

Лекция 1 Лингвистика в поиске Основы обработки текстов

Владимир Гулин

13 сентября 2016 г.

Что мы знаем на текущий момент?

- Как качать интернет
- ▶ Что класть в индекс
- Фильтрация нежелательного контента (антиспам/антипорн)
- ▶ Исправление опечаток и саджесты
- Модель булева поиска
- Как формировать сниппеты
- Что еще?

Структура курса

- 1. Лингвистика в поиске. Основы обработки текстов.
- 2. Коллокации, n-граммы, скрытые марковские цепи H
- 3. Текстовое ранжирование. Базовые модели H
- 4. Оценка качества поиска. Н
- 5. Оценка качества поиска. Интерливинг.
- 6. Ссылочное ранжирование. H
- 7. Поведенческое ранжирование.
- 8. Машинное обучение в ранжировании 1^{H}
- 9. Машинное обучение в ранжировании 2
- 10. Текстовое ранжирование. Хитрые модели
- 11. Разбор ключевых ДЗ
- 12. Мультимедия поиск
- 13. Технологии поиска по лицам Н
- 14. Контентные рекомендательные системы

Лингвистика в поиске

Этапы ранжирования

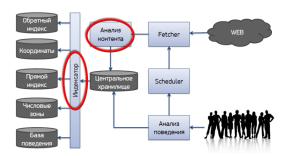


Терминология

- Токен экземпляр последовательности символов в документе, объединенных в семантическую единицу для обработки
- ► *Термин* "нормализованный" токен (регистр, морфология, исправление ошибок и т.п.)

- ▶ Необходимо "нормализовывать" термины как в индексируем тексте, так и в запросе
- ▶ Например: Желательно считать одинаковыми термины U.S.A. и USA
- Обычно термины объединяются в классы эквивалентности
- Можно постпуть наоборот, расширять:
 - ▶ window → window, windows
 - ▶ windows → Windows, windows
 - Windows (нет расширения)
- Такой подход более гибкий, но более ресурсоемкий

Обработка документа



Документы

Делаем неявное предположение:

- ▶ Мы знаем, что такое документ
- ▶ Каждый документ доступен для автоматического разбора

Вопрос:

Какие тут есть проблемы?

Лингвистика при обработке документов

- ▶ Определение формата документа (pdf, word, html и т.д.)
- Определение кодировки документа
- Определение языка документа
- Токенизация и сегментация
- Нормализация и лемматизация
- Выделение объектов и зон
- Вычисление текстовых факторов

Нормализация зависит от языка документа

- ▶ PETER WILL NICHT MIT. → MIT = mit
- ▶ He got his PhD from MIT. \rightarrow MIT \neq mit

Ударения и диакритика

- · résumé vs. resume
- Умуляуты: Universität vs. Universitaet (заменяем на специальную последовательность «ae» или даже «æ»)
- Самый важный вопрос: как пользователи предпочитают писать запросы с этими словами?

Классы эквивалентности

- Soundex
 - фонетическая эквивалентность, Muller = Mueller
- Тезаурус
 - семантическая эквивалентность, car = automobile

Регистр

- Понизить регистр всех букв.
- Возможны исключения, например, для капитализированных слов внутри предложения.
 - MIT и mit
 - Fed и fed
 - КОТ и кот (Калининградская областная таможня)
- NB: немецкий → существительные с большой буквы
- Часто лучше понижать всё, потому что пользователи не заботятся о капитализации в запросах.

Токенизация

Проблемы токенизации

- Hewlett-Packard
- State-of-the-art
- co-education
- San Francisco
- York University vs. New York University

Проблемы токенизации

Числа

- ▶ 3/20/91
- ▶ 20/3/91
- ► Mar 20, 1991
- ► B-52
- ▶ 100.2.86.144
- **(800) 234-2333**
- **800.234.2333**

Обработка запроса



Обработка запроса

Запросы задают не по-русски

- Распознавание языка
- Исправление опечаток
- Токенизация
- Нормализация и лемматизация
- Кореференция (расширение запроса)
- Переформулировки запросов
- Сегментация запроса
- Извлечение объектов

Проблемы токенизации

В китайском нет пробелов

李克强说,当前国际和地区形势发生复杂深刻变化,中越都处于发展的关键阶段,双方要从战略高度和长远角度出发,在发展中越关系十六字方针和"四好"精神指引下,坚定不移推进中越友好。中方愿同越方保持高层战略沟通,加强治国理政经验交流,坚持经济优先、民生优先,深化务实合作,推动中越全面战略合作伙伴关系近上新台阶。

(c) news.xinhuanet.com

Другие случаи отсутствия пробелов

Компаунды в датском, немецком, шведском

- ▶ Computerlinguistik → Computer + Linguistik
- ightharpoonup Lebensversicherungsgesellschaftsangestellter ightarrow leben + versicherung + gesellschaft + angestellter
- Kallistuksenvaimennusjarjestelma система, предотвращающая крен (в погрузчиках).

Льезоны в романских языках

- ightharpoonup em os ightharpoonup nos
- ▶ por a → pela

Эскимосы: tusaatsiarunnanngittualuujunga (Я не очень хорошо слышу)

Японский

• 4 разных алфавита.

• ローマ字 Romaji

• 平仮名 Hiragana

• 片仮名 Katakana

• 漢字 Kanji

Запрос может быть задан в любом из них

Named Entity Recognition

Извлечение объектов (группа слов/токенов в запросе, которые означают одно понятие)

- ▶ ФИО
- Телефоны
- Адреса
- ▶ Даты
- Названия песен, фильмов, книг и т.д.

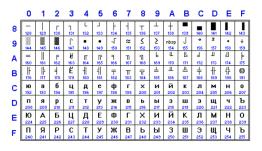
- ► ASCII (ISO 646) 7-битный стандарт
- ► ISO 8859
 - ▶ 8859-1 (ISO Latin-1)
 - ► ISO 8859-5
- Русские кодировки
 - ► CP1251 (windows)
 - ▶ 866 (dos)
 - ► KOI8-R (unix)
- Unicode
 - ▶ UTF-8
 - ▶ UTF-16
 - ▶ UTF-32

ASCII

American Standard Code for Information Interchange (1967)

ASCII Code Chart																
	Θ	1	2	3	4	լ 5	լ 6	7	8	9	ιA	В	C	D	E	_ F
0	NUL	SOH	STX	ETX	E0T	ENQ	ACK	BEL	BS	HT	LF	VT	FF	CR	S0	SI
ī	DLE	DC1	DC2	DC3	DC4	NAK	SYN	ETB	CAN	EM	SUB	ESC	FS	GS	RS	US
2		!		#	\$	%	&	•	()	*	+	,	-		/
3	Θ	1	2	3	4	5	6	7	8	9	:	;	<	=	>	?
4	0	Α	В	С	D	E	F	G	Н	I	J	K	L	М	N	0
5	Р	Q	R	S	Т	U	٧	W	Х	Υ	Z]	\]	^	_
6	,	а	b	С	d	е	f	g	h	i	j	k	ι	m	n	0
7	р	q	r	s	t	u	v	W	х	У	z	{		}	~	DEL

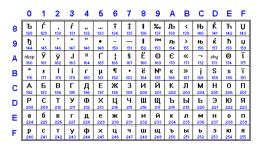
koi8-r



cp866



cp1251



Кодовое пространство Unicode

- ▶ обозначения: U+хххх, U+ххххх, U+хххххх
- ▶ пространтсво разделено на 17 плоскостей по 2¹⁶ символов
- ▶ первые 128 символов совпадают с ASCII
- плоскость 0 (base multilingual plane) содержит основные символы
- остальные плоскости содержат символы редких письменностей
- 2048 кодов U+DC00 U+DFFF заняты под "суррогатные пары"

Всего символов в Unicode

$$17 \cdot 2^{16} - 2048 = 1112064$$

UTF-8

- Нужен для передачи Unicode по однобайтовым каналам связи
- ▶ Начало аналогично первой половине таблицы ASCII
- Обладает свойством самосинхронизации
- Мультибайтная кодировка

Oxxxxxxx

110xxxxx 10xxxxxx

1110xxxx 10xxxxxx 10xxxxxx

11110xxx 10xxxxxx 10xxxxxx 10xxxxxx

UTF-16

- ▶ Символы из base multilingual plane кодируются как есть
- ▶ Символы из других плоскостей кодируются парой слов с помощью "суррогатных пар" U+D800 - U+DFFF
- Важен порядок байт в слове!
- BOM (byte order mark)
- ▶ big-endian (от старших разрядов к младшим): U+FEFF (UTF-16BE)
- ▶ little-endian (от старших разрядов к младшим): U+FFFE (UTF-16LE)

110110xx xxxxxxxx 110111xx xxxxxxxx

Объединение и дублирование символов

Для многих символов в Unicode есть отдельные коды. Это имеет место по историческим причинам, так как они присутствуют в национальных кодировках.

Новые составные символы в Unicode не добавляются, их нужно "конструировать" из нескольких кодов:

Å : A ° 0041 030A

O 006F 0302

Классы эквивалентности в Unicode

		tensions	042B 042C		CYRILUC CAPITAL LETTERYERU				
0400	È				CYRILLIC CAPITAL LETTERS OFT SIGN				
		≡ 0415 E 0300 ô	042D		CYRILUC CAPITAL LETTERE				
0401	E	CYRILLIC CAPITAL LETTER IO	042E		CYRILLIC CAPITAL LETTERYU				
		■ 0415 E 0308 ©	042F	Я	CYRILLIC CAPITAL LETTERYA				
0402	ъ		0430	a	CYRILLIC SMALL LETTER A				
0403	ŕ	CYRILLIC CAPITAL LETTER GJE	0431	5	CYRILUC SMALL LETTER BE				
		= 0413 Γ 0301 6	0432	В	CYRILLIC SMALL LETTER VE				
0404		CYRILLIC CAPITAL LETTER UKRAINIAN IE	0433	Г	CYRILUC SMALL LETTER GHE				
0405	S	CYRILLIC CAPITAL LETTER DZE	0434	Д	CYRILUC SMALL LETTER DE				
0406	I	CYRILLIC CAPITAL LETTER BYELORUSSIAN-	0435	e	CYRILUC SMALL LETTER IE				
		UKRAINIAN I	0436	Ж	CYRILUC SMALL LETTER ZHE				
		→ 0049 I latincapital letteri	0437	3	CYRILUC SMALL LETTER ZE				
		→ 0456 i cyrillic small letter byelorussian-	0438	И	CYRILUC SMALL LETTER I				
		ukrainian i	0439	й	CYRILLIC SMALL LETTER SHORT I				
		→ 04C0 I cyrillic letter palochka			≡ 0438 и 0306 ŏ				
0407	Ĭ		043A	K	CYRILUC SMALL LETTER KA				
		■ 0406 I 0308 ©	0438	Л	CYRILLIC SMALL LETTER EL				
0408		CYRILLIC CAPITAL LETTER JE	043C	M	CYRILLIC SMALL LETTER EM				
		CYRILLIC CAPITAL LETTER LIE	043D	п	CYRILLIC SMALL LETTER EN				
		CYRILLIC CAPITAL LETTER NJE	043E	0	CYRILLIC SMALL LETTER O				
040B		CYRILLIC CAPITAL LETTER TSHE	043F	п	CYRILLIC SMALL LETTER PE				
040C	K	CYRILLIC CAPITAL LETTER KJE	0440	р	CYRILLIC SMALL LETTER ER				
		≡ 041 A K 0301 5	0441	ċ	CYRILLIC SMALL LETTER ES				
040D	Й	CYRILLIC CAPITAL LETTER I WITH GRAVE	0442	т	CYRILUC SMALL LETTER TE				
		≡ 0418 И 0300 ◊	0443	v	CYRILUC SMALL LETTER U				
040E	ÿ	CYRILLIC CAPITAL LETTER SHORT U	0444	ф	CYRILUC SMALL LETTER EF				
		■ 0423 Y 0306 ⁸	0445	x	CYRILLIC SMALL LETTER HA				
040F	Ų	CYRILLIC CAPITAL LETTER DZHE	0446	п	CYRILUC SMALL LETTER TSE				
Basic	Rus	sian alphabet	0447	ч	CYRILLIC SMALL LETTER CHE				
0410	Α	CYRILLIC CAPITAL LETTER A	0448	ш	CYRILUC SMALL LETTER SHA				
0411	Б	CYRILLIC CAPITAL LETTER BE	0449	ш	CYRILUC SMALL LETTER SHCHA				
		→ 0183 b latin small letter b with topbar	044A	ь	CYRILUC SMALL LETTER HARD SIGN				
0412	В		044B	ы	CYRILUC SMALL LETTER YERU				
0413	Г	CYRILLIC CAPITAL LETTER GHE			→ A651 51 cyrillic small letter yeru with back yer				
0414	ÎП	CYRILLIC CAPITAL LETTER DE	044C	Ь	CYRILUC SMALL LETTER SOFT SIGN				
0415	Ë	CYRILLIC CAPITAL LETTER IE			→ 0185 b latin small letter tone six				
0416		CYRILLIC CAPITAL LETTER ZHE			→ A64F's cyrillic small letter neutral yer				
0410	-1	CHINESIC CONTINUE CENTER ZITE	0110		CONTRACTOR C				

Полезные иструменты

- CLD (Compact Language Detector) C++, Python
 - http://code.google.com/p/chromium-compact-languagedetector/
- LanguageDetection Java
 - http://code.google.com/p/language-detection/
- Apache Tika
 - http://tika.apache.org/
- Видеолекция (Яндекс, RuSSIR 2012)
 http://videolectures.net/russir2012 grigoriev language/

Определение языка

Подходы

- Графематический
- ▶ N-граммный
- Лексический

Графематический подход

Система письменности

- Кириллица
- Латиница
- **...**

Алфавит

- Русский А..Я
- Украинский не используются Ё, Ъ, Ы, Э, но есть Г', І с точками и т.д.
- Казахский

N-граммный подход

Russian				Ukr	Ukrainian				glish			Fr	French				
^	п 1.91	^по	0.84	^п	1.97	^на	0.85	^t	3.17	^th	2.00	es	2.31	es\$	1.77		
^	c 1.71	^пр	0.68	^B	1.75	на\$	0.73	th	2.48	the	1.62	le	1.97	^de	0.98		
^	в 1.68	^на	0.66	^H	1.68	^по	0.72	^a	2.41	he\$	1.44	^d	1.84	le\$	0.82		
^	н 1.55	^и\$	0.61	на	1.45	^пр	0.63	he	2.24	ed\$	0.78	^1	1.74	de\$	0.76		
C	т 1.43	^B\$	0.60	^3	1.40	^за	0.59	in	1.94	nd\$	0.73	on	1.70	^le	0.72		
T	0 1.29	^не	0.56	^c	1.25	^не	0.56	er	1.60	ing	0.73	re	1.48	re\$	0.68		
н	0 1.23	ть\$	0.48	po	1.13	oro	0.54	an	1.54	^an	0.72	^c	1.46	nt\$	0.58		

- Ранговый
- Марковский

Пословный подход

• ???

 án került vagy től majd új ami ő kategória ben szerint amikor hogy amerikai két ezt mint alatt magyar itt második már

???

 cel cod său cu cea l după ro va județul această în către sunt pe toate astfel ani prin ca departamentul din timpul într

• ???

 ayrıca iklimi gibi tarafından olu kültür birlikte ula yol tarihinde veya iyi sonra türk bulunan kar çalı göre oldu

Пословный подход

Hungarian

 án került vagy től majd új ami ő kategória ben szerint amikor hogy amerikai két ezt mint alatt magyar itt második már

Romanian

 cel cod său cu cea l după ro va județul această în către sunt pe toate astfel ani prin ca departamentul din timpul într

Turkish

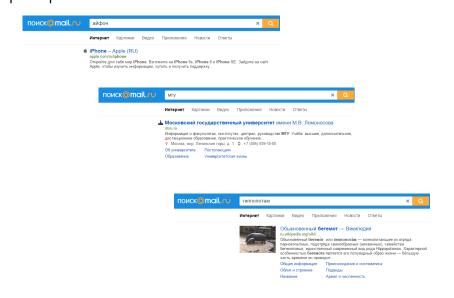
 ayrıca iklimi gibi tarafından olu kültür birlikte ula yol tarihinde veya iyi sonra türk bulunan kar çalı göre oldu

Кореференция: синонимы

Различные способы названия одного и того же объекта

- Синонимы: ["ШАВЕРМА", "ШАУРМА"]
- ▶ Аббревиатуры: ["БМП", "БОЕВАЯ МАШИНА ПЕХОТЫ"]
- ▶ Транслитерация: ["PLAZMA", "ПЛАЗМА"]
- ▶ Грамматические замены: ["ПОЗДРАВЛЕНИЕ", "ПОЗДРАВИТЬ"]
- ▶ Переводы: ["ВОЗДУШНАЯ ТЮРЬМА", "CON AIR"]
- Джойны: ["АУДИО КОДЕКИ", "АУДИОКОДЕКИ"]

Примеры



Источники расширений

- Словари синонимов
- Энциклопедические сайты
 - Википедия
 - ► Тематические сайты (kinopoisk)
- Скобочные написания в документах
- Логи запросов с кликами
- Переформулировки запросов
- Грамматические преобразования
- Языковые модели и дистрибутивная семантика

Дистрибутивная семантика

Дистрибутивная гипотеза

- Значение лингвистической единицы складывается только из ее употребления, использования.
- ▶ В мозге хранится сумма всех тех контекстов, в рамках которых мы слышали или видели то или иное слово.
- Это и есть его смысл. Без знания типичных соседей никакой семантики нет.

Вывод:

▶ Слова с похожими типичными контекстами имеют схожее значение

Дистрибутивная семантика

Счетные модели

- ▶ Совмместная встречаемость
- ▶ Косинусная близость

Predictive models

word2vec

Дистрибутивная семантика

Пример модели

http://ling.go.mail.ru/dsm/ru/

Ближайшие по контекстам слова для дефицит (с косинусной близостью)

- 1. нехватка 0.65354729
- 2. профицит 0.62004328
- 3. госдолг 0.61431211
- 4. несбалансированность 0.59282905
- 5. дефицитность 0.58463109
- 6. дисбаланс 0.57497036
- 7. недопоступление 0.57044709

Ближайшие по контекстам слова для сингл (с косинусной близостью)

- 1. альбом 0.91364485
- 2. лонгплей 0.88309568
- 3. пластинка 0.85516018
- 4. кавер 0.84436756
- студийник 0.83440500

Стемминг

Усечение окончаний

- Отсекаем самое длинное возможное окончание от слова, надеемся, что это не сильно ухудшит результат по сравнению с лемматизацией
- Для каждого языка свои таблицы окончаний
- ▶ Для некоторых языков другие аналогичные методы
- Результат выходит забавный :)
 - ▶ Сочи и сочиться приводятся к одной форме

Стемминг

Примеры

- Sample text: Such an analysis can reveal features that are not easily visible from the variations in the individual genes and can lead to a picture of expression that is more biologically transparent and accessible to interpretation
- Lovins stemmer: such an analys can reve featur that ar not eas vis from th vari in th individu gen and can lead to a pictur of expres that is mor biolog transpar and acces to interpres
- Porter stemmer: such an analysi can reveal featur that ar not easili visibl from the variat in the individu gene and can lead to a pictur of express that is more biolog transpar and access to interpret
- Paice stemmer: such an analys can rev feat that are not easy vis from the vary in the individ gen and can lead to a pict of express that is mor biolog transp and access to interpret

Стемминг

Преимущества и недостатки

- Усечение окончаний улучшает одни запросы и ухудшает другие
- Дает в большинстве случаев увеличение полноты
- При этом часто ухудшает точность
- Алгоритм Портера определяет следующий класс эквивалентности
 - operate operating operates operation operative operatives operational
- Ясно что в запросах станет хуже
 - operational AND research
 - operating AND system
 - operative AND densistry

Цель: привести все разные формы одного слова к начальной (каноничной).

Примеры:

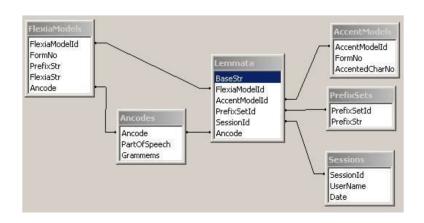
- ightharpoonup am, are, is ightarrow be
- ightharpoonup car, cars, cars' ightharpoonup car
- ▶ the boy's cars are different colors → the boy car be different color

Лемматизация заключается в поиске начальной формы (леммы) в словаре

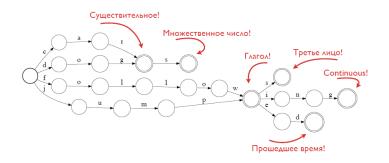
- Слово = машинная основа + парадигма
- Парадигма
 - Парадигм
 - Парадигм
 -
 - Парадигм е
 - Парадигм у
 - Парадигм ой
 - Парадигм
- е

а

ы

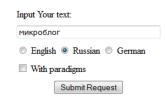


(c) Сокирко A.B., http://aot.ru/docs/sokirko/Dialog2004.htm



- Что делать со словами, которых нет в словаре?
- Ищем похожие!

Предиктор



Found	Dict ID	Lemma	Grammems	
-	но,	МИКРОБЛОГ	С мр,вн,им,ед,	АНАЛОГ
-		микроблгий	КР_ПРИЛ но,од,мр,ед,	недолгий

Откуда взять морфологию?

Английская

- ▶ Стеммер Портера (Porter)
- ▶ Стеммер Ловинса (Lovins)

Русская

- aot.ru
- keva.ru (СтемКа)
- MyStem
 (http://company.yandex.ru/technologies/mystem/)
- PyMorphy

Стеммер можно сделать самостоятельно

► Snowball - фреймворк для алгоритмов стемминга

Какие проблемы?

Языки сильно отличаются

- Изолирующие/Аналитические
- Синтетические
 - Флективные
 - Агглютинативные
- Полисинтетические

Флективные языки

Индо-европейские

- Русский
- Испанский
- Немецкий

Агглютинативные языки

Тюркские языки

Turkish	English
ev	(the) house
evler	(the) houses
evin	your (sing.) house
eviniz	your (pl./formal) house
evim	my house
evimde	at my house
evlerinizin	of your houses
evlerinizden	from your houses

Полисинтетические языки

Полисинтетические языки — языки, в которых все члены предложения или некоторые компоненты словосочетания соединяются в единое целое без формальных показателей у каждого из них.

- Чукотско-камчатские
- Эскимосско-алеутские

Тымэйнылевтпыгтыркын (t-ə-mejŋ-ə-levt-pəyt-ə-rkən) У меня сильно болит голова.

Омонимия

Разные по смыслу слова имеют одинаковое написание

Примеры:

белки бегали по лесу и ели орехи (Лемма: белка, сущ. жен. род)

белки различаются по степени растворимости в воде (Лемма: белок, сущ. муж. род)

 Словоформа - конкретная морфологическая разновидность слова

белка, белку, белкой, белке

Неоднозначность

Английский

- ► Leg
- Chair

Русский

- ▶ Лук
- ▶ Очки
- ▶ Лист

Снятие омонимии

Rule-based

```
//~ TN 26.1.a
//~ TC Если K - омоним с прилагательным или наречием
//~ TA И справа - enough
//~ TA И если омоним - переходный глагол, и справа от
enough не существительное
else if ((IsAdj(k) || IsAdverb(k))
    && CheckQuantitativeParticular(k + 1, QP_ENOUGH)
    && !CheckPrepParticular(k + 2, PP_OF)
    && !(IsTransitiveVerb(k) && IsNoun(k + 2)))
{
    //~ TD Тогда не глагол
    NOT_VERB(k);
}
```

Снятие омонимии

Rule-based

```
//w TN 28
//~ TC Если k - омоним глагол/сушествительное и k не прилагательное и не глагол 'need'.
//~ TA И слева есть ИГ
//~ TA И за ИГ следует гларод (не омоним)
//~ TA который не управляет инфинитивом без to
//~ ТА не управляет придаточным
//~ ТА и не является строго непереходным
//~ TA и справа с пропуском наречий to + infinitive
//~ TA
          Или К - соч. союз или предлог
          Если К перехолный И справа не начинается ИГ И справа не DO
//+ The Princess of Wales has opened a new Aids CENTRE in south-east London.
else if (IsVerb(k) && IsNoun(k) && !IsAdj(k)
             ав !CheckVerbSemantic(k, VS NEED) //~ не глагол 'need'
             && (nTmp = SearchNGAtLeftBeg(LEFT K, SNGLM NORMAL))
             && (nTmp2 = SkipAdvOmon(nTmp, 5, SAO LEFT))
             && (IsVerb(nTmp2)
                    && IsOnePartOfSpeech(nTmp2)
                    && !IsParticipleI(nTmp2)
                    && !IsVerbObiBareInfControl(nTmp2)
                    && CheckVGClauseGovernment(GetPrizn(nTmp2), VCG NOT SET)
                    && !IsVGStrictlvIntransitive(GetPrizn(nTmp2)))
             && (nTmp = SkipAdvHomo(k + 1))
             && (IsTo(nTmp) && IsInfinitive(nTmp + 1)
                          && !(IsVerbInfControl(k) && !IsNounInfControl(k))
                    | | IsCoConi(k) | | IsPrep(k)
                    || IsTransitiveVerb(k) && !NGCheck(NGM BEGIN, NGO ALL, k + 1) && !IsDo(nTmp)))
      //~ TD Торда не рдарод
      NOT VERB(k);
```

Статистическое снятие омонимии

Скрытые марковские модели

Задача: Приписать наиболее вероятным образом каждому слову w_k в предложении тег t_k

По формула Байеса $P(A|B) = rac{P(B|A)P(A)}{P(B)}$ получаем

$$P(t_1 \ldots t_m | w_1 \ldots w_m) = \frac{P(w_1 \ldots w_m | t_1 \ldots t_m) P(t_1 \ldots t_m)}{P(w_1 \ldots w_m)}$$

Нужно найти для данного предложения набор тегов, который делает эту вероятность максимальной.

Статистическое снятие омонимии

Скрытые марковские модели

Предположение: Распределение тегов подчиняется марковскому свойству:

$$P(w_1 \dots w_m | t_1 \dots t_m) P(t_1 \dots t_m) \approx \prod_{k=1}^m P(w_k | t_k) P(t_k | t_{k-(n-1)} \dots t_{k-1})$$

Вероятности могут быть оценены как частоты по большому размеченному корпусу (http://ruscorpora.ru)

Для поиска оптимальных тегов используется динамический алгоритм Витерби.

Вопросы

