



Автоматическая обработка текстов Тематическое моделирование

Лекция 3

Емельянов А. А. login-const@mail.ru

Тематическое моделирование

• Тематическое моделирование — современное направление статистического анализа текстов. Методы тематического моделирования призваны ответить на вопрос, какой теме посвящена большая коллекция текстовых документов.

Что такое тема?

• Тема – специальная терминология предметной области.

• **Тема** – набор терминов (слов или словосочетаний), совместно часто встречающихся в документах.

Что такое тема?

Более формально:

• **Тема** – это условное распределение на множестве терминов, p(w|t) – вероятность (частота) термина w в теме t.

• **Тематика документа** – условное распределение, p(t|d) – вероятность (частота) темы t в документе d.

• **Тематическая модель** должна автоматически выявлять латентные темы по наблюдаемым частотам терминов в документе p(w|d).

• **Цель** — автоматический анализ текста.

• **Цель** — автоматический анализ текста.

Задачи:

– Классификация и категоризация документов.

• Цель – автоматический анализ текста.

- Классификация и категоризация документов.
- Автоматическое аннотирование документов.

• **Цель** — автоматический анализ текста.

- Классификация и категоризация документов.
- Автоматическое аннотирование документов.
- Автоматическая суммаризация коллекций.

• **Цель** – автоматический анализ текста.

- Классификация и категоризация документов.
- Автоматическое аннотирование документов.
- Автоматическая суммаризация коллекций.
- Тематическая сегментация документов.

• **Цель** – автоматический анализ текста.

Задачи:

- Классификация и категоризация документов.
- Автоматическое аннотирование документов.
- Автоматическая суммаризация коллекций.
- Тематическая сегментация документов.

• Идея решения:

— Использовать признаковые описания документов p(t|d).

• **Цель** — систематизация больших объёмов информации.

• **Цель** — систематизация больших объёмов информации.

Задачи:

– Семантический (разведочный) поиск информации.

• **Цель** — систематизация больших объёмов информации.

- Семантический (разведочный) поиск информации.
- Визуализация тематической структуры коллекции.

• Цель – систематизация больших объёмов информации.

- Семантический (разведочный) поиск информации.
- Визуализация тематической структуры коллекции.
- Анализ динамики развития тем.

• **Цель** — систематизация больших объёмов информации.

- Семантический (разведочный) поиск информации.
- Визуализация тематической структуры коллекции.
- Анализ динамики развития тем.
- Рекомендация документов пользователям.

• Поиск научной информации, трендов, фронта исследований.

• Поиск научной информации, трендов, фронта исследований.

• Подбор экспертов, рецензентов, исполнителей проектов.

- Поиск научной информации, трендов, фронта исследований.
- Подбор экспертов, рецензентов, исполнителей проектов.

• Агрегирование новостных потоков.

- Поиск научной информации, трендов, фронта исследований.
- Подбор экспертов, рецензентов, исполнителей проектов.

• Агрегирование новостных потоков.

• Аннотирование и поиск изображений.

- Поиск научной информации, трендов, фронта исследований.
- Подбор экспертов, рецензентов, исполнителей проектов.

• Агрегирование новостных потоков.

- Аннотирование и поиск изображений.
- Анализ видеопоследовательностей, аннотация генома и другие задачи биоинформатики, анализ дискретизированных биомедицинских сигналов, мониторинг состояния технических систем.

Примеры использования тематического моделирования

- Мультиязычная модель Википедии.
 - 216 175 русско- английских пар статей Википедии и собрано 400 тем.
- Первые 10 слов (с их вероятностями p(w|t) в %) в каждой из представленных тем.

тема 68				тема 79			
research	4.56	институт	6.03	goals	4.48	матч	6.02
technology	3.14	университет	3.35	league	3.99	игрок	5.56
engineering	2.63	программа	3.17	club	3.76	сборная	4.51
institute	2.37	учебный	2.75	season	3.49	фк	3.25
science	1.97	технический	2.70	scored	2.72	против	3.20
program	1.60	технология	2.30	cup	2.57	клуб	3.14
education	1.44	научный	1.76	goal	2.48	футболист	2.67
campus	1.43	исследование	1.67	apps	1.74	гол	2.65
management	1.38	наука	1.64	debut	1.69	забивать	2.53
programs	1.36	образование	1.47	match	1.67	команда	2.14

- Модель выявляет двуязычные темы без выравнивания, без словарей, даже когда тексты не являются точными переводами.
- В этом эксперименте независимый эксперт оценил 396 тем из 400 как хорошо интерпретируемые.

Примеры использования тематического моделирования

- Биграммная модель термины словосочетания.
 - Несколько тем, построенные по 850 статьям конференций ММРО, ИОИ на русском языке.

распознавание образов в биоинформатике		теория вычислительной сложности		
оразов в опоинформатике				
bigrams	unigrams	bigrams		
задача распознавания	задача	разделять множества		
множество мотивов	множество	конечное множество		
система масок	подмножество	условие задачи		
вторичная структура	условие	задача о покрытии		
структура белка	класс	покрытие множества		
распознавание вторичной	решение	сильный смысл		
состояние объекта	конечный	разделяющий комитет		
обучающая выборка	число	минимальный аффинный		
оценка информативности	аффинный	аффинный комитет		
множество объектов	случай	аффинный разделяющий		
разрешимость задачи	покрытие	общее положение		
критерий разрешимости	общий	множество точек		
информативность мотива	пространство	случай задачи		
первичная структура	схема	общий случай		
тупиковое множество	комитет	задача MASC		
	bigrams задача распознавания множество мотивов система масок вторичная структура структура белка распознавание вторичной состояние объекта обучающая выборка оценка информативности множество объектов разрешимость задачи критерий разрешимости информативность мотива первичная структура	bigrams unigrams задача распознавания задача множество мотивов множество система масок подмножество вторичная структура условие структура белка класс распознавание вторичной решение состояние объекта конечный обучающая выборка число оценка информативности аффинный множество объектов случай разрешимость задачи покрытие критерий разрешимости общий информативность мотива пространство первичная структура схема		

Подготовка данных для тематического моделирования

- Удаление форматирования и переносов.
- Удаление обрывочной и нетекстовой информации.
- Исправление опечаток.
- Слияние слишком коротких текстов.
- Выделение терминов (term extraction).
- Приведение слов к нормальной форме.
- Удаление стоп-слов и слишком редких слов

• Порядок документов в коллекции не важен.

- Порядок документов в коллекции не важен.
- Порядок терминов в документе не важен (bag of words): переставив в документе слова или выделенные словосочетания, все равно можно определить его тематику.

- Порядок документов в коллекции не важен.
- Порядок терминов в документе не важен (bag of words): переставив в документе слова или выделенные словосочетания, все равно можно определить его тематику.
- Употребление каждого слова в каждом документе связано с некоторой темой, то есть каждая пара (d,w) связана с некоторой темой $t\in T$.

- Порядок документов в коллекции не важен.
- Порядок терминов в документе не важен (bag of words): переставив в документе слова или выделенные словосочетания, все равно можно определить его тематику.
- Употребление каждого слова в каждом документе связано с некоторой темой, то есть каждая пара (d,w) связана с некоторой темой $t\in T$.
- Гипотеза условной независимости: p(w|t,d) = p(w|t) заключается в том, что вероятность слова документах определяется только темой, а не самим документом. Следовательно, коллекция документов представляет собой последовательность троек (d,w,t), в которой темы являются латентными: они не видны и для их определения как раз используется тематическая модель.

Дополнительные предположения простых тематических моделей

- Дополнительные предположения разреженности:
 - Предположение, что документ относится к небольшому числу тем.

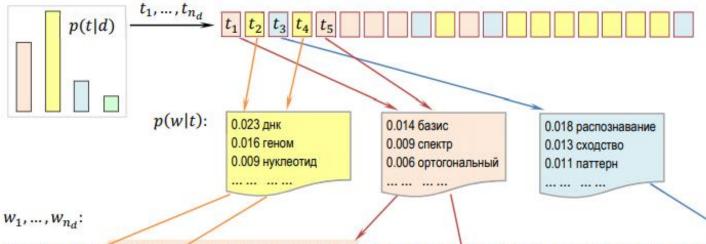
Дополнительные предположения простых тематических моделей

- Дополнительные предположения разреженности:
 - Предположение, что документ относится к небольшому числу тем.
 - Предположение, что тема состоит из небольшого числа терминов, лексического ядра, которое существенно отличает эту тему от остальных.

Вероятностный процесс порождения текстовой коллекции

• Документ d это смесь распределений p(w|t) с весами p(t|d):

$$p(w|d) = \sum_{t \in T} p(w|t) p(t|d)$$



Разработан спектрально-аналитический подход к выявлению размытых протяженных повторов в геномных последовательностях. Метод основан на разномасштабном оценивании сходства нуклеотидных последовательностей в пространстве коэффициентов разложения фрагментов кривых GC- и GA-содержания по классическим ортогональным базисам. Найдены условия

Постановка задачи тематического моделирования

• Дано:

- W словарь терминов (слов или словосочетаний),
- D коллекция текстовых документов $d \subset W$,
- $-\ n_{dw}$ сколько раз термин w встретился в документе d ,
- n_d длина документа.

Найти:

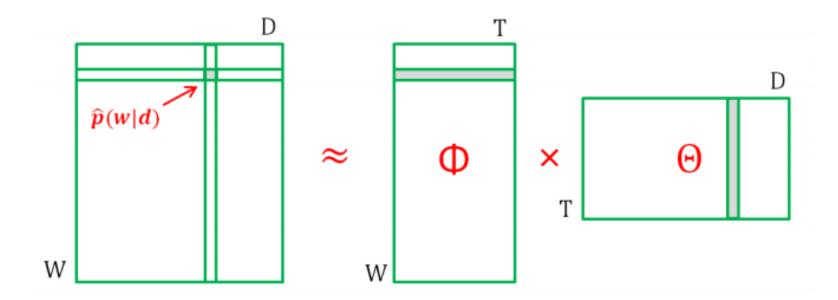
- Параметры вероятностной тематической модели

$$p(w|d) = \sum_{t \in T} \phi_{wt} \theta_{td},$$

- $\quad \Phi_{wt} = p(w|t),$
- $-\theta_{td} = p(t|d).$

Постановка задачи тематического моделирования

• Порождающая модель описывает процесс построения коллекции по Φ_{wt} и θ_{td} . Тематическое моделирование представляет собой обратную задачу: по наблюдаемой коллекции необходимо понять, какими распределениями Φ_{wt} и θ_{td} она могла бы быть получена.



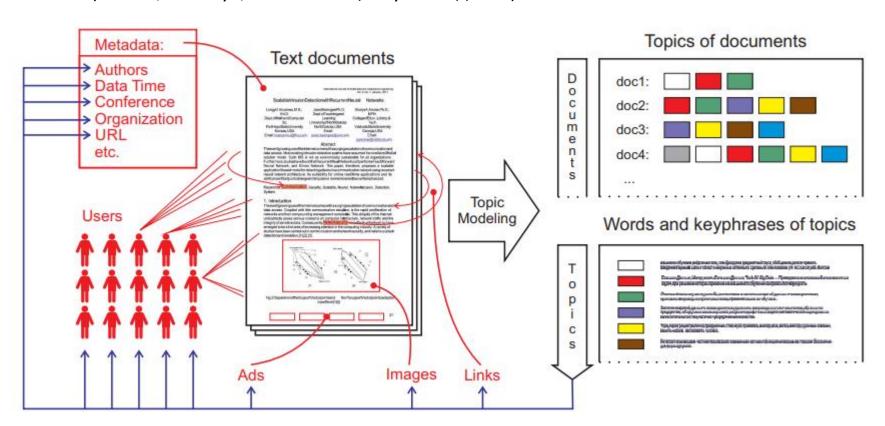
Решение задачи тематического моделирования

- <u>EM-алгоритм</u> решает задачу в общем случае.
- <u>Латентный семантический анализ</u> (Latent Semantic Indexing).
- <u>Латентное размещение Дирихле</u> (Latent Dirichlet allocation) частный случай EM алгоритма.

Мультимодальные тематические модели

• Примеры модальностей:

- Авторы, моменты времени и так далее.
- Элементы изображений.
- Множество ссылок на другие документы.
- Множество рекламных баннеров, которые появились на данной странице, а также множество пользователей, которые кликнули на данные баннеры.
- Множество пользователей, сделавших определенное действие с документом (скачал, лайкнул, поставил оценку и так далее).



Меры качества тематической модели

- Перплексия (Perplexity)
 - Перплексия коллекции D для языковой модели p(w|d):

$$P(D) = \exp\left(-\frac{1}{n}\sum_{d\in D}\sum_{w\in d}n_{dw}\ln p(w|d)\right), \qquad n = \sum_{d\in D}\sum_{w\in d}n_{dw}.$$

Можно сказать, что это мера неопределенности или различности слов в тексте.
 Если распределение слов неравномерно, то перплексия уменьшается по сравнению с тем значением, которое дает равномерное распре- деление. Еще можно сказать, что перплексия — коэффициент ветвления текста, то есть количество ожидаемых в среднем различных слов после каждого слова в документе.

Меры качества тематической модели

• **Когерентность** (Согласованность) темы t — средняя поточечная взаимная информация топ-слов темы (pointwise mutual information, PMI):

$$PMI_t = \frac{2}{k(k-1)} \sum_{i=1}^{k-1} \sum_{j=i}^{k} PMI(w_i, w_j),$$

где $w_i - i$ -ый термин в порядке убывания ϕ_{wk} , k = 10.

Поточечная взаимная информация

$$PMI(u,v) = \ln \frac{|D|N_{uv}}{N_u N_v},$$

где N_{uv} — число документов, в которых термины u и v хотя бы один раз встречаются рядом (в окне 10 слов), N_u — число документов, в которых термин u встретился хотя бы один раз. Чем выше величина поточечной взаимной информации, тем выше неслучайность того, что два слова стоят рядом.

Методы тематического моделирования

• Gensim.lda (Radim Řehůřek)

BigARTM (Yandex)

LDA	ARTM		
Очень популярный	Молодой		
Множество модификации для	Мощный аппарат регуляриза-		
различных задач	торов для модифицирования		
	модели		
Для каждого усложнения нуж-	Одна реализация для разных		
но искать реализацию	задач		
Нужно настраивать гиперпа-	Нужно настраивать парамет-		
раметры	ры регуляризации		

СПАСИБО ЗА ВНИМАНИЕ