

Поиск дубликатов. Кластеризация.

Сергукова Юлия, программист отдела инфраструктуры проекта Поиск@Mail.Ru



Что мы узнали в прошлый раз?



Что мы узнали в прошлый раз?

- Что такое дубликаты
- Сигнатуры и метрики для сравнения документов
- Шинглы и мера Жаккара
- Алгоритм Бродера



План занятия

- 1. Поиск дубликатов в больших коллекциях
- 2. Подготовка текста
- 3. Использование знаний о дубликатах



План занятия

- 1. Поиск дубликатов в больших коллекциях
 - 1. Обоснование
 - 2. Шинглы LSH
 - 3. Алгоритмы с неделимой сигнатурой
 - 4. Сравнение алгоритмов



Почему нельзя пользоваться стандартными алгоритмами?

Пример: есть 100кМ документов



Почему нельзя пользоваться стандартными алгоритмами?

Пример: есть 100кМ документов

- 1. Попарное сравнение для меры Жаккара:
 - N*(N-1) пар документов
 - в каждом М шинглов
 - т.е. порядка М*10^22 сравнений



Почему нельзя пользоваться стандартными алгоритмами?

Пример: есть 100кМ документов

- 1. Попарное сравнение для меры Жаккара: порядка М*10^22 сравнений
- 2. Алгоритм Бродера если 1 элемент сигнатуры есть хотя бы у половины документов, то нужно построить 50кМ*(50кМ 1) пар.

Если считать алгоритм Бродера примером кластеризующего поиска дубликатов, то придется уточнять подобие документов в полученных группах.

T.e. если 1 сравнение занимает хотя бы 1 мкс (на самом деле больше), то получаем 79лет



Local Sensitive Hashing

Алгоритм поиска дубликатов в больших коллекциях с использованием шинглирования

Очевидно, что мы не должны перебирать все документы

Цель - сгруппировать потенциальные дубликаты. Это уменьшит количество сравнений



Local Sensitive Hashing

У нас есть:

Документы -> шинглы -> сигнатуры



Сигнатуры? Вспоминаем прошлую лекцию

Перестановки позволяют строить свертки векторов. В результате при сравнении получаем почти меру Жаккара

У каждого документа сигнатура - вектор из N чисел





Minshingle

		doc1	doc2	doc3	doc4	doc5
6	sh1	1	0	1	0	0
5	sh2	0	1	1	0	0
3	sh3	0	0	0	0	1
2	sh4	0	0	0	1	0
4	sh5	1	0	1	0	0
1	sh6	0	0	0	0	1

Msh(doc1) = 144

Msh(doc2) = 265

Msh(doc3) = 144

Msh(doc4) = 4 1 2

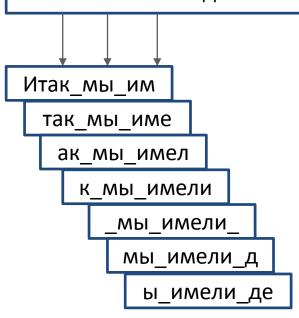
Msh(doc5) = 321



Итак мы имели дело с неразменным пятаком в процессе его функционирования.



Итак мы имели дело с неразменным пятаком в процессе его функционирования.





Итак мы имели дело с неразменным пятаком в процессе его функционирования.

Итак_мы_им

так_мы_име

так_мы_имел

так_мы_им



Итак мы имели дело с неразменным пятаком в процессе его функционирования.

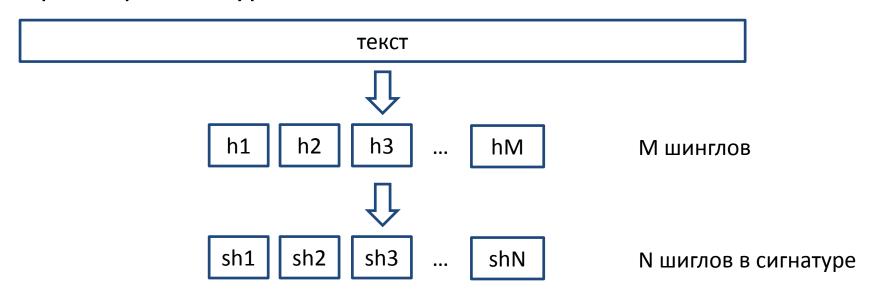
minhash

cab039fb002012dbc29ab8ba6dd52e8f f6585284e8133e03bfd02e1191bc669e 721402a7154b49d989feb53ec63d6d65 c4da4abbab7dc1df7f241829aefd9928 0248c90def7b0badff61233f3bd051ef edaaabe3db154e78b220a8f6d4cd5c68 87f4c42280d12b34c98ec3988970af3e

...



1. Для построения сигнатуры использовали N перестановок => размер сигнатуры - N элементов



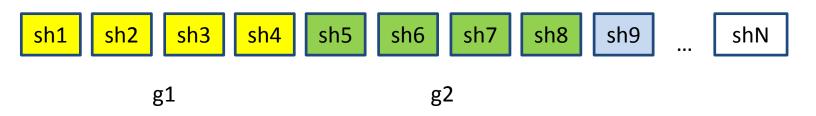


- 1. Для построения сигнатуры использовали N перестановок => размер сигнатуры N элементов
- Делим сигнатуру на b групп по r элементов в каждой (N = b*r)

 sh1
 sh2
 sh3
 sh4
 sh5
 sh6
 sh7
 sh8
 sh9
 ...
 shN



- 1. Для построения сигнатуры использовали N перестановок => размер сигнатуры N элементов
- Делим сигнатуру на b групп по r элементов в каждой (N = b*r)
- 3. Нумеруем группы (не забываем: смысл элементов с одним значением на разных позициях разный, мы не можем их смешивать)





- 1. Для построения сигнатуры использовали N перестановок => размер сигнатуры N элементов
- Делим сигнатуру на b групп по r элементов в каждой (N = b*r)
- 3. Нумеруем группы (не забываем: смысл элементов с одним значением на разных позициях разный)
- 4. В случае совпадения хотя бы одной группы считаем, что пара документов является кандидатами в дубликаты



minhash1 = 12 34 8654 2 3543 45654 234 298 12

minhash2 = 12 45 8654 34 123 39 234 298 12



```
minhash1 = [12 34 8654] [2 3543 45654] [234 298 12]
minhash2 = [12 45 8654] [34 123 39] [234 298 12]
3 группы по 3 шингла
```



```
minhash1 = [12 34 8654] [2 3543 45654] [234 298 12]
minhash2 = [12 45 8654] [34 123 39] [234 298 12]
```

Сравниваем:

1 из 3 групп совпадает

```
minhash1 = [12 34 8654] [2 3543 45654] [234 298 12]
minhash2 = [12 45 8654] [34 123 39] [234 298 12]
```

Улучшение:

Давайте захэшируем каждую группу, чтобы уменьшить объем тестовых данных

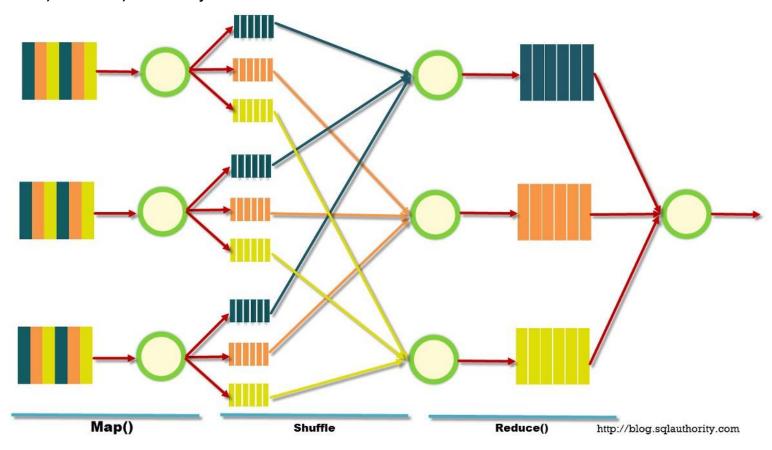
```
Sign1 = hash1 hash2 hash3 \rightarrow g1_hash1 g2_hash2 g3_hash3
Sign2 = hash4 hash5 hash3 \rightarrow g1_hash4 g2_hash5 g3_hash3
```



LSH. MapReduce

Map: data \rightarrow { <key, value> }

Reduce: key:{value1, value2, value3} How MapReduce Works?



- 1. 100к документов
- 2. Размер сигнатуры 100 элементов
- 3. Занимаемый объем 305Мб (1 элемент 32-битный int)
- 4. Порог подобия 80% (мы допускаем, что шинглов очень много, документы похожи, но мы криво построили сигнатуру)
- 5. Разбиваем сигнатуру на 20 групп по 5 элементов в каждой

Улучшение: можем сразу захэшировать каждую группу. Тогда сигнатура - не 100 int'ов, а 20 (по количеству групп) => 61Мб всего



Пусть сигнатуры S1 и S2 похожи на 80%

80% => из 100 элементов 20 различаются



Пусть сигнатуры S1 и S2 похожи на 80%

80% => из 100 элементов 20 различаются

Вероятность совпадения в отдельно взятой группе:

0.8 – вероятность совпадения 1 элемента

5 элементов в группе

$$P = (0.8)^5 = 0.32768$$



Пусть сигнатуры S1 и S2 похожи на 80%

80% => из 100 элементов 20 различаются

Вероятность совпадения в отдельно взятой группе:

$$P = (0.8)^5 = 0.328$$

Вероятность различия по всем корзинам (т.е. различные элементы равномерно распределены по 1 на группу) 1-0.328 — вероятность НЕсовпадения группы 20 групп P = (1-0.328)^20 = 0.00035 (false-negative)

29



Пусть сигнатуры S1 и S2 похожи на 90%

90% => из 100 элементов 10 различаются



Пусть сигнатуры S1 и S2 похожи на 90%

90% => из 100 элементов 10 различаются

Вероятность совпадения в отдельно взятой части $P = (0.9)^5 = 0.59049$



Пусть сигнатуры S1 и S2 похожи на 90%

90% => из 100 элементов 10 различаются

Вероятность совпадения в отдельно взятой части Р = (0.9)^5 = 0.59049

Минимум 10 групп точно совпадут.

Вероятность того, что другие 10 будут различаться (ошибка равномерно распределится):

 $P = (1-0.59049)^10 = 0.000133$



Пусть сигнатуры S1 и S2 похожи на 40%

40% => из 100 элементов различия в 60



Пусть сигнатуры S1 и S2 похожи на 40%

40% => из 100 элементов различия в 60

Вероятность совпадения в отдельно взятой части $P = (0.4)^5 \sim 0.1$



Пусть сигнатуры S1 и S2 похожи на 40%

40% => из 100 элементов различия в 60

Вероятность совпадения в отдельно взятой части $P = (0.4)^5 = 0.01024$

Вероятность различия по всем корзинам P = (1-0.01024)^20 = 0.81395



Пусть сигнатуры S1 и S2 похожи на 40%

40% => из 100 элементов различия в 60

Вероятность совпадения в отдельно взятой части $P = (0.4)^5 = 0.01024$

Вероятность различия по всем корзинам P = (1-0.01024)^20 = 0.81395

Могут совпасть не более 8 групп из 20.



LSH. В чем профит?

Реальный пример: 250к документов рунета 73к дубликатов, сгруппированных в 12к групп Худший случай: группа из 8к документов



LSH. В чем профит?

Реальный пример: 250к документов рунета 73к дубликатов, сгруппированных в 12к групп Худший случай: группа из 8к документов

Без использования LSH: 3*10^10 сравнений (-> 5333 минуты)



LSH. В чем профит?

Реальный пример: 250к документов рунета 73к дубликатов, сгруппированных в 12к групп Худший случай: группа из 8к документов

Без использования LSH: 3*10^10 сравнений (-> 5333 минуты)

С использованием LSH: максимальная группа из 8к документов + ~7к false positive => 10^8 сравнений (-> 1.6 минуты)



Как еще уменьшить количество сравнений?



Как еще уменьшить количество сравнений?

- 1. Группировать/фильтровать документы по языку
- Брать только документы с "текстовым" контентом (pdf, txt, html)
- 3. Кластеризация по длине документа
- 4. Кластеризация по контенту



Алгоритмы для поиска в больших множествах

Документ <-> сигнатура

Алгоритмы для поиска в больших множествах

Документ <-> сигнатура

$$Sig1 == Sig2 <=> D(doc1, doc2)$$

- Local-based работают с каждым документом в отдельности, сравнивают сигнатуры
- 2. Global-based в построении сигнатуры используется знание о коллекции или ее части



Алгоритмы для поиска в больших множествах

- 1. MD5
- 2. TF
- 3. TF*IDF
- 4. Long Sent
- 5. Heavy Sent
- 6. Lex Rand
- 7. Descr Words



MD5

Приведен исключительно для примера и оценки качества алгоритмов

Baseline - очень точный, но чувствительный к любому изменению текста



TF

TF – term frequency

Частота, с которой тот или иной терм встречается в документе $tf(t,d) = \frac{n_i}{\sum_k n_k}$, где n_i — количество вхождений искомого терма, сумма в знаменателе - размер документа в термах.

Отбираем L самых частотных термов Сигнатура => CRC32 от их конкатенации

Что лишнее?

Улучшения:

удаление стоп-слов, лемматизация



TF*IDF

TF – term frequency

IDF — inversed document frequency $\operatorname{idf}(t,D) = \log \frac{|D|}{|(d_i \supset t_i)|}$

$$\operatorname{idf}(t,D) = \log rac{|D|}{|(d_i \supset t_i)|}$$

TW – term weight

TW = TF * IDF

Работа с сигнатурой - аналогично TF:

Отбираем L термов с максимальным показателем Сигнатура => CRC32 от их конкатенации



Long Sent

Разбиваем документ на предложения.

Отбираем 2-3 самых длинных предложения Сигнатура => CRC32 от конкатенации отобранных предложений



Offtop: как детектить предложения?



Offtop: как детектить предложения?

- 1. Знаки препинания (аккуратно: инициалы и сокращения)
- Теги (иногда нет последней точки, но фрагмент выделен тегами)
- 3. Отдельно работать с таблицами
- 4. И многое другое

Более подробно - лекция №11



Heavy Sent

Аналогично Long Sent, но предложения сортируются не по длине, а по весу.

Используем TW из алгоритма TF*IDF Вес предложения (SW) - это сумма весов составляющих его термов

Сигнатура => CRC32 от топ-3 предложений



Lex Rand

- 1. Строим словарь по <u>всем</u> документам. Выкидываем максимальные и минимальные по весу (TW)
- 2. Сокращаем полученный словарь на 30%. 10 разных способов 10 новых словарей
- 3. Пересекаем каждый новый словарь с термами документа. Если пересечение достаточно большое - хэш от пересечения становится сигнатурой документа. Т.о. у документа от 0 до 10 сигнатур
- 4. К каждой сигнатуре дописываем номер ее словаря (чтобы сравнивать только в рамках словарей)
- 5. Считаем, что совпадение хотя бы одной сигнатуры у пары документов позволяет считать их дубликатами



Descr Words

В "ослабленном" варианте можно считать алгоритмом кластеризации

- 1. Из общего словаря выбираем 2к опорных слов. Покрытие: 35-65% документов
- 2. Для каждого опорного слова подбираем tf_i пороговое значение для TF.
- 3. Fingerprint=[11100010...11], где 1 на i-ой позиции, если TF_i >= tf_i
- 4. Выбрасываем из проверки документы с менее, чем 3 единицами в отпечатке (недостаточно информации)
- 5. Одинаковые отпечатки документы в одном кластере (считаем дубликатами)



Берётся тестовое множество. Из множества получаем "идеальный" ответ - то, с чем будем сравнивать.



Берётся тестовое множество. Из множества получаем "идеальный" ответ - то, с чем будем сравнивать. Что сравнивается:

1. Полнота - сколько урлов из правильного ответа было найдено



Берётся тестовое множество. Из множества получаем "идеальный" ответ - то, с чем будем сравнивать. Что сравнивается:

- 1. Полнота сколько урлов из правильного ответа было найдено
- 2. Точность сколько урлов из общего количества найденных правильные



Берётся тестовое множество. Из множества получаем "идеальный" ответ - то, с чем будем сравнивать. Что сравнивается:

- 1. Полнота сколько урлов из правильного ответа было найдено
- 2. Точность сколько урлов из общего количества найденных правильные
- 3. F-мера (мера ван Ризбергена) считается по полноте (recall) и точности (precision)
- F = 2*precision*recall / (precision + recall)



Сравнение алгоритмов

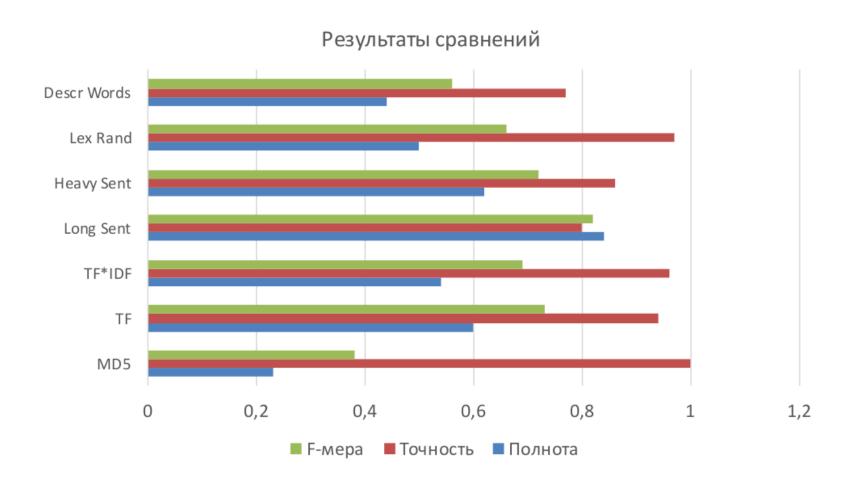
Взяли множество РОМИП 2007 (500к документов)

Сравнительный анализ методов определения нечетких дубликатов для Webдокументов

© Зеленков Ю.Г, Сегалович И.В



Сравнение алгоритмов





Перерыв





План занятия

- 1. Поиск дубликатов в больших коллекциях
- 2. Подготовка текста
- 3. Использование знаний о дубликатах



План занятия

- 1. Поиск дубликатов в больших коллекциях
- 2. Подготовка текста
 - 1. Постановка проблемы
 - 2. Нормализация
 - 3. Удаление обвязки



Что не так с данными?



Что не так с данными?

- 1. Обвязка
- 2. Пробелы
- 3. Разбиение на абзацы
- 4. Ошибки
- 5. Прочие странности

Странности? Да, часть контента генерируют люди

https://ok.ru/group/54260589395981/topic/62021744626445



join



история пророка мухам... — إبراهيم بن شعبان 13 participants in the group join

Мечетьаль-АксаНочноепутешествиеМухаммада— этопе ренесениеизмечети Аль-Харамвмечеть аль-Акса — св ященный дом (Иерусалим) от Илии. Считается однимизса мы х з н а ч и мы х и г л у б о к о с и м в о л и ч н ы х с о б ы т и й в жи з н и М у х а ммада.Ктомумоментуисламбылужераспространёнсре дикурайшитовидругихплемён. Согласнохадисам, Мухам мадбылперенесённаверховном животном вмечетьаль - А кса,гденаходиласьгруппапророков,вчислекоторыхбыл иИса, Муса, Ибрагим. Онпомолился вместесними. Потом Мухаммадбылвознесённанебо,гдевиделзнамения Алл аха. Висламской традиции принято относить это событи е к 27 раджаба 6 2 1 г. В Коране поповодуночного путеше стви я М у хам м а дасказановсуре « Перенес Ночью » . В М екке Д жихадСм.также:ДжихадДоклятвыуаль-Акабывойнамусу льманамещёне быларазрешена. Курайшиты жевеливражде бные действия противму сульман. Онили бопростоугова ривалиотказатьсяотислама, мучили, либоизгонялиизст раны. Некоторые мусульманеврезультате этогоотказал исьподнажимомотислама, некоторые былизамучены отр уккурайшитов, анекоторыеу шлииз Мекки: одни — в Эфиопи ю, другие — в Медину. Сам фактхиджрывесь мапоказателе н, таккакмусульманепокидалисвоюродину, оставляясв

 $\verb| VEV \leftarrow VV \leftarrow VLVOVVVEVLVOVVVEV \leftarrow VV \leftarrow VLVOVVVEVLVOVVVEVLVOVVVEV$ $\leftarrow \forall \texttt{L} \forall \texttt{O} \forall \texttt{V} \forall \texttt{E} \texttt{L} \forall \texttt{O} \forall \texttt{V} \forall \texttt{E} \forall \texttt{C} \forall \texttt{V} \forall \texttt{E} \forall \texttt{L} \forall \texttt{O} \forall \texttt{V} \forall \texttt{E} \forall \texttt{C} \texttt{C} \forall \texttt{C} \forall$ $\textbf{v} = \textbf{v} \cdot \textbf{v} \cdot$ ***L*O*V*E*L*O*V*E* - ** - *L*O*V*E*L*O*V*E*L*O*V*E*- ** - *L*O*V*E*L***

оидома, своё и мущество, а этоговоритотом, настолькосе https://ok.ru/group/57002394255396/topic/62669420576804



Что делать?

1. Нормализация текста



Нормализация текста

- 1. Lower-case
- 2. Отсутствие пробелов
- 3. Отсутствие знаков препинания
- 4. Отсутствие псевдографики
- 5. Что делать с числами?



Нормализация текста

- 1. Lower-case
- 2. Отсутствие пробелов
- 3. Отсутствие знаков препинания
- 4. Отсутствие псевдографики
- 5. Что делать с числами?
 - 1. Можно оставлять "как есть" (проблема автогенеренные время и дата, курсы валют и т.д.)
 - Можно удалять (проблема некоторые торговые названия пострадают + проблемы с таблицами с данными)

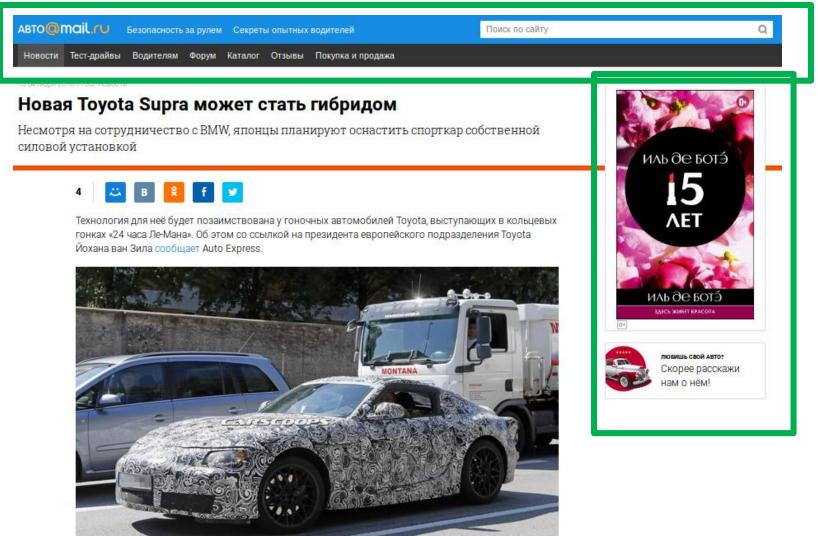


Что делать?

- 1. Нормализация текста
- 2. Удаление обвязки

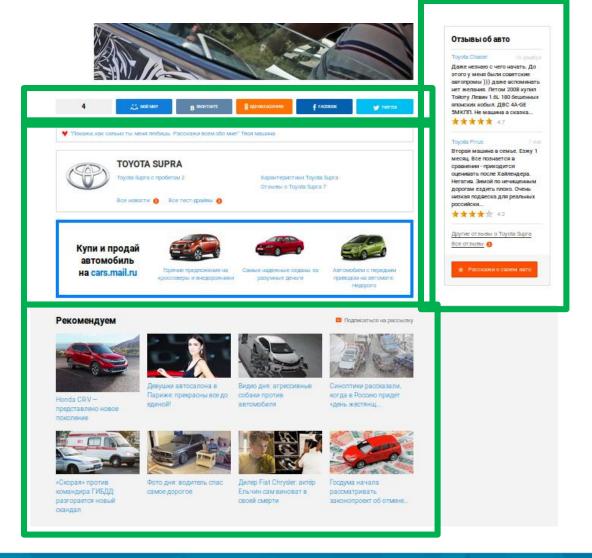


Что такое обвязка?





Что такое обвязка?





Что такое обвязка?

- 1. Навигационные блоки
- 2. Рекомендационные блоки
- 3. Рекламные блоки
- 4. Header / footer

Т.е. та информация, что не несет непосредственной полезной семантической нагрузки

Ключевое у них всех - <u>блоки</u>



Удаление обвязки



Удаление обвязки

- 1. Local-based работает только с текущим документом
- Global-based работает с группой документов, имеет доступ к дополнительной информации о коллекции



Local-based

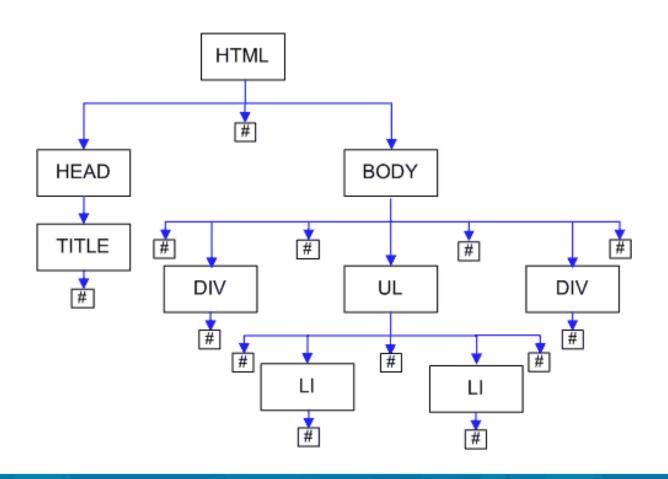
Принцип:

имеем набор предположений о том, где <u>обычно</u> располагается полезный контент и <u>как</u> он выглядит (например, мы считаем, что это должен быть текст из более, чем 3 слов, это не должен быть список ссылок, и т.д.)



Local-based

Основная мысль: html – это дерево!!





Local-based. Детекция визуализацие



Selenium:

отрисовываем страницу, определяем взаимное расположение блоков. Считаем, что полезный контент где-то относительно в центре.



Local-based. Детекция визуализацией



Плюсы:

- Можем учитывать js/css
- Подход с точки зрения итогового вида страницы

Минусы:

- Проблемы с таблицами
- Долго
- Не всякая вёрстка так очевидна:

http://animanga.ru/manga.aspx?id =1422





Local-based. Специальная вёрстка

- 1. Html5 тег <article>
 - 1. http://schema.org/Article
 - 2. Используется на > 1М доменов
 - 3. Пример: https://lenta.ru/articles/2016/03/16/deathstar/
- 2. Доп.разметка (в основном для social graph)
 - 1. Пример: http://www.rbc.ru/technology and media/15/03/ 2016/56e6c7aa9a7947d4e6fb362d
 - 2. og:title, og:type, og:description



Local-based. Анализ контента

- Content-based
 - 1. Словарь ключевых слов (которые удалять / оставлять)
 - 2. Анализ предложений
 - 3. Анализ размера и плотности текста
- 2. Context-based
 - 1. Какие теги в тексте
 - 2. Дерево тегов: родительские и дочерние блоки



Local-based. Анализ контента

Самый популярный: boilerpipe

Аналоги: Safari Reader, Evernote

Есть реализация под Python:

https://github.com/ptwobrussell/python-boilerpipe/

Ho: jpype + jni + chardet

Онлайн-реализация: https://boilerpipe-web.appspot.com/

коллекционное, 2011 г., 1 т., издательство Сёгакукан

Человек с головой каймана, это странно? А если внутри этого человека живёт кто-то другой? Ещё более странно? Это мир магов и мир "дыры" — места, которое маги используют, как полигон для своих испытаний. Места, где небо пропитано магическими отбросами, а раз в год мертвецы вылезают из своих могил... Но, тем не менее, манга эта не мрачная, и очень даже интересная. А что ждёт нас дальше? Да всё то же... и ещё немного больше безумия. Ведь это Dorohedoro!



Как работает boilerpipe?

- 1. Находим крупные фрагменты текста (опорные)
- 2. Постепенно добавляем соседей
 - 1. Считаем вес текста
 - 2. Считаем вес ссылок
 - 3. Если подходит присоединяем, если нет отсекаем всё дерево
- Допущение, которое позволяет так делать: мы считаем, что внутри дерева обвязка и нормальный текст не перемешаны, а структурированы



Иногда всё не очень хорошо

Википедия: Страстоцвет

https://ru.wikipedia.org/wiki/%D0%A1%D1%82%D1%80%D0%B0%D1%81%D1%82%D0%BE%D1%86%D0%B2%D0%B5%D1%82

Этимология [править | править вики-текст]

Пассифлоры были среди первых цветов Нового Света, попавших в сады Европы. Первое известное описание пассифлоры дал в 1553 году Педро Сьеса де Леон, описав «гранадиллы», росшие в Колумбии. Granadilla в переводе с испанского означает «маленький гранат». В 1610 году изображение цветка пассифлоры попало в руки итальянского историка и религиозного деятеля Джакомо Босио. Босио начал собирать и другие описания и изображения цветка, привозимые мексиканскими иезуитами, и в том же году опубликовал доклад «Della Trionfante e Gloriosa Croce», где описал цветок пассифлоры как наглядное воплощение страданий Христа. Три рыльца пестика символизировали гвозди, которыми были прибиты к кресту ступни и руки Христа. Внешняя корона олицетворяла терновый венец, тычинки — пять ран. Семьдесят две венечные нити внутренней короны были приняты за количество шипов тернового венца. Копьевидные листья обозначили копьё, пронзившее Христа. Желёзки, найденные на обратной стороне листа, должны были означать тридцать сребреников, полученных Иудой за предательство. Эти сравнения дали повод к названию растения Passiflora, от латинского «разsio» — страдание и «flos» — цветок, то есть страстоцвет. Позже предпринимались и другие попытки найти религиозные символы в различных частях растения. Но были и люди, осуждавшие их как суеверие.

Тут в головах заметил я цветок;

загадочный — лиловый с золотистым Он странен был, но каждый лепесток Проникнут был очарованьем чистым.

В ту ночь, когда лилася кровь Христа (В народе есть предание об этом) — Впервые он расцвёл в тени креста И потому зовётся страстоцветом,

Как будто бы в застенке палача, На нём видны орудья мук Христовых: Всё, от креста, верёвок и бича, До молота — с венцом из игл терновых.



Passiflora caerulea



Readability

https://www.readability.com/

Основное допущение: характер тегов соответствует характеру заключенного в них текста Есть теги, более подходящие для полезного контента, есть более подходящие для обвязки

Тегам присвоены веса



Readability

Тегам присвоены веса

```
Положительные (id|class):
.*post.*, .*hentry.*, .*content.*, .*text.*, .*body.*
```

Отрицательные:

.*comment.*, .*meta.*, .*footer.*, .*cloud.*



Readability

- 1. Берем все параграфы ()
- 2. Смотрим на родительский тег:
 - 1. Относится к "текстовым" увеличиваем суммарный вес
 - 2. Относится к "обвязке" уменьшаем суммарный вес
- 3. Идём выше по дереву и повторяем п.2. Ключевой момент: информация снизу дерева переносится не вся, а с понижающим коэффициентом
- 4. По итогам: у каких поддеревьев достаточно большой вес те и оставляем

Проблемы: те же, что и y boilerpipe



Global-based

- 1. Страницы на сайте никогда не существуют сами по себе
- Допускаем, что страницы, объединенные в кластер, не только имеют схожий по некоторым свойствам контент, но и похожую структуру => обвязку





XPath

http://www.w3schools.com/xsl/xpath intro.asp

Язык регулярных выражений для указания конкретного тега / группы тегов с использованием информации о его родительских тегах и их атрибутах

XPath. Пример

1 from lxml import html 2 import requests 3 page =requests.get("https://ru.wikipedia.org/wiki/%D0%A0%D1%8B%D 1%81%D0%B8") 4 tree = html.fromstring(page.content) 5 info block = tree.xpath('//div[@class="NavContent"]/descendant::*/td/*/text 6 for str in info_block: print str.encode('utf-8')



XPath. Пример

Подцарство

Эуметазои

Без ранга

Двусторонне-симметричные

Без ранга

Вторичноротые

Подтип

Позвоночные

Инфратип

Челюстноротые

Надкласс

Четвероногие

Подкласс

Звери

Инфракласс

Плацентарные

Надотряд

Подотряд

Кошкообразные

Подсемейство

Малые кошки



Global-based. Детекция человеком

Для кластера задаётся XPath (или несколько) для удаления обвязки/извлечения контента

Так работают рекомендации в http://go.mail.ru/

Плюсы: очень точное выделение контента

Минусы: система разваливается, если сайт меняет вёрстку



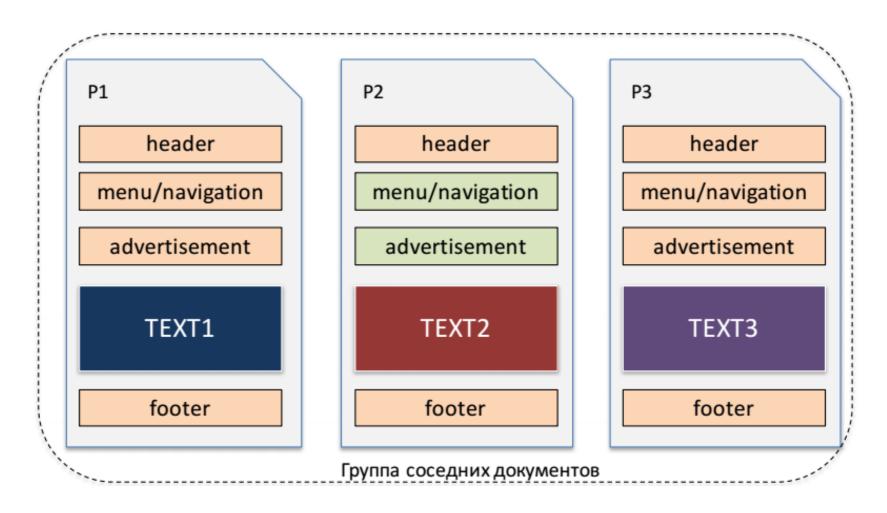
Global-based. Автоматизированное извлечение контента. Style-inbreeding

Берем группу документов. Несколько вариантов:

- 1. Пересекаем <u>только</u> DOM-деревья
- 2. Учитываем размер текста
- 3. Учитываем, какие именно теги попали в пересечение
 - 1. Тегам можно задать веса
- 4. Пересекаем не только теги, но и контент



Global-based. Infholder





Global-based. Infholder

- 1. Берём группу документов
 - По похожести до последнего сегмента, например: <u>http://site.ru/a/b/c1.html</u> и <u>http://site.ru/a/b/c2.html</u>
 - Сад камней :)
- 2. Убираем все аттрибуты
 - Оставляем теги и текст
- 3. DOM-дерево приводим к корректному xml-виду
- 4. Группируем соседние html-теги
 - Ориентируемся на длину текста
- 5. Считаем crc32 от полученных блоков
- 6. У каждого документа вектор crc32, среди множества векторов находим HOП(LCS) это обвязка



Infholder. Пример

https://ru.wikipedia.org/wiki/%D0%90%D0%BA%D1%81%D0%BE%D0%BB%D0%BE%D1%82%D0%BB%D1%8C

Аксолотль

Материал из Википедии — свободной энциклопедии

[править | править вики-текст]

Текущая версия страницы пока не проверялась опытными участниками и может значительно отличаться от версии, проверенной 12 июня 2015; проверки требуют 22 правки.

Аксоло́тль (*Axolotl*) — неотеническая личинка некоторых видов амбистом, земноводных из семейства амбистомовых (*Ambystomidae*) отряда хвостатых (*Caudata*).

Особенность аксолотля состоит в том, что он достигает половой зрелости и становится способным к размножению, не превратившись во взрослую форму, не претерпев метаморфоз. У этих личинок хорошо развита щитовидная железа, но она обычно не вырабатывает достаточное количество индуцирующего метаморфозы гормона тироксина. Однако, если переселить аксолотля в более сухую и прохладную среду или понизить уровень воды при домашнем разведении, он превращается во взрослую амбистому. Превращение аксолотля в амбистому можно вызвать также добавлением в пищу или инъекцией гормона тироксина. Превращение может произойти в течение нескольких недель, при этом исчезнут наружные жабры аксолотля, изменится окраска, форма тела. Но вводить аксолотля в метаморфоз без поддержки специалиста опасно для жизни животного. Как правило, попытки в домашних условиях превратить аксолотля в амбистому в 99 % случаев заканчиваются смертью личинки.



Аксолотль мексиканской амбистомы (Ambystoma mexicanum)

Чаще всего название «аксолотль» применяют по отношению к личинке мексиканской амбистомы (большинство содержащихся в лабораторных или домашних условиях аксолотлей принадлежат к этому виду) или тигровой амбистомы, но так можно назвать личинку любой амбистомы, способной к неотении^[1].

В дословном переводе с классического науатля аксолотль (axolot!) — «водяная собака (монстр)» (atl — вода, xolot! — собака, вместе — axolot!, то есть ашалотль в правильной транслитерации), что вполне соответствует его внешнему виду (аксолотль похож на крупного головастого тритона с торчащими в стороны тремя парами наружных жабр). Голова у аксолотля очень большая и широкая, несоразмерная с телом, рот тоже широкий, а глазки маленькие — создаётся впечатление, что личинка всё время улыбается. Помимо прочего, эти животные обладают способностью регенерировать утраченную часть тела. Общая длина — до 30 см. Как и все личинки хвостатых земноводных, аксолотли ведут хищный образ жизни.

Содержание [править | править вики-текст]

Содержание аксолотлей мексиканской и тигровой амбистомы в домашних условиях может быть сопряжено с рядом проблем. В частности, это связано с трудностями поддержания нужного температурного режима в условиях квартиры, особенно летом. Для нормального самочувствия и стабильной работы иммунной системы

Infholder. Пример

Аксолотль

, проверенной 12 июня 2015; проверки требуют 13 правох Аксолотть мексиканской овбистовы (Ambystoma mericonum)

Акселётть (Anoled) — неотеническая пичинка некоторых видов анбистом, неоноводных из семейства амбистомовых (Ambystomidae) отряда <u>пистатых</u> (Caudata).

Особенность авколотля состоит в том, что он достигает пововой эрелости и становится способным к размножению, не превративших во кароспую форму, не протершев метаморфов. У этих пичинок корошо развита <u>питовидная железа</u>, но она обычно не вырабатывает достаточное колячество видупирующиго метаморфовы <u>тероксина.</u> Однако, если верескить акколотля в более сухую и проздадную среду или помизить уровень воды при домащимом разведении, он превращается во короспую омбистому. Превращение аксолотля в амбистому вызвать также добавлением в инду или инъексия, брома тело. Превращение в течение нескольких недель, про этом исчениу и наружные желе добавлением в инду или инъексия, форма тело. Но кодить аксолотля в метаморфов без воддержки специалисто-герпетопога опаснов дожнотного как разких, польтик и домашим условиях превратить аксолотля в метаморфов без воддержки специалисто-герпетопога опаснов дожнотного как разких, польтик и домашим условиях превратить аксолотля в метаморфов без воддержки специалисто-герпетопога опаснов дожнотного как разких превратить аксолотия в метаморфов без воддержки специалисто-герпетопога опаснов дожнотного как разких превратить аксолотия в метаморфов без воддержки специалисто-герпетопога опаснов дожнотного как разких превратить аксолотия в метаморфов без воддержких специалисто-герпетопога опаснов дожнотного как разких преведения и представающим предоставающим предостав

Чаще всего название «аксолотль» применяют по отношению к личнике <u>мексиханской амбистомы.</u> Но так можно назвать личнику зобой амбистомы, способной к неотении

В дословном пореводе с классического нумти аксолотть (аколот). — «водявая собыка (монстр)» (на ях. науатть, «t — вода, коlod! — собыка, что вместе доёт аколот, то есть ашалотть в правильной транспитерации), что вложе соответствует его внешнему виду (аксолотть очных в крупписто головастого тритова с торманциям в сторомы треме парами наружных жабр). Голова у аксолоття очных в парама, несоразмерная с телом, рот тоже широкая, также макелинаме— соответствует силом произвольного положений произвольного положений произвольного произвольного баздамог способностью регектирировать утречникую часть тель. Сменя исполняющих аксологиях меняноводамих, аксологиям ведут кищими браз жизни.

Содоржание аксолотией мексиканской и тигровой амбистомы в домашикх условикх может быть сопрежено с рядом проблем. В частности, это связано с трудноствии поддержания нужного темпоратурного режима в условикх квартиры, особенно летом. Для вормального самонорастная и стабильной работы вимунной системы аксолотивы тробуется вода с темпоратурой от 18 до 20 градусов по Цельсию. Содержание этих животных при более высоких темпоратурах водет к частым энболееваниям и смерти, быстрой, или медлиной, в зависимости от везуте от от везуте.

Кормление аксолотней также имеет ряд своих особенностей: например, их нельзя кормить обычным кормом для рыб или мясом (субпродуктами) теплокровных животных. Для кормления подойдут свежемороженые морские коктерые аканриумные рыбки (гуппи, кесоны, расборы, данио), кревстки-черри.

Для содержания аксолотлей требуется чистая вода, свободная от клора, нейтральная или чуть жесткая. Около 40 литров на одну особа.

Аксолотли некоторых амбистом

- Аксолотта мексиканской вмбистомы (Ambystoma mexicenum) (альбинос)
- Accounts response embacronia (Ambystoma tigrinum)
- Accounts soperactual audiectums (Ambystoms andersoni)

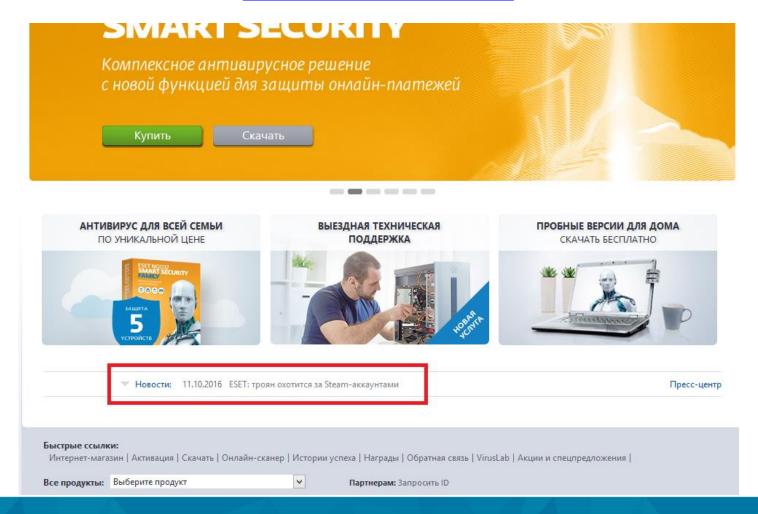
Ссылки[править | править вики-текст]

- Принцип аксолотти Лемис Тулинов «Популирная механика» № 1, 2015 Архия
- AKCRROTES
- · Axelett.org
- Сайт тюбятелей аксолотлей
- 1. <u>1. Дарежский И. С., Орлов И. Л.</u>, Редкае и исчезающие жизотные. Земноводиме и просмых копроск / под ред. В. Е. Соколова. М.: Высш. шк., 1988. С. 76. 100 000 экз. ISBN 5-96-001429-0.



Infholder. Плохой пример

https://www.esetnod32.ru/





Очень сложный пример

http://forum.ixbt.com/topic.cgi?id=66:11432

Как удалить здесь обвязку?



План занятия

- 1. Поиск дубликатов в больших коллекциях
- 2. Подготовка текста
- 3. Использование знаний о дубликатах

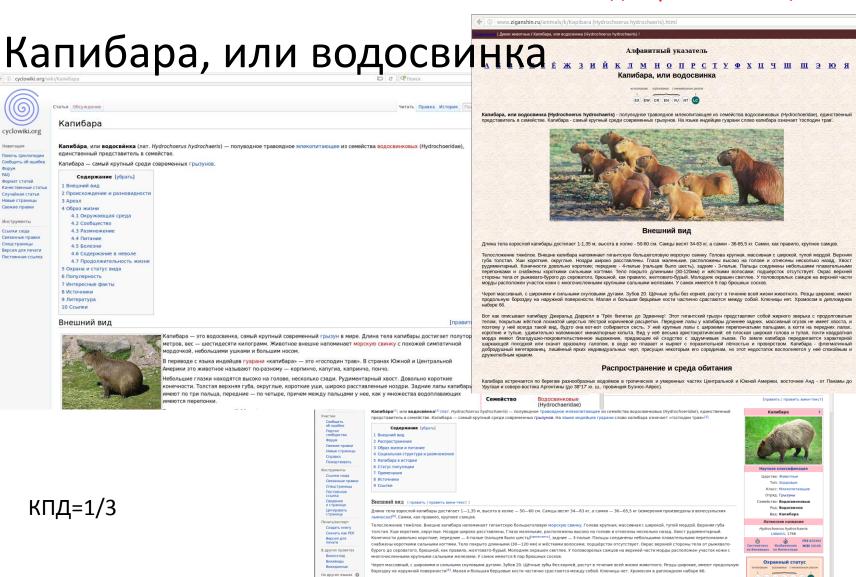


Зачем искать дубликаты?

Вспомним прошлую лекцию



Слайд с прошлой лекции



Вот как описывает капибару Джеральд Даррелл в «Трёх билетах до Эдвенчер»:

* English

При питантский грызон представляет собой жирного зверька с продолговатым телом, покрытым жёсткой дохматой шерстью пёстрой коричневой расшетку

Передние лапы у капибары длиннее задних, массивный огузок не имеет хвоста, и поэтому у неё всегда такой вид, будто она вот-вот собирается сесть. У неё

EX EW CR EN VU NT LC



Что делать с дубликатами в индексе?

- 1. Удалять из индекса
- 2. Оставлять в индексе, но в выдаче ранжировать сильно ниже основного результата



Зачем оставлять >1 документа?

- 1. Люди привыкли к определенным ресурсам
- 2. Контент перепечатывается добавляется дополнительная информация (например, комментарии)
- 3. Контент не вечен удаление страницы, недоступность сайта



Как определить "главный" документ?



Как определить "главный" документ?

- 1. Появился в сети раньше
- 2. Популярность ресурса
- 3. Дополнительные метрики: количество рекламы и объем обвязки на странице, всплывающие баннеры (чем меньше страница раздражает людей, тем она лучше)



Вместо резюме

Серебряной пули не существует

Выбор алгоритма зависит от наших возможностей и целей (в контексте этой лекции это касается и поиска дубликатов, и удаления обвязки)



Спасибо за внимание



Вопросы?