Евгений Борисов

Уровни сложности при автоматической обработке текстов

Прагматика (Дискурс) - смысловые контексты

Семантика - смыслы последовательностей слов

Синтаксис - правила формирования последовательностей слов

Лексика - отдельные слова и устойчивые словосочетания

Семантика

- лексическая, отдельные слова
- композиционная, комбинации слов

задачи:

- разрешение многозначности
- оценка семантической близости

Неоднозначности в языке

омонимия - случайное совпадение слов

ключ, лук, замок, печь

полисемия - несколько связанных значений

СТОЛ <организация или объект>, ПЛАТФОРМа <политическая или железнодорожная>

метонимия - замена смысла

Целых три тарелки съел.

Отношения между словами

синонимия - общий смысл

машина, автомобиль

антонимия - противоположность

большой / маленький, вверх / вниз

гипонимия - обобщение

яблоко / фрукт, овчарка / собака

партономия - часть, вхождение

колесо / автомобиль, житель / город

WordNet

- База лексических отношений
 - содержит иерархии
 - сочетает в себе тезаурус и словарь
 - доступен on-line
 - разрабатываются версии для языков кроме английского (в т.ч. для русского)

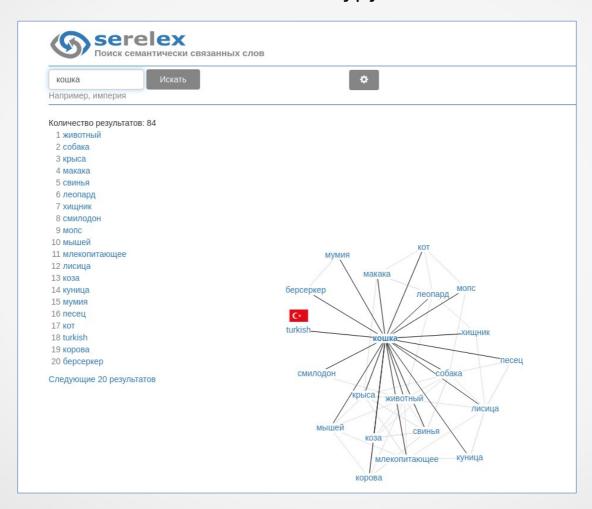
| Категория | Уникальных форм |
|-----------------|-----------------|
| Существительные | 117,097 |
| Глаголы | 11,488 |
| Прилагательные | 22,141 |
| Наречия | 4,601 |

- http://http://wordnet.princeton.edu/
- http://wordnet.ru/

Иерархии WordNet

```
Sense 3
bass, basso --
(an adult male singer with the lowest voice)
=> singer, vocalist, vocalizer, vocaliser
   -> musician, instrumentalist, player
      => performer, performing artist
         => entertainer
            => person, individual, someone...
               => organism, being
                  => living thing, animate thing,
                     => whole, unit
                        => object, physical object
                           => physical entity
                              => entity
               -> causal agent, cause, causal agency
                  -> physical entity
                     -> entity
```

Serelex — тезаурус on-line



http://www.serelex.org/ https://nlpub.ru/Russian_Distributional_Thesaurus

Paspeшeние лексической многозначности (РЛМ) Word sense disambiguation (WDS)

- выбрать одно из нескольких значений слова по его контексту
- можно свести к задаче классификации (ML)

Paзграничение значений слова Word sense discrimination

- по нескольким контекстам определить возможные значения слова
- можно свести к задаче кластеризации (ML)

Необходимо убирать неоднозначность

- озвучка текста
- информационный поиск
- автоматический перевод
- диалоговые системы

I saw a man who is 98 years old and can still walk and tell jokes

26 11 4 8 5 4 10 8 3 senses senses senses senses senses senses senses

43,929,600 senses

Разрешение лексической многозначности (РЛМ)

алгоритм Леска (1986) - РЛМ по словарю

берём все варианты определений искомого слова и слов его контекста

из всех вариантов [слово-значение] выбираем то, которое имеет наибольшее пересечение с определениями контекста

Пример: pine cone (сосновая шишка)

- pine
 - 1. a kind of evergreen tree with needle-shaped leaves
 - 2. to waste away through sorrow or illness
- cone
 - 1. A solid body which narrows to a point
 - 2. Something of this shape, whether solid or hollow
 - 3. Fruit of certain evergreen trees

Разрешение лексической многозначности (РЛМ)

классификатор контекста

каждого слова строим отдельный классификатор

признаки – слова контекста, их позиция и морфология

[контекст] → номер значения для слова в тезаурусе

проблема: слов очень много, есть редко употребляемые слова

Разрешение лексической многозначности (РЛМ)

оценка близости слова и контекста

заменяем задачу классификации каждого слова на задачу оценки близости слова и контекста

[<контекст>, слово] → оценка близости

<u>оценка качества</u> реализации метода производится по заранее размеченным данным

SENSEVAL — соревнование систем РЛМ

Семантическая близость (similarity)

- автомобиль / мотоцикл

Семантическая связность (relatedness)

- автомобиль / бензин

будем употреблять термин «близость» для всех случаев

Оценка семантической близости

- использование тезауруса
- статистические модели (PMI)
- модели Word Embeddings

Оценка семантической близости по тезаурусу

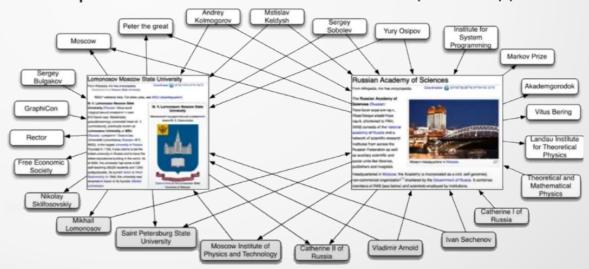
оцениваем расстояние по иерархии

метод Резника (1995)

метод Лина (1998)

Использование Википедии

• Нормализованное количество общих соседей



• Близкие концепты чаще встречаются вместе

Статистическая оценка семантической близости

Pointwise Mutual Information (PMI)

оценка совместного использования слов $u\ v$

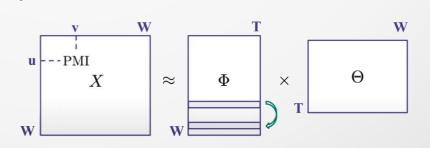
| $PMI(u,v) = \log \left \frac{p(v)p(u)}{p(v)} \right $ | $PMI(u,v) = \log$ | $\left(\frac{p(u,v)}{p(v)p(u)}\right)$ |
|--|-------------------|--|
|--|-------------------|--|

p(u,v) — частота использования словосочетания

p(u) и p(v) - частота использования слов

| | arts | boil | data | function | large | sugar | summarized | water |
|-------------|------|------|------|----------|-------|-------|------------|-------|
| apricot | 0 | 1 | 0 | 0 | 1 | 1 | 0 | 1 |
| pineapple | 0 | 1 | 0 | 0 | 1 | 1 | 0 | 1 |
| digital | 0 | 0 | 1 | 1 | 1 | 0 | 1 | 0 |
| information | 0 | 0 | 1 | 1 | 1 | 0 | 1 | 0 |

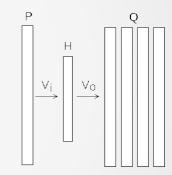
квадратная матрица контекстов



Оценка семантической близости в семантических пространствах

Word Embeddings - кодирование слова по контексту

Word2Vec - совместно употребляемые в тексте слова из W отображаются в близкие точки пространства V

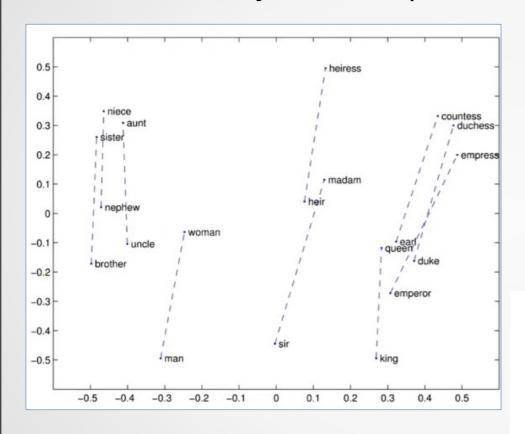


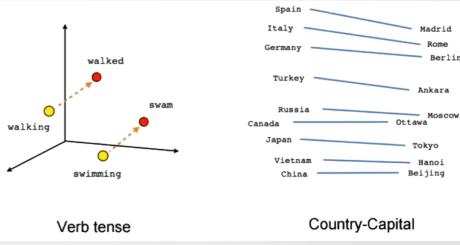
$$w2v[king] - w2v[man] + w2v[woman] \approx w2v[queen]$$

Word2Vec Skip-Gram — обучаем модель по слову восстанавливать контекст

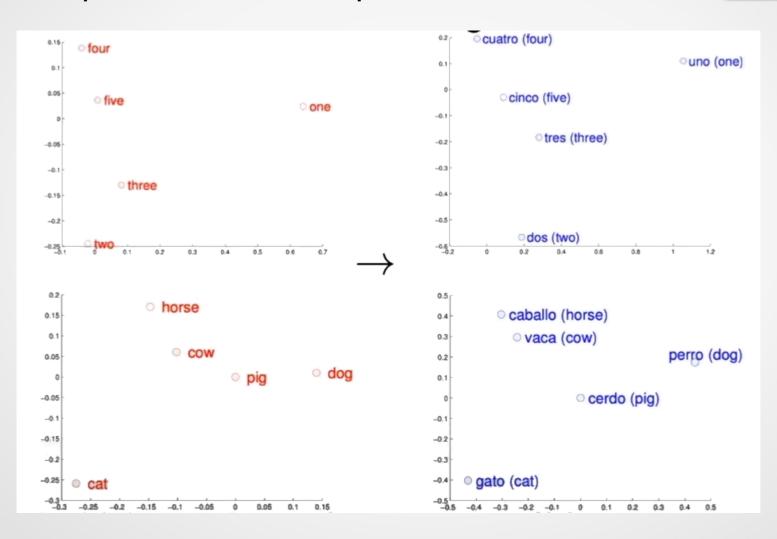
Gensim — реализация на Python

близкие по контексту слова отображаются в близкие точки w2v





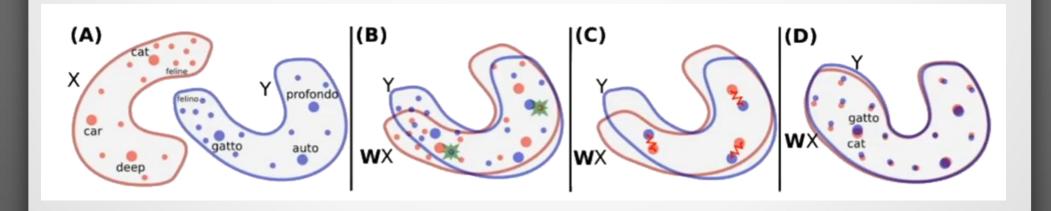
взаимное расположение w2v в разных языках схожи



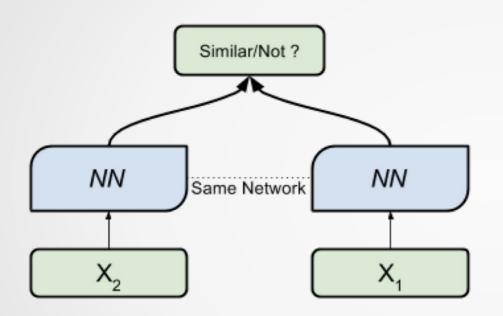
взаимное расположения w2v в разных языках схожи

зная перевод некоторых слов и на основе этого построив отображение из w2v пространства одного языка в другое,

мы получаем перевод всех остальных слов на основе контекста



Siamese neural network / Сиамские нейросети



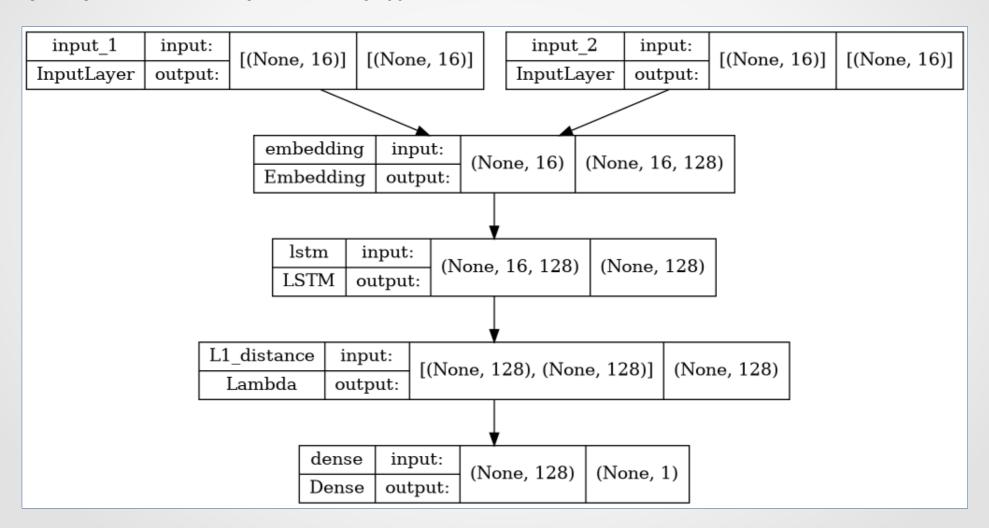
Metric learning

оценка схожести объектов

Contrastive loss - функция потери основанная на метрике D

$$L_{contrast} = (1 - Y)\frac{1}{2}(D_W)^2 + (Y)\frac{1}{2}\max(0, m - D_W)^2$$

Пример сиамской нейросети - определяем схожесть текстов

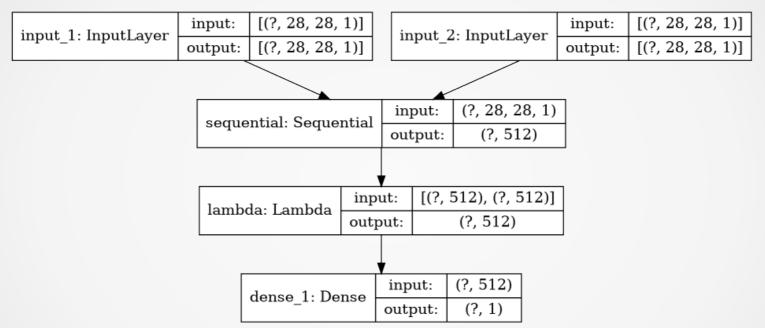


Пример сиамской нейросети - определяем схожесть текстов

| ttext_L | ttext_R | dist |
|---|---|------|
| Ограды (заборы) и ограждения прочие | Сооружения для занятий спортом и отдыха | 0.0 |
| Услуги центрального аппарата Следственного комитета Российской Федерации | Услуги федеральных арбитражных судов округов | 0.0 |
| Работы по укладке ковровых покрытий, линолеума и прочих гибких материалов для покрытия полов | Работы по устройству полов из тераццо, работы с использованием мрамора, гранита и сланца | 0.0 |
| Дистилляты прочие полного цикла производства | Ликероводочные изделия крепостью свыше 25 % прочие | 0.0 |

| ext_R dist | ttext_R | ttext_L |
|---------------------------|---|---|
| едств 1.263635 | Услуги по ремонту электрооборудования прочих автотранспортных средств | Мотоциклы с поршневым двигателем внутреннего сгорания с рабочим объемом цилиндров не более 50 см3 |
| | Услуги по заграничным и каботажным перевозкам морскими судами сухих сыпучих грузов | Услуги по чистовой обработке прочих стеклянных изделий, включая технические стеклянные изделия |
| чения 1.388784 | Рыба и филе рыбное холодного копчения | Нефть смесевая особо высокосернистая особо легкая |
| рочие 1.094095 | Услуги по бронированию и взаимосвязанные услуги прочие | Услуги по производству ювелирных и соответствующих изделий отдельные, выполняемые субподрядчиком |
| ии или е 1 кВ 1.318040 | Панели и прочие комплекты электрической аппаратуры коммутации или защиты на напряжение не более 1 кВ | Игры и игрушки, не включенные в другие группировки |
| орные 1.437839 | Трубы и муфты асбестоцементные безнапорные | Услуги по сбору неопасных отходов городского хозяйства, непригодных для повторного использования |

Пример сиамской нейросети - определяем схожесть изображений



похожие пары

НЕпохожие пары



Литература

git clone https://github.com/mechanoid5/ml_nlp.git

Турдаков Д.Ю.

Основы обработки текстов. лекция 9. Лексическая семантика. ИСП РАН, 2017 https://www.youtube.com/watch?v=IaIgSdJD5nE

Tomas Mikolov, Ilya Sutskever, Kai Chen, Greg Corrado, Jeffrey Dean Distributed Representations of Words and Phrases and their Compositionality

Радослав Нейчев Прикладное машинное обучение 1.Intro to NLP. Word embeddings - Лекторий ФПМИ

https://www.youtube.com/watch?v=aZ5se_SW81c

Евгений Борисов О методе кодирования слов word2vec.

http://mechanoid.su/ml-w2v.html

Kuzma Khrabrov

Применение сиамских нейросетей в поиске.

https://habr.com/ru/company/mailru/blog/468075/