

Разработка метода тематического моделирования для новостей на русском языке

Автор: студент группы ИУ7-81Б Маркин Кирилл Вадимович

Научный руководитель: доцент, кандидат технических наук Клышинский Эдуард Станиславович

> Консультант: старший преподаватель Волкова Лилия Леонидовна

Актуальность

При росте объема новостных потоков актуальна задача автоматизации выделения тем новостей для последующей группировки и анализа.

<u>Тематическая модель</u> коллекции текстовых документов определяет к каким темам относится каждый документ и какие слова (термины) образуют каждую тему.

Задача тематического моделирования - описание такой модели и применение ее к данным.

Цели и задачи

<u>Целью</u> работы является разработка метода тематического моделирования для новостей на русском языке.

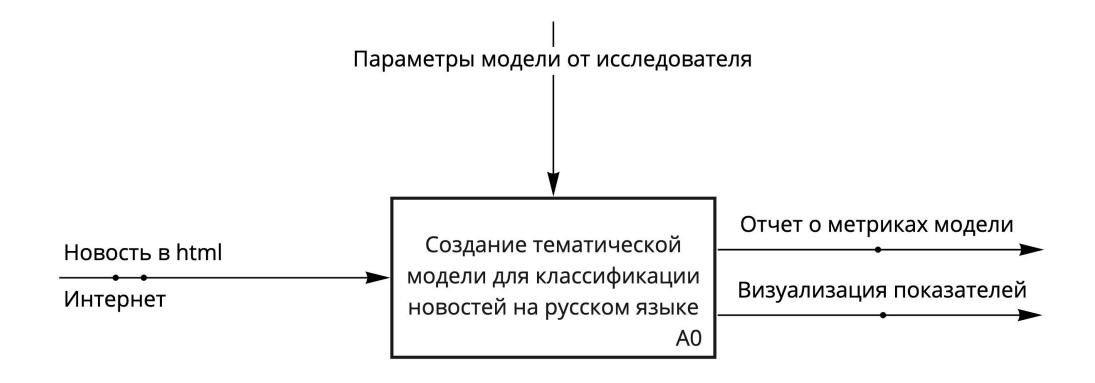
<u>Задачи</u>:

- анализ существующих методов тематического моделирования и выбор базового для классификации новостей на русском языке;
- разработка программного продукта для сбора новостей на русском языке и подготовки данных в виде отдельных сервисов;
- обучение тематической модели для новостных текстов;
- проведение параметризации метода;
- проведение апробации метода;
- составление рекомендаций о применимости предложенного метода.

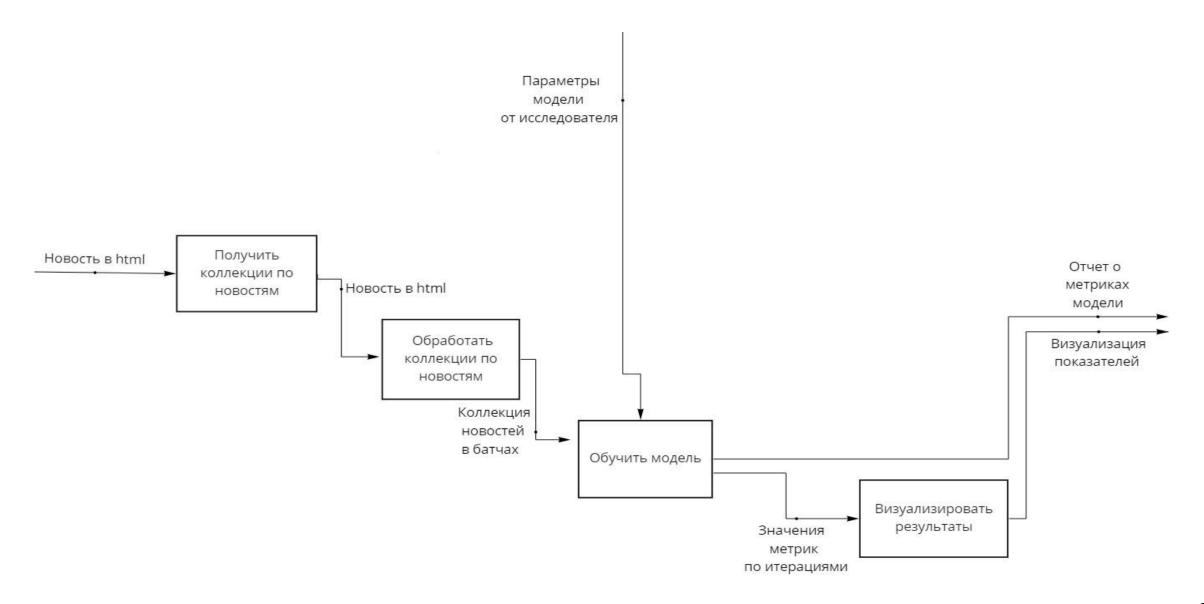
Применение тематического моделирования



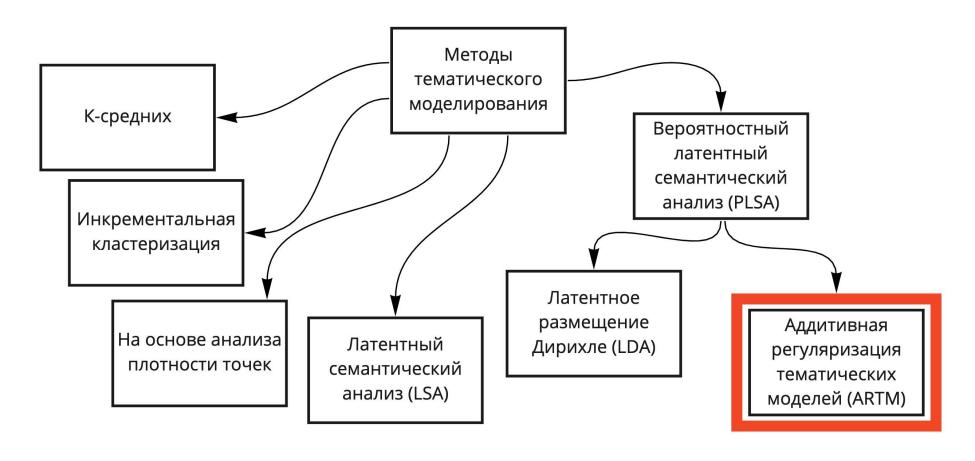
Концептуальная схема



Концептуальная схема



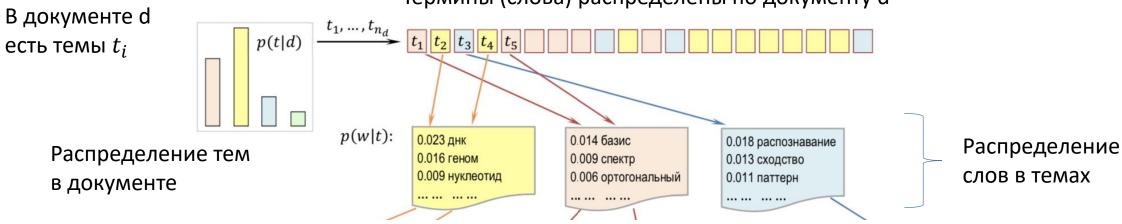
Методы тематического моделирования



В качестве базового метода выбран ARTM. Следует выбрать регуляризаторы, их порядок применения и веса.

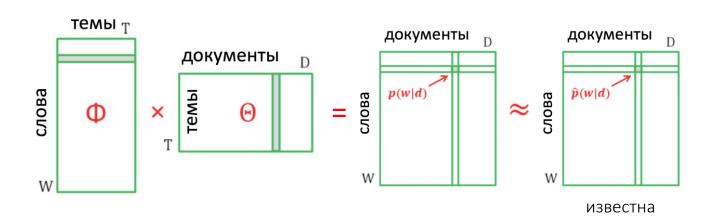
Модель представления текста

Важные (наиболее вероятные для темы) Термины (слова) распределены по документу d



Необходимо составить такие матрицы Φ и Θ , чтобы:

- максимизировать сумму вероятностей p(w|d);
- была высока интерпретируемость тем экспертом.



Регуляризаторы

Регуляризатор – ограничение зависящее от параметров модели.

В данной работе были рассмотрены три регуляризатора.

Разреживающий или сглаживающий регуляризатор матрицы слово-тема

$$R(\Phi) = \tau \sum_{t \in T} \sum_{w \in W} \ln \phi_{wt} \to max$$

Влияет на количество нулевых значений в матрице слово-тема.

Разреживающий или сглаживающий регуляризатор матрицы тема-документ

$$R(\Theta) = \tau \sum_{d \in D} \sum_{t \in T} \ln \theta_{td} \to max$$

Влияет на количество нулевых значений в матрице Θ тема-документ.

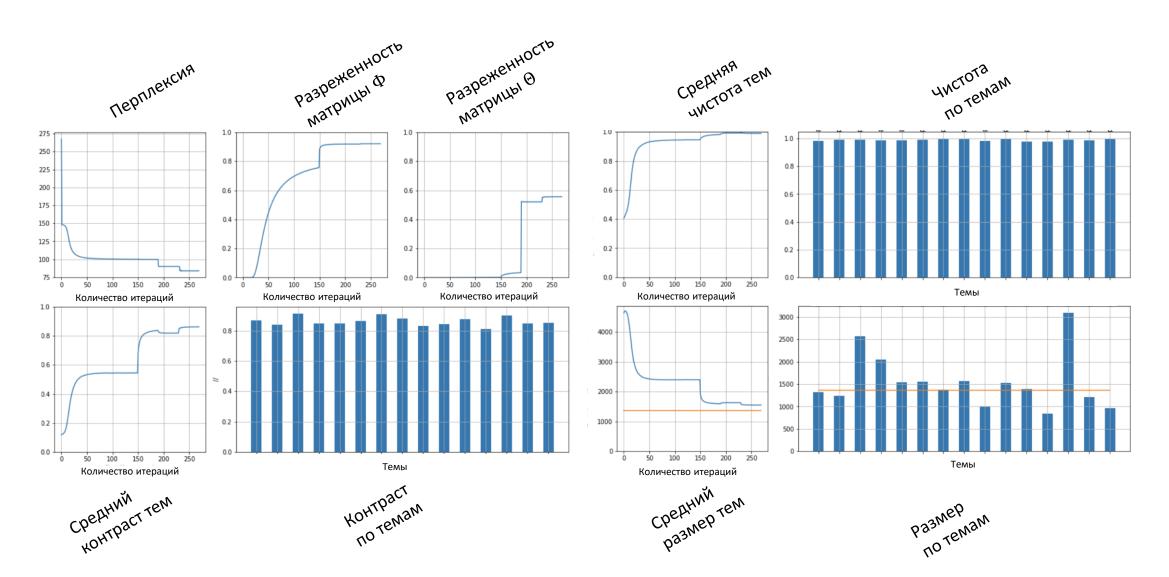
Регуляризатор декоррелирования тем

$$R(\Phi) = -\frac{\tau}{2} \sum_{t \in T} \sum_{s \in T \setminus t} \sum_{w \in W} \phi_{wt} \phi_{ws} \to max$$

Влияет на попарную корреляцию тем как столбцов матрицы Φ слово-тема.

Оценки

Для оценки модели была использована визуализация статистики метрик.



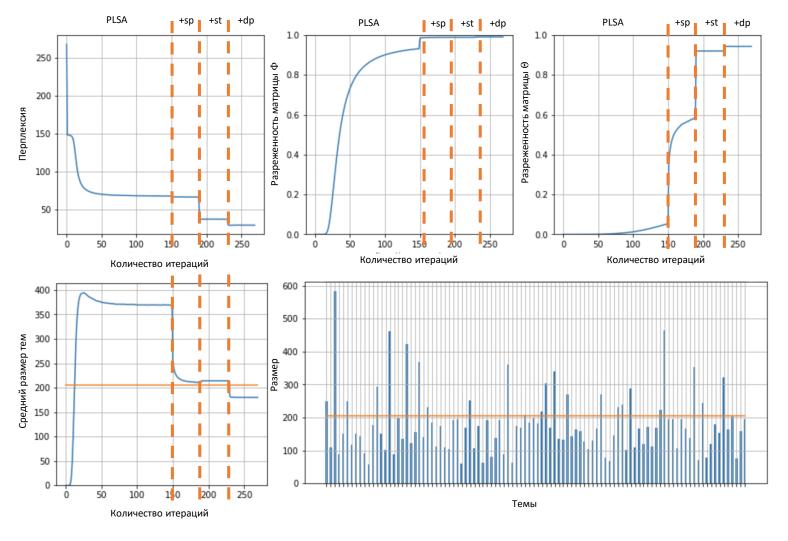
Параметризация метода

	Название модели: коллекция + регуляризаторов	F Перплексия	Разреженность матрицы слово-тема	Разреженность матрицы тема- документ	Средний контраст тем	Средняя чистота тем	Средний размер тем
	Стадия исследования базовых значений параметров						
	0_0_zona_23000_15t_plsa	5,8766	0,5250	0,0013	0,5531	0,9571	210
	0_0_zona_23000_15t_plsa+sp	5,8674	0,8797	0,1112	0,6403	0,9842	187
	0_0_zona_23000_15t_plsa+sp+st	5,5030	0,8798	0,7139	0,5578	0,9987	217
	0_0_zona_23000_15t_plsa+sp+st+dp	5,4354	0,9472	0,7943	0,9830	0,9995	93
-	0_0_zona_23000_15t_plsa+(sp+st+dp)	5,4455	0,9423	0,7993	0,9523	0,9990	99
				•••			•••
	1_1_zona_23000_10t_plsa	6,0201	0,4458	0,0005	0,5395	0,9670	326
	1_1_zona_23000_10t_plsa+sp+st+dp	8,6023	0,9540	0,8853	1,0000	1,0000	83
							•••
	3_1_zona_23000_15t_plsa	1355,7546	0,6934	0,000	0,5372	0,9306	2339
	3_1_zona_23000_15t_plsa+sp+st+dp	1208,1539	0,9220	0,3538	0,8647	0,9861	1473
-	3_1_zona_23000_15t_plsa+(sp+st+dp)	1250,5999	0,9124	0,3297	0,3297	0,9767	1601
		Стадия	адия исследования количества тем				
	4_0_ria_24000_15t_plsa	100,0766	0,7567	0,0018	0,5444	0,9453	2397
	4_0_ria_24000_15t_plsa+sp+st+dp	84,1027	0,9225	0,5561	0,8611	0,9899	1549
	4_1_ria_24000_50t_plsa+sp+st+dp	33,3470	0,9817	0,9034	0,9891	0,9999	372
	4_2_ria_24000_100t_plsa+sp+st+dp	29,1980	0,9912	0,9436	0,9996	0,9999	180
	4_3_ria_24000_150t_plsa+sp+st+dp	25,3347	0,9941	0,9611	1,0000	1,0000	120

Рекомендуется применять регуляризаторы последовательно.

Рекомендуемый порядок регуляризаторов: sp, st, dp.

Метрики для модификации sp, st, dp



4_2_ria_24000_100t_plsa+sp+st+dp

Результаты: 10 наиболее релевантных теме слов

Пример хороших тем:

- **Наука**: ученый, исследование, коллега, примерно, лаборатория, эксперимент, изучение, анализ, изучать, метод.
- <u>Футбол</u>: футбольный, футболист, зенит, спартак, динамо, цска, поле, локомотив, болельщик, забивать.
- <u>Литература</u>: книга, автор, писатель, написать, название, поэт, литература, библиотека, рождаться, литературный.
- <u>Деньги</u>: продажа, кредит, капитал, сделка, актив, сбербанк, доля, кредитный, банковский, прибыль.

Пример плохой темы:

 подробно, памятник, письмо, наследие, охрана, спецслужба, справка, реставрация, сноудена, запрос.

Рекомендации

- Процесс обработки данных желательно выстраивать в несколько потоков, при этом необходимо решить проблему с заблокированной базой при одновременном обращении.
- При редукции словаря необходимо обрезать минимальное количество слов, чтобы не вырезать ключевые слова.
- При обучении модели ARTM следует сначала пройти по коллекции до того, как сойдется (перестанет изменяться) перплексия, и только после этого начать добавлять регуляризаторы по одному.
- Регуляризаторы стоит добавлять по одному. После чего продолжать обучение, пока модель не сойдется.
- Если у темы слишком большой размер по сравнению с другими темами необходимо проверить ее на фоновые слова, характерные для любой темы.

Заключение

Разработан метод тематического моделирования новостей на русском языке.

- Проанализированы существующие методы тематического моделирования и выбран базовый для классификации новостей на русском языке;
- разработан программный продукт для сбора новостей на русском языке и подготовки данных в виде отдельных сервисов;
- обучена тематическая модели для новостных текстов;
- проведена параметризация метода;
- проведена апробации метода;
- составлены рекомендаций о применимости предложенного метода.