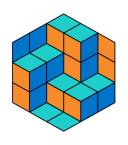
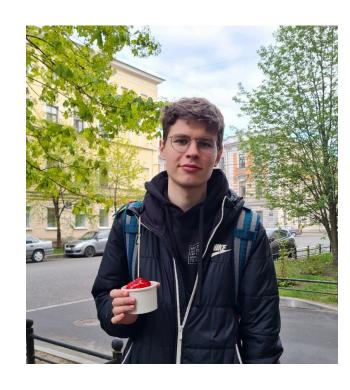


Курс: генерация рассказов

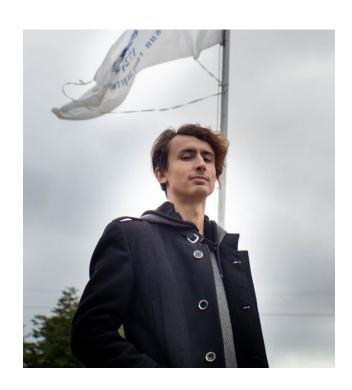
Часть 1: Токенизация и word2vec

Давайте знакомиться!



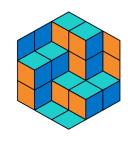


Миша студент магистратуры МКН СПбГУ

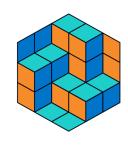


Влад студент магистратуры МКН СПбГУ

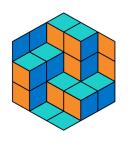
Что такое NLP?



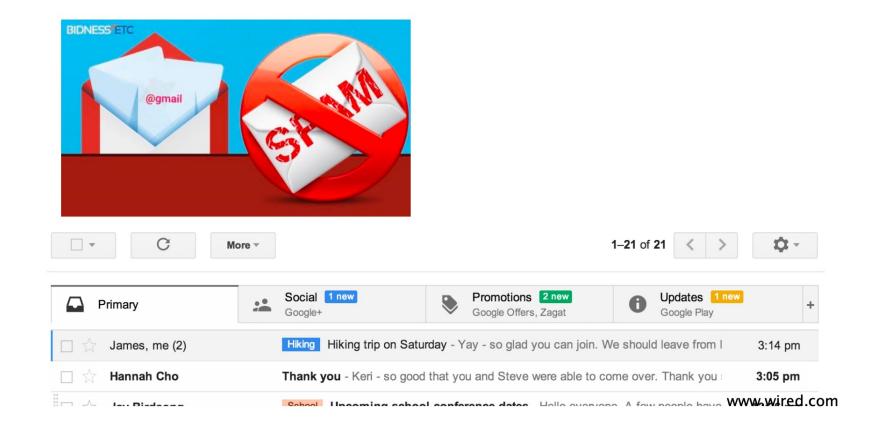
Что такое NLP?

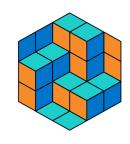


• NLP - Natural Language Processing



• Классификация

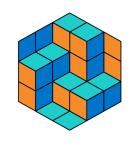




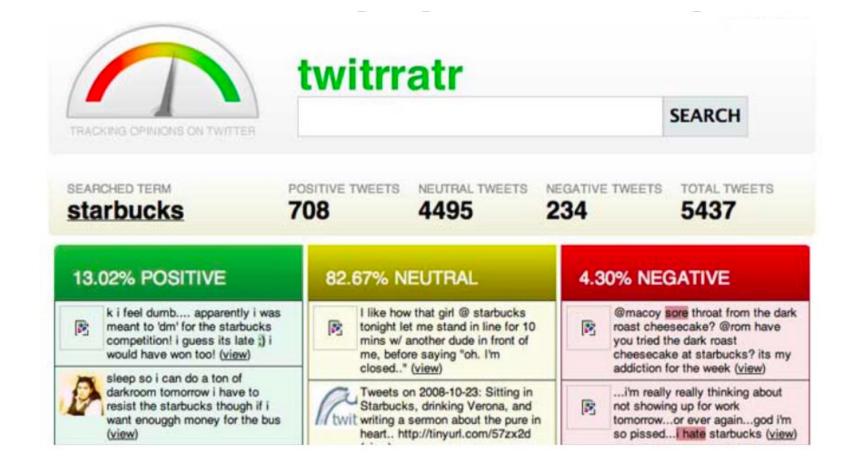
• Предсказание релевантной рекламы (и не только рекламы)



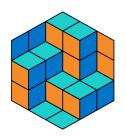
related articles



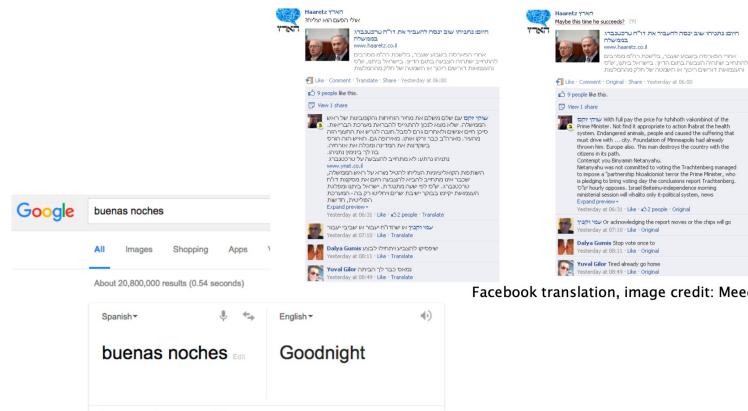
• Определение токсичных и хороших текстов



3 more translations

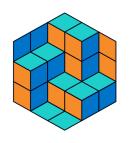


• Машинный перевод

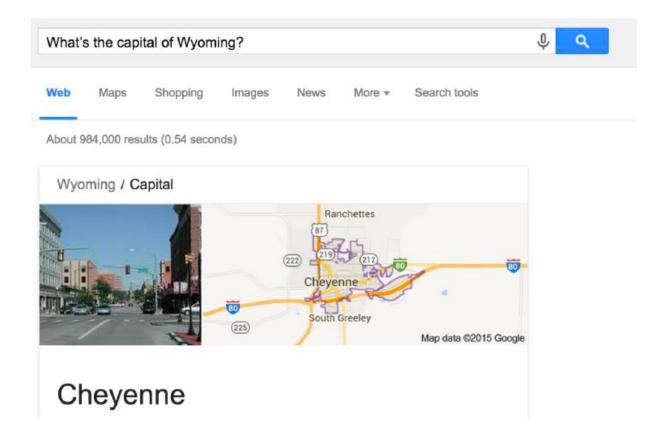


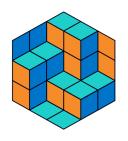
Open in Google Translate

Facebook translation, image credit: Meedan.org



• Ответы на вопросы

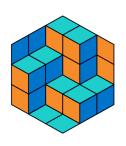




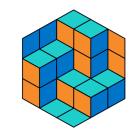
• Определение ролей в предложении

```
Luke Rawlence joined Aiimi as as a data scientist in Milton Keynes , after finishing his computer science degree at the University of Lincoln.
```

Что мы будем изучать?

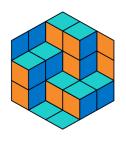


- word2vec
- Bag of words
- seq2seq
- Encoder/Decoder
- RNN
- BERT

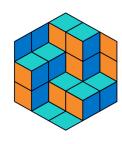


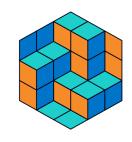
Глава 1 Как компьютер видит текст?

Определений

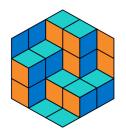


Токен – так мы будем называть любое слово или цельный знак пунктуации '.' и '...' - разные токены!





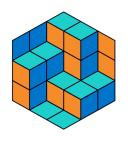
```
Я люблю играть в Доту! Я не люблю ботать!
          'Я люблю играть в Доту!',
          'Я не люблю ботать!'
   ['Я', 'люблю', 'играть', 'в', 'Доту', '!'],
   ['Я', 'не', 'люблю', 'ботать', '!']
```



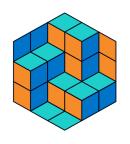
Я люблю играть в Доту! Я не люблю ботать!

```
[ 'Я люблю играть в Доту!', 'Я не люблю ботать!' ] [ 'Я', 'люблю', 'играть', 'в', 'Доту', '!'], ['Я', 'не', 'люблю', 'ботать', '!'] ]
```

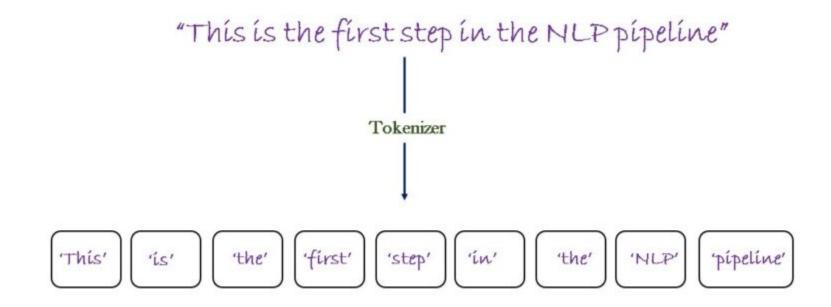
```
[
'Я', 'люблю', 'играть', 'в', 'Доту', '!',
'Я', 'не', 'люблю', 'ботать', '!'
]
```

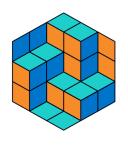


```
Я люблю играть в Доту! Я не люблю ботать!
                                                                                                  'Я': 2,
       'Я люблю играть в Доту!',
                                           'Я', 'люблю', 'играть', 'в', 'Доту', '!',
       'Я не люблю ботать!'
                                                                                                  'люблю': 2,
                                           'Я', 'не', 'люблю', 'ботать', '!'
                                                                                                  'играть': 1,
                                                                                                  'B': 1,
                                                                                                  'Доту' : 1,
                                                                                                  '!' : 2,
                                                                                                  'не': 1,
                                                                                                  'ботать': 1
['Я', 'люблю', 'играть', 'в', 'Доту', '!'],
['Я', 'не', 'люблю', 'ботать', '!']
```

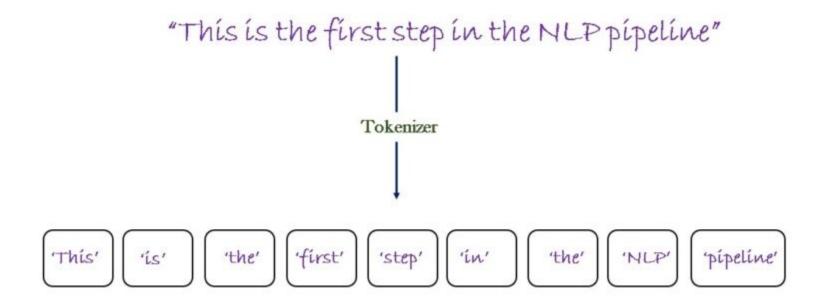


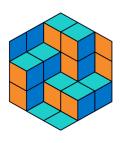
• Процесс деления предложения на токены - Токенизация



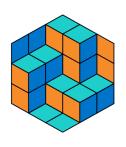


- Процесс деления предложения на токены Токенизация
- Фактически это несколько усложненный split



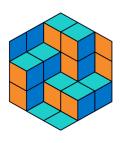


• Следующий вопрос: мы поделили предложение на токены, и теперь хотим это грамотно хранить и работать с этим.

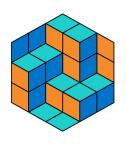


• Следующий вопрос: мы поделили предложение на токены, и теперь хотим это грамотно хранить и работать с этим.

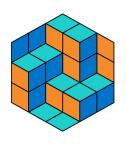
• Вектором слов?



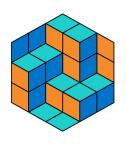
- Следующий вопрос: мы поделили предложение на токены, и теперь хотим это грамотно хранить и работать с этим.
- Вектором слов? Плохо Это очень долго, затратно, и совершенно не понятно, как с этим работать



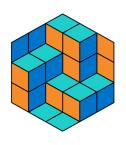
- Следующий вопрос: мы поделили предложение на токены, и теперь хотим это грамотно хранить и работать с этим.
- Вектором слов? Плохо
- Вектором предложений?



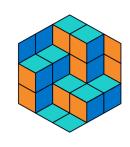
- Следующий вопрос: мы поделили предложение на токены, и теперь хотим это грамотно хранить и работать с этим.
- Вектором слов? Плохо
- Вектором предложений? Еще хуже Причины все те же



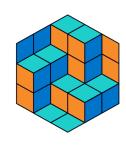
- Следующий вопрос: мы поделили предложение на токены, и теперь хотим это грамотно хранить и работать с этим.
- Вектором слов? Плохо
- Вектором предложений? Еще хуже
- Вектор чисел?



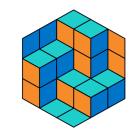
- Следующий вопрос: мы поделили предложение на токены, и теперь хотим это грамотно хранить и работать с этим.
- Вектором слов? Плохо
- Вектором предложений? Еще хуже
- Вектор чисел? В точку



• А как человек понимает, что значит слово? Благодаря чему мы в детстве учились говорить?

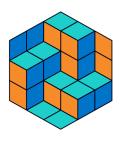


- А как человек понимает, что значит слово? Благодаря чему мы в детстве учились говорить?
- Контекст
- Может ли «машина» понять контекст?

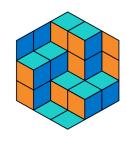


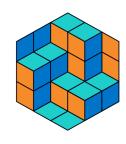
Глава 2 Word Embedding

Определение



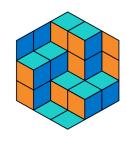
• Word embedding – вещественнозначный вектор, сопоставляемый слову.

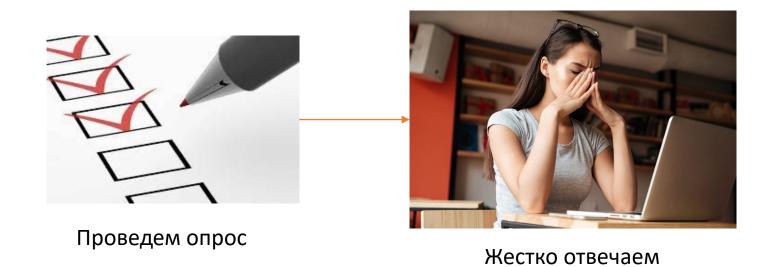


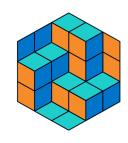


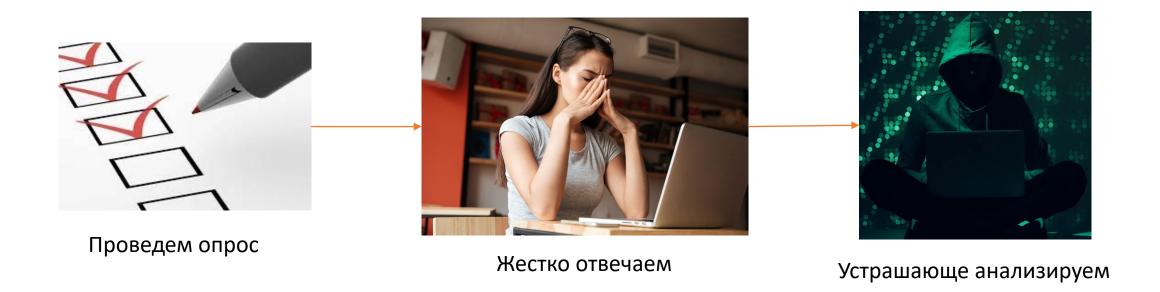


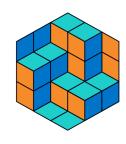
Проведем опрос



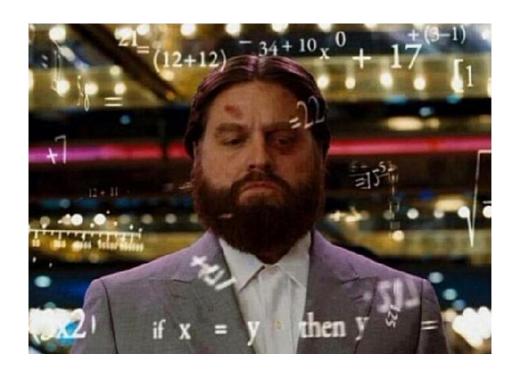


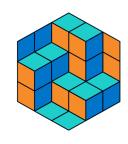






- Задача: ищем похожих людей
- Как найти похожих людей?

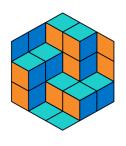




- Задача: ищем похожих людей
- Как найти похожих людей? Верно! Расстояние между векторами.

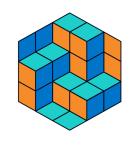


word2vec

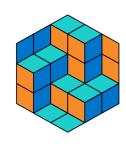


• Похожая логика лежит в основе word2vec HO! Нужно определить, что будет «вопросами в опросе»

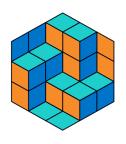
word2vec



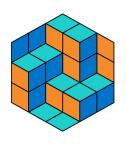
- Похожая логика лежит в основе word2vec HO! Нужно определить, что будет «вопросами в опросе»
- Вопросы контекст.
- Как правило, word2vec работает через cbow или skip gram



• Разберемся на примере пословицы «Русский медленно запрягает да быстро едет»

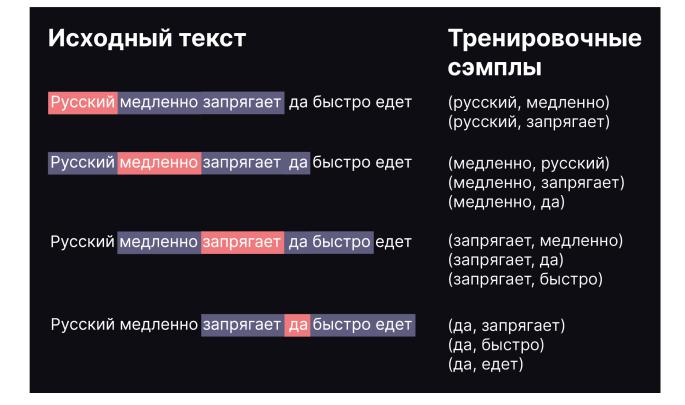


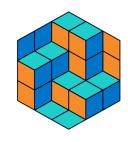
- Шаг 1: Произведем one hot кодировку:
 - 1. Составим список уникальных токенов словарь
 - 2. Каждому токену из словаря сопоставим вектор длины словаря так, что на i-м месте стоит 1 только если мы сейчас рассматриваем i-й токен из словаря. Остальные нули
- Для нашей пословицы:
 - Словарь: ['Русский', 'медленно', 'запрягает', 'да', 'быстро', 'едет']
 - Сопоставление:
 - 'медленно' -> [0,1,0,0,0,0]
 - 'едет' -> [0,0,0,0,0,1]



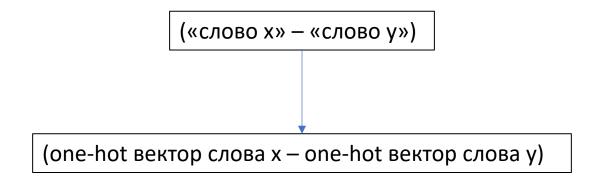
• Шаг 2: пройдем окном фиксированной длины по предложению и составим «контекстные пары» вида «рассматриваемое слово» — «слово в окне»

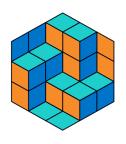
• Пример:





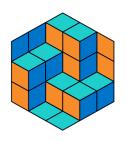
• Шаг 3:



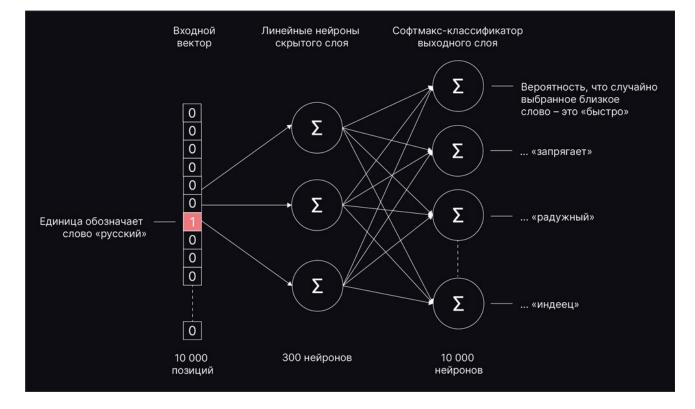


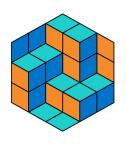
• Шаг 4: обучим модель (на самом деле не обязательно нейронную сеть – можно регрессию) на данных вида:

(one-hot вектор слова x - one-hot вектор слова y)



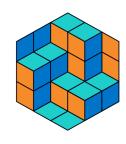
• Шаг 4: Предположим, что наш словарь размера 10000. Тогда получится что-то вроде:





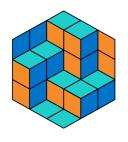
• Вопрос: что делать с размерностью? Если словарь будет большого размера — то и вектор получится огромный...





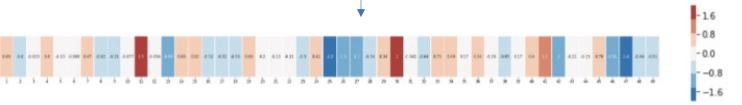
• Как итог, слово «король» выглядит так:

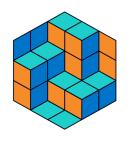
```
[ 0.50451 , 0.68607 , -0.59517 , -0.022801, 0.60046 , -0.13498 , -0.08813 , 0.47377 , -0.61798 , -0.31012 , -0.076666, 1.493 , -0.034189, -0.98173 , 0.68229 , 0.81722 , -0.51874 , -0.31503 , -0.55809 , 0.66421 , 0.1961 , -0.13495 , -0.11476 , -0.30344 , 0.41177 , -2.223 , -1.0756 , -1.0783 , -0.34354 , 0.33505 , 1.9927 , -0.04234 , -0.64319 , 0.71125 , 0.49159 , 0.16754 , 0.34344 , -0.25663 , -0.8523 , 0.1661 , 0.40102 , 1.1685 , -1.0137 , -0.21585 , -0.15155 , 0.78321 , -0.91241 , -1.6106 , -0.64426 , -0.51042 ]
```

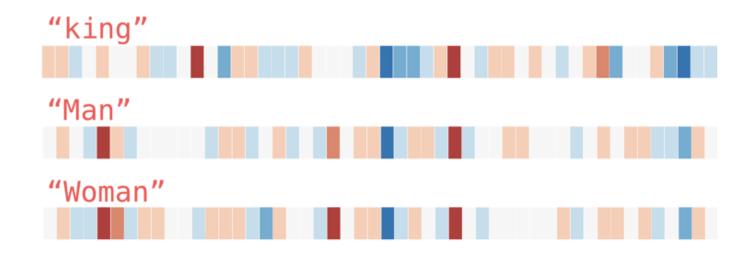


• Как итог, слово «король» выглядит так:

```
[ 0.50451 , 0.68607 , -0.59517 , -0.022801, 0.60046 , -0.13498 , -0.08813 , 0.47377 , -0.61798 , -0.31012 , -0.076666, 1.493 , -0.034189, -0.98173 , 0.68229 , 0.81722 , -0.51874 , -0.31503 , -0.55809 , 0.66421 , 0.1961 , -0.13495 , -0.11476 , -0.30344 , 0.41177 , -2.223 , -1.0756 , -1.0783 , -0.34354 , 0.33505 , 1.9927 , -0.04234 , -0.64319 , 0.71125 , 0.49159 , 0.16754 , 0.34344 , -0.25663 , -0.8523 , 0.1661 , 0.40102 , 1.1685 , -1.0137 , -0.21585 , -0.15155 , 0.78321 , -0.91241 , -1.6106 , -0.64426 , -0.51042 ]
```







To be continued...

