



Сравнительный анализ результатов кластеризации на основе однословных и составных ключевых термов

Д.А. Ткачев
Институт вычислительных технологий СО РАН
Новосибирск, Россия



Постановка задачи

1. Выполнение процесса кластеризации электронных документов

- на основе многомерного шкалирования, в частности с использованием данных о ключевых словосочетаниях
- **выделение ключевых словосочетаний** из корпусов текстов произвольной тематики, без знания тезауруса предметной области

2. Оценка качества кластеризации

- Вычисление внешних мер
- “ручная” проверка случайных кластеров



Координатное индексирование

Преимущества автоматизации индексирования:

- обеспечивает единообразие индексирования, почти невозможное для человеческого интеллекта;
- обходится существенно дешевле/быстрее
- демонстрирует хорошие результаты

Индексирование на базе тезауруса:

плюсы:

- качество выполнения

минусы:

- необходимость составления тезауруса и словаря словоформ
- большие затраты машинного времени



Морфологический анализ

Морфологический анализ документа – Mystem

Яндекс, бесплатна для некоммерческого использования

<http://company.yandex.ru/technology/mystem/>

Выделение ключевых слов

фильтрация на стоп слова

фильтрация на имена собственные

Выделение ключевых фраз по шаблонам:

[Причастие] [Существительное]

[Прилагательное] [Существительное]

[Существительное] [Существительное в творительном падеже]

[Существительное] [Существительное в родительном падеже]

Отсечение отобранного количества ключевых термов



Ограничение множества

Условие ограничения множества ключевых термов/фраз

$$\text{KeyPhrase } i : \frac{\text{MAX}(\text{Frequency})}{\text{Frequency}(i)} < \frac{\text{word_num}}{3}$$

Где:

$\text{MAX}(\text{Frequency})$ – максимальная частота встречаемости
1 из множества термов

$\text{Frequency}(i)$ – частота встречаемости i -го термина

word_num – желаемое (ориентировочное)
количество отобранных термов



Примеры выделенных термов и фраз

Таблица 1. Выделенные термы из романа Л.Н. Толстого «Война и мир»

князь -	2011	княжна марья -	93 (княжною Марьей)
человек -	1755	старый князь -	92 (старого князя)
княжна -	885	полковой командир -	76 (полкового командира)
граф -	734	старый граф -	53 (старого графа)
время -	714	русский армия -	50 (русская армия)
москва -	644	русский войска -	41 (русскими войсками)
француз -	595	молодой человек -	32 (молодого человека)
государь -	591	исторический лицо -	30 (исторические лица)
солдат -	581	выражение лицо -	30 (выражением лица)
наполеон -	575	французский армия -	28 (французской армией)
жизнь -	572	главный квартира -	27 (главная квартира)
слово -	566	французский войска -	26 (французские войска)
рост -	544	старый графиня -	23 (старой графини)
офицер -	543	князь андрей -	23 (князем Андреем)
кутузов -	533	военный министр -	23 (военного министра)
армия -	463	французский офицер -	21 (французских офицеров)
лошадь -	450	великий князь -	20 (великого князя)
графиня -	441	расположение дух -	19 (расположении духа)
войска -	435	лицо наташа -	19 (лицо Наташи)



Метод кластеризации

Использовался “жадный” алгоритм:

- 1 построение матрицы сходства каждого документа с каждым ($N \times N$)
- 2 выбор строки с максимальной суммой элементов (выбор центроида)
- 3 определение документов входящих в данный кластер
- 4 исключение из матрицы всех строк и столбцов по выбранным документам
- повторение шагов 2-4 пока есть не кластеризованные документы

Вычисление меры сходства между документами:

$$P(d_1, d_2) = \frac{\sum_{i \in K(d_1) \cap K(d_2)} (n(d_1, t) + n(d_2, t))}{n(d_1) + n(d_2)} \quad (1)$$

$P(d_1, d_2)$ в диапазоне $[0, \dots, 1]$



Вычислительные эксперименты

Серии экспериментов:

1. Кластеризация множества документов правовой направленности, около 1300 документов

2. Набор научных документов математической направленности, содержащих классификационные признаки классификатора MSC2000, около 300 документов



Примеры полученных кластеров

Кластер, общая тематика – налогообложение и уклонение от уплаты

1. Бухгалтер в России.
2. Функции государства - налогообложение и взимание налогов.
3. Налоговые преступления.
4. Уклонение от уплаты налогов с организаций.
5. Уклонение физического лица от уплаты налога или страхового взноса.

Кластер, общая тематика – управление и госслужба

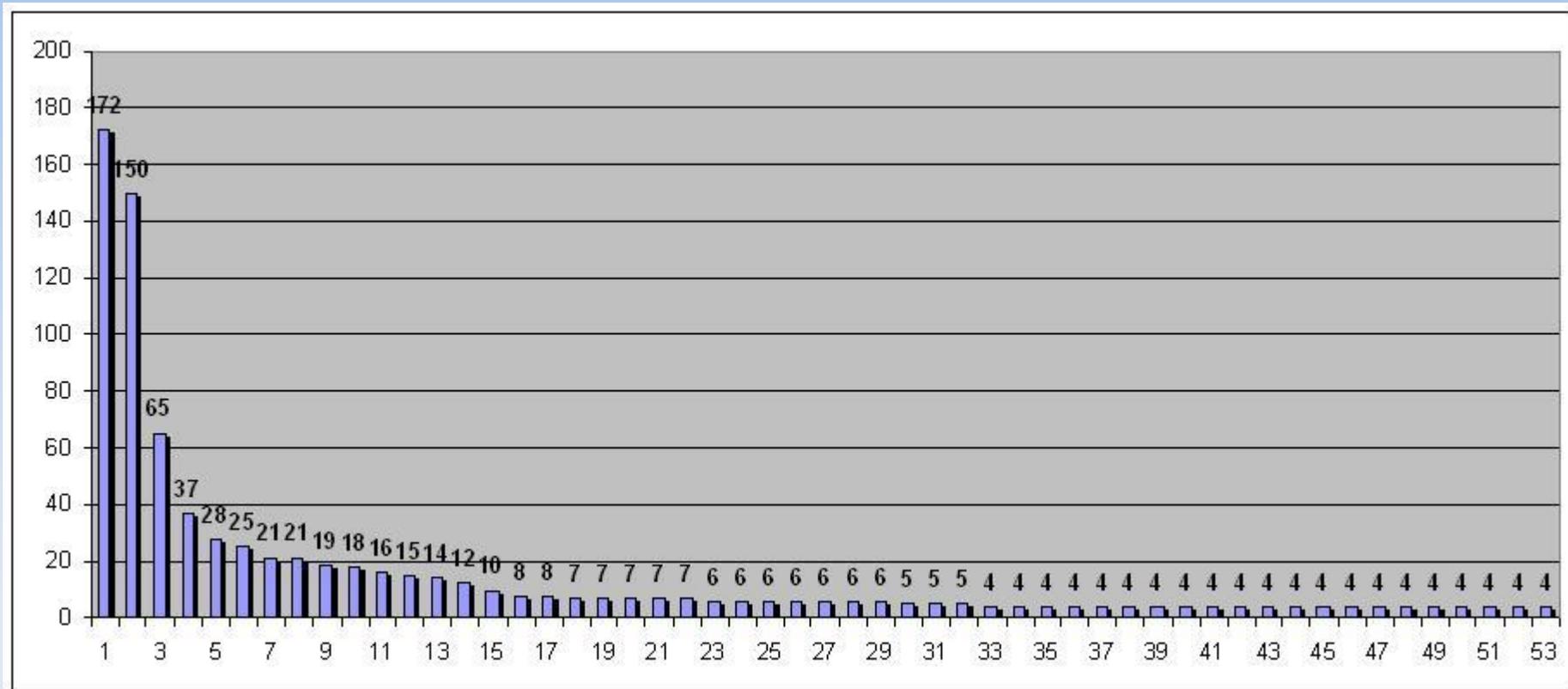
1. Понятие, принципы и порядок прохождения государственной службы.
2. Управление: основные понятия, система управления, ее признаки [...].
3. Основные принципы создания, [...] организации арбитражных управляющих.
4. Особенности государственной службы субъекта Российской Федерации.
5. Органы внутренних дел Российской Федерации, правовые основы [...].

Кластер, общая тематика – имущественные права

1. Институциональные аспекты землепользования.
2. О возможности защиты права собственности на недвижимость путем виндикации.
3. Природа виндикационного притязания и элементы виндикационного иска.
4. Правовое положение лица, владеющего имуществом [...].
5. Критика понятия «объект правоотношения».



Распределение документов



Документов, не включенных ни в какой кластер, оказалось **202**, т. е. около **15%** от общего количества документов



Оценивание мер качества

Оценка мер качества кластеризации:

1. Кластеризация подготовленных текстов жадным алгоритмом с различными значениями порогового параметра

2. Получение результатов кластеризации с использованием однословных ключевых терминов и результатов, основанных на смешанном критерии

3. Вычисление внешних мер для полученных результатов



Вычисление мер

Таблица 2. Коэффициенты для подсчета внешних мер сходства

Для каждой пары документов d_j и d_i	d_j и d_i принадлежат одному кластеру в «эталонном» разбиении	d_j и d_i принадлежат разным кластерам в «эталонном» разбиении
d_j и d_i принадлежат одному кластеру в автоматическом разбиении	<i>a</i>	<i>c</i>
d_j и d_i принадлежат разным кластерам в автоматическом разбиении	<i>b</i>	<i>d</i>



Вычисление мер (продолжение)

$$\textit{Recall} = \frac{a}{a + b}$$

$$\textit{Precision} = \frac{a + d}{a + b + c + d}$$

$$\textit{Error} = \frac{b + c}{a + b + c + d}$$

$$F_1 = \frac{2 \cdot \textit{Precision} \cdot \textit{Recall}}{\textit{Precision} + \textit{Recall}}$$



Результаты экспериментов

Таблица 3. Меры, на основе анализа одиночных ключевых слов

Анализ на основе кодов классификатора 2-го уровня (вида 76Мхх)			
Мера	Значение параметра (величина схожести)		
	0.4	0.5	0.6
<i>Recall</i>	0.2263	0.2394	0.3223
<i>Precision</i>	0.7749	0.8201	0.8464
<i>Error</i>	0.2251	0.1799	0.1536
F_1	0.3503	0.3707	0.4668

Таблица 4. Меры на основе анализа одиночных ключевых слов и двухсловных выражений

Анализ на основе кодов классификатора 2-го уровня (вида 76Мхх)			
Мера	Значение параметра (величина схожести)		
	0.4	0.5	0.6
<i>Recall</i>	0.2771	0.3796	0.4624
<i>Precision</i>	0.8268	0.8493	0.8527
<i>Error</i>	0.1732	0.1507	0.1473
F_1	0.4150	0.5247	0.5996



XIII Российская конференция с участием иностранных ученых
"Распределенные информационные и вычислительные ресурсы"

Спасибо за Ваше внимание!

Д.А. Ткачев
Институт вычислительных технологий СО РАН
Новосибирск, Россия