# Методы и алгоритмы решения задач классификации и рекомендации текстов





### Виталий Зайчук

team-lead фронтенд разработки в А-нью Технолоджи









### О чем пойдет речь

- Как из блога создать проект кулинарного сайта с внедрением машинного обучения

### Почему вам это может быть интересно?

- Можете ли вы использовать текстовые данные, чтобы усовершенствовать продукт над которым работаете?
- А как расширить его функциональность?

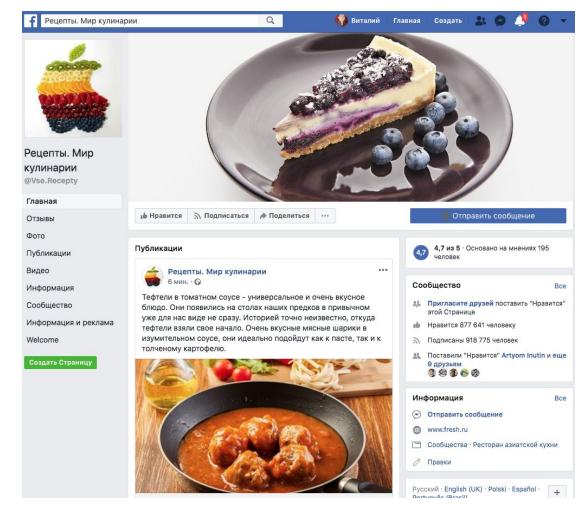
Сегодня, я вам расскажу именно об этом. И не важно, кто вы — опытный Data Scientist, или только начинающий Python разработчик

### План

- постановка задачи
- подготовка данных для обучения
- сравнительный анализ методов классификации
- поиск близких по смыслу текстов
- выводы

### Предыстория... Что приготовить?

Над этим вопросом ежедневно задумываются миллионы людей по всему миру.



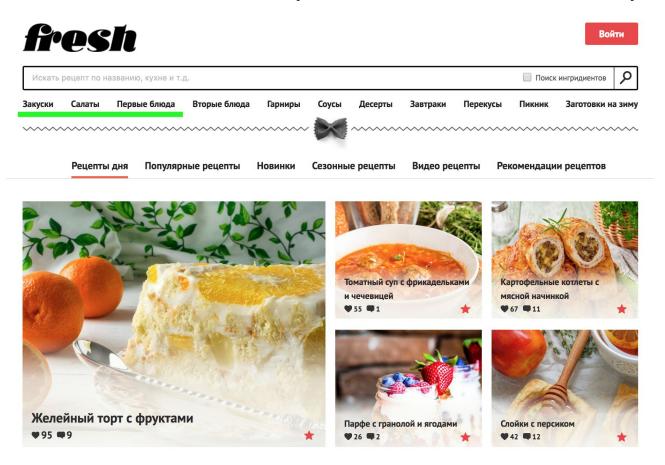
## Что нужно было сделать?

При разработке кулинарного сайта решить следующие задачи Machine Learning:

- 1. Разделить рецепты на категории.
- 2. Сделать подборку похожих рецептов.

Классификация текстов

### Задача: Разделение рецептов на категории



### Добавление рецепта

#### Автозаполнение системой полей:

- Категория
- Кухня

#### Добавление рецепта

Название рецепта

Креветки в чесночно-винном соусе

#### Заглавное фото



#### Описание

Креветки в чесночно-винном соусе можно подать как отдельное блюдо с гарниром, например, рисом; как соус для пасты либо как отличную горячую закуску к пиву ими другим алкогольным напиткам. Блюдо готовится за крот-чайшее время из минимума продуктов. Креветки получаются просто изумительными, а чесночно-винный соус настолько вкусным, что его можно просто вымакивать хлебом!

#### Категория

Закуски

#### Кухня

Азиатская

### Задачи классификации:

- при миграции базы с одного проекта на другой разделить рецепты на категории;
- при добавлении пользователем нового рецепта, "подсказать" ему тип кухни и категорию.

# Формат исходных данных рецепта в блоге

- Название рецепта
- Картинка
- Текст рецепта





#### Торт "Кокосовое наслаждение"

#### Приготовление:

- 1. Сгущенное молоко комнатной температуры взбить с яйцами комнатной температуры.
- 2. Добавить просеянные муку и разрыхлитель и ещё раз взбить. Должно получиться густое, как на оладьи, тесто.
- 3. Форму для выпечки накрыть пергаментом и слегка смазать сливочным маслом.
- 4. Вылить тесто в форму, разровнять лопаткой и отправить в разогретую до 170 градусов духовку на 25-30 минут. (По желанию, разделить тесто на 2 части, чтобы торт состоял из 4-х

# Требования и ресурсы

- по возможности найти и использовать **готовые** методы и алгоритмы;

- внедрить в проект **быстро** и **дешево**.

### Что нужно для классификации?

Размеченные данные для обучения модели

### Способы получения размеченных данных

- проставить метки классов вручную
- найти готовый data set
- спарсить из web

Собираем данные с метками (категориями), на которых модель будет обучаться

#### РЕЦЕПТЫ ПРИГОТОВЛЕНИЯ БЛЮД ОТ ПРОФИ





Поваренок.ру





#### Каталог рецептов

#### Первое блюдо



борщ ботвинъя бульон гаспачо капустняк кулеш лагман мисо окрошка рассольник свекольник сладкие супы солянка суп уха харчо хаш шурпа ши из капусты

#### Основное блюдо



азу бефстроганов бешбармак бигус биточки бифштекс бризоль бурито в горшочке в кляре вареники галушки гарнир голубыы гратен грибные блюда гуляш деруны долма драники

Развернуть все рубрики



бастурма буженина бургер бутерброды гренки жульен жюльен заливное икра овошная канапе кимчи лечо мидии морковь покорейски пастрома паштет печеночный торт роллы салаты селедка

Развернуть все рубрики

#### ПОПУЛЯРНОЕ





### Очистка и подготовка текстовых данных

Прежде чем мы сможем передать категориальные данные, такие как текст или слова, на вход алгоритма машинного обучения, нам нужно их преобразовать в числовую форму, предварительно обработав текст.

### Обработка текста



# Методы классификации

Все методы основаны на векторном представлении текста При решении задачи были использованы следующие методы:

- mean word2vec
- Tf-idf weighted word2vec
- Doc2vec
- fastText

### Метрики качества классификации

**Accuracy** (доля правильных ответов) - считаем на скольки объектах даем правильный ответ и делим на размер выборки

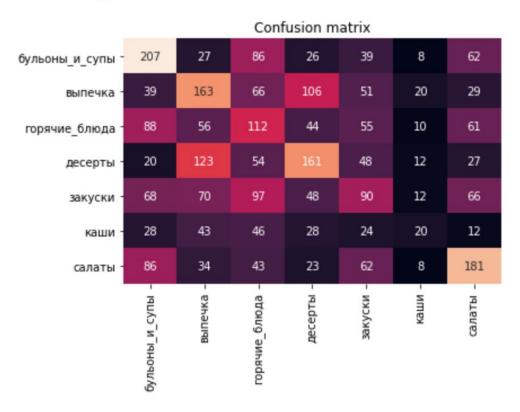
### Классификация с помощью word2vec

- технология разработанная Google
- технология основана на векторном представлении слова
- метод доступен в пакете Gensim:

from gensim.models import Word2Vec

### Результаты усредненного word2vec

Accuracy: 0.32



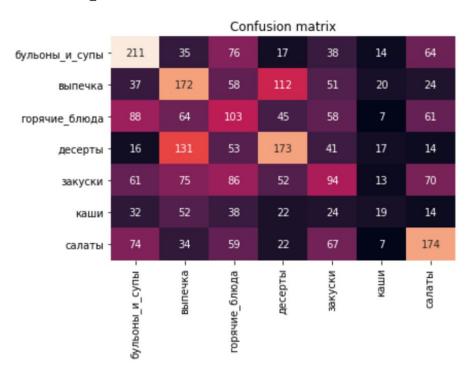
### Классификация с помощью Tf-idf weighted word2vec

Tf-idf - это мера, используемая для оценки важности слова.

Например, слово **готовить**, встречается во всех текстах и не несет полезной информации.

### Результаты усредненного word2vec c Tf-idf весами

Accuracy: 0.33



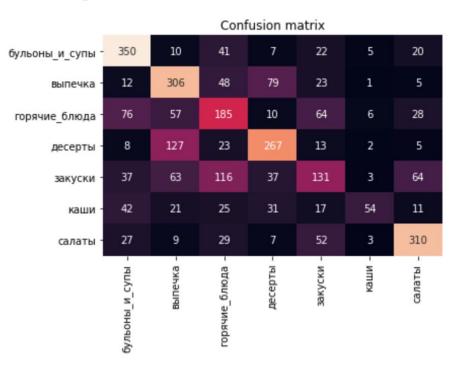
### Классификация методом doc2vec

- алгоритм дает возможность получить вектор документа
- метод доступен в пакете Gensim:

from gensim.models.doc2vec import Doc2Vec

### Результаты Doc2vec

Accuracy: 0.55



### Классификация библиотекой fasttext

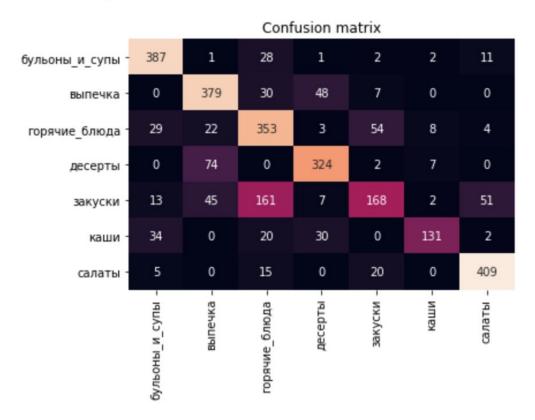
- open-source библиотека от Facebook
- основана на представлении трёхсимвольных n-грамм:

where 
$$\sqrt{n=3}$$
 []

- fasttext быстрее чем word2vec, так как трёхсимвольных n-грамм меньше, чем слов

### Результаты fastText

Accuracy: 0.74



### Пример работы классификатора fasttext

Картофельные лепешки с грибами и сыром

[[('выпечка', 0.359375), ('горячие\_блюда', 0.304688), ('закуски', 0.242188)]]

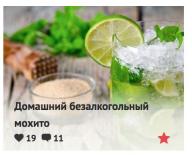


### Что удалось выяснить?

- 1. word2vec дал низкую точность классификации;
- на малом объеме данных **Doc2Vec** дает лучшие показатели классификации;
- 3. **fastText** самый быстрый и точный в работе.

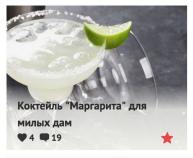
#### Напитки:













Использование классификатора

### Загрузка обученной модели классификатора

```
start = time.time()
classifier = fasttext.supervised('classifier_model.txt', 'model')#10,4 МБ
print('Время загрузки модели:', (time.time() - start)*1000, 'ms')
```

Время загрузки модели: 427.95681953430176 ms

### Подготовка данных для модели классификатора

```
article[:100]

'<u><span>Ингредиенты на 4 порции:</span></u><span>капуста брокколи — 250 г </span>'

start = time.time()

#cleanhtml

#tokenize

#remove_stopwords

#lemmatize

content = text_processing(article)

print('Время обрботки текста:', (time.time() - start)*1000, 'ms')
```

Время обрботки текста: 12.279987335205078 ms

```
content[:100]
```

ингредиент порция капуста брокколи г пшеничный мука г яйцо куриный шт соль вкус тертый сыр пармезан '

### Классификация

[[('горячие\_блюда', 0.408203)]]

```
start = time.time()
pred = classifier.predict_proba([content])
print('Время классификации:', (time.time() - start)*1000, 'ms')
pred

Время классификации: 0.14829635620117188 ms
```

Рекомендация текстов

### Задача рекомендательной системы:

 найти и предложить пользователю похожие рецепты

## Поиск похожих рецептов



#### Похожие рецепты:







# Методы рекомендательной системы

Задача решалась определением сходства между двумя предложениями методом транспортной задачи и методом векторного представления документа При решении задачи были использованы следующие методы:

- Word Mover's Distance
- Doc2Vec

### Word Mover's Distance

- Помогает найти близкие по смыслу тексты.
- Определяет расстояние между двумя документами, как оптимальную стоимость перемещения слов из одного документа в другой, с помощью векторного представления слов.
- Метод доступен в пакете Gensim

from gensim.similarities import WmdSimilarity

# Поиск близких текстов методом Word Mover's Distance

#### Ищем похожие рецепты для:



#### Похожие рецепты:





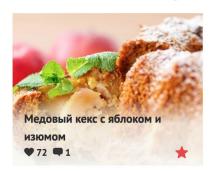


## Doc2vec для поиска близких текстов

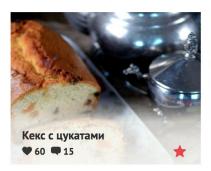
- Doc2Vec, можно использовать не только для классификации, но и для решения задачи поиска близкого текста

## Поиск близких текстов методом Doc2vec

#### Ищем похожие рецепты для:



#### Похожие рецепты:







Использование модели

рекомендаций

## Загрузка обученной модели word2vec

```
start = time.time()
d2v_model = Doc2Vec.load('recommendation.model')#13,5 ME
print('Время загрузки модели:', (time.time() - start)*1000, 'ms')
```

Время загрузки модели: 164.97302055358887 ms

## Поиск близких текстов

```
start = time.time()
y = d2v_model.infer_vector(content.split(" "))
res = d2v_model.docvecs.most_similar([y])
print('Время поиска близких текстов:', (time.time() - start)*1000, 'ms')
print(res[:3])

Время поиска близких текстов: 5.180835723876953 ms
```

```
Время поиска олизких текстов: 5.180835723876953 ms
[('372', 0.7513513565063477),
('1672', 0.7319275736808777),
('1090', 0.7106802463531494)]
```

## Что дальше или как улучшить рекомендательную систему?

- Сбор поведенческих данных пользователей;
- Построение рекомендательной системы на их основе.



## Выводы

- 1. Создан и внедрен классификатор на основе метода fastText
- 2. Разработана и внедрена рекомендательная система на основе метода doc2vec

https://github.com/smayluk/recipes-recommendation

Q&A



