ПОРТРЕТ ПОЛИТЕХНИЧЕСКОГО ВУЗА ЧЕРЕЗ ПРИЗМУ НОВОСТНЫХ ТЕКСТОВ

Татьяна Евтушенко

Санкт-Петербургский политехнический университет

Цель

Выявление тематик, обсуждаемых в новостной ленте современного политехнического ВУЗа

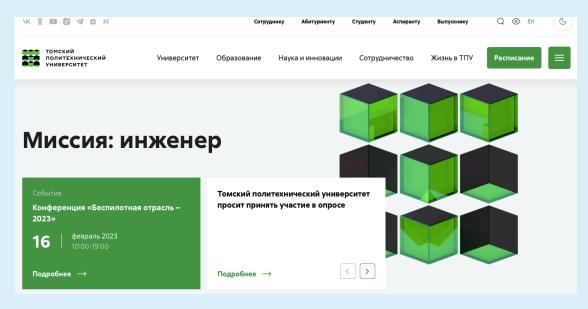
Алгоритм работы



Материал исследования

- Новостные тексты с сайта СПбПУ (txt)
- Новостные тексты с сайта ТПУ (txt)
- 300 текстов Период март-июнь 2022г





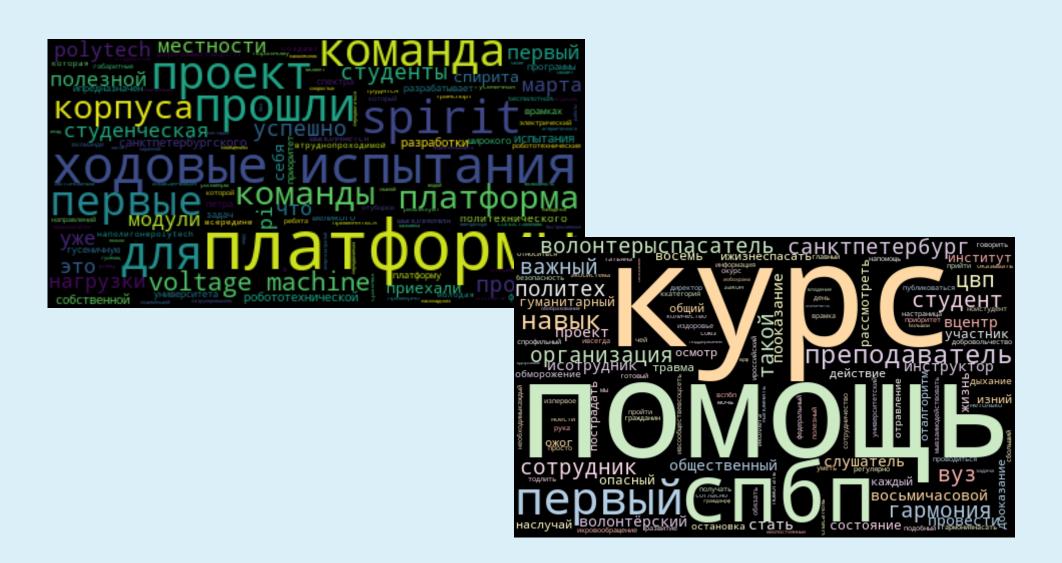
Выявление темы текста

```
студент, 6
праздник, 6
программа, 3
спбпу, 3
блюдо, 3
страна, 3
иностранный, 2
Политех, 2
polyunion, 2
организатор, 2
выступить, 2
молодёжь, 2
```

from collections import Counter
Counter(words_lemmatized).most_common(15)

Студенческая жизнь

Облако слов



Тексты ТПУ (пример)

Ключевые слова		Биграммы	Тема
материал графен лазерный соль диазония композит электропроводящий	технология основа прочный учёный обработка воздействие полимерный использование	солями диазония графена модифицированного модифицированного солями лазерной обработки исследователи томского	Научные разработки
контроль метод неразрушающий тепловой материал лаборатория учёный	комплекс водородный энергетика тпу композит исследование разрабатывать	неразрушающего контроля ученые тпу тпу разрабатывают универсальный комплекс водородной атомной атомной энергетике ультразвуковой тепловой	Научные разработки

Тексты СПбПУ (пример)

Ключеві	ые слова	Биграммы	Тема
спорт светлана вуз спортивный журов создать	занятие студент молодёжь политех гуманитарный помощь	светлана журова олимпийская чемпионка физкультурой испортом патриотического воспитания гуманитарной помощи спортивных объектов	Спорт
производственны й технология передовой спбпу олимпиада центр	профиль технологический национальный задача участник санкт-петербург москва	производственные технологии передовые производственные национальной технологической технологической олимпиады проектной деятельности	Технологии / инновации
курс помощь спбпу первый преподаватель навык организация волонтер	спасатель санкт-петербург гармония политех сотрудник вуз студент	волонтеры спасатели первой помощи общественной организации волонтеры провели	студенческая жизнь

TF-IDF

```
feature names = np.array(tfidf vectorizer.get feature names())
    for i, article in enumerate(df.text.head()):
            article_vector = tfidf[i, :]
            words = get_top_tf_idf_words(article_vector, feature_names, 10)
            print(article)
            print(words, '\n')
Г⇒ российский научный фонд подвести итог два региональный конкурс проект научный группа малый научный группа результат поддержка получить шесть проект учёный
    ['научный группа' 'научный' 'малый научный' 'группа' 'конкурс'
     'региональный конкурс' 'исследовательский школа' 'малый' 'химический'
     'биомедицинский технология']
   учёный томский политехнический университет сколтех предложить эффективный экономичный метод синтез сверхтвёрдый материал пентаборид вольфрам применяться ра
   ['вольфрам' 'борид вольфрам' 'борид' 'метод' 'синтез' 'синтезировать'
     'катод' 'объём' 'фаза' 'отсутствие необходимость']
   проект реализовать лаборатория фаблабнуть политех занять первый второе место первый чемпионат мейкер brics maker competition который проводиться китайский
   ['тренажёр брайль' 'тренажёр' 'брайль' 'жюри' 'электролонгборд'
     'доработка' 'проект тренажёр' 'студент политех' 'проект' 'чемпионат']
   даниил снетковый первокурсник кафедра механика процесс управление физико механический институт спбп достигнуть небывалый высота необычный вид спорт судомог
    ['судомоделизм' 'спорт' 'модель' 'первенство' 'фаблаба' 'юношеский'
     'секция' 'корабль' 'ты' 'даниил']
   учёный тпу разрабатывать универсальный комплекс неразрушающий контроль композит использовать водородный атомный энергетика объединить метод неразрушающий к
    ['контроль' 'неразрушающий' 'неразрушающий контроль' 'тепловой' 'метод'
     'водородный' 'лаборатория' 'композит' 'комплекс' 'водородный атомный']
```

LDA_Tema 1

/usr/local/lib/python3.8/dist-packages/pyLDAvis/ prepare.py:243: FutureWarning: In a future version of pandas all arguments of DataFr default term info = default term info.sort values(Selected Topic: 0 Previous Topic Next Topic Clear Topic Slide to adjust relevance metric:(2) $\lambda = 1$ Intertopic Distance Map (via multidimensional scaling) Top-30 Most Relevant Terms for Topic 1 (36.6% of tokens) 1.0 8.0 0.6 0.4 0.2 PC2 университет технология год проект который научный программа студент исследование рейтинг школа разработка политех вуз новый работа развитие высокий команда материал учёный наш образование тпу санкт международный наука место Marginal topic distribution

LDA_Tema 2

/usr/local/lib/python3.8/dist-packages/pyLDAvis/_prepare.py:243: FutureWarning: In a future version of pandas all arguments of DataFr default term info = default term info.sort values(Selected Topic: 0 Previous Topic Next Topic Clear Topic Slide to adjust relevance metric:(2) $\lambda = 1$ 0.2 0.4 0.6 Intertopic Distance Map (via multidimensional scaling) Top-30 Most Relevant Terms for Topic 2 (12.4% of tokens) 0.6 0.4 0.2 1.0 0.8 соль метод уголь русский гидрат инженерный школа изделие горение топливо свойство высокий инженерный антенна xop отечественный PC1 имплантат энергосбережение базальт базальт спо андрей иванович бумага полимерный синтез прекерамический покрытие язык печать материал основать Marginal topic distribution Overall term frequency

LDA_Tema 3

/usr/local/lib/python3.8/dist-packages/pyLDAvis/ prepare.py:243: FutureWarning: In a future version of pandas all arguments of DataFr default term info = default term info.sort values(Selected Topic: 3 Previous Topic Next Topic Clear Topic Slide to adjust relevance metric:(2) $\lambda = 1$ Intertopic Distance Map (via multidimensional scaling) Top-30 Most Relevant Terms for Topic 3 (9.4% of tokens) 1.0 8.0 0.6 0.4 0.2 PC2 язык итэр частица физика контроль имплантат полупроводник контейнер температура топливо пропантовый кварк 2 стажировка метод PC1 биомедицинский совместный биоплёнка ваш демонтаж имический биомедицинский биомедицинский технология дирижёр действие оптический школа химический китайский технология тпу переработка носитель заряд отход Marginal topic distribution

Портрет современного политехнического ВУЗа



```
import os
import pandas as pd
from nltk import word_tokenize
import nltk
nltk.download('punkt')
from nltk.tokenize import WordPunctTokenizer
nltk.download('stopwords')
from nltk.corpus import stopwords
stopwords = stopwords.words('russian')
                                                          Библиотеки
import string
!pip install pymorphy2
from pymorphy2 import MorphAnalyzer
morph = MorphAnalyzer()
from collections import Counter
from sklearn.feature_extraction.text import CountVectorizer
from sklearn.feature_extraction.text import TfidfVectorizer
import numpy as np
from sklearn.decomposition import LatentDirichletAllocation
!pip install pyldavis
import pyLDAvis
```

import pyLDAvis.sklearn

Схожие проекты

- Смирнова В.Д. Автоматическое определение тем, ассоциированных с пандемией covid-19, в русскоязычном корпусе социальных медиа (ВКР)
- Tatiana Sherstinova et al. Topic modeling of the Russian short stories of 1900–1930s: the most frequent topics and their dynamics
- А.В. Чижик Исследование динамики общественного настроения в социальных сетях с использованием методов тематического моделирования International Journal of Open Information Technologies ISSN: 2307-8162 vol. 9, no. 12, 2021
- М.Апишев Анализ текстов Лекция Предобработка и выделение признаков.
- Чечнева Н.С. Исследование оценочной лексики потребительских отзывов в системе Яндекс.Маркет

Перспективы работы

- Посмотреть Tfldf
- Посмотреть LDA
- NER
- Изучить и сопоставить разные подходы для получения более точного результата
- Sentiment анализ

•

СПАСИБО ЗА ВНИМАНИЕ