01-02- Приложения автоматической обработки текстов

Прикладные задачи: машинный перевод

Начало исследований - 50ые годы 20го века

- Джоржтаунский эксперимент, 54 г.: автоматический перевод с русского на английский, словарь 250 слов
- Первые работы в России: 55 г. перевод с английского на русский текстов по ПМ, словарь – 2300 слов; далее – работы в ИПМ имени Келдыша (О.С. Кулагина)
- Простейшая лингвист. модель: пословный перевод
- Неравномерность развития работ по МП (приостановка финансирования исследований в 60-е годы)
- Периодизация методов/систем: используемая лингвистическая стратегия и лингвист. ресурсы
- 50-60 гг. двуязычные системы, пословный и пословно-пооборотный перевод (приемлемое качество только для родственных языков, например: испанский-португальский)

Машинный перевод: Поколения систем

- 60-70 гг. *пофразный* перевод, синтаксический анализ, стратегия АНАЛИЗ ⇒ ТРАНСФЕР ⇒ СИНТЕЗ
 - модульность (грамматика и словарь)
 - пред- и пост-редактирование человеком
 - появление промышленных систем: SYSTRAN - США, 70 г., перевод научно-техн. текстов
- 70-80 гг., экстенсивное развитие *многоязычные* системы, идея внутреннего универсального семантического *языка-посредника* (для европейских языков)
 - ИнформЭлектро / ИППИ система ЭТАП, основана на модели ЕЯ «Смысл⇔Текст», французско/английскорусский перевод научно-технических текстов
- 80-90 гг. многоязычные системы,
 - опора на лексические и терминологические БД
 - использование *интерлингвы* языка-посредника
 - система ЭТАП-3 язык UNL
- 90-2000 гг. использование статистики, корпусов текстов: статистическая трансляция (переводчик Google, позже Яндекс)

Извлечение информации (Information extraction)

Извлечение информации (знаний) из текстов:

- Специфика задачи распознавание и выявление в текстовой коллекции релевантной информации:
 - конкретных объектов (имен лиц, названий фирм и т.п)
 - отношений (связей) выделенных объектов и понятий
 - связанных с ними событий и фактов
 - понятий (терминов), напр.: *технология двойной накачки*
- Методы извлечения, основанные на правилах:
 - частичный синтаксический анализ текстов shallow approach
 - *лигвистические шаблоны*, содержащие лексическую, морфологическую и синтаксическую информацию
- Итеративная разработка правил и шаблонов

Пример извлечения информации

- «Краткосрочный государственный кредит в размере \$4 миллиарда получит компания Chrysler»
- Типы извлекаемой информации:
 - имена сущностей
 - отношения между сущностями
 - факты

Фрейм: Факт получения кредита	
Слоты	Значения
Сумма	\$4 миллиарда
Получатель	Chrysler

Извлечение терминов

• Терминологические слова и словосочетания – называют понятия специальной области знаний:

общий регистр, число с плавающей точкой, пенсионное обеспечение

- Извлечение терминов и связей терминов (*род-вид*, *часть-целое*)
- Критерии выделения:
 - статистические (частотность)
 - лингвистические (шаблоны): например: шаблоны определений терминов
- Приложения:
 - построение глоссариев и предметных указателей.
 - ➤ создание онтологий и тезаурусов ПО (моделей ПО)
 - поддержка терминологического анализа текстов
 - навигация по терминам текста

Извлечение и анализ мнений

- Близко по целям и методам *к направлению* Information Extraction
- Opinion Mining извлечение и анализ мнений, отзывов (о персоналиях, товарах, услугах, фильмах, книгах и проч.) из сети Интернет (форумы, блоги и т.п.)
- Sentiment Analysis анализ тональности текстов (положительная, отрицательная, нейтральная)

Извлечение мнений



Well as usual Keanu Reeves <u>is nothing special</u>—, but surprisingly, the <u>very talented</u>+ Laurence Fishbourne is <u>not good</u>— either, I hope they do not shoot a sequel.



<u>Good</u>+ film with an <u>excellent</u>+ sense of humor. For fans of Guy Ritchie. Only a picture is <u>poor</u>—.



The actors are <u>first grade</u>+ and it has a really well thought out story line. I've seen it 10 times and I'll watch it a few more. Enjoy!

Writing support

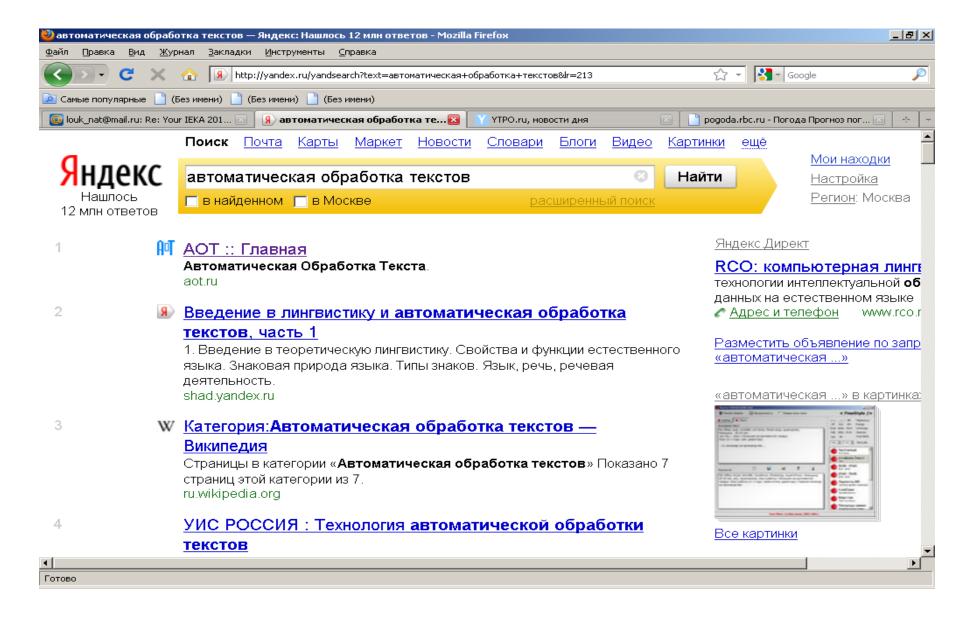
Автоматизация подготовки и редактирования текстов

- Первые программы:
 - автоматическая простановка переносов слов
 - проверка орфографии (спеллеры, автокорректоры)
- Коммерческие системы: проверка орфографии , частично синтаксиса, а также – сложности стиля
- Исследовательские разработки:
 - выявление неправильного употребления предлогов (использование моделей управления)
 - обнаружение сложных лексических ошибок: описки, приводящие к другим словам: *овальный/оральный;* паронимические ошибки: болотный/болотистый

Информационный поиск

- Индексирование документа на ЕЯ выделение ключевых слов и словосочетаний
 - критерии автоматического индексирования: статистические и лингвистические
- Классификация текстов отнесение к классам с заданными свойствами/параметрами
- Рубрицирование текстов классификация, соотнесение с иерархической системой классов
- Кластеризация текстов создание подмножеств тематически близких документов
- Реферирование текста построение краткого реферата для одного или нескольких текстов
- Аннотирование текста краткое описание содержания текста (простейший случай список ключевых слов)

Информационный поиск



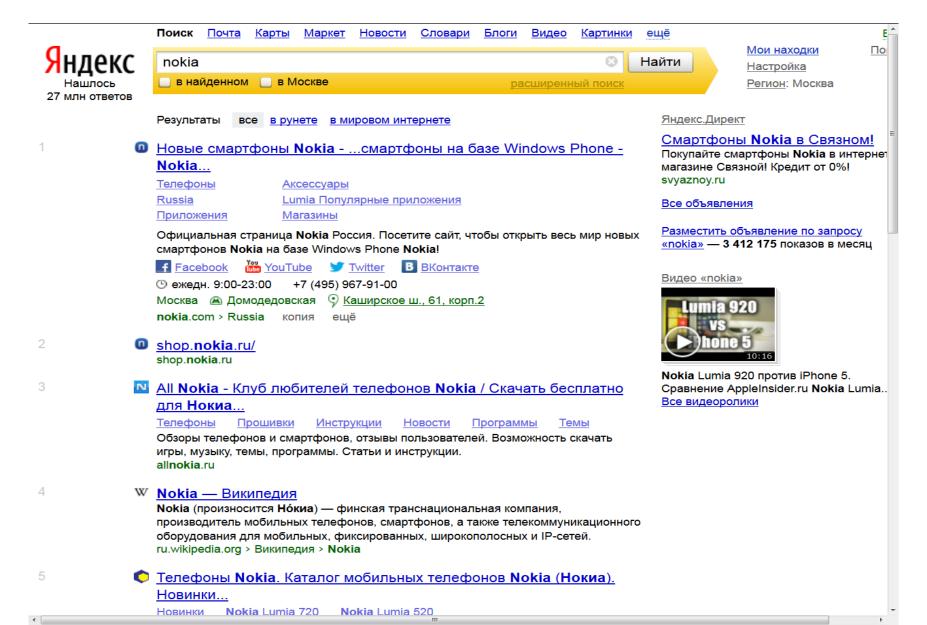
Информационный поиск: основные проблемы

- Построение представления содержания документа
- Построение описания потребности пользователя
- Сравнение представления содержания документа и представления потребности пользователя
- Оценка эффективности информационного поиска
- Интернет vs. Интранет

Проблемы интернет-поиска

- На некоторые запросы много релевантных документов – как выбрать лучшие
- На некоторые запросы мало документов – как найти
- Спам
- Неоднозначные запросы: линкольн
- Диверсификация выдачи

Диверсификация выдачи поисковой системы



Вопросно-ответный поиск

- Ответы на вопросы сравнительно новая задача, актуальная (но и забытое старое направление, 70 гг.)
- Нужен не документ или сниппет, а ответ на конкретный вопрос , например: Кто придумал вилку?
- Примерная стратегия построения ответа:
 - определение типа вопроса
 - построение запроса к интернет-поисковику
 - извлечение из найденных документов нужной информации
 - построение фразы ответа

Автоматическая рубрикация (text categorization)

 Имеется заранее определенный набор рубрик (categories) – рубрикатор

 Нужно приписать документам текстового массива (потока) набор рубрик возможно с весами соответствия

- Рубрикаторы
 - количество рубрик от нескольких до тысяч
 - с иерархией или без нее

Примеры рубрикаторов

- Каталог Интернет-сайтов:
 Open Directory Project dmoz.org
 - 4,830,584 sites, 75,151 editors, over 590,000 categories

• C ,

Arts Business Computers

Movies, Television, Music... Jobs, Real Estate, Investing... Internet, Software, Hardware...

Games Health Home

Video Games, RPGs, Gambling... Fitness, Medicine, Alternative... Family, Consumers, Cooking...

Kids and Teens News Recreation

Arts, School Time, Teen Life... Media, Newspapers, Weather... Travel, Food, Outdoors, Humor...

Reference Regional Science

Maps, Education, Libraries... US, Canada, UK, Europe... Biology, Psychology, Physics...

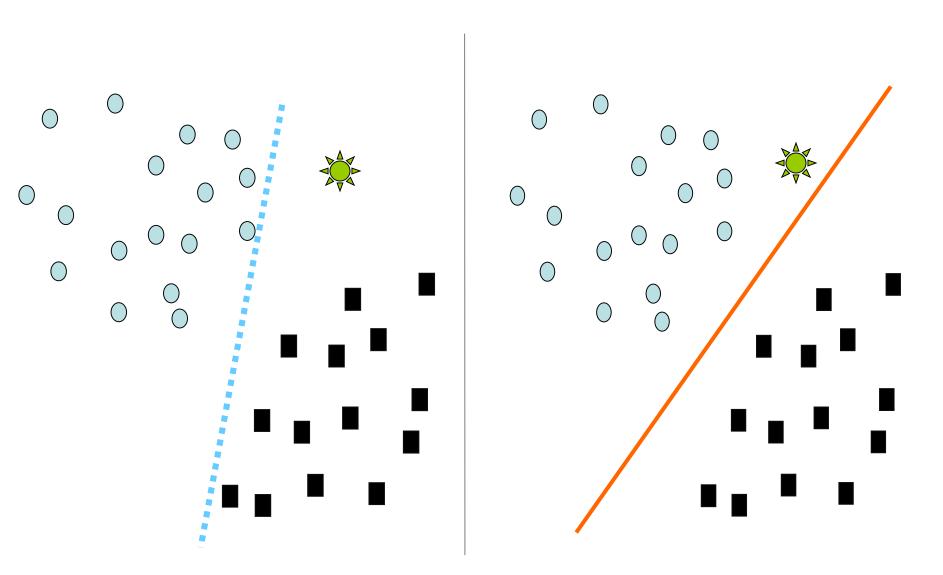
Shopping Society Sports

Autos, Clothing, Gifts... People, Religion, Issues... Baseball, Soccer, Basketball...

World

Deutsch, Español, Français, Italiano, Japanese, Nederlands, Polska, Dansk, Svenska...

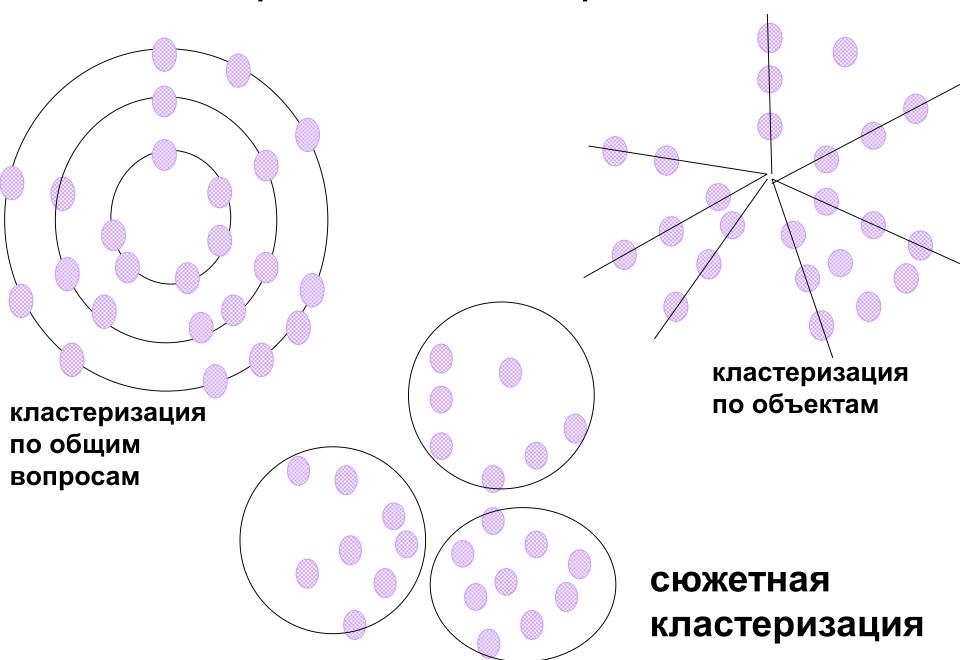
Положительные и отрицательные примеры: как лучше отделить



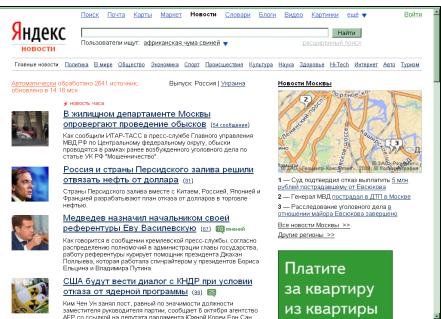
Автоматическая кластеризация текстов

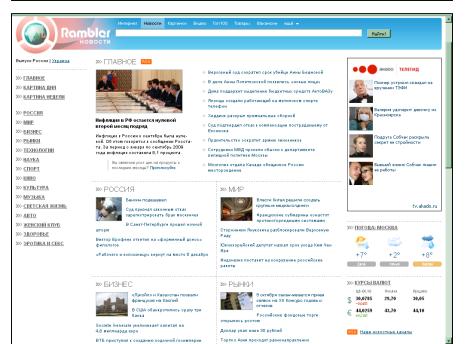
- Имеется текстовая коллекция
- Нужно разбить коллекцию на классы близких документов
- Могут быть созданы иерархические классы
- Сейчас: одно из важных средств для визуализации большой выдачи документов при поиске
- Для визуализации важно: хорошее название кластера
- Примеры:
 - Новостные агрегаторы (Яндекс.Новости, Рамблер.Новости, Google.News, Новотека)
 - Кластеризация результатов поиска (Clusty, Нигма)

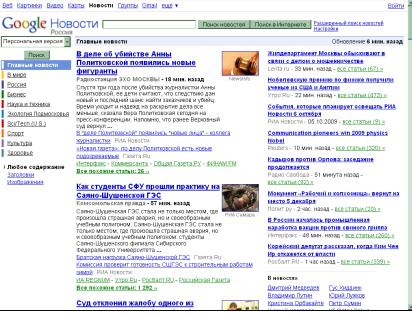
Варианты кластеризации

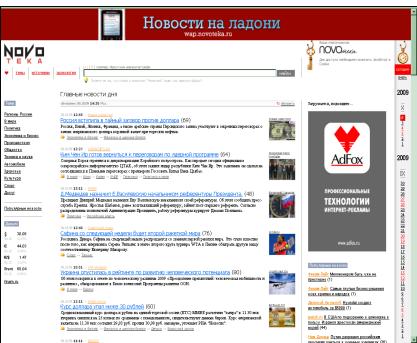


Новостные агрегаторы





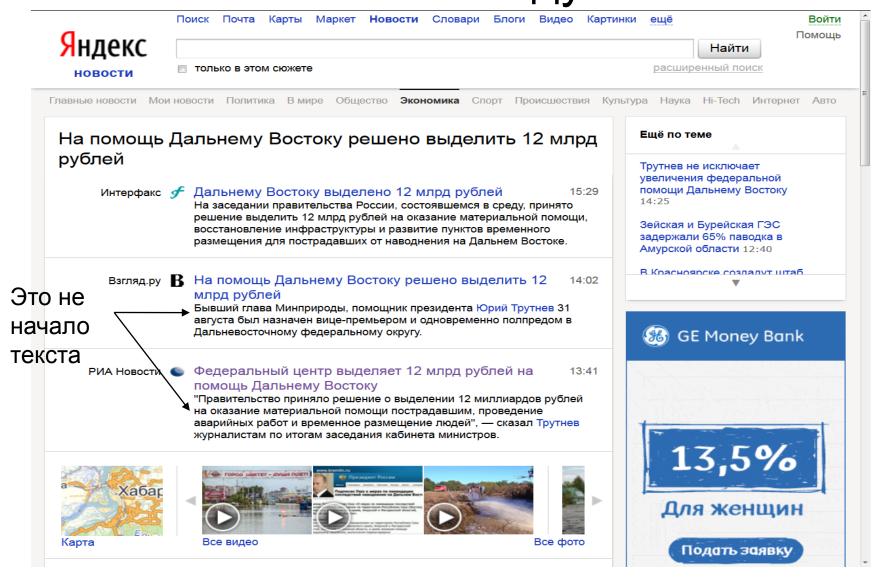




Автоматическое аннотирование

- Индикативная аннотация пересказ основного содержания текста
- Контекстно-зависимая аннотация
 - сниппеты в поисковых системах
- Аннотация многих документов
 - Аннотация новостных кластеров
- Основной метод:
 - выделение наиболее информативных предложений
- Проблемы?

Аннотирование новостного кластера в 2013 году



История систем АОТ

- Конец 50-х годов машинный перевод
- Составная часть исследований в область искусственного интеллекта
- 60-е 80- е годы языковые модели, правила, грамматики
- 70-е нужны знания о предметной области, АОТ-системы в конкретных предметных областях
 - All grammars leak
- 80-е годы поиск адаптивных механизмов, позволяющих настраиваться системы AOT на новые предметные области и тексты

История систем АОТ-2

- 90-е годы по н/в
- Стало много текстов
- Использование статистических методов

- Автоматическая обработка текстов (как и Искусственный интеллект в целом) стала экспериментальной наукой
 - Тщательную экспериментальную проверку (тестирование) предложенного подхода

Программа курса

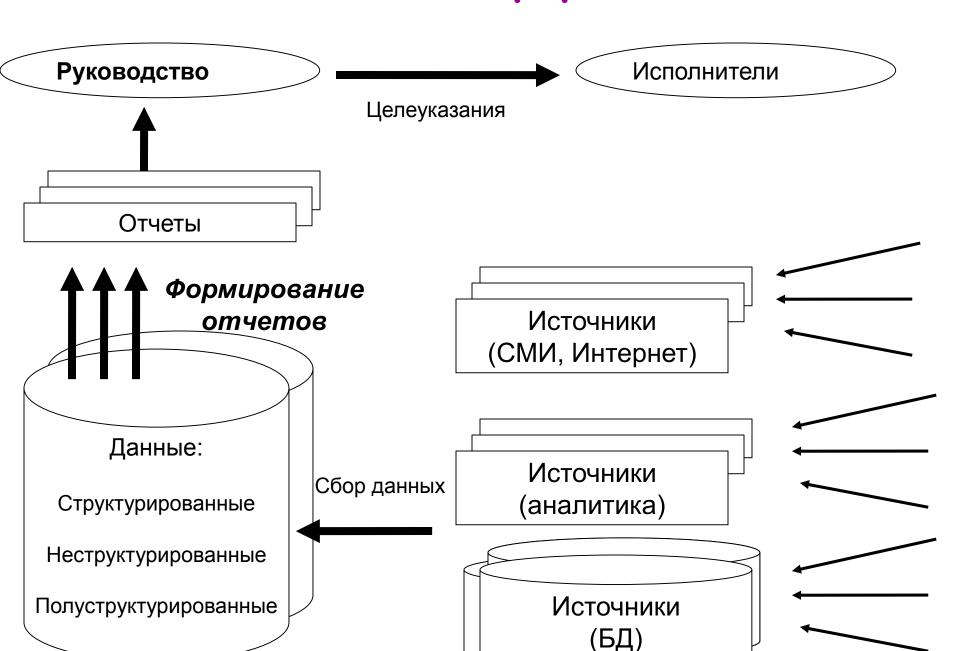
- Сентябрь:
 - введение, статистический анализ, морфологический анализ, словосочетания
- Октябрь
 - Информационный поиск и приложения
- Ноябрь
 - Синтаксис, семантика
- Декабрь
 - Различные приложения

ООО «Лаборатория информационных исследований

Информационно-аналитические системы и системы решений

о себе и нашей группе в МГУ

Типичные потоки информации в СППР

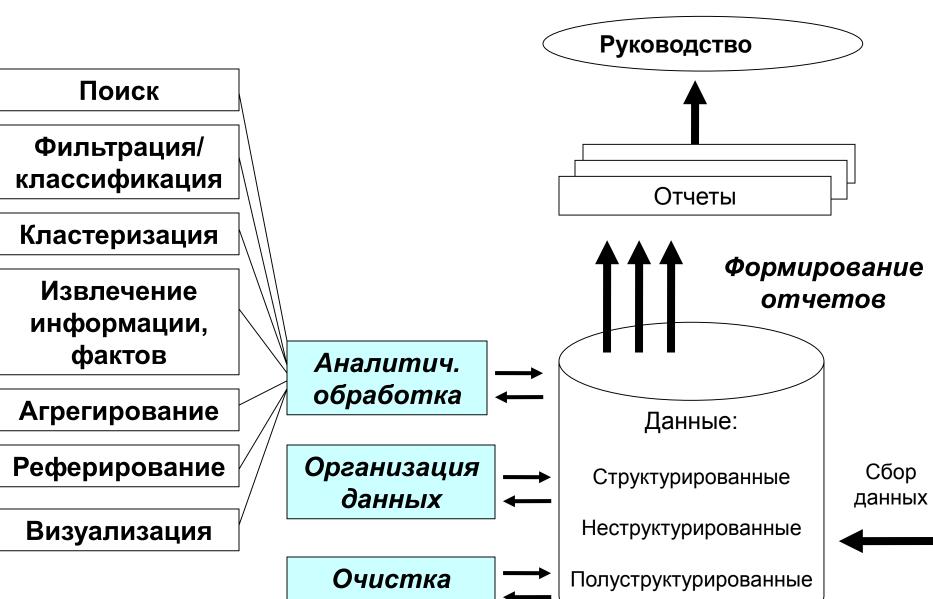


Типичные потоки информации Исполнители Руководство Целеуказания Отчеты Формирование Источники отчетов (СМИ, Интернет) Данные: Источники Сбор данных Структурированные (аналитика) Неструктурированные Полуструктурированные Источники (БД)

Задачи информационно аналитических систем

- > Situation awareness (владение ситуацией, оценка обстановки)
 - > напомнить, что происходило ранее
 - объяснить, что происходило, почему
 - > мониторинг
 - > объяснить, что сейчас происходит
- > Predictive analytics (прогнозная аналитика)
 - > проанализировать тенденции, тренды
 - > экстраполировать ряды
 - > ситуационное моделирование
 - мнения экспертов (форсайт)
- > Представить результаты
 - > отчет
 - > визуализация

Внутренние потоки информации



данных

Структура информационно-аналитической системы

CUCTEMA СБОРА

данных, очистка и конвертация

Лингвистикоонтологические ресурсы

словари, словники, тезаурусы, таксономии, онтологии, шаблоны

АЛОТ

фрагментация

морфология

терминология

тематический анализ

рубрикация

аннотирование

сентимент

календарь

именованные объекты

выделение фактов

выделение событий

БД

документы

метаданные

ПОДы

словар ЛО

сюжеты

мнения

клаузы

имена

рование

группирование событий

класте-

ризация

ментов

группи-

рование

мнений

группи-

рование

клауз

группи-

имен

рование

группи-

фактов

доку-

факты

собы-ТИЯ

ИПС

поиск по документам

поиск по кластерам (сюжетам)

поиск по мнениям

поиск по клаузам

поиск по именам

поиск по фактам

поиск по событиям

ИАС

ГИС

фасетный анализ

временные ряды

OLAP

спектральнофасетный анализ

когнитивные схемы

исследование аналитики

интеллектуальные папки

UAC+

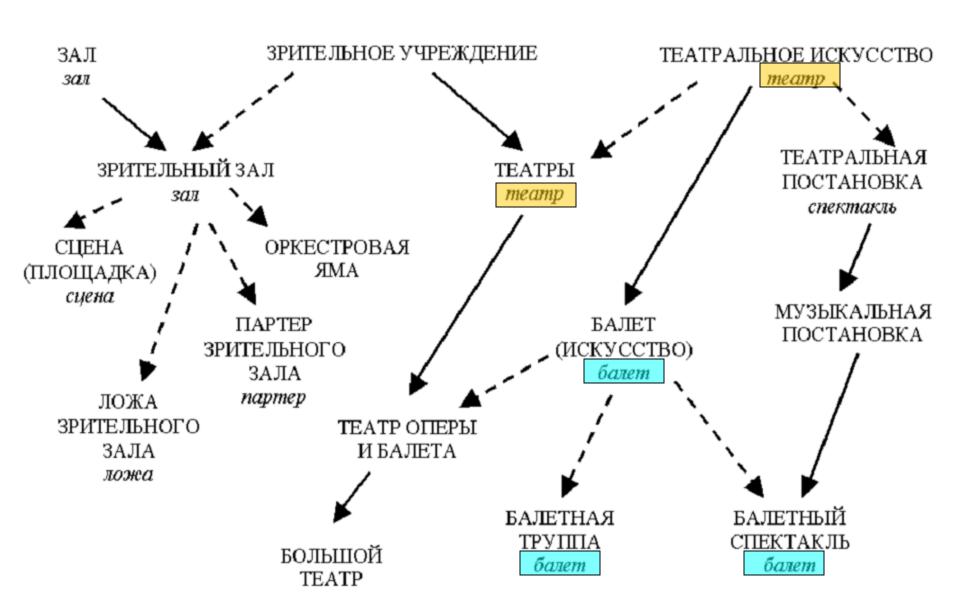
аналитические отчеты

корпоративная Википедия

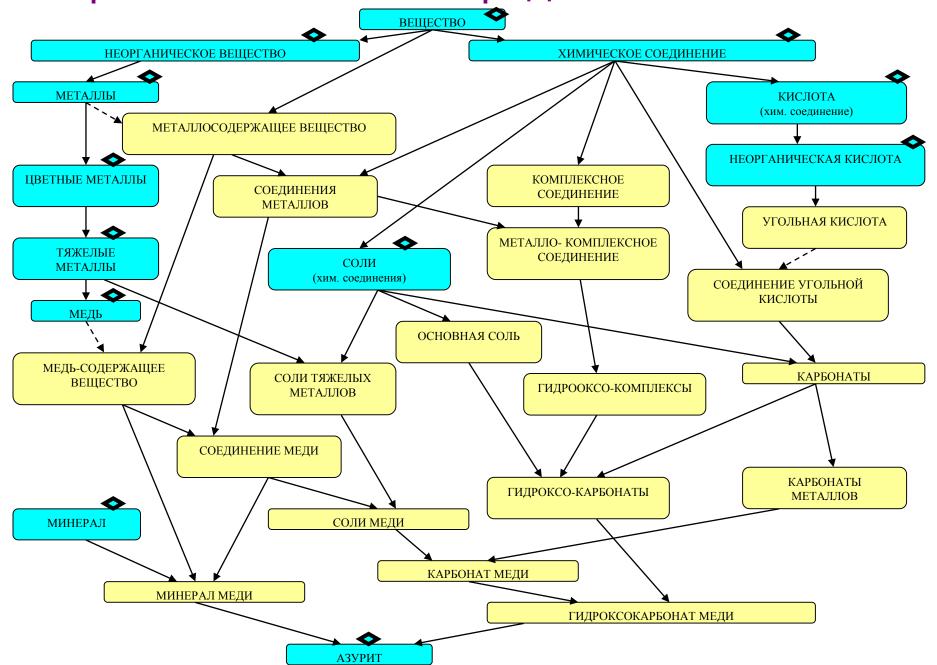
сценарный анализ и прогнозирование

имитационное моделирование

Фрагмент сети лингвистической онтологии (многозначные термины «театр», «балет» и др.)



Фрагмент описания предметной области





Найдены

/Дата_док="18.11.2013-21.11.2013" /Термин_расш="ТРАНСПОРТНАЯ АВАРИЯ" /Термин_расш="САМОЛЕТ" /Термин_расш="КАЗАНЬ"

Поиск по персонам

Искать: 🕜 Сообщения 🥂 Сюжеты 📵 Имена 🥂 Организации 🥂 Результаты по датам 🥂 Результаты по регионам 🥂 Карта 📗 🐦
<u>Расширенный поиск</u>
419 имен, 1007 документов. Показано, начиная с 1. ([10 📘 имен/стр.) 🔲 убрать подсветку

1. <u>Ирек Минниханов (235 /263 документов)</u>

Среди погибших в казанской авиакатастрофе оказался новосибирец gorod54.ru 18.11.2013 21:37

<u>Самолеты</u> "Азрофлота" перевезут родственников погибших в авиакатастрофе в Казани rus.ru√r.ru 19.11.2013 09:51

Контейнер самописца разбившегося Воеіпо сильно поврежден ∨z.ru 18.11.2013 12:56

Рустам Минниханов (111 /4246 документов)

<u>Губернатор Мурманской области выразила соболезнования президенту Татарстана</u> regions.ru 18.11.2013 14:45 <u>Среди погибших в казанской *авиакатастрофе* оказался новосибирец</u> gorod54.ru 18.11.2013 21:37 <u>Судмедэксперт: «Опознания погибших в *авиакатастрофе* в Казани не было» izvestia.ru 19.11.2013 10:28</u>

3. Аксан Гиниятуллин (75 /96 документов)

<u>Экипаж разбившегося Boeing впервые выполнял заход на второй круг</u> svpressa.ru 19.11.2013 11:49 <u>Мы приостановили эксплуатацию Boeing – глава авиакомпании "Татарстан"</u> ria.ru 19.11.2013 12:40 <u>Разбившийся в Казани Boeing должен был лететь в другой город</u> newizv.ru 19.11.2013 17:02

4. <u>Владимир Маркин</u> (<u>69</u> /<u>11078</u> документов)

<u>Речевой самописец с разбившегося в Казани "Боинга" найден поврежденным</u> rus.ru∨r.ru 20.11.2013 18:34 <u>СК: Следствие располагает аудиозаписью переговоров диспетчера с экипажем Boeing.</u> rbc.ru 19.11.2013 16:15 Разбившийся в Казани oen-737 упал практически вертикально nn.ru 18.11.2013 17:00

5. <u>Максим Соколов</u> (49 /1742 документов)

<u>Рассматривается пять версий крушения Boeing в Казани, теракт исключен</u> aif.ru 18.11.2013 14:37 <u>Компания «Татарстан» приостановила эксплуатацию Boeing 737</u> lenta.ru 18.11.2013 18:21 Найдены *бортовые самописцы* Boeing 737, разбившегося в Казани news.rufox.ru 18.11.2013 17:01

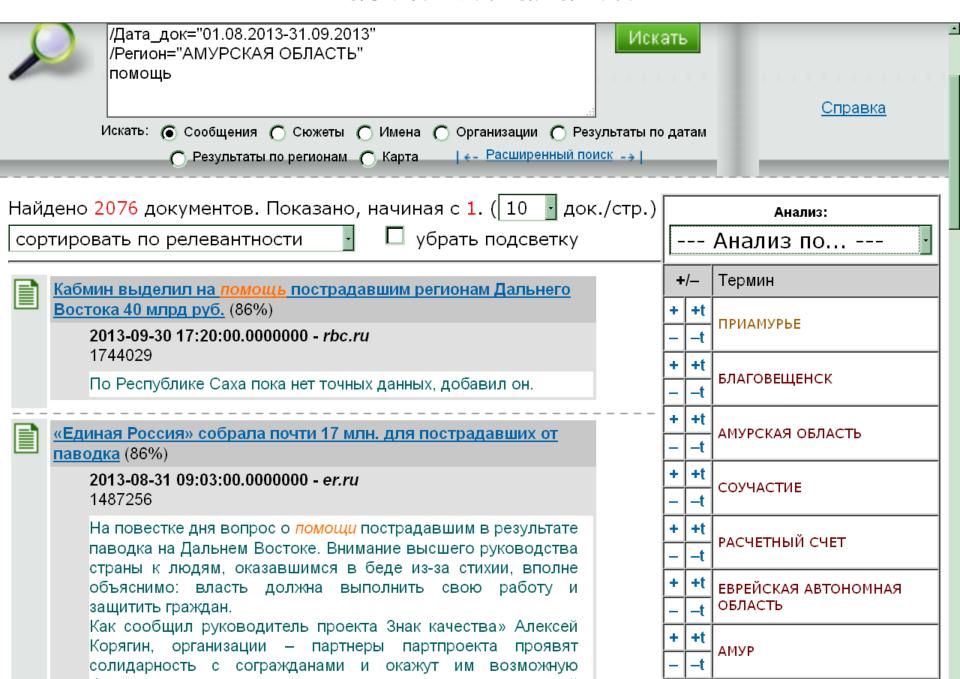
6. Рустем Салихов (46 /51 документов)

Командир разбившегося Boeing ни разу не уходил на второй круг vz.ru 19.11.2013 10:52 <u>Гендиректор "Татарстана": Погибшие пилоты впервые шли на второй круг при реальной посадке</u> vedomosti.ru 19.11.2013 <u>Командир разбившегося в Казани «Боинга 737-500» налетал на нем 510 часов</u> aif.ru 18.11.2013 14:03

7. Александр Антонов (36 /97 документов)

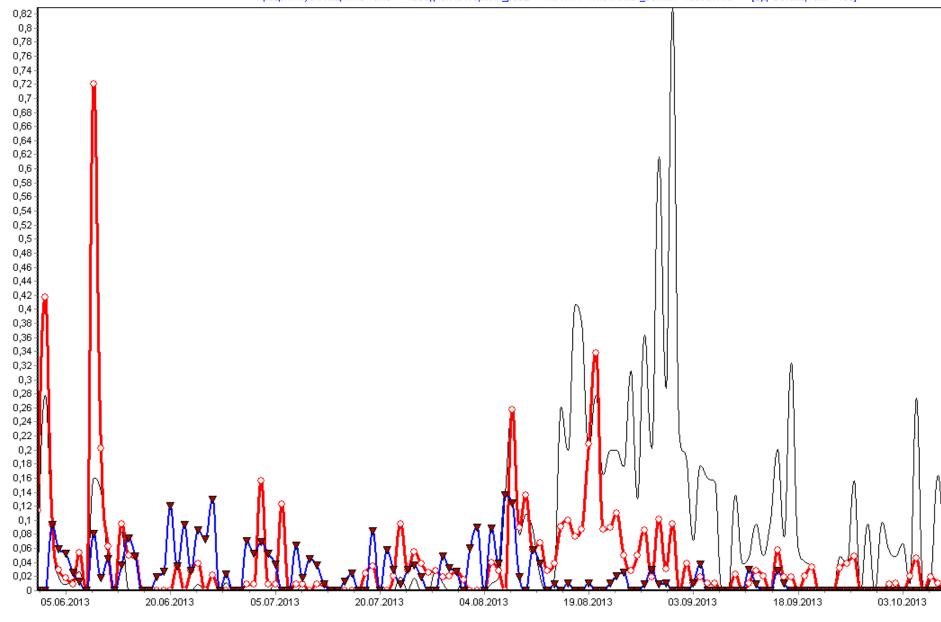
<u>"Азрофлот" бесплатно доставит родственников погибших в авиакатастрофе в Казань</u> amic.ru 19.11.2013 10:47 Контейнер самолисца разбившегоса Вовіра сильно поврежден уд ги 18.11.2013 13:56

Фасетный анализ

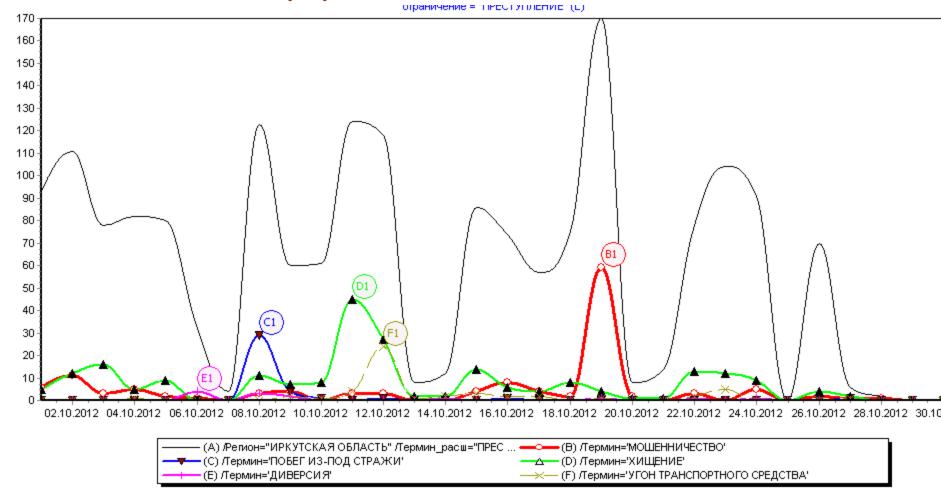


Якутия: лесные пожары vs. дожди vs. наводнения

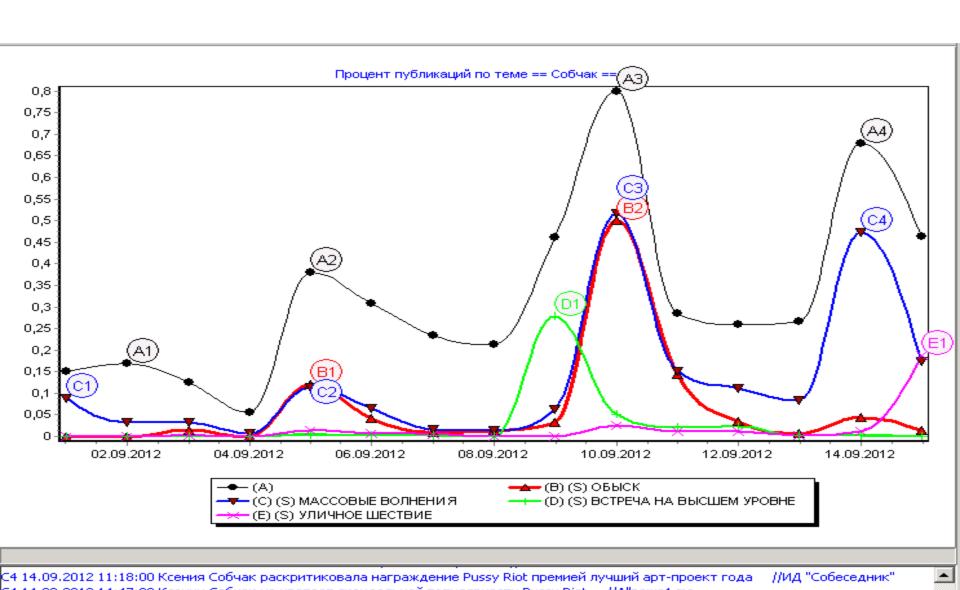
Процент публикаций по теме == наводнение /Термин_расш="ЯКУТИЯ" и не /KRMN_Domain="rus.ruvr.ru" == [БД=Default, rank>-100]



Спектрально-фасетный анализ преступлений в Иркутской области по видам

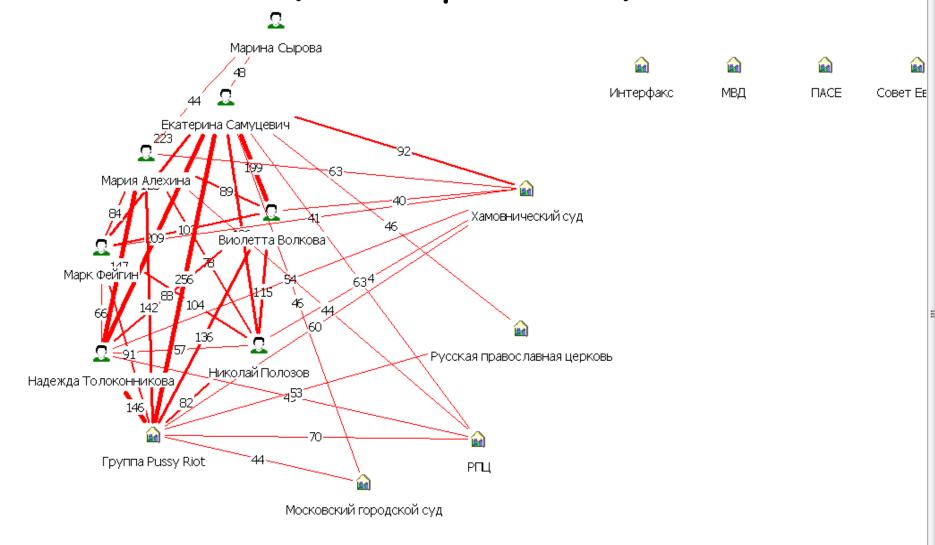


```
В1 19.10.2012 В Москве по подозрению в покушении на мошенничество задержан экс-чиновник из Иркутской области //guebmvd.ru
В1 19.10.2012 11:49:00 Главу департамента ТНК-ВР подозревают в продаже госпостов //0РБК
В1 19.10.2012 11:56:00 Задержан глава департамента по взаимодействию с госорганами " ТНК-ВР" //0Голос России - новости
С1 08.10.2012 10:21:00 Трое заключенных совершили побег из колонии №6 в Иркутске //1Рег_Газета Иркутск
С1 08.10.2012 14:29:00 Сбежавшие заключенные пойманы в пригороде Иркутска //1Рег_interfax-russia.ru Сибирь
С1 08.10.2012 14:33:00 Пойманы заключенные, сбежавшие из колонии в Иркутске //Вечерняя Москва
О1 11.10.2012 4:41:00 Трое подростков в Приангарье подозреваются в нападении на почтальона //1Рег_ АиФ Иркутск новости
```

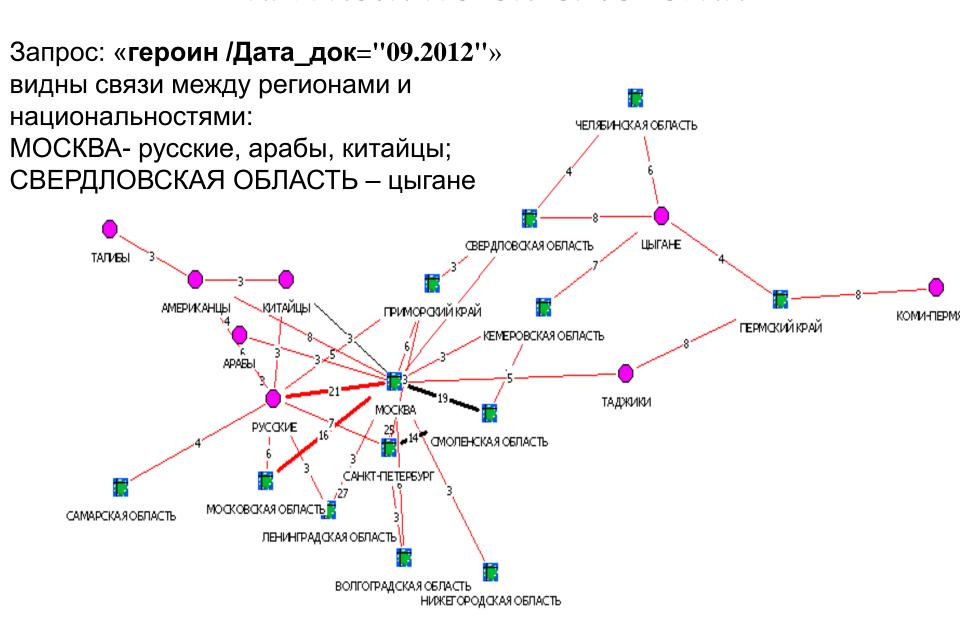


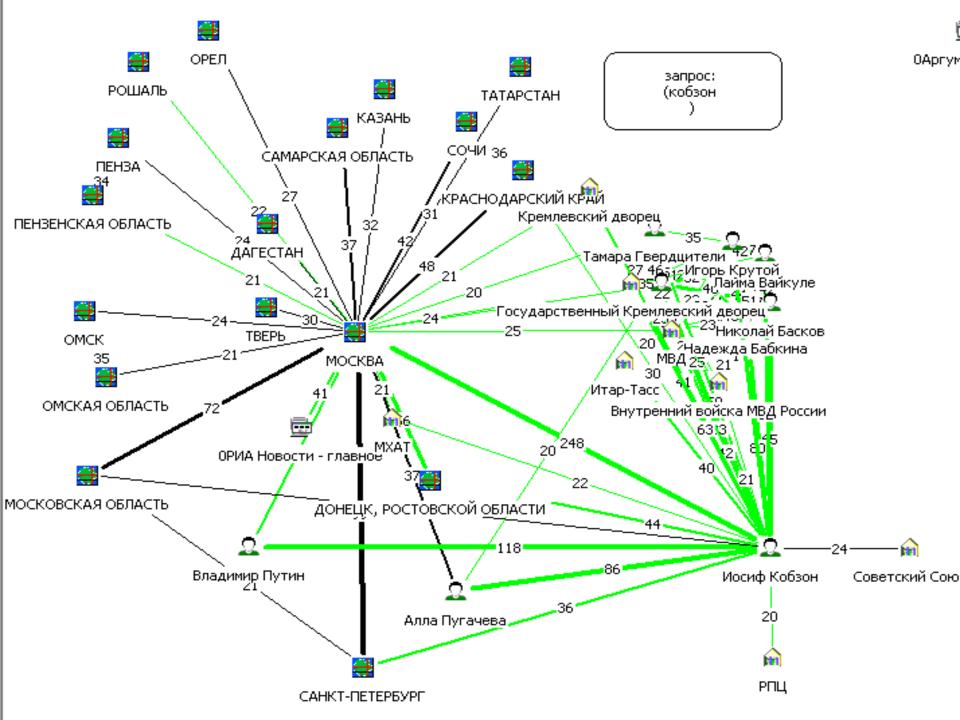
C4 14.09.2012 14:47:00 Ксении Собчак не хватает скандальной популярности Pussy Riot //Allnews4.me
C4 14.09.2012 15:18:00 Ксения Собчак оценила награду Pussy Riot //Firstnews
D1 09.09.2012 16:05:00 09.09.2012 16 05 Ксения Собчак была немало удивлена тем, что запись в ее твиттере обсуждал президент Владимі
D1 09.09.2012 16:41:00 Собчак удивилась, когда Путину на саммите АТЭС рассказали о ее Twitter //ONEWSru.com
D1 09.09.2012 18:11:00 "Мне кажется, Владимир Владимирович ответил как настоящий альфа-журавль, поэтому мне его ответ понрав

Стандартная когнитивная схема: именованные объекты (люди- организации)



Добавление в когнитивную схему иерархий лингвистической онтологии





Построение аналитических отчетов

- > Задание темы исследования
- > Формирование условий запросов
- Формирование правил структурирования
- > Поиск релевантных фрагментов
- Кластеризация фрагментов в заданной структуре
- Формирование отчетного документа
- Редактирование отчетного документа
- Подверстывание карт, графиков, семантических схем
- > Вывод на печать

Заголовок (запрос)

 $noдрубрика_1$

фрагмент₁₁

фрагмент₁₂

фрагмент₁₃

подрубрика2

фрагмент₂₁

фрагмент₂₂

фрагмент₂₃

фрагмент₂₄

подрубрика3

фрагмент₃₁

фрагмент₃₂

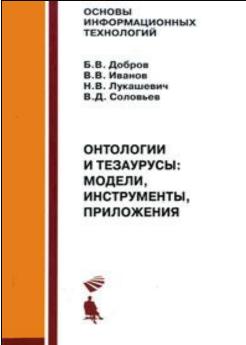
Основные проекты	Годы	ЛО: ОПТ	Но- вые ЛО	Извл. тер- ми нов	Поиск	QA	Рубри- кация	Анно- тиро- вание	Кла- сте- риза- ция	Обзор- ное рефе- риро- вание	Анали- тиче- ские отче- ты
ГосДума ФС РФ	1999- н/в	V			V		V	V			
ЦБ РФ	2006- н/в	V	V	V			V	V		~	V
ФСБ РФ	2000- н/в	V	V	V	~		V	V	V	~	V
ГАС «Выборы» (ФКЗ «Право»)	1997- 2011	V	V	V	V	V	V				
НПП «Гарант- Сервис»	2002- н/в	V				V	~	V	V		
Рамблер. Новости	2008- 2012	V					~	V	V	V	
НП «Гидроэнерге- тика России»	2013	~	V		V		~	~			
Мин-во экологии МО	2007	V	V	V	V		V	V			V
Минюст РФ	2007	V			V						
Сиотная папата	2003										

Всего более 140 публикаций

Некоторые последние:

- Chetviorkin I.I., Loukachevitch N.V., Sentiment analysis track at ROMIP 2012 // Компьютерная лингвистика и интеллектуальные технологии: По материалам ежегодной Международной конференции «Диалог» (Бекасово, 29 мая 2 июня 2013 г.). Вып. 12 (19). М.: Изд-во РГГУ, 2013
- Michael Nokel, Elena Bolshakova, Natalia Loukachevitch, Topic Models Can Improve Domain Term Extraction // In Proceedings of the 35th European Conference on Information Retrieval (ECIR 2013)
- Ageev Mlikhail, Lagun Dmitry, Emory University, Agichtein Eugene, Improving Search Result Summaries By Using Searcher Behavior Data // In Proceedings of the 36th international ACM SIGIR conference on Research and development in Information Retrieval (SIGIR '13)
- ➢ Ilia Chetviorkin, Natalia Loukachevitch, Extraction of Russian Sentiment Lexicon for Product Meta-Domain // In Proceedings of the 24th International Conference on Computational Linguistics (COLING 2012)
- Mikhail Ageev, Qi Guo, Dmitry Lagun, and Eugene Agichtein. Find it if you can: a game for modeling different types of web search success using interaction data // In Proceedings of the 34th international ACM SIGIR conference on Research and development in Information Retrieval (SIGIR '11)
- Dobrov B., Loukachevitch N. Multiple Evidence for Term Extraction in Broad Domains // In Proceedings of Conference on Recent Advances in Natural Language Processing (RANLP-2011)
- ➤ Loukachevitch Natalia. Establishment of taxonomic relationships in linguistic ontologies. Lecture Notes in Computer Science, 2011, V.6581, Knowledge processing and data analysis.





Заключение

- Расширяющийся круг прикладных задач
- Рассмотренные приложения: осязаемые результаты
- В основном используются простые и редуцированные модели ЕЯ – причина: трудоемкость разработки сложных моделей, неэффективность соответствующих алгоритмов
- Современная тенденция применение машинного обучения, которое дополняет традиционный подход
- *Rule-based* подход (инженерный) основан на правилах, имеющих лингвистическую интерпретацию

Основная литература

- Автоматическая обработка текстов на естественном языке и компьютерная лингвистика: учеб. пособие / Большакова Е.И. и др. – М.: МИЭМ, 2011.
- 2. Manning Ch., Schutze H. Foundations of Statistical Natural Language Processing.
- 3. Маннинг К., Рагхаван П., Шютце Х. Введение в информационный поиск. Вильямс, 2011. http://nlp.stanford.edu/IR-book/
- 4. Сегалович И. Как работают поисковые системы . «Мир Интернет», №10. 2002 .
- 5. Пескова О. В. Методы автоматической классификации электронных текстовых документов без обучения [кластеризация текстов] // Научно-техническая информация. Сер. 2. 2006. № 12. С. 21-32.
- 6. Кобозева И.М. Лингвистическая семантика. М., 2009.
- 7. Jurafsky D., Martin J. Speech and Language Processing. An Introduction to Natural Language Processing, Computational Linguistics and Speech Recognition, Prentice Hall, 2000

Доп. литература

- Васильев В. Г., Кривенко М. П. Методы автоматизированной обработки текстов. – М.: ИПИ РАН, 2008.
- 2. Лукашевич Н.В. Тезаурусы в задачах информационного поиска. М.: Изд-во Московского университета, 2011.
- 3. Леонтьева Н. Н. Автоматическое понимание текстов: Системы, модели, ресурсы: Учебное пособие М.: Академия, 2006.