

# Технология интерактивной визуализации тематических моделей

Федоряка Дмитрий

Московский физико-технический институт  
Факультет управления и прикладной математики  
Кафедра интеллектуальных систем

Научный руководитель  
профессор РАН, д.ф.-м.н.  
К. В. Воронцов

22 июня 2017

# Тематическое моделирование

D — коллекция документов,

W — словарь терминов,

T — множество тем.

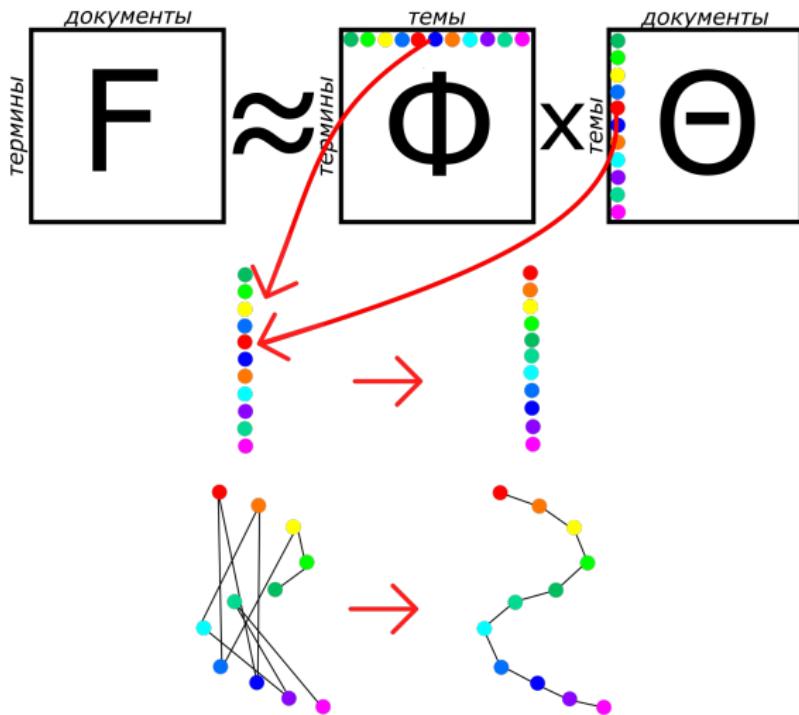
$F_{wd} = p(w|d)$  — частоты;

$\varphi_{wt} = p(w|t)$ ;

$\theta_{td} = p(t|d)$

$$p(w|d) = \sum_{t \in T} p(w|t)p(t|d) \Leftrightarrow F = \Phi\Theta$$

# Тематический спектр



**Задача:** упорядочить темы так, чтобы близкие по смыслу темы оказались близкими в списке.

## Постановка задачи

Введём функцию расстояния между темами

$$\rho : T \times T \rightarrow [0, +\infty)$$

Матрица расстояний:

$$R[i, j] = \rho(t_i, t_j)$$

Тематический спектр — такая перестановка тем, для которой минимальна сумма расстояний между соседними темами:

$$\pi^* = \arg \min_{\pi \in S_{|T|}} \sum_{i=1}^{|T|-1} \rho(t_{\pi_i}, t_{\pi_{i+1}})$$

# Функции расстояния

## Евклидово расстояние

$$\rho_E(t, s) = \sqrt{\sum_{w \in W} (\varphi_{wt} - \varphi_{ws})^2}$$

## Манхэттенское расстояние

$$\rho_M(t, s) = \sum_{w \in W} |\varphi_{wt} - \varphi_{ws}|$$

## Косинусное расстояние

$$\rho_C(t, s) = 1 - \frac{1}{\|t\| \|s\|} \sum_{w \in W} \varphi_{wt} \varphi_{ws}; \quad \|t\| = \sqrt{\sum_{w \in W} \varphi_{wt}^2}$$

# Функции расстояния

## Расстояние Хеллингера

$$\rho_H(t, s) = \sqrt{\frac{1}{2} \sum_{w \in W} (\sqrt{\varphi_{wt}} - \sqrt{\varphi_{ws}})^2}$$

## Расстояние Йенсена-Шеннона

$$\rho_{JS}(t, s) = H\left(\frac{\Phi_t + \Phi_s}{2}\right) - \frac{1}{2}(H(\Phi_t) + H(\Phi_s)); H(u) = - \sum_i u_i \ln u_i$$

## Расстояние Жаккара

$$\rho_J(t, s) = 1 - \frac{\left| \left\{ w \in W | \varphi_{wt} > \frac{1}{|W|} \wedge \varphi_{ws} > \frac{1}{|W|} \right\} \right|}{\left| \left\{ w \in W | \varphi_{wt} > \frac{1}{|W|} \vee \varphi_{ws} > \frac{1}{|W|} \right\} \right|}$$

Алгоритмы:

- Агломеративная кластеризация;
- Многомерное шкалирование (MDS, t-SNE);
- Симуляция отжига;
- Алгоритм LKH для задачи коммивояжёра<sup>1</sup>.

---

<sup>1</sup>Helsgaun, K. An effective implementation of the Lin-Kernighan traveling salesman heuristic. // European Journal of Operational Research. 2000

# Пример спектра (postnauka)

1. остров, земля, период, там, территория, океан, где, более, вид, найти, вулкан, находится, южный
2. растение, япония, раса, при, более, чем, например, исследование, вид, страна, население
3. вид, эволюция, самец, мозг, самка, животное, отбор, ген, более, птица, наш, между, чтобы, чем, друг
4. мозг, нейрон, при, заболевание, наш, пациент, состояние, система, болезнь, сон, исследование
5. клетка, музей, стволовой, ткань, организм, чтобы, опухоль, система, использовать, технология
6. клетка, ген, днк, организм, молекула, геном, белок, бактерия, система, процесс, жизнь
7. система, материал, задача, структура, метод, компьютер, дать, при, химический, область, химия
8. квантовый, свет, волна, атом, информация, фотон, сигнал, использовать, два, при, частота, состояние
9. частица, энергия, кварк, взаимодействие, магнитный, электрон, масса, физика, бозон, протон, модель
10. звезда, галактика, земля, планета, вселенная, дыра, чёрный, объект, солнце, масса, наш, система
11. теория, пространство, вселенная, закон, физика, математический, уравнение, число, два, мир, система
12. наш, сеть, информация, дать, объект, культура, задача, например, образ, память, слово, разный
13. язык, слово, русский, например, говорить, словарь, речь, разный, языковой, текст, два, лингвист
14. наука, учёный, научный, потому, чтобы, лекция, хороший, университет, сейчас, наш, заниматься
15. экономический, экономика, страна, чтобы, более, рынок, компания, цена, решение, деньги, работа, чем
16. страна, война, государство, политический, россия, советский, власть, политика, германия, стать
17. ребёнок, женщина, мужчина, жизнь, культура, общество, себя, семья, социальный, советский, женский
18. город, пространство, социальный, городской, общество, место, культурный, жизнь, более, современный
19. исследование, социальный, поведение, группа, решение, and, the, теория, проблема, наука
20. социальный, социология, мир, теория, объект, социологический, действие, событие, социолог, наука
21. политический, философия, идея, наука, свобода, понятие, революция, история, философ, век, себя
22. право, власть, закон, король, век, римский, бог, себя, церковь, правовой, политический, суд, два
23. век, история, русский, исторический, имя, традиция, христианский, культура, историк, текст, уже
24. себя, искусство, литература, говорить, потому, мир, сам, миф, жизнь, слово, текст, роман, век
25. книга, фильм, автор, кино, рcourse, птм, читатель, посвятить, тема, история, исследование, работа

# Пример спектра (lenta)

1. спортсмен, допинг, олимпиада, рио, де, россия, проба, жанейро, wada, олимпийский\_игра, соревнование
2. команда, матч, счёт, клуб, победа, чемпионат, турнир, минута, футболист, встреча, летний, футбол
3. евро, евровидение, страна, россия, конкурс, франция, болельщик, англия, украина, футбол, певец
4. пройти, мероприятие, россия, акция, фестиваль, москва, фильм, участник, картина, театр, музей
5. фильм, сериал, продукт, актёр, компания, продукция, процент, россия, книга, товар, картина, сезон
6. россия, москва, турист, процент, россиянин, страна, отель, рейс, путешественник, город, тысяча
7. процент, доллар, рубль, нефть, цена, россия, баррель, страна, уровень, вырасти, рынок, рост
8. компания, миллиард\_рубль, процент, миллиард\_доллар, россия, сумма, миллион\_доллар, банк, банка
9. закон, законопроект, документ, реклама, использование, деятельность, поправка, внести, организация
10. россия, страна, керченский\_пролив, российский, боинг, работа, чайка, ряд, гражданин, аэропорт
11. партия, кандидат, журналист, праймериз, выбор, единый\_россия, госдума, выборы
12. россия, украина, крым, решение, киев, депутат, вопрос, отношение, страна, мнение, право, москва
13. россия, страна, турция, сша, ес, евросоюз, москва, санкция, отношение, украина, вопрос, государство
14. россия, сирия, исламский\_государство, сша, нato, иго, запретить, террорист, страна, боевик
15. ракета, путин, россия, запуск, глава\_государство, союз, спутник, президент
16. учёный, клетка, исследование, исследователь, ген, университет, оказаться, процент, помощь, организм
17. земля, животное, учёный, животный, тысяча, звезда, планета, обнаружить, кошка, территория, жизнь
18. самолёт, километр, машина, борт, пассажир, вертолёт, погибнуть, лайнер, пилот, час, район, яхта
19. полицейский, полиция, мужчина, задержать, автомобиль, улица, москва, пострадать, life
20. статья, убийство, задержать, суд, отношение, ук\_рф, подозревать, следствие, обвинять, трамп, часть
21. ребёнок, женщина, мужчина, летний, дом, сын, семья, мальчик, жена, полиция, дочь, школа, врач
22. видео, youtube, ролик, фото, фотография, канал, снимка, auto, instagram, девушка, страница, группа
23. facebook, пользователь, интернет, страница, twitter, пост, написать, соцсеть, вконтакте, аккаунт
24. устройство, смартфон, компания, мотоциклист, игра, байкер, видео, миллион\_доллар, робот, молодая
25. бренд, модель, компания, обувь, основать, одежда, релиз, коллекция, редакция, часы, поступить

# Оценивание качества спектра

Целевой функционал (сумма расстояний между соседями)

$$NDS(\pi) = \sum_{i=1}^{N-1} R[\pi_i, \pi_{i+1}]; \quad N = |T|$$

Средний ранг соседа

$$\text{rank}(v|u) = \left| \left\{ w \in \overline{1, N} \mid R[w, u] < R[v, u] \right\} \right|$$

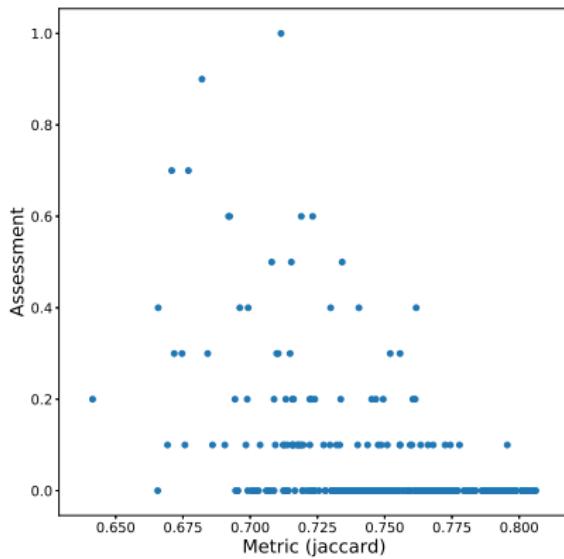
$$MNR(\pi) = \frac{1}{2N-2} \sum_{i=1}^{N-1} (\text{rank}(\pi_{i-1}|\pi_i) + \text{rank}(\pi_i|\pi_{i-1}))$$

Кривая расстояний

$$DDC(d) = \frac{1}{N-d} \sum_{i=1}^{N-d} R[i, i+d]$$

# Оценивание близости тем с помощью асессоров

- Показать тему (каждую  $K$  раз);
- Попросить выбрать из остальных тем несколько близких по смыслу;
- Матрица оценок:  $C_{ij} = \frac{\nu_{ij} + \nu_{ji}}{2K}$ , где  $\nu_{ij}$  — сколько раз тема  $i$  была указана, как близкая к  $j$ .



## Корреляция

$$\text{AMC}(\pi) = \frac{\sum_{i < j} (R_{ij} - \bar{R})(C_{ij} - \bar{C})}{\sqrt{\sum_{i < j} (R_{ij} - \bar{R})^2} \sqrt{\sum_{i < j} (C_{ij} - \bar{C})^2}}$$

## Штраф за отдаление

$$\text{ADP}(\pi) = \sum_{i < j} C_{ij}(|\pi_i^{-1} - \pi_j^{-1}| - 1)$$

## Средняя несходесть соседей

$$\text{AMND} = 1 - \frac{1}{N-1} \sum_{i=1}^{N-1} C[\pi_i, \pi_{i+1}]$$

## Доля несхожих соседей

$$\text{ADNP} = \frac{1}{N-1} \sum_{i=1}^{N-1} [C[\pi_i, \pi_{i+1}] = 0]$$

## Кривая оценка-расстояние

$$\text{ADC}(d) = \frac{1}{N-d} \sum_{i=1}^{N-d} C[i, i+d]$$

- Коллекции
  - postnauka — [postnauka.ru](http://postnauka.ru), 2012-2016,  
 $|D| = 3446$   $|W| = 35531$ ;
  - lenta — [lenta.ru](http://lenta.ru), апрель-июнь 2016,  
 $|D| = 8639$ ,  $|W| = 51634$ .
- Тематические модели:  $|T| = 25$ .
- Ассессорские оценки:  $K = 5$ .
- Сравнивались все алгоритмы по всем метрикам.

# Сравнение алгоритмов

postnauka, расстояние Жаккара:

| Алгоритм     | NDS            | MNR           | ADP          | AMND        | ADNP        |
|--------------|----------------|---------------|--------------|-------------|-------------|
| No arranging | 17.9758        | 12.8125       | 154.40       | 0.91        | 0.62        |
| LKH          | <b>16.7725</b> | <b>2.5208</b> | <b>53.90</b> | <b>0.72</b> | <b>0.21</b> |
| Annealing    | 16.8223        | 3.0208        | 64.40        | 0.74        | 0.29        |
| t-SNE        | 17.9245        | 12.7917       | 140.70       | 0.90        | 0.71        |
| MDS          | 18.0651        | 14.0833       | 129.80       | 0.97        | 0.79        |
| Agl. Clust.  | 16.8427        | 3.3125        | 55.60        | 0.75        | 0.33        |

lenta, расстояние Хеллингера:

| Алгоритм     | NDS            | MNR           | ADP          | AMND        | ADNP        |
|--------------|----------------|---------------|--------------|-------------|-------------|
| No arranging | 20.4540        | 13.1667       | 174.90       | 0.97        | 0.83        |
| LKH          | <b>19.0180</b> | <b>3.0000</b> | <b>82.50</b> | <b>0.62</b> | <b>0.21</b> |
| Annealing    | 19.0661        | 3.4375        | 126.50       | 0.62        | 0.29        |
| t-SNE        | 20.6573        | 14.9375       | 192.90       | 0.98        | 0.79        |
| MDS          | 20.7519        | 15.8542       | 184.40       | 0.97        | 0.88        |
| Agl. Clust.  | 19.0804        | 3.7917        | 94.70        | 0.62        | 0.25        |

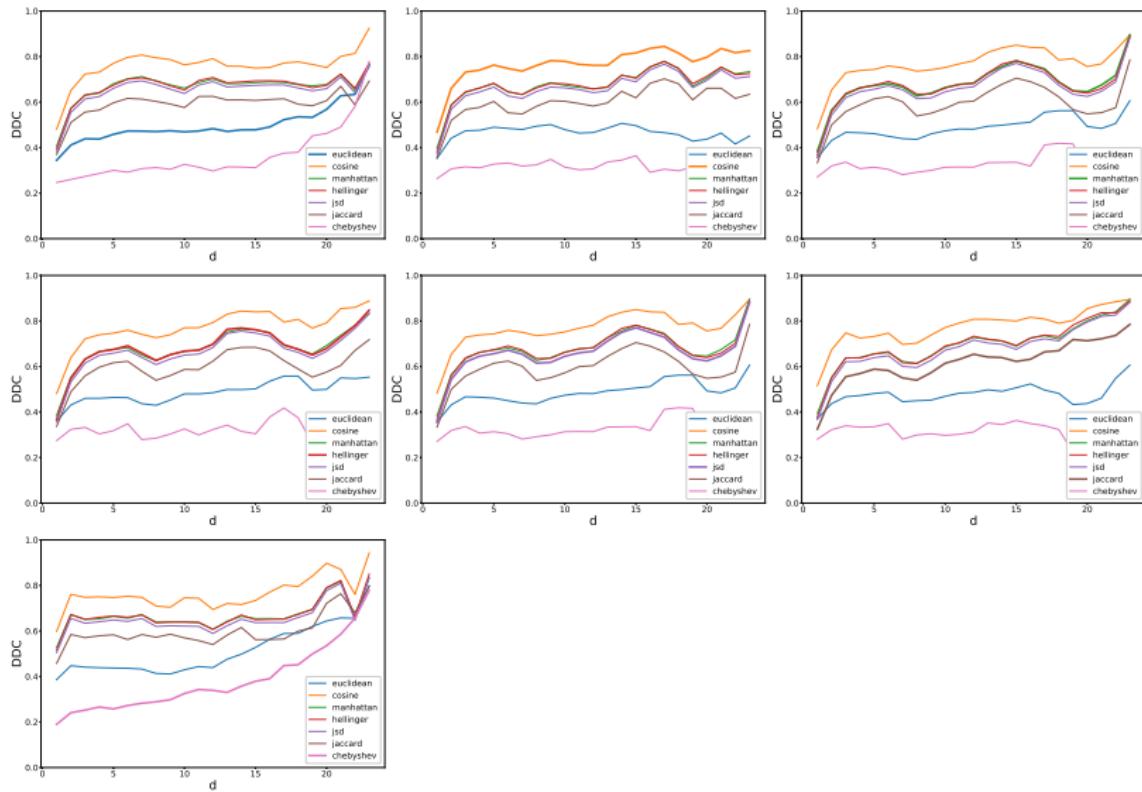
Алгоритм LKH лучше по всем мерам качества.

# Сравнение функций расстояния (postnauka)

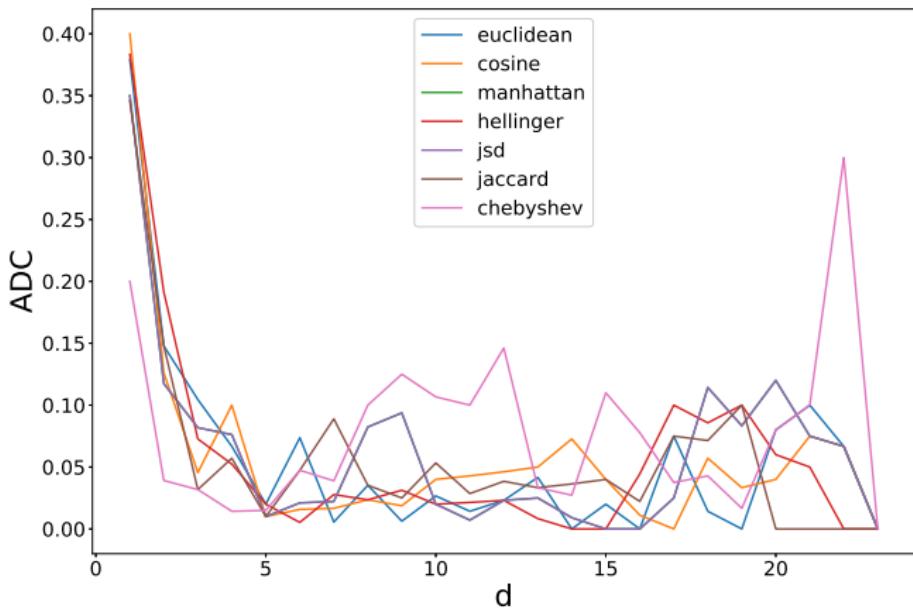
| Метрика             | MNR           | ADP          | AMND        | ADNP          | AMC          |
|---------------------|---------------|--------------|-------------|---------------|--------------|
| euclidean           | 7.2917        | 64.00        | 0.75        | 0.2917        | -0.13        |
| cosine              | 4.1875        | <b>46.10</b> | 0.70        | 0.2500        | -0.36        |
| manhattan           | <b>2.2083</b> | 54.20        | 0.72        | <b>0.1667</b> | -0.49        |
| hellinger           | 2.2292        | 66.00        | <b>0.68</b> | 0.2500        | <b>-0.51</b> |
| jsd                 | 2.2708        | 58.70        | 0.70        | 0.2083        | -0.50        |
| jaccard             | 2.5208        | 53.90        | 0.72        | 0.2083        | -0.46        |
| chebyshev           | 7.5625        | 127.80       | 0.85        | 0.4167        | -0.06        |
| Random permutations | 12.2792       | 136.72       | 0.94        | 0.74          |              |

Предположение: функции euclidean, manhattan, cosine, hellinger, jsd, jaccard примерно одинаково хороши.

# Сравнение функций расстояния: DDC

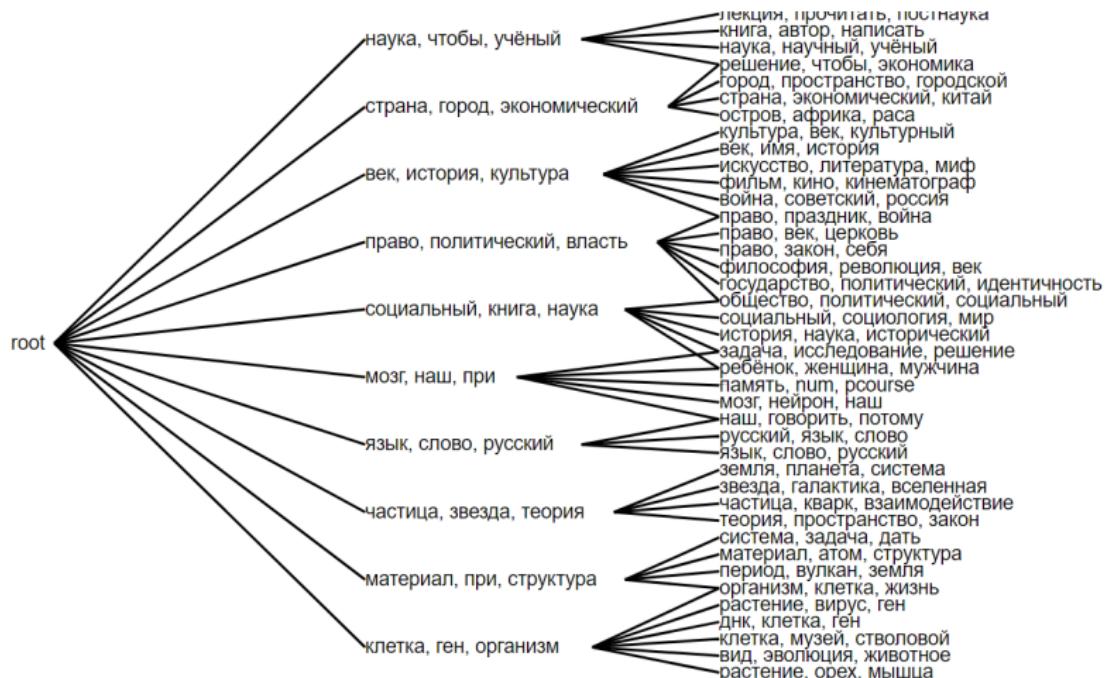


# Сравнение функций расстояния: ADC



Расстояния: евклидово, манхэттенское, косинусное, Хеллингера, Йенсена-Шеннона и Жаккара примерно одинаково хороши для оценки семантической близости тем.

# Спектр иерархической тематической модели



# Построение двухуровневого спектра

- Модифицировать матрицу расстояний на нижнем уровне: умножить на  $\beta < 1$  расстояния между всеми темами, имеющими общего родителя;
- Найти оптимальную перестановку на нижнем уровне и зафиксировать её;
- Переставляя темы на верхнем уровне, минимизировать число пересечений рёбер
  - Эвристики: медиан, барицентров, быстрой сортировки;
  - Точное решение: задача сводится к задаче целочисленного линейного программирования ( $O(|T_1|^2)$  переменных,  $O(|T_1|^3)$  ограничений), которую можно решать методом ветвей и границ.

- Web-приложение для работы с тематическими моделями;
- Доступно в Интернете: <http://visartm.vdi.mipt.ru>;
- Автоматическое построение тематических моделей с помощью BigARTM;
- Текстовые интерактивные визуализации документов, тем, терминов, модальностей;
- Визуализация иерархических моделей (вложенными прямоугольниками, многоугольниками или кругами);
- Визуализация тематических моделей во времени;
- Тематические спектры;
- Сбор асессорских оценок.

## Химические коммуникации планктона

Эколог Егор Задеревеев о типах химических сигналов, миграциях зоопланктона и образовании покоящихся яиц

Text Bag of words

Что исследователи знают о химической коммуникации планктона в воде? Какими сигналами обменивается зоопланктон? Как размножается зоопланктон? Об этом рассказывает кандидат биологических наук Егор Задеревеев.

Планктон — это организмы, местоположение которых в водной толще в основном определяется течениями. То есть это что-то маленьков, то, что переносится течениями. Планктон делится на фитопланктон (это водоросли) и зоопланктон. Мы будем говорить про зоопланктон — это ракчи. То, как водные объекты между собой коммуницируют с помощью химических сигналов, исследовано довольно плохо. В наземных экосистемах, мы знаем, есть феромоны, различные сигнальные системы, которые хорошо исследованы. Мы используем их для создания повушек, например, для вредителей — феромонные ловушки. Вода — это среда, которая благоприятна для химической коммуникации.

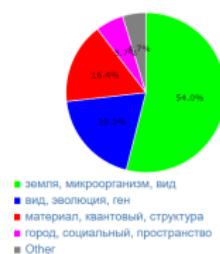
[post id="33793"]

Химические сигналы от хищников заставляют зоопланктон мигрировать. Это одно из самых масштабных на планете перемещений биомассы, которые однозначно происходят в океанах, морях и озерах. Зоопланктон ночью поднимается к поверхности, а днем уходит на глубину. Днем свет сверху помогает хищникам поймать животных, и животные уходят на глубину, а ночью поднимаются к поверхности, чтобы есть. Было показано, что эти вертикальные миграции регулируются двумя факторами. Первый — это освещенность. Очевидно, что, если не будет света, не будет сигнала. А второй — это химия, которую выделяют хищники.

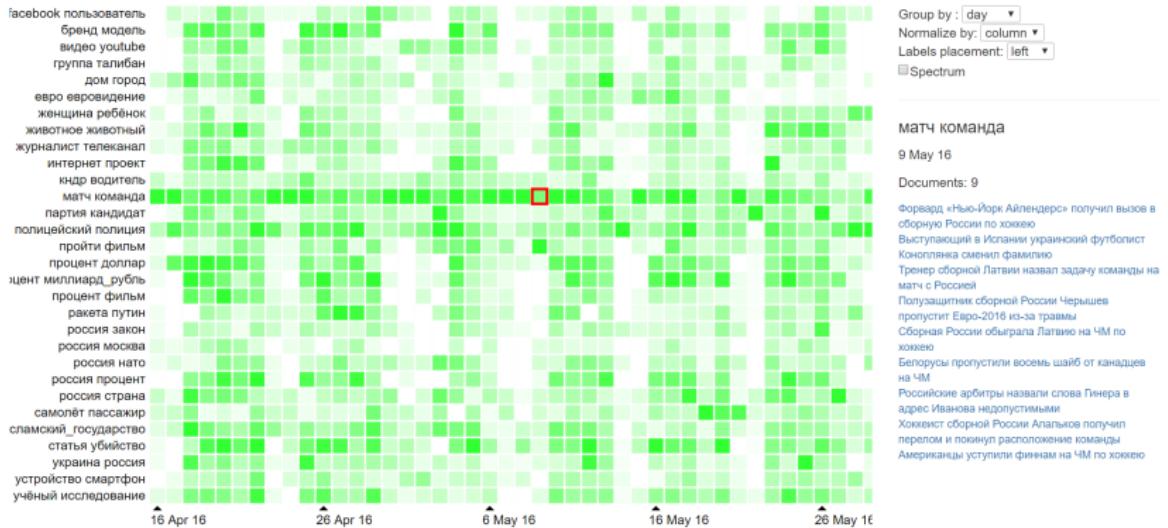
В 2006 и 2009 годах выходили хорошие обзоры по химическим коммуникациям. То есть а) это очень маленькие молекулы, и б) они работают в очень низких концентрациях. Это до сих пор удивляет и поражает, потому что сообщества зоопланктона и вообще планктона в водных экосистемах — это сотни видов водорослей, раков, которые живут в озерах, в морях, взаимодействуют между собой. А между ними есть очень сложная сеть, по тому, что мы получаем в лаборатории, и разветвленная сеть химических сигналов и коммуникаций, которые влияют на разные поведенческие, физиологические и продуктивные функции. И эта сложная цепь, сеть взаимодействий до сих пор слабо исследована.

Dataset: postnauka  
Time: Dec. 14, 2014, 3 p.m.  
View original  
index\_id: 1866  
text\_id: 36719.txt  
Terms count: 0  
Unique terms count: 0  
Model: flat-20 ▾  
Highlighting: [Words] ▾

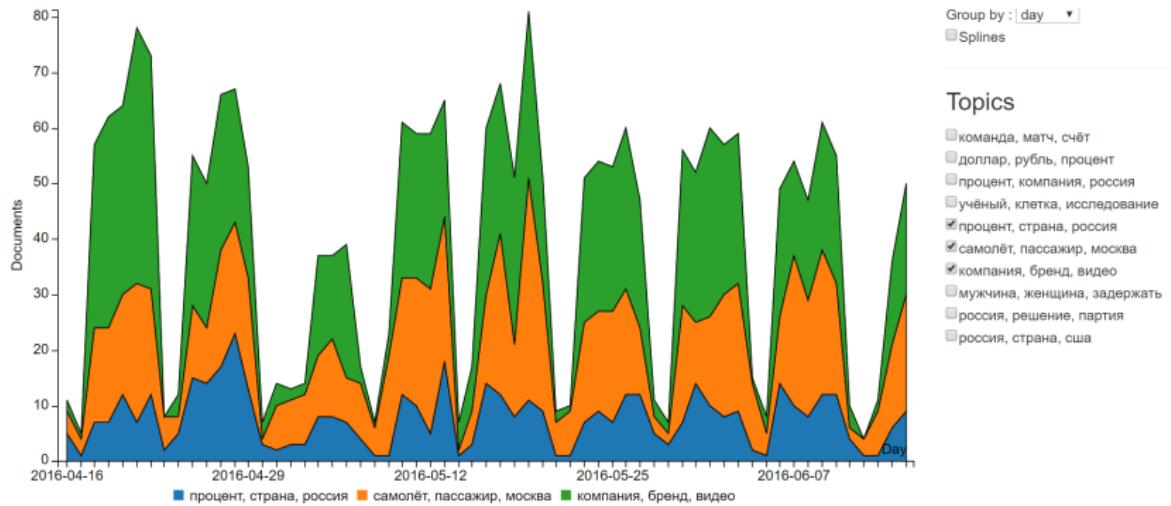
### Topic distribution



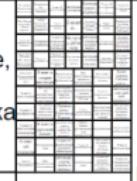
# VisARTM: Визуализация темпоральной модели



# VisARTM: Визуализация темпоральной модели



# VisARTM: Визуализация иерархической модели

|                                     |                             |                                 |                                 |                                 |   |                                   |                                    |  |
|-------------------------------------|-----------------------------|---------------------------------|---------------------------------|---------------------------------|---|-----------------------------------|------------------------------------|--|
| память,<br>num,<br>pcourse          | мозг,<br>нейрон,<br>наш     | страна, город,<br>экономический |                                 | решение,<br>чтобы,<br>экономика |  | право,<br>политический,<br>власть | история,<br>наука,<br>исторический | ребёнок,<br>женщина,<br>мужчина          |
| ребёнок,<br>женщина,<br>мужчина     | наш,<br>говорить,<br>потому |                                 |                                 | наука,<br>научный,<br>учёный    | лекция,<br>прочитать,<br>постнаука  |                                   | социальный,<br>социология,<br>мир  | общество,<br>политический,<br>социальный |
| задача,<br>исследование,<br>решение |                             |                                 |                                 |                                 |   |                                   |                                    | задача,<br>исследование,<br>решение      |
| язык,<br>слово,<br>русский          |                             | период,<br>вулкан,<br>земля     | система,<br>задача,<br>дать     | клетка,<br>ген,<br>организм     |   | век,<br>история,<br>культура      | частица,<br>звезда,<br>теория      |  |
|                                     |                             | организм,<br>клетка,<br>жизнь   | материал,<br>атом,<br>структура |                                 |   |                                   |                                    |  |

# VisARTM: Визуализация иерархической модели



- ① Разработаны алгоритмы построения тематического спектра.
- ② Предложены методы оценивания качества тематического спектра.
- ③ Создана информационная система для визуализации тематических моделей.