowa stopu

a, aby, ach, acz, aczkolwiek, aj, albo, ale, ależ, ani, aż, bardziej, bardzo, bo, bowiem, by, byli, bynajmniej, być, był, była, było, były, będzie, będą, cali, cała, cały, ci, cię, ciebie, co, cokolwiek, coś, czasami, czasem, czemu, czy, czyli, daleko, dla, dlaczego, dlatego, do, dobrze, dokąd, dość, dużo, dwa, dwaj, dwie, dwoje, dziś, dzisiaj, gdy, gdyby, gdyż, gdzie, gdziekolwiek, gdzieś, go, i...

- Oczyszczanie tekstu ze znaczników
- Usunięcie słów stopu

- Oczyszczanie tekstu ze znaczników
- Usunięcie słów stopu
- Zamiana na małe litery

- Oczyszczanie tekstu ze znaczników
- Usunięcie słów stopu
- 3 Zamiana na małe litery
- Tokenizacja i lematyzacja

Preprocessing - przykład

Każda mama cieszy się, gdy jej maluszek z apetytem zjada przygotowany przez nią posiłek.

```
"mama",
"cieszyć",
"maluszek",
"apetyt",
"zjadać",
"przygotować",
"posilek"
```

Tables and Figures

- Use tabular for basic tables see Table 1, for example.
- You can upload a figure (JPEG, PNG or PDF) using the files menu.
- To include it in your document, use the includegraphics command (see the comment below in the source code).

Item	Quantity
Widgets	42
Gadgets	13

Tablica 1: An example table.