# Автоматическая обработка текстов на естественном языке. Метод частотного анализа.

Евгений Борисов

### о языке и задачае автоматичекой его обработки

обработка текстов на естественом языке (ЕЯ)

natural language processing (NLP)

NLU / natural language understatnding

NLG / natural language generation

SP / speech processing (recognition/generation)

### обработка текстов на естественом языке

NLP/ NLU natural language understatnding

- natural entity recognition распознавание именованных сущностей
- classification intent классификация намерений
- sentiment analysis оценка тона

### Применение NLP

Machine translation

Natural language generation

Поисковые системы

Спам-фильтры

Sentiment Analysis

Чат-боты

### метод частотного анализа

Какие задачи можно решать?

сортировка по заданным темам

определение авторства

определение тона текста

поиск похожих текстов

текст должен содержать слова в достаточном количестве

### схема системы обработки текстов

подбор текстов для обучения извлечение признаков из текста обучение модели ML тестирование результата

### извлечение признаков из текста

токенизация

очистка

составление словаря

частотный анализ текстов по словарю

(bag of words, BoW)

#### извлечение признаков из текста

#### токенизация

разбиения текста на отдельные слова и/или словосочетания

n-gram - последовательность из n слов

```
Законодательная дума Хабаровского края (duma.khv.ru)
[ 'Законодательная', 'дума', 'Хабаровского', 'края', '(duma.khv.ru)']
```

### извлечение признаков из текста

#### <u>очистка</u>

способ очистки зависит от задачи

### извлечение признаков из текста

#### <u>очистка</u>

способ очистки зависит от задачи

удаление стоп-слов (предлоги и т.п.)

#### извлечение признаков из текста

#### очистка

способ очистки зависит от задачи

удаление стоп-слов (предлоги и т.п.)

удаление лишних символов (знаки препинания и т.п.) «смайлики» - отдельное слово

#### извлечение признаков из текста

#### очистка

способ очистки зависит от задачи

удаление стоп-слов (предлоги и т.п.)

удаление лишних символов (знаки препинания и т.п.) «смайлики» - отдельное слово

преобразование чисел, интернет ссылок и т.п.

#### извлечение признаков из текста

#### очистка

способ очистки зависит от задачи

удаление стоп-слов (предлоги и т.п.)

удаление лишних символов (знаки препинания и т.п.) «смайлики» - отдельное слово

преобразование чисел, интернет ссылок и т.п.

лемматизация - приведение слов к нормальному виду <u>или</u> стеминг - выделение основ слов

#### извлечение признаков из текста

#### очистка

способ очистки зависит от задачи

удаление стоп-слов (предлоги и т.п.)

удаление лишних символов (знаки препинания и т.п.) «смайлики» - отдельное слово

преобразование чисел, интернет ссылок и т.п.

лемматизация - приведение слов к нормальному виду <u>или</u> стеминг - выделение основ слов Законодательная дума Хабаровского края (duma.khv.ru) Состоялось очередное заседание Думы На последнем перед каникулами очередном заседании Законодательной Думы Хабаровского края, состоявшемся 28

```
['законодательн',
 'дум',
 'хабаровск',
 'кра',
 'url',
 'состоя',
 'очередн',
 'заседан',
 'дум',
 'последн',
 'перед',
 'каникул',
 'очередн',
 'заседан',
 'законодательн',
 'дум',
 'хабаровск',
 'кра',
 'состоя',
 'digit',
```

#### извлечение признаков из текста составление словаря

из очищенного текста извлекаем словарь

```
[
    'digit',
    'url',
    'aдминистрац',
    'большинств',
    'бюджетн',
    'верхнебуреинск',
    'власт',
    'войдет',
    'вопрос',
    'врем',
    'втор',
    'вызва',
    'год',
    ...
]
```

#### извлечение признаков из текста

### частотный анализ текстов по словарю

простой частотный анализ считаем в тексте t количество повторов x<sub>i</sub> каждого слова v<sub>i</sub> из словаря V

текст должен содержать слова в достаточном количестве

#### извлечение признаков из текста

### частотный анализ текстов по словарю

простой частотный анализ считаем в тексте t количество повторов  $x_i$  каждого слова  $v_i$  из словаря V

значения x зависят от размера текста t, чем больше текст тем больше повторов

нормализованны частотный анализ (TF, term frequency) значения частоты х делятся на общее число слов в тексте t.

$$TF(t,V) = x(t,V) / size(t)$$

извлечение признаков из текста <u>частотный анализ текстов по словарю</u>

Удалять часто употребляемые слова или нет?

#### извлечение признаков из текста частотный анализ текстов по словарю

Удалять часто употребляемые слова или нет?

TF-IDF - компромиссный вариант формирования вектор-признаков.

не выбрасывает часто употребляемые слова из словаря но уменьшает их вес в вектор-признаке

#### извлечение признаков из текста частотный анализ текстов по словарю

Удалять часто употребляемые слова или нет?

TF-IDF - компромиссный вариант формирования вектор-признаков.

не выбрасывает часто употребляемые слова из словаря но уменьшает их вес в вектор-признаке

коэффициент обратной частоты (IDF, inverse document frequency) чем чаще встречается слово тем меньше значение его IDF

$$IDF(v) = log size(T) / size(T(v))$$

количество текстов Т разделить на количество текстов Т содержащих слово v

$$\mathsf{TF}\mathsf{-}\mathsf{IDF}(\mathsf{t},\mathsf{T},\mathsf{v}) = \mathsf{TF}(\mathsf{t},\mathsf{v}) * \mathsf{IDF}(\mathsf{v},\mathsf{T})$$

### извлечение признаков из текста частотный анализ текстов по словарю

хэш-векторизация

заменяем слова на их хэш ограниченной длины

сокращаем размер словаря и число признаков

экономия ресурсов для больших датасетов

#### практическое применение

сортировка по заданным темам - классификация собираем и размечаем тексты чистим текст применяем частотный анализ обучаем классификатор тестируем

#### практическое применение

сортировка по заданным темам - классификация собираем и размечаем тексты чистим текст применяем частотный анализ обучаем классификатор тестируем

определение авторства - классификация собираем и размечаем тексты чистим текст (частота употребления предлогов - важный признак) применяем частотный анализ обучаем классификатор тестируем

#### практическое применение

сортировка по заданным темам - классификация собираем и размечаем тексты чистим текст применяем частотный анализ обучаем классификатор тестируем

определение авторства - классификация собираем и размечаем тексты чистим текст (частота употребления предлогов - важный признак) применяем частотный анализ обучаем классификатор тестируем

поиск похожих текстов - кластеризация собираем тексты чистим текст применяем частотный анализ выполняем кластеризацию (размечаем тексты)

### Тематическое моделирование

автоматическое извлечение тем из набора текстов наборы ключевых слов

### Тематическое моделирование

W - конечное множество слов

D - конечное множество документов

T - конечное множество тем

#### Тематическое моделирование

W - конечное множество слов

D - конечное множество документов

Т - конечное множество тем

слово w в документе d связано с темой t

 $D \times W \times T$  - дискретное вероятностное пространство

порядок слов в документе не важен

d, w - наблюдаемые, t - скрытая

### Тематическое моделирование

W - конечное множество слов

D - конечное множество документов

Т - конечное множество тем

<u>слово w в документе d связано с темой t</u>

 $D \times W \times T$  - дискретное вероятностное пространство

порядок слов в документе не важен

d, w - наблюдаемые, t - скрытая

гипотеза независимости p(w|d,t)=p(w|t)

#### Тематическое моделирование

W - конечное множество слов

D - конечное множество документов

Т - конечное множество тем

слово w в документе d связано с темой t

 $D \times W \times T$  - дискретное вероятностное пространство

порядок слов в документе не важен

d, w - наблюдаемые, t - скрытая

<u>гипотеза независимости</u> p(w|d,t)=p(w|t)

<u>гипотеза разреженности</u> - документ d и термин w связаны с небольшим числом тем t, значительная часть вероятностей p(t|d) и p(w |t) должна обращаться в нуль.

### Тематическое моделирование

слово w в документе d связано с темой t

d, w - наблюдаемые, t - скрытая

<u>гипотеза независимости</u> p(w|d,t)=p(w|t)

<u>гипотеза разреженности</u> - документ d и термин w связаны с небольшим числом тем t, значительная часть вероятностей p(t|d) и p(w |t) должна обращаться в нуль.

#### тематическая модель:

$$p(w|d) = \sum_{t} p(w|t)p(t|d)$$

#### Тематическое моделирование

частотный анализ

матрица частот употребления слова w в документе d

[ слова х документы ]

вероятность p(w|d) "слово w принадлежит документу d". можно оценивать как частоту

### Тематическое моделирование

разложение частотной матрицы

[ слова x документы ] = [ слова x темы ] \* [ темы x документы ]

$$p(w|d) = p(w|t) \cdot p(t|d)$$

p(w|t) - матрица с описанием тем [ слова х темы ] или оценки вероятностей "слово w принадлежит теме t",

p(t|d) - матрица [ темы х документы ], или оценки вероятностей "тема t описывает документ d".

### Тематическое моделирование

разложение частотной матрицы

[ слова x документы ] = [ слова x темы ] \* [ темы x документы ]  $p(w|d) = p(w|t) \cdot p(t|d)$ 

#### задача стохастического матричного разложения

стохастическая матрица — неотрицательная, сумма любого столбца/строки = 1

методы решения

PLSA - probabilistic latent semantic analysis

LDA - latent Dirihlet allocation / латентное размещение Дирихле

NMF - non-negative matrix factorization / неотрицательная матричная факторизация

### примеры текстов

Около 18 тысяч человек покинули подконтрольные боевикам районы Алеппо За минувшие сутки из подконтрольных боевикам районов сирийского города Алеппо было выведено около 17,971 тысячи жителей, в их числе 7,542 тысячи детей. Об этом в субботу, 10 декабря, сообщает ТАСС со ссылкой на российский Центр примирения враждующих сторон в Арабской Республике.

Лидер Радикальной партии Украины Олег Ляшко назвал Надежду Савченко госизменницей. Политик призвал лишить наводчицу мандата народного депутата "То, что сейчас чудит Савченко, — это государственная измена. За подобные действия ей надо немедленно запретить доступ к государственной тайне, отозвать из ПАСЕ и лишить мандата народного депутата Украины", — написал Ляшко на странице в Facebook.

Финальная распродажа! Chery Tiggo от 19990 руб (199,9 млн) «Китайские автомобили» объявляют финальную распродажу популярных кроссоверов Chery Tiggo FL! На автомобили в максимальной комплектации установлена специальная цена 19 990 рублей (199,9 млн). Количество автомобилей ограничено!

#### Темы и ключевые слова

- Тема 0: рублей млн компания компании млрд модели долларов
- Тема 1: трамп сша трампа дональд президент избранный президента
- Тема 2: by tut декабря фото беларуси ноября беларусь
- Тема 3: дтп водитель результате мвд области происшествия аварии
- Тема 4: савченко украины надежда заявила партии лидер действия
- Тема 5: народов севера коренных малочисленных края фестиваль июля
- Тема 6: ученые университета специалисты исследователи жизни часов человека
- Тема 7: flash adobe player javascript браузер проигрывателя html5
- Тема 8: россии путин рф президент заявил глава президента
- Тема 9: динамо матче чемпионата очков матча лиги шахтера

### Литература

git clone <a href="https://github.com/mechanoid5/ml\_lectorium.git">https://github.com/mechanoid5/ml\_lectorium.git</a>

К.В. Воронцов Вероятностные тематические модели коллекций текстовых документов.

Евгений Борисов Автоматизированная обработка текстов на естественном языке, с использованием инструментов языка Python <a href="http://mechanoid.su/ml-text-proc.html">http://mechanoid.su/ml-text-proc.html</a>

Евгений Борисов О задаче определения темы текста на естественном языке <a href="http://mechanoid.su/ml-topic-modeling.html">http://mechanoid.su/ml-topic-modeling.html</a>

Sebastian Raschka Python Machine Learning - Packt Publishing Ltd, 2015



Вопросы?