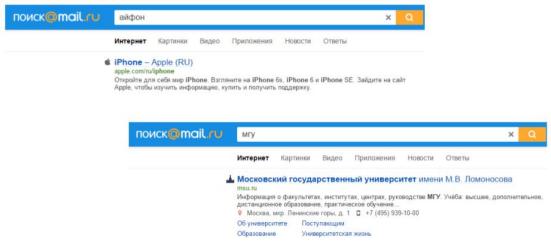
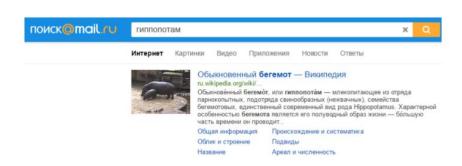
Поисковые расширения

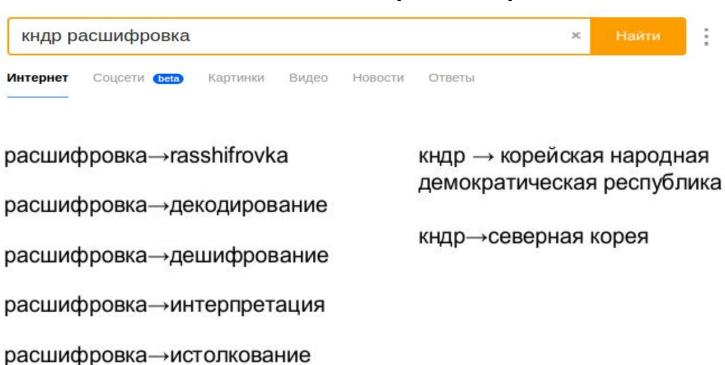
Владимир Гулин

Что такое поисковые расширения?





Что такое поисковые расширения?



Простая схема работы ранжирования



Зачем нужны поисковые расширения

Расширения прежде всего влияют на:

- Фильтрацию:
 - находим новые релевантные документы и продвигаем их на следующие стадии поиска
- Ранжирование
 - с помощью расширений мы "изменяем" запрос, это влияет на факторы ранжирования.
 - находим релевантные документы для редкочастотных запросов

Типы расширений. Синонимы

бедолага → бедняга

осваивать → изучать

беззвучно-- бесшумно

оскорбительный → обидный

анальгетик → болеутоляющие средства

орган→органист

орган→организация

Типы расширений. Аббревиатуры

вмк→вычислительной математики и кибернетики

вет→ветеринарный

исполком→исполнительный комитет

начальник дивизии→начдив

Типы расширений. Вариативные написания

парадайс→парадайз

икея→икеа

дэдпул→дедпул

люксойл→люксоил

лютеранин→лютеранка

магазин шляп→шляпный магазин

маггл→маггловский

Типы расширений. Транслиты

lukoil → лукоил

пиканто→picanto

октавия→octavia

Типы расширений. Переводы

русский→russian

танцор→dancer

футбольный→football

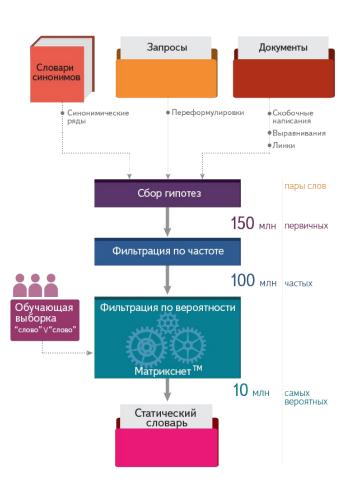
Слитное/раздельное написание

холодильникsharp→холодильник sharp

хотспот→хот спот

after noon →afternoon

Общая схема



- Запросы
- Клики/показы
- Переформулировки
- Тексты документов
- Сниппеты и заголовки
- N-grams
- Открытые базы синонимов
- Wikipedia, wiktionary
- WordNet
- Данные из соседних отделов:

Запросы вместе с **документами**, на которые **кликали** несут основной сигнал:

 Что есть в тех документах, на которые они кликнули? Какие слова сделали запрос "похожим" на документ?

Запрос: "танцующий миллионер"

 \rightarrow

Заголовок: "Танцующий миллионер The dancing millionaire. Super Papa."

 По двум разным запросам пользователи кликают на одни урлы. Что объединяет эти запросы? (ко-клики)

"телеметрия нижневартовск"→

"телеметрические системы для бурения"

N-grams:

- Текстовые
- Запросные
- Лемматизированные
- Скобочные/кавычечные

"ищейки с бродвея (bloodhounds of broadway, 1989)"

• Нейроязыковые модели

Таблицы машинного перевода:

genetically modified products→генетически измененная продукция genetically modified products→генетически модифицированные продукты

Можно замкнуть:

измененная продукция → модифицированные продукты

Переформулировки:

физическая рекреация — палата для восстановления сил

Майнеры: аббревиатуры

из скобочных нграмм:

Антиблокировочная система (АБС, ABS; нем. Antiblockiersystem, англ. Anti-lock braking system)

из табличек с парами текстов:

"принцип работы **абс** на автомобиле"→

"устройство антиблокировочной системы тормозов"

Майнеры: википедия

Редиректы:

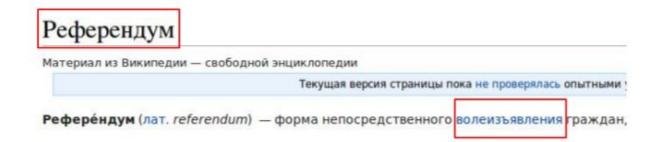
```
Дрифт

Материал из Википедии — свободной энциклопедии

(перенаправлено с «Управляемый занос»)

Текущая версия страниц
```

Ссылки:



Майнеры: Wiktionary

"Строитель"

2. демиург

```
Семантические свойства [править]
Значение [править]
   1. специалист по строительству, то есть по возведению и реконструкции зданий и сооружений ◆ Не указан пример употреблен
   2. высок. человек, который создает что-либо ◆ Это были строители нового общества.

    профессия, связанная со строительством ◆ Не указан пример употребления (см. рекомендации).

Синонимы [править]
   1. -
   2. созидатель
Антонимы [править]
   1. -
   2. разрушитель
Гиперонимы [править]
   1. специалист
   2.
   3. профессия
Гипонимы [править]
   1. монтажник, каменщик, штукатурщик
```

Майнеры: splitjoin

- Склеиваем слова в таблице с биграммами
- Смотрим часто ли встречаются слова в таблице с униграммами
- Фильтруем по частотам

Майнеры

По таблице с парами текстов смотрим как часто слова появляются в одних и тех же контекстах:

"как поступить в мгу" ->

"как поступить в московский государственный университет"

Или в походих контекстах:

"как поступить в мгу" ->

"поступление в московский государственный университет"

Майнеры: аббревиатуры

Ищем аббревиатуры внутри пары текстов

"московский областной суд как добраться" →

"мособлсуд адрес"

Запоминаем статистику встречаемости частей аббревиатуры:

мос → московский

обл→областной

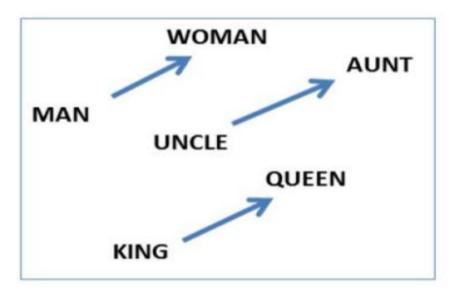
суд→суд

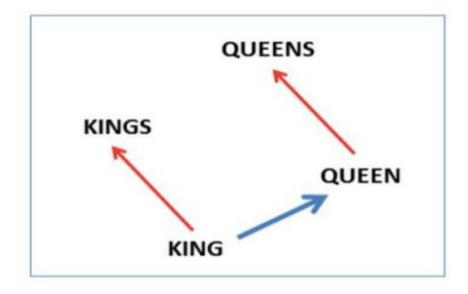
Генерируем из этих кусочков правдоподобные аббревиатуры:

нижоблсуд→нижегородский областной суд

Майнеры: word2vec

- Возьмем много текстов/запросов и обучим word2vec
- Возьмем в качестве гипотез близкие по косинусному расстоянию





Проблема майнинга синонимов

Контекстно-близкие слова далеко не всегда хорошие расширения



Проблема майнинга синонимов

А еще:

- Месяцы/дни недели
- Марки автомобилей/телефонов
- Цвета
- Страны
- Имена
- ...

Контекстно похожи, но расширения из них не очень.

При этом синонимы должны встречаться в похожих контекстах.

Фильтрация

План:

- Посчитаем факторы для собранных гипотез
- Обучим классификатор
- Отберем лучшие расширения

Факторы

Около сотни факторов:

- Меры близости между строками,
- Лингвистические факторы
- Статистические (вхождения левых и правых частей в разные таблицы с данными)
- Факторы, пришедшие из майнеров

Факторы: лингвистические факторы

Отдельно для левой и правой частей смотрит на лингвистические признаки:

- Части речи
- Является ли леммой
- На каком языке
- Является ли числом
- Тип расширения
- ...

Факторы: edit distance

Машинно обученный edit distance минимизирует расстояние

Сделать разные стоимости операций в зависимости от букв и контекста.

Хотим минимизировать расстояния для опечаточных примеров:

рассчистить - расчистить

пщщпду - google

патечками - аптечками

любертсы - люберцы

клиенрты - клиенты

овуц - овец

Факторы: фонетические алгоритмы

Насколько схоже звучат левая и правая части гипотезы?

- SoundEx, Metaphone
- Левенштейн на транскрипциях

BP	1
FV	2
CKS	3
GJ	4
QXZ	5
DT	6
L	7
MN	8
R	9

Факторы: embeddings

- Представляем части гипотез в виде вектора
- Считаем близость векторов

символьные нграммы, word2vec, DSSM, ...

Факторы: ngrams

Построим языковую модель по собранным нграммам.

Посчитаем числовые факторы на основе этой модели

Факторы: статистические

- Во сколько запросов/текстов входит часть гипотезы и отдельные слова
- Сколько раз запрашивалась левая часть?
- ...

Факторы: РМІ

Возьмем табличку с парой текстов (например, запрос -> заголовок)

Найдем вхождения левой части в запрос,

правой - в заголовок

Посчитаем РМІ по этим вхождениям.

Факторы: из майнеров

- Сколько майнеров генерируют гипотезу/левую/правую часть
- Майнерозависимые факторы

Оценка

- Асессоры
- Клики

Качество факторов

- Считаем качество без фактора
- Считаем качество с добавлением фактора
- Смотрим насколько стало лучше

Проблема: сложно размечать

- улыбаться→осклабляться
- hidden markov model→hmm
- хиаб→hiab
- hike→пешеходный туризм

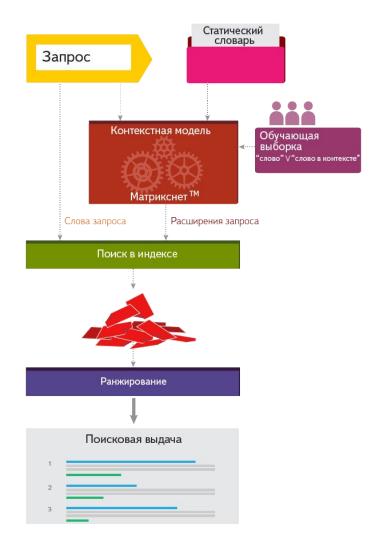
Контекстная модель

Собранные словарик содержит расширения абстрактные "хорошие" расширения

Но уместность расширения очень зависит от контекста:

- "пм поступление" (пм→прикладная математика)
- "купить пм" (пм→пистолет макарова)

Контекстная модель пытается снять такую неопределенность



Качество

Считаем как сильно мы улучшили:

- Фильтрацию
- Ранжирования

В терминах метрик качества поиска