# Представление текста для анализа нейросетью

Нейросети для анализа текстов

# Входные данные для нейросетей

# Формат входных данных в нейронную сеть

• Числа

#### Изображения

• Интенсивность пикселей от 0 до 255

#### Структурированные данные

- Числовые признаки без изменений
- Категориальные признаки one hot encoding (dummy variables)

#### Текст

• Векторизация – представление текста в виде чисел

# Токенизация

#### Символы

• Буквы, цифры, знаки препинания и т.п.

#### Слова

Предложения

Методы извлечения признаков из текста

- N-граммы (последовательности слов длиной от 1 до N)
- Мешок слов (bag of words, множество всех слов)

# Векторизация

#### Числовое кодирование

• Для каждого токена свой код (частота, ASCII, UTF-8 и т.п.)

## One hot encoding

- Вектор по одному символу на каждый возможный токен
- Все элементы вектора 0, кроме того, который соответствует токену

## Плотные векторные представления (embedding)

- Каждому токену сопоставляется вектор
- Размерность вектора ниже, чем у one hot encoding

# One hot encoding

Ограничиваем максимальное количество используемых слов

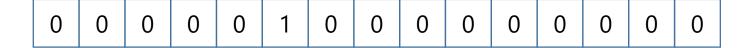
- Oxford 3000
- Merriam Webster 3,000 Core Vocabulary Words

Длина вектора для каждого слова равна максимальному количеству слов

Значения элементов вектора

- 0 если слово не встречается в тексте
- 1 если встречается

# Разряженные vs плотные векторы



0.56 0.93 2.34 1.99

# Обучение плотных векторных представлений

В нейронных сетях плотное векторное представление слов определяется в процессе обучения

- На первом этапе элементы векторов инициализируются случайными числами
- Изменение значений векторов с помощью метода обратного распространения ошибки

# Обучение плотных векторных представлений

# В нейронных сетях плотное векторное представление слов определяется в процессе обучения

- На первом этапе элементы векторов инициализируются случайными числами
- Изменение значений векторов с помощью метода обратного распространения ошибки

	whimsical fanciful	wonderful nice amazing good
terrible awful	bad	semiprecious

# Предварительно обученные векторные представления слов

#### GloVe (Global Vectors)

- Стэнфордский университет
- https://nlp.stanford.edu/projects/glove/

#### Word2Vec

- Google
- https://code.google.com/archive/p/word2vec/

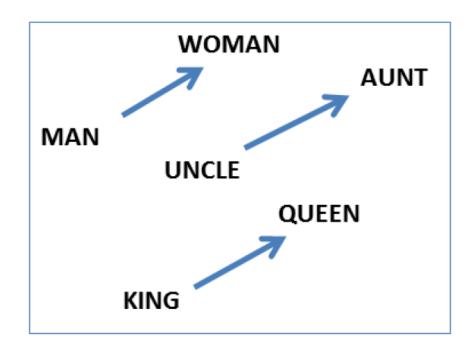
#### FastText

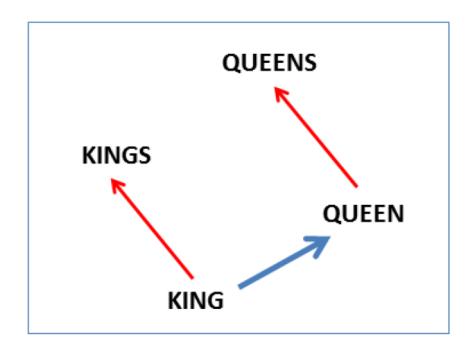
- Facebook
- https://fasttext.cc

#### Векторные представления слов для русского языка

- RusVectores https://rusvectores.org
- RUSSE (Russian Semantic Evaluation) https://russe.nlpub.org/downloads/

# word2vec





Tomas Mikolov, Wen-tau Yih, Geoffrey Zweig. Linguistic Regularities in Continuous Space Word Representations

#### Итоги

## Формат входных данных в нейронную сеть

• Числа

#### Тонизация текста

• Символы, слова, предложения

#### Векторизация текста

• Коды токенов, one hot encoding, плотные векторные представления

#### Преобразование текста в набор чисел

- Комбинация методов токенизации и векторизации
- Самый сложный этап при анализе текстов нейросетями
- Разные методы подходят для разных типов задач