Автоматическая обработка текстов на естественном языке. Метод частотного анализа.

Евгений Борисов

Уровни сложности при автоматической обработке текстов

Прагматика - отдельные слова и устойчивые словосочетания

Семантика - смыслы последовательностей слов

Синтаксис - правила формирования последовательностей слов

Морфология - отдельные слова и устойчивые словосочетания

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

Общая схема системы обработки текстов

- 1. подбор текстов для обучения модели
- 2. извлечение признаков из текста
- 3. обучение модели ML
- 4. тестирование результата

Общая схема системы обработки текстов

- 1. подбор текстов для обучения модели
- 2. извлечение признаков из текста
- 3. обучение модели ML
- 4. тестирование результата

BoW (bag of words) - извлечение признаков из текста

- 1. определение языка
- 2.токенизация
- 3.очистка
- 4.составление словаря
- 5. частотный анализ текстов по словарю

извлечение признаков из текста

ТОКЕНИЗАЦИЯ

разбиения текста на отдельные слова и/или словосочетания

10кг, АИ-97, к.ф.м.н.

n-gram - последовательность из n слов

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

очистка текста

способ очистки зависит от задачи

- удаление лишних символов (знаки препинания и т. п.)
- удаление стоп-слов (предлоги и т.п.)
- преобразование чисел, интернет ссылок и т.п.
- лемматизация приведение слов к нормальному виду
- стеминг выделение основ слов
- ограничение по частоте (min, max)

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

извлечение признаков из текста составление словаря

из очищенного текста извлекаем словарь

```
[
'администрац',
'большинств',
'бурн',
'бюджетн',
'верхнебуреинск',
'власт',
'возьмет',
'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_i каждого слова v_i 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

Проблема: значения х зависят от размера текста t, чем больше текст тем больше повторов

Решение: нормализованный 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 <u>частотный анализ текстов по словарю</u>

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)

Литература

git clone https://github.com/mechanoid5/ml_nlp.git

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

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

Sebastian Raschka Python Machine Learning - Packt Publishing Ltd, 2015