

ТЕРМИНОЛОГИЯ

- документ = текст
- корпус набор документов
- токен формальное определение "слова"; токен может не иметь смыслового значения (например, "12fdh" или "авыдшл"), но обычно отделен от остальных токенов пробелами или знаками препинания

ТОКЕНИЗАЦИЯ ТЕКСТА

Чтобы работать с текстом, необходимо разбить его на токены. В простейшем случае токены — это слова (а также наборы букв, знаки препинания и т.д.).

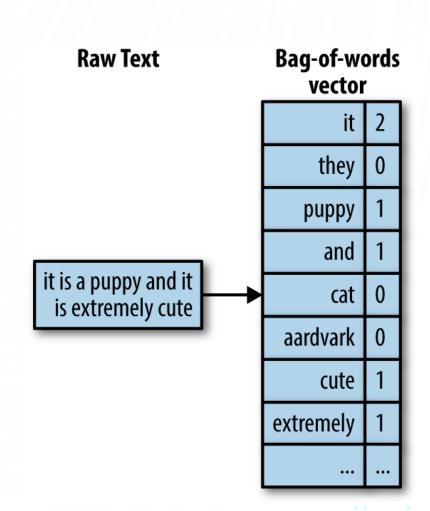
Text

"The cat sat on the mat."

\[
\bigcup_{\text{ton Tokens}}
"the", "cat", "sat", "on", "the", "mat", "."

BAG OF WORDS (МЕШОК СЛОВ)

- По корпусу создадим словарь из всех встречающихся в нем слов (можно убрать общеупотребительные часто встречающиеся слова и очень редкие слова).
- Каждое слово закодируем вектором, в котором стоит единица на месте, соответствующем месту этого слова в словаре, все остальные компоненты вектора 0.
- Для кодирования документа сложим коды всех его слов.



BAG OF WORDS (ПРИМЕР)

Пусть корпус состоит из следующих документов:

- D1 "I am feeling very happy today"
- D2 "I am not well today"
- D3 "I wish I could go to play"

Кодировка этих документов будет такой:

	Ι	am	feeling	very	happy	today	not	well	wish	could	go	to	play
D1	1	1	1	1	1	1	0	0	0	0	0	0	0
D2	1	1	0	0	0	1	1	1	0	0	0	0	0
D3	2	0	0	0	0	0	0	0	1	1	1	1	1

BAG OF WORDS

Используя bag of words (BOW), мы теряем информацию о порядке слов в документе.

<u>Пример:</u> векторы документов "I have no cats" и "No, I have cats" будут идентичны.

N-GRAM BAG OF WORDS

В качестве слов в словаре можно использовать:

- N-граммы из букв (наборы букв длины N в слове)
- N-граммы из слов (наборы фраз длины N в документе)

Такой подход поможет учесть сходственные слова и опечатки.

TF-IDF

- слова, которые редко встречаются в корпусе, но присутствуют в документе, могут оказаться важными для характеристики документа.
- слова, которые встречаются во всех документах, наоборот, не важны.

TF-IDF

Tf-Idf (term frequency - inverse document frequency):

• tf(t,d) - частота вхождения слова t в документ d:

$$tf(t,d) = rac{n_t}{\sum_k n_k} = rac{$$
число вхождений слова t в документ общее число слов в документе

tf(t,d) показывает важность слова t в документе d.

TF-IDF

 $\bullet^{\circ} tf(t,d)$ - частота вхождения слова t в документ d:

$$tf(t,d) = rac{n_t}{\sum_k n_k} = rac{$$
число вхождений слова t в документ общее число слов в документе

tf(t,d) показывает важность слова t в документе d.

• idf(t,D) - величина, обратная частоте, с которой слово t встречается в документах корпуса D.

$$idf(t,D) = \log \frac{|D|}{|\{d_i \in D \mid t \in d_i\}|},$$

|D| — число документов *в корпусе*,

 $|\{d_i \in D \mid t \in d_i\}|$ - число документов, в которых встречается слово t

Учёт idf уменьшает вес часто используемых в корпусе слов.

Tf-idf слова $oldsymbol{t}$ в документе $oldsymbol{d}$ из корпуса $oldsymbol{D}$: tfidf(t,d,D)=tf(t,d) imes idf(t,D),

Пример:

Дана коллекция D из $10000000 = 10^7$ документов, в 1000 из них встречается слово "заяц". В данном документе d из коллекции 100 слов, и слово "заяц" встречается 3 раза.

$$tf($$
заяц, $d) = \frac{3}{100} = 0.03$

$$idf$$
(заяц, D) = $\log \left(\frac{10^7}{10^3}\right) = 4$

Поэтому tfidf (заяц, d, D) = 0,03 · 4 = 0,12.

ИНТЕРПРЕТАЦИЯ ЛИНЕЙНОЙ МОДЕЛИ

text	label
отвратительное обслуживание был у меня вклад в	0
мнение о банке изменилось в худшую сторону это	0
банк поступил красиво у меня дебетовая карта б	1
прошу принять меры по исправлению ситуации бан	0
спокойно и качественно пользуюсь услугами альф	1

ИНТЕРПРЕТАЦИЯ ЛИНЕЙНОЙ МОДЕЛИ

Примеры

весов

- 0.99 accuracy на обучении
- 0.93 accuracy на валидации

```
спасибо 15.3812631501
приятно 10.195153067
благодарность 8.75099611487
оперативность 7.9119980712
быстро 7.20768729913
всегда 6.49503091778
оперативно 6.36190679808
большое 6.02762583473
доволен 5.86536526776
отзыв 5.64047141286
помощь 5.43980835894
поблагодарить 5.19673514028
```

```
претензию -3.84736026948
не работает -3.89934654597
два -3.9180675684
ввонков -3.99518600488
готовности -4.00435284458
говорят -4.10305804728
дозвониться -4.10647379932
пусть -4.20500663563
видимо -4.32809243057
не -4.59523464931
ввонки -4.63261991797
отказ -4.90228031373
```