## Тематический поиск схожих дел в коллекции актов арбитражных судов

Герасименко Николай Александрович

Московский авиационный институт

Курс: Численные методы обучения по прецедентам (практика, В.В. Стрижов)/Группа 80-103М, весна 2019

## Цель исследования

## Цель работы

Решение задачи информационного поиска по коллекции актов арбитражных судов.

## Проблема

Специалисты в области юриспруденции вынуждены тратить большое количество времени на поиск релевантной судебной практики.

#### Метод решения

Построение тематической модели коллекции с помощью открытой библиотеки BigARTM, реализующей вероятностное тематическое моделирование на основе аддитивной регуляризации.

## Литература

#### Теория АРТМ:

 Konstantin Vorontsov and Anna Potapenko. Additive regularization of topic models. Machine Learning, 2015.

## Библиотека BigARTM:

 Konstantin Vorontsov, Oleksandr Frei, Murat Apishev, Peter Romov, and Marina Dudarenko. Bigartm: open source library for regularized multimodal topic modeling of large collections. In International Conference on Analysis of Images, Social Networks and Texts, pages 370-381. Springer, 2015.

#### Опорное исследование:

 Anastasia Ianina, Lev Golitsyn, and Konstantin Vorontsov. Multi-objective topic modeling for exploratory search in tech news. In Communications in Computer and Information Science, pages 181-193. Springer International Publishing, nov 2017.

## Постановка задачи

## Дано

Коллекция текстовых документов D

•  $n_{dw}$  - частоты терминов w в документах коллекции  $d \in D$ .

#### Найти

Параметры тематической модели  $p(w|d) = \sum\limits_{t \in T} \phi_{wt} heta_{td}$ 

- ullet  $\phi_{wt}$  вероятности терминов w в темах  $t\in \mathcal{T}$ .
- ullet  $heta_{td}$  вероятности тем t в каждом документе  $d \in D$ .

Максимизируя логарифм правдоподобия с регуляризаторами:

$$\sum_{d,w} \textit{n}_{\textit{dw}} \textit{In} \sum_{t \in \mathcal{T}} \phi_{\textit{wt}} \theta_{td} + \sum_{i} \tau_{i} \textit{R}_{i}(\Phi,\Theta) \rightarrow \max$$



## Внешний критерий качества

#### Используемая информация

Для оценки качества построения векторных представлений документов коллекции используем информацию о принадлежности каждого документа определенной категории дел таких как, например, «Особенности банкротства отдельных категорий должников» или «Внешнее управление».

## Идея

Рассчитав согласованность картины кластеризации векторных предствлений документов с картиной принадлежности документов их категориям, получаем оценку адекватности векторных предствлений.

## Критерии согласованности

- Adjusted Rand Index (ARI).
- Adjusted Mutual Information (AMI).

## Необходимость регуляризаторов

## Оптимизационная задача в АРТМ

В соответствии с теорией аддитивной регуляризации тематических моделей для каждой модальности вводится критерий логарифма правдоподобия и с помощью EM-алгоритма максимизируется их взвешенная сумма.

## Регуляризаторы $R_i$

Добавляются к сумме как дополнительные критерии с весами  $\tau_i$ , необходимые поскольку в общем случае задача имеет бесконечно много решений.

$$\sum_{d,w} \textit{n}_{dw} \textit{In} \sum_{t \in \mathcal{T}} \phi_{wt} \theta_{td} + \sum_{i} \tau_{i} \textit{R}_{i} (\Phi, \Theta) \rightarrow \max$$



## Используемые регуляризаторы Регуляризаторы сглаживания и разреживания

## Общий вид

Данные два регуляризатора имеют одинаковый вид и отличаются только знаками коэффициентов  $\alpha$  и  $\beta$ , для регуляризатора разреживания они отрицательны.

$$R(\Phi,\Theta) = \beta \sum_{\textit{m} \in \textit{M}} \sum_{\textit{t} \in \textit{T}} \sum_{\textit{w} \in \textit{W}^\textit{m}} \beta_{\textit{w}} \textit{In} \phi_{\textit{wt}} + \alpha \sum_{\textit{d} \in \textit{D}} \sum_{\textit{t} \in \textit{T}} \alpha_{\textit{t}} \textit{In} \theta_{\textit{td}} \rightarrow \max.$$

## Назначение

Регулятор сглаживания вводит в модель требование схожести распределений  $\phi_{wt}$  с распределением  $\beta_w$  и  $\theta_{td}$  с распределением  $\alpha_t$ . Регуляризатор разреживания, в свою очередь, способствует появлению нулевых элементов в распределенях  $\phi_{wt}$  и  $\theta_{td}$ , что позволяет находить более компактные представления документов.

7 / 11

# Используемые регуляризаторы Регуляризатор декоррелирования

## Общий вид

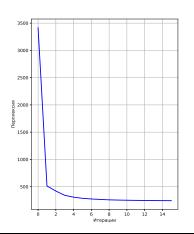
$$R(\Phi) = -\tau \sum_{t \in T} \sum_{s \in T \setminus t} \sum_{w \in W} \phi_{wt} \phi_{ws} \to max.$$

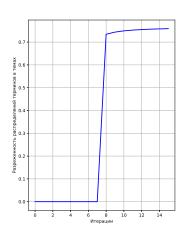
#### <u>Назнач</u>ение

Вводит в модель требование различности тем путем минимизации ковариации между столбцами матрицы Ф. Также побочным эффектом работы регуляризатора декоррелирования является разреживание матрицы Ф, поэтому в случае его применения, можно не применять регуляризатор разреживания для нее.

## Результаты вычислительного эксперимента Внутренние критерии качества.

## Зависимости перплексии и разреженности распределений терминов в темах





# Результаты вычислительного эксперимента Внешние критерии качества.

## Сравнение с базовыми алгоритмами

Для оценки качества модели были использованы в качестве базовых алгоритмов

- TF-IDF по словам
- TF-IDF по выделенным из текста ссылкам на нормативно-правовые акты (НПА), например, «пункт 3 статьи 6 УК РФ».

Модель	ARI	AMI
TF-IDF по словам	10%	12.5%
TF-IDF по ссылкам на НПА	17%	22%
APTM	37.5%	42%

## Заключение

- При помощи библиотеки BigARTM построена тематическая модель, строющая для документов коллекции сжатые векторные представления и, таким образом, позволяющая реализовать поиск, используя косинусную меру близости.
- Был реализован метод внешней оценки качества тематической модели, заключающийся в вычислении согласованности между картиной кластеризации тематических векторов документов коллекции и их принадлежности различным категориям дел.
- Результаты показывают, что тематическая модель способна корректно строить векторные представления юридических документов, что, в перспективе, дает возможность построения системы разведочного поиска, с использованием тематического моделирования в качестве ключевой технологии.

11 / 11