# Определение наилучшего ответа на StackOverflow

Никита Подгузов

Научный руководитель: Рауф Курбанов

Санкт-Петербургский Академический университет

30 марта 2018 года

Обзор

### Возможности сервисов вопросов и ответов:

- Задавать вопрос (и отмечать правильный ответ)
- Отвечать на вопросы, заданные другими пользователями
- Голосовать за понравившиеся ответы

YAHOO! ANSWERS

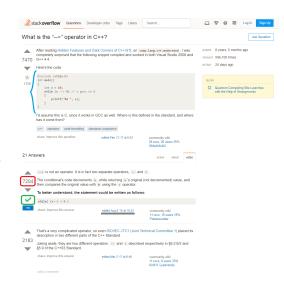




#### StackOverflow

#### Особенности системы:

- Узкоспециализированная
- Большая база вопросов
- Наличие сниппетов кода в вопросах и ответах



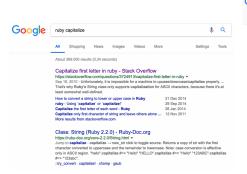
Постановка задачи

### Проблемы:

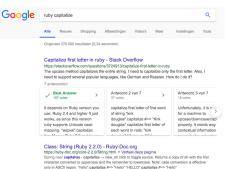
- Большая доля "неразрешенных" вопросов
- Нет возможности помочь оценить правильность ответов пользователю, задавшему новый вопрос

Хотим научиться определять правильные ответы, используя базу вопросов StackOverflow

#### Google & StackOverflow



Old version



New version

"123ABC" capitalize .

::try\_convert - #[] - count - dump

Обзор имеющихся решений

"Towards Predicting the Best Answers in CB QAS" (Tian et al. 2013)

- Три вида фичей:  $A \leftrightarrow A$ ,  $A \leftrightarrow Q$ , A
- Использование Vector Space Model + TF-IDF для определения похожести
- Использование лингвистических фичей (длина текста, количество предложений, читаемость и др.)
- Учитывается лишь наличие/отсутствие сниппетов кода
- Random Forest Classifier

Обзор имеющихся решений

"State of the art Best Answer Prediction based on Discretisation of Shallow Linguistic Features" (Gkotsis et al. 2014),

"Moving to Stack Overflow: Best-Answer Prediction in Legacy Developer Forums" (Calefato et al. 2016)

- Четыре вида фичей:  $A \leftrightarrow A$ , A, user-rating и answer-rating, thread
- Использование лингвистических фичей (длина текста, количество предложений, читаемость и др.)
- Использование вероятностной униграмной модели для оценки вероятности ответа
- Использование группировки ответов и дискретизации фичей
- Не учитывает сниппеты кода
- Alternating Decision Tree Classifier

Минусы имеющихся решений

- Не используется текст вопроса
- Не учитывается порядок слов в предложении
- Не учитываются синонимы и похожие слова, то есть игнорируется семантика
- Не используется содержание сниппетов кода

# Цели и задачи

Цель: научиться определять правильность ответа на StackOverflow, используя как его текст, так и код, который может присутствовать внутри ответа

### Задачи:

- Реализовать классификатор на основе нейронных сетей, использующий текст ответов
- Добавить использование сниппетов кода в классификаторе
- Сравнить результаты с имеющимися работами
- Проанализировать влияние наличия фичей от сниппетов кода на точность классификации

# Данные Общие фа<u>кты</u>

#### Данные:

- Дамп базы вопросов StackOverflow
- ullet XML-файл размером  $\sim 50 \emph{GB}$
- Новые данные могут быть получены с помощью API
- Формат файла: type\_id, id, score, date, body

## Данные

#### Анализ и обработка

#### Анализ:

- 40 миллионов постов, из них 16 миллионов вопросов и 24 миллионов ответов
- ullet 7 миллионов вопросов (47%) без отмеченного правильного ответа
- 2 миллиона вопросов (13%), у которых нет ни одного ответа
- 21.5 миллионов постов (54%), в которых присутствуют сниппеты кода.

### Обработка:

- Удаляем вопросы с рейтингом  $\leqslant 0$ , а также вопросы, у которых нет ни одного ответа
- Из остальных постов извлекаем его body
- Сохраняем весь код, находящийся в тегах < code >
- Очищаем от тегов и сохраняем весь остальной текст вопроса/ответа

После обработки получили 6.5 миллионов вопросов, из них 2 миллиона вопросов (31%) без правильного ответа, а также 13.5 миллионов ответов

# Подходы к анализу текста

Bag of words

### Идея:

- Каждому слову сопоставляем вектор длины, равной размеру словаря
- Документ: сумма векторов слов

### Проблемы:

- Не учитывается семантика
- Не учитывается порядок слов
- Большая размерность

## Подходы к анализу текста

Bag of words (пример)

#### Document 1

The quick brown fox jumped over the lazy dog's back.

### Document 2

Now is the time for all good men to come to the aid of their party.

Document 1 Document 2 Term 0 1 aid all back brown come 0 dog 0 fox 0 good iump lazy 0 men 0 now 0 1 over 0 party 0 auick 0 their time 0 1

### Stopword List

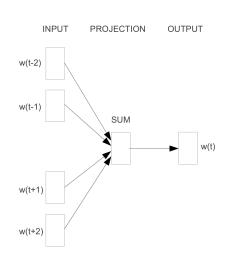
_		_
L	for	
	is	
	of	
	the	
	to	

# Подходы к анализу текста Word2Vec

### Идея:

- Каждому слову сопоставляем вектор фиксированной длины
- Обучаем на неразмеченном корпусе текстов CBOW/Skip-gram архитектуру
- Вектор отражает смысл слова, сохраняется семантика

Чтобы учесть специфику технического языка, обучаться лучше на текстах StackOverflow



**CBOW** 

### Подходы к анализу текста

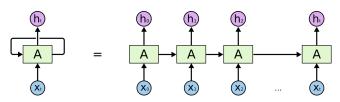
Рекуррентные нейронные сети

Хотим научиться учитывать порядок слов в тексте Идея:

- Используем embedding слов из Word2Vec
- Отдаем на вход клетке сети новое слово и выход с предыдущей (учет контекста)
- Хотим, чтобы выход сети отражал смысл входного текста

Одна из двух основных архитектур: LSTM-клетка

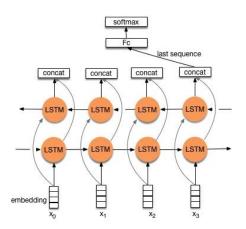
Также используются двунаправленные рекуррентные нейронные сети для захвата контекста справа



# Классификация текстов

#### Базовая архитектура

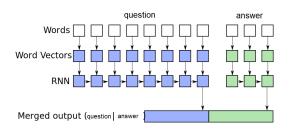
- Классификация ответов на два класса: правильный/неправильный
- В качестве embedding-а используется векторное представление, обученное на текстах вопросов и ответов StackOverflow



# Классификация ответов

Учет текста вопроса

- Хотим также учитывать текст вопроса, чтобы понимать релевантность ответа
- Добавим BiLSTM-сеть для текста вопроса и будем использовать эти признаки вместе с признаками ответа



# Подходы к анализу кода

Проблемы

Код похож на текст, поэтому можно попробовать применить аналогичные методы

Проблема: нелинейная структура кода (циклы, ветвления и др.)

Замечание: тем не менее, может хорошо сработать для однострочных сниппетов

# Подходы к анализу кода

Использование синтаксического дерева

(Mou et al., 2014)

### Идея:

- Вместо текста кода рассмотрим его синтаксическое дерево
- Обучаем Code2Vec, используя в качестве контекста сыновей в синтаксическом дереве
- Нормализуем вектора сыновей по размеру их поддерева

```
A C code snippet

FuncDef

Decl
Compound
FuncDecl
Return

ParameterList TypeDecl
BinaryOp
Decl IdentifierType Constant ID
TypeDecl
IdentifierType
```

double doubles (double doublee) {

return 2 \* doublee;

The corresponding AST

# Подходы к анализу кода

Использование метода

- Обучаем модель на корпусе кода фиксированного языка программирования (например, Python)
- В качестве embedding-ов вершин синтаксического дерева используем полученные векторные представления
- Используем RNN, как в случае текста, отдавая на вход полученные embedding-и в порядке обхода *dfs*-ом

# Выводы

Результаты

- \*сравнение с имеющимися решениями\*
- Анализ того, какие текстовые представления работают лучше всего
- Анализ того, как улучшилась классификация после добавления учета содержания сниппетов кода

# Ссылки

- Tian et al. (2013)

  Towards Predicting the Best Answers in Community-Based

  Question-Answering Services
- Gkotsis et al. (2014) It's all in the Content: State of the art Best Answer Prediction based on Discretisation of Shallow Linguistic Features
- Calefato et al. (2016) Moving to Stack Overflow: Best-Answer Prediction in Legacy Developer Forums
- Mou et al. (2014)
  Building Program Vector Representations for Deep Learning