

Исследование списков TOP500 и Топ-50 методом интеллектуального анализа данных

М.Л. Цымблер, П.И. Шумилин

Южно-Уральский государственный университет

В статье исследуются данные редакций суперкомпьютерных рейтингов TOP500, Топ-50 и их взаимосвязь с экономическими (ИЧР и ВВП для TOP500, ВРП для Топ-50) и научными (квартили Scopus) показателями на предмет наличия скрытых закономерностей, которые не находят отражения в результатах, полученных при использовании статистических методов. Приводятся примеры обнаруженных закономерностей и их интерпретация.

Ключевые слова: top500, топ50, суперкомпьютерные рейтинги, ассоциативные правила

1. Введение

В современном мире критически важна отрасль высокопроизводительных вычислений. Благодаря производительности, которую обеспечивают суперкомпьютерные системы, появляется возможность решать сложные вычислительные задачи в области медицины, моделирования физических процессов, метеорологии, промышленности и многих других научно-технических областях человеческой деятельности. Но производство и эксплуатация суперкомпьютеров требует больших финансовых затрат.

В настоящее время для извлечения полезной информации из большого массива накопленных данных успешно применяются методы data mining. Эта технология обнаружения в данных ранее неизвестных, нетривиальных, практически полезных и доступных интерпретации знаний, необходимых для принятия решений в различных сферах человеческой деятельности [12].

Целью данной работы является поиск таких знаний для данных суперкомпьютерных рейтингов TOP500 и Топ-50.

Статья имеет следующую структуру. В разделе 2 приведен обзор работ по тематике исследования суперкомпьютерных рейтингов. В разделе 3 описывается инструментарий и детали способа проведения исследования. В разделе 4 приводятся основные выводы и трактовки обнаруженных закономерностей.

2. Обзор работ

Для того, чтобы отслеживать динамику, анализировать тенденции и делать прогнозы, существует множество рейтингов суперкомпьютерных систем, ранжирующих их по определенному критерию. Это – удобный способ формализовать и систематизировать информацию для последующего анализа и визуализации. Первый появившийся и самый известный среди них – TOP500 [4]. Редакции ведутся с 1993 года. В этом рейтинге суперкомпьютеры упорядочиваются по результатам их производительности на тесте Linpack [3]. Так как данный тест отражает производительность суперкомпьютеров только с позиции их способности решать системы линейных алгебраических уравнений, то его результаты могут не соответствовать производительности, которую демонстрирует суперкомпьютер, применяющийся для вычислений реальных задач. Это стало причиной дискуссии [7,9] вокруг объективности и правильности применения данного теста для оценки производительности суперкомпьютеров и привело к созданию альтернативных рейтингов, которые призваны оценить производительность систем на задачах, задействующих другие особенности архитектуры и прибли-

женных к реальным приложениям. Среди них мировые рейтинги Green500 [6], Graph500 [8], GreenGraph500. Тем не менее наибольшую популярность имеет именно TOP500. Кроме того, по его примеру впоследствии начали формироваться региональные суперкомпьютерные рейтинги. Один из них Топ-50, содержащий 50 самых производительных систем на территории СНГ.

Так как с конца XX века по настоящее время накоплено большое количество данных о суперкомпьютерных системах на различных тестах производительности, то эти данные используются для поиска закономерностей и анализа тенденций. Методами статистики был исследован характер эволюции суперкомпьютерных систем, ее основные черты. В работе [5] рассмотрена взаимосвязь позиций суперкомпьютеров в рейтинге TOP500 и их производителей, приведено распределение по области применения суперкомпьютеров и распределение мощностей в зависимости от позиции в рейтинге. Однако потенциально опасна ситуация неправильной интерпретации накопленных данных. Например, как показано в статье [11], ведение статистики по доле количества суперкомпьютеров неверна и искажает реальное положение вещей, которое ведет к неправильным выводам и управленческим решениям. Точнее было бы использовать долю общей производительности суперкомпьютеров. Исследованием было подтверждено влияние инвестиций в суперкомпьютерную отрасль на национальную инновационную систему и развитие страны в целом, а также рассматривался вопрос корреляции между вычислительной мощностью и количеством публикаций учеными. [10]. Идею составления рейтинга TOP500 для суперкомпьютеров аналогичным образом воплощают и для мобильных устройств [13]. Интересное наблюдение заключается в том, что эволюция технологического совершенствования мобильных устройств отличается от эволюции суперкомпьютерных систем. В частности доля производительности на ядро возрастает медленнее, чем доля оперативной памяти на ядро, что является противоположной тенденцией в сравнении с развитием суперкомпьютеров.

Несмотря на важные результаты, полученные с помощью методов статистики, такой подход не обладает способностью всесторонне исследовать данные. В этой работе осуществляется попытка использовать метод интеллектуального анализа данных для обнаружения скрытых закономерностей.

3. Методы исследования

В исследовании применяется один из методов интеллектуального анализа данных – поиск ассоциативных правил. Задача поиска ассоциативных правил состоит в обнаружении таких устойчивых корреляций среди значений характеристических атрибутов в транзакционной базе данных, что присутствие одного атрибута влечет за собой присутствие другого.

Постановка задачи и основные определения содержатся в разделе 3.1. Описание характеристических атрибутов и способов сбора данных приводится в разделе 3.2. Процесс обработки этих данных описывается в разделе 3.3.

3.1. Общий вид задачи поиска ассоциативных правил

Дадим основные определения в соответствии с работой [1] и адаптируем их под рассматриваемую задачу.

Пусть имеется множество литералов $I = \{i_1, \dots, i_m\}$, называемых *характеристическими атрибутами* страны. Каждый из характеристических атрибутов может принимать целые значения $[1 \dots 10]$, которые обозначают дециль страны по данному атрибуту.

Набором A назовем конечное подмножество значений характеристических атрибутов из I . Тогда *k-набором* будет являться набор, состоящий ровно из k значений таких атрибутов.

Транзакцией T назовем m -набор, где $m = |I|$. *Транзакционная база D* – множество транзакций T . Таким образом, транзакционная база образована наборами фиксированной длины, которые состоят из значений каждого из характеристических атрибутов. Транзак-

ция T содержит набор A , если $A \subseteq T$.

Поддержкой набора $support(A)$ назовем вероятность появления всех значений характеристических атрибутов из набора A в транзакциях из D :

$$support(A) = P(A) \quad (1)$$

Ассоциативным правилом назовем импликацию вида $A \Rightarrow B$ такую, что A – произвольный набор, B – 1-набор, $A \cap B = \emptyset$. Правило может быть прочитано как условие «если A , то B », или «из набора A следует B ». A назовем *консеквентом*, который обозначает вывод, а B – *антецедентом* правила, что имеет значение условия. Иначе говоря, в контексте данной работы правила могут быть, например, такие: «если страна имеет 1 дециль по суммарной производительности систем страны из редакции рейтинга и значение индекса человеческого развития в 1 дециле, то это США» или «из того, что Китай находится во 2 дециле по количеству публикаций в Q2, следует то, что он так же находится во 2 дециле Q3».

Поддержка правила $support(A \Rightarrow B)$ – доля транзакций, которые содержат одновременно наборы A и B , среди всех объектов, то есть

$$support(A \Rightarrow B) = P(A \cup B) \quad (2)$$

Достоверность правила $confidence(A \Rightarrow B)$ – доля транзакций, которые содержат наборы A и B , среди тех, которые содержат A , то есть

$$confidence(A \Rightarrow B) = P(B|A) = \frac{support(A \cup B)}{support(A)} \quad (3)$$

Другими словами, достоверность является условной вероятностью A и B при условии A и демонстрирует, на сколько часто наличие значений характеристических атрибутов из набора A влечет за собой наличие значений характеристических атрибутов из набора B .

Минимальным уровнем поддержки min-support и *минимальным уровнем достоверности min-confidence* называют установленные пороговые значения поддержки и достоверности соответственно. *Устойчивое правило* – ассоциативное правило, поддержка и достоверность которого не меньше соответствующих минимальных значений.

3.2. Сбор данных и характеристические атрибуты

3.2.1. TOP500

Используемые данные находятся в свободном доступе и предоставляются официальными ресурсами в сети Интернет: TOP500¹, Human Development Reports² (HDR), The World Bank³ (TWB) и Scopus⁴. Сведения о выбранных атрибутах и официальных открытых источниках получения данных приведена в табл. 1. Атрибуты разбиты на 3 группы:

1. атрибуты, отражающие степень присутствия страны в области высокопроизводительных вычислений посредством позиции в рейтинге TOP500;
2. атрибуты, отражающие экономический уровень развития страны;
3. атрибуты, отражающие научный потенциал страны.

В конечном итоге исследуемый объект представляет собой строку, которая содержит информацию о названии страны, присутствующей в редакции конкретного года, и о характеризующих ее атрибутах для этого же года.

¹<http://www.top500.org>

²<http://hdr.undp.org/en/>

³<https://data.worldbank.org/>

⁴<https://www.scopus.com>

Таблица 1. Обозначения атрибутов, их источников и семантики

Атрибут	Источник	Семантика
Country	TOP500	Страна, системы которой присутствуют в редакции данного года
Num of Systems	TOP500	Общее количество систем страны в редакции данного года
RMax	TOP500	Общая Linpack производительность систем страны в редакции данного года
HDI	HDR	Значение индекса человеческого развития для данного года
GDPpC	TWB	Значение внутреннего валового продукта на душу населения страны для данного года
Q1-Q4	Scopus	Количество научных работ, опубликованных авторами данной страны в данном году в источниках, находящихся в данном году в каждом из Q1-Q4 по рейтингу CiteScore

В связи с тем, что новая редакция публикуется дважды в год, а данные по количеству научных публикаций, внутреннего валового продукта на душу населения (ВВП) и индекса человеческого развития (ИЧР) представляются лишь ежегодно, из 50 существующих на текущий момент редакций списка для исследования использовались только 26 – та половина, которую образуют ноябрьские редакции с 1993 по 2018 год.

Так как атрибут количества опубликованных научных работ за год является обобщенным и не учитывает фактор качества публикаций, для более точной оценки научного потенциала страны вводятся отдельные атрибуты, благодаря которым осуществляется учет количества публикаций различного уровня. Уровень научной работы в исследовании оценивается по рейтингу ее места публикации. Для этого используются квартильная оценка источников базы данных Scopus. Источники включают в себя такие места публикаций, как журналы, книжные серии, отраслевые публикации и материалы конференций.

Научные журналы разбиты на категории, отражающие их уровень востребованности и авторитет в научном сообществе. Такими категориями являются квартили Q1-Q4, где к Q1 относятся первые 25% источников, в Q2 – следующие 25% и так далее. Квартили назначаются по метрике CiteScore.

Данные о количестве публикаций в квартилях Q1-Q4 получались через программу, использующую открытый API Scopus. Формировались запросы, содержащие год публикации статьи *PUBYEAR IS <год>*, страну аффилиации хотя бы одного из авторов работы *AFFILCOUNTRY(<страна>)* и список идентификаторов мест публикаций, принадлежащих каждому из квартилей Q1-Q4 *SOURCE-ID(<идентификатор источника>)*. Такие списки создавались на основе файла, содержащего все источники и их квартиль для годов с 2011 до 2017. Для редакций, которые были выпущены с 1993 по 2011 год использовались сведения за 2011 год, в силу отсутствия более актуальных данных для метрики CiteScore.

3.2.2. Ton-50

Аналогичная работа была проведена и для редакций Топ-50. Официальные открытые источники данных: Топ-50 ¹, ЕМИСС ², Scopus. Сведения об атрибутах приведены в табл. 2. Группы, на которые разбиваются атрибуты, сохранены и имеют тот же смысл, что и для TOP500, только не для страны, а для научного учреждения Российской Федерации (РФ).

¹<http://top50.supercomputers.ru>

²<https://fedstat.ru>

Таблица 2. Обозначения атрибутов, их источников и семантики

Атрибут	Источник	Семантика
Affiliation	Топ-50	Научное учреждение РФ, системы которого присутствуют в редакции данного года
RMax	TOP500	Общая Linpack производительность систем научного учреждения РФ в редакции данного года
GRPrC	ЕМИСС	Значение валового регионального продукта на душу населения (ВРП) субъекта РФ для данного года
Q1-Q4	Scopus	Количество научных работ, опубликованных авторами из данного научного учреждения РФ в данном году в источниках, находящихся в данном году в каждом из Q1-Q4 по рейтингу CiteScore

Принимая во внимания те же причины, что и для TOP500, для исследования была выбрана только половина редакций. Она состоит из 14 сентябрьских редакций с 2005 по 2018 год и 1 декабрьской редакции 2004 года.

Данные о количестве публикаций схожим образом были получены с использованием API Scopus. В запросах вместо команды *AFFILCOUNTRY(<страна>)* была использована команда *AF-ID(<идентификатор научного учреждения>)*. Список таких идентификаторов для аффилиаций, присутствующих в редакциях, был получен из информации доступной о каждом научном учреждении, зарегистрированном в Scopus.

3.3. Обработка данных

3.3.1. TOP500

Для возможности применения алгоритма поиска ассоциативных правил необходимо определенным образом подготовить данные. В связи с этим было разработано приложение на языке программирования Python, которое осуществляет обработку и агрегацию данных. Архитектура решения для экстракции данных представлена на рис. 1.

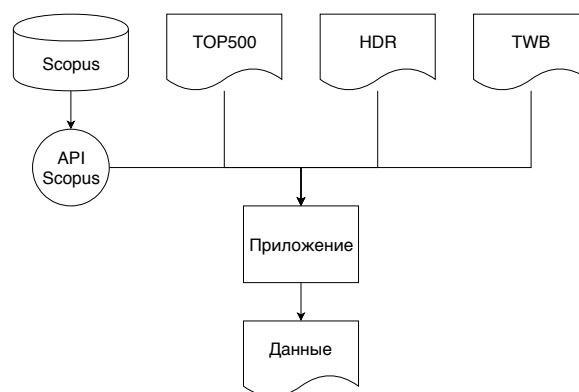


Рис. 1. Схема получения данных

На основе каждой редакции формировался ряд стран, хотя бы один суперкомпьютер которых представлен в этой редакции, и для каждой страны вычислялось суммарное количество суперкомпьютерных систем, суммарная Linpack производительность всех систем данной страны в данной редакции. Эти данные дополнялись значениями ИЧР и ВВП для

каждой страны по соответствующему году, а также суммарным количеством научных публикаций за этот год в источниках, принадлежащих каждому из квартилей Q1-Q4.

Чтобы учесть временной контекст, заключающийся в различной значимости конкретных значений в зависимости от года, и обеспечить ассоциативным правилам достижение минимального уровня поддержки, абсолютные значения каждого из численных атрибутов были заменены относительными децильными характеристиками по каждой редакции, то есть по каждому году.

Обработанные данные были объединены в итоговый выходной файл, содержащий 716 объектов. Полученный файл использовался для поиска ассоциативных правил, осуществление которого производилось с применением классического алгоритма Apriori [1], реализованным в программной среде для анализа данных KNIME Analytics Platform [2]. С минимальным уровнем поддержки 1% и минимальным уровнем достоверности 40% было получено 4995 правил.

3.3.2. Top-50

Аналогичным образом осуществлялась обработка данных и для редакций Top-50. Архитектура решения для экстракции данных осталась такой же, изменились только источники получения данных.

На основе каждой редакции формировался ряд научных учреждений РФ, хотя бы один суперкомпьютер которых представлен в этой редакции, и для каждого такого учреждения вычислялась суммарная Linpack производительность всех систем из данной редакции установленных в этом учреждении. Эти данные дополнялись значениями ВРП для каждого региона по соответствующему году, а также суммарным количеством научных публикаций за этот год в источниках, принадлежащих каждому из квартилей Q1-Q4.

В связи с тем, что разбиение на децили слишком детально и не обеспечивает достаточный уровень поддержки для полученного набора данных, вместо децильной дискретизации использовалась квартильная. То есть каждому числовому значению атрибута ставился в соответствие номер квартиля так, что к 1 квартилю относились лучшие 25% значений, ко второму следующие 25% и так далее.

Обработанные данные были объединены в итоговый выходной файл, содержащий 248 объектов. Ассоциативные правила обнаруживаются таким же способом, что и для данных TOP500. С минимальным уровнем поддержки 2% и минимальным уровнем достоверности 50% было получено 1361 правило.

4. Экспериментальные результаты

В разделе приведены главные из полученных ассоциативных правил. В разделе 4.1 представлены результаты для суперкомпьютерного рейтинга TOP500, а в разделе 4.2 – для Top-50.

4.1. Ассоциативные правила для редакций TOP500

В силу способа представления данных в виде разбиения на децили, поддержка каждого из правил не может превосходить 10% от общего числа объектов. Таким образом, диапазон 1% - 5% является оправданной поддержкой для поиска интересных ассоциативных правил. Приведены ассоциативные правила, в которых в части антецедента или консеквента фигурирует атрибут количества суперкомпьютерных систем в редакции. Такие правила разбиты по логическим группам и размещены в таблицах.

При расшифровке правил атрибуты Num of Systems, RMax будут свидетельствовать о вычислительном ресурсе страны, квартили Q1-Q4 – о научном потенциале страны, HDI и GDPpC – об уровне жизни и благосостоянии страны. Тогда децили будут обозначать

следующие градации указанных характеристик среди стран, представленных в редакциях: децили 1-3 – относительно высокий (значительный, большой) уровень, лидирующие позиции; децили 4-6 – средний уровень; децили 7-10 – относительно низкий (незначительный, малый) уровень.

В табл. 3 приведены правила, в консеквенте которых находится характеристический атрибут количества суперкомпьютерных систем в редакциях рейтинга.

Таблица 3. Правила для количества систем в редакциях рейтинга

№	Антецедент	Консеквент
1	[HDI: 2, Q4: 1, Q1: 1]	Num of Systems: 1
2	[HDI: 5, Q3: 2]	Num of Systems: 2
3	[HDI: 7, Q1: 3]	Num of Systems: 3
4	[RMax: 9, Q1: 10]	Num of Systems: 10

В абсолютном большинстве полученных ассоциативных правил дециль количества систем Num of Systems и дециль суммарной производительности RMax одинаковы. То есть ситуация обладания страной высокой производительностью за счет малого числа высокотехнологичных и более мощных суперкомпьютеров в правилах не отражена.

Для каждого квартиля Q1-Q4 было получено устойчивое правило следующего вида: если лидерство в данном Qx, где x это номер квартиля, то лидерство по количеству суперкомпьютерных систем в редакции. Данное наблюдение позволяет предположить, что научный потенциал страны явным образом коррелирует со степенью ее присутствия в области высокопроизводительных вычислений и зависит от нее.

Видно, что высокий уровень жизни и высокий научный потенциал влекут за собой лидерство по количеству суперкомпьютеров в редакции рейтинга (№1). Вместе с тем обладание большим числом суперкомпьютеров характерно и для стран, имеющих средний и низкий уровень жизни, но при этом высокий научный потенциал (№2-3). Низкий уровень научного потенциала влечет за собой малое количество суперкомпьютерных систем (№4).

Таким образом, на основании приведенных правил можно заключить, что страны с высоким научным потенциалом, как правило, обладают высокими вычислительными мощностями. При этом децили, отражающие уровень жизни, могут быть как высокими, так и низкими.

Правила для экономических характеристических атрибутов представлены в табл. 4.

Таблица 4. Правила для ВВП и ИЧР

№	Антецедент	Консеквент
1	[Num of Systems: 6, GDPpC: 1]	HDI: 1
2	[Num of Systems: 2, Q2: 1]	HDI: 4
3	[Num of Systems: 2, Q1: 2, Q2: 2]	GDPpC: 5
4	[Num of Systems: 4, Q1: 3, Q2: 3]	GDPpC: 7
5	[Num of Systems: 9, GDPpC: 10]	HDI: 10
6	[Num of Systems: 6, GDPpC: 10]	HDI: 10

Видно, что обладая средним числом суперкомпьютеров страна может иметь как высокий, так и низкий уровень жизни (№1, №6). Однако высокий научный потенциал совместно с большим количеством суперкомпьютеров характерен для стран со средним уровнем жизни (№2-3). Но высокий научный потенциал и среднее число суперкомпьютеров часто встречается и у стран с низким уровнем жизни (№4). Низкий уровень ВВП и малое число суперкомпьютеров ведет к низкому уровню жизни (№5).

Таким образом, количество суперкомпьютеров, которым владеет страна, не определяет ее уровень жизни. Есть примеры как богатых стран с небольшим числом суперкомпьютеров, так и бедных стран со средним их количеством.

В табл. 5 приведены правила, в консеквенте которых расположены значения децилей количества научных публикаций в источниках по квартилям Scopus.

Таблица 5. Правила для квартилей Scopus

№	Антецедент	Консеквент
1	[Num of Systems: 1, GDPpC: 3]	Q1: 1
2	[Num of Systems: 1, HDI: 2]	Q4: 1
3	[Num of Systems: 2, GDPpC: 5]	Q1: 2
4	[Num of Systems: 2, HDI: 7]	Q1: 2
5	[Num of Systems: 9, GDPpC: 10]	Q1: 10

Квартили Q1-Q4, как правило согласованны, то есть имеют один и тот же, либо соседний дециль. Это означает, что явление, когда страна лидирует в одном квартиле, а в другом занимает низкие позиции, в правилах не отражено.

Высокий научный потенциал следует из владения страной большим количеством суперкомпьютеров и высокого, среднего или низкого уровня жизни (№1-4). Однако при наличии у страны малого числа суперкомпьютеров и низкого уровня жизни для нее характерен низкий научный потенциал (№5).

Видно, что высокий научный потенциал достижим странами с различным уровнем жизни, но при условии обладания страной большим количеством суперкомпьютеров.

4.2. Ассоциативные правила для Топ-50

В силу разбиения данных на квартили максимальная поддержка правила может достигать 25%. Диапазон для поиска интересных правил 2% - 15%. При расшифровке правил атрибут RMax будет характеризовать мощность вычислительных ресурсов, имеющихся в научном учреждении, GRPrC – степень экономического развития региона, квартили Q1-Q4 – научный потенциал учреждения. Образованные группы значений квартилей трактуются следующим образом: 1 квартиль соответствует лидерским, высоким показателям, 2 квартиль – повышенным, выдающимся, 3 квартиль – средним, 4 квартиль – базовым, типичным, обычным показателям.

В табл. 6 представлены ассоциативные правила, в консеквенте которых находится научное учреждение. Максимально возможная поддержка для правил, в которых фигурирует научное учреждение составляет порядка 6%.

Данные правила иллюстрируют научный потенциал, мощность вычислительной системы и экономическое положение, присущие научному учреждению. Например, МГУ характеризует лидерство по всем характеристикам (№2). А научное учреждение, имеющее суперкомпьютер высокой мощности и находящееся в регионе с базовым экономическим развити-

Таблица 6. Правила для научных учреждений

№	Антеcedент	Консеквент
1	[RMax: 1, GRPpC: 1, Q3: 2]	Курчатовский институт
2	[RMax: 1, GRPpC: 1, Q1: 1, Q2: 1, Q3: 1, Q4: 1]	МГУ
3	[RMax: 2, GRPpC: 4, Q2: 2, Q3: 2]	ННГУ
4	[RMax: 2, GRPpC: 2, Q1: 2, Q2: 2, Q4: 2]	ТГУ
5	[RMax: 1, GRPpC: 4, Q1: 3]	ЮУрГУ

ем, скорее всего окажется ЮУрГУ (№5).

Для остальных научных учреждений устойчивых правил обнаружено не было. Можно предположить, что это свидетельствует о процессах реорганизации внутри научного учреждения и наличия переменчивых значений атрибутов в зависимости от года таким образом, что описание в виде ассоциативного правила, являющегося его характеристикой, образовать не получилось.

В табл. 7 представлены ассоциативные правила, в консеквенте которых находится дециль ВРП.

Таблица 7. Правила для ВРП

№	Антеcedент	Консеквент
1	[RMax: 1, Q1: 1, Q2: 1, Q3: 1, Q4: 1]	GRPpC: 1
2	[RMax: 3, Q3: 2]	GRPpC: 1
3	[RMax: 2, Q1: 2, Q2: 2, Q4: 2]	GRPpC: 2
4	[RMax: 3, Q2: 1, Q3: 1]	GRPpC: 3
5	[RMax: 4, Q1: 4]	GRPpC: 4
6	[RMax: 1, Q1: 3]	GRPpC: 4

Научные учреждения с суперкомпьютерами высокой производительности и лидирующим научным потенциалом, расположены в регионах России с высоким уровнем экономического развития (№1). Однако, вместе с тем, научные учреждения с повышенным уровнем научного потенциала, но с суперкомпьютером средней мощности также находится в регионе с высоким уровнем экономического развития (№2). Средний уровень производительности суперкомпьютера наряду с высоким научным потенциалом характерен для научных учреждений, расположенных в регионах со средним экономическим развитием (№3). А научные учреждения, имеющие суперкомпьютеры с базовой производительностью и обладающие базовым научным потенциалом находятся в регионах с базовым экономическим развитием (№5). Но учреждения с высокой мощностью суперкомпьютера и средним научным потенциалом также могут быть расположены в регионе, имеющем базовый уровень экономического развития (№6).

Таким образом, учреждения с высокой производительностью суперкомпьютеров не обязательно находятся в экономически развитых регионах страны.

В табл. 8 представлены ассоциативные правила, в консеквенте которых находится де-

цель производительности суперкомпьютеров.

Таблица 8. Правила для производительности

№	Антецедент	Консеквент
1	[GRPPC: 1, Q1: 1]	RMax: 1
2	[GRPPC: 2, Q1: 2, Q2: 2, Q4: 2]	RMax: 2
3	[GRPPC: 3, Q2: 1, Q3: 1]	RMax: 3
4	[GRPPC: 3, Q2: 4, Q3: 4]	RMax: 3
5	[GRPPC: 4, Q1: 4]	RMax: 4

Научные учреждение с лидирующим научным потенциалом и находящиеся в экономически развитом регионе, как правило, имеют мощный суперкомпьютер (№1-2). Однако, находясь в экономических регионах с средним уровнем развития, учреждения как с высоким научным потенциалом, так и с базовым, могут иметь суперкомпьютеры средней мощности (№3-4). Базовый научный потенциал совместно с базовым или средним экономическим развитием региона, как правило, ведет к обладанию научными учреждениями суперкомпьютерами с базовой или средней вычислительной мощностью (№4-5).

Видно, что уровень экономического развития региона соответствует уровню производительности суперкомпьютера научного учреждения, расположенного в этом регионе.

В табл. 9 представлены ассоциативные правила, в консеквенте которых находится дециль квартиля Scopus.

Таблица 9. Правила для квартилей Scopus

№	Антецедент	Консеквент
1	[RMax: 1, GRPPC: 1]	Q1: 1
2	[RMax: 2, GRPPC: 2, Q1: 2, Q4: 2]	Q2: 2
3	[RMax: 4, GRPPC: 1, Q2: 3]	Q1: 3
4	[RMax: 4, GRPPC: 4, Q2: 4]	Q1: 4

Научные квартили согласованны. То есть квартили Q1-Q4 принимают одинаковые квартили. Если научное учреждение обладает суперкомпьютерами с высокой производительностью и находится в регионе с высоким уровнем экономического развития, то это учреждение обладает высоким научным потенциалом (№1). Повышенная мощность суперкомпьютера научного учреждения, находящегося в регионе с повышенным уровнем экономического развития и обладающего повышенным уровнем научного потенциала в одних квартилях влечет за собой повышенный уровень научного потенциала в другом квартале (№2). Однако научный потенциал учреждений, находящихся в экономически высоко развитом регионе и регионе с базовым уровнем экономического развития, имеют примерно одинаковый средне-базовый научный потенциал, в связи с тем, что располагают суперкомпьютерами с базовой вычислительной способностью (№3-4).

Таким образом, влияние факторов имеющейся у научного учреждения вычислительного ресурса и экономического ресурса оказывает роль на итоговый научный потенциал. Но влияние уровня мощности суперкомпьютера, которым распоряжается научное учреждение,

имеет более значительное влияние.

5. Заключение

В работе описан процесс проведенного анализа данных суперкомпьютерных рейтингов TOP500 и Топ-50 с использованием метода поиска ассоциативных правил.

Основные тенденции и закономерности, выявленные в ходе исследования следующие. Высокий уровень жизни в стране не является необходимым условием для достижения страной высокого научного потенциала. Уровень научного потенциала страны, как правило, имеет прямую зависимость с количеством суперкомпьютеров страны, входящих в редакции TOP500. Количество суперкомпьютеров страны в редакциях TOP500 не определяет уровень жизни страны.

Уровень производительности суперкомпьютера не определяется однозначно уровнем экономического развития региона. Но в более развитых регионах, как правило, расположены научные учреждения с более мощными суперкомпьютерами. Высокий научный потенциал не обязательно связан с высокой производительностью суперкомпьютера, но производительность суперкомпьютера, как правило, определяет научный потенциал.

Таким образом, как в масштабах страны, так и для российских научных учреждений, удалось обнаружить корреляцию между располагаемым вычислительным ресурсом и научным потенциалом. Однако как на уровне стран, так и на уровне научных учреждений существенных различий в количестве публикаций научных работ в источниках среди различных квартилей Scopus обнаружено не было.

Литература

1. Agrawal R., Srikant R. Fast Algorithms for Mining Association Rules // In Proc. of the 20th Int'l Conference on Very Large Databases, Santiago, Chile, September 1994.
2. Berthold M.R., Cebon N., Dill F., Gabriel T.R., Kötter T., Meinl T., Ohl P., Thiel K., Wiswedel B. KNIME - the Konstanz information miner: version 2.0 and beyond // –ACM SIGKDD Explorations Newsletter, June 2009. –ACM New York, NY, USA. –Vol. 11. –Issue 1. –P. 26–31. DOI:10.1145/1656274.1656280
3. Dongarra J.J The LINPACK Benchmark : An Explanation // LNCS, volume 297 -1988
4. Dongarra J.J., Meuer H.W., Strohmaier E. TOP500 Supercomputer Sites // -1999
5. Feitelson D.G. On the Interpretation of Top500 Data // The International Journal of High Performance Computing Applications. –1 May 1999. –Vol. 13. –Issue 2. –P. 146–153. DOI: 10.1177/109434209901300204
6. Feng W., Scogland T., The Green500 List: Year One // IEEE International Symposium on Parallel & Distributed Processing, -2009, DOI: 10.1109/IPDPS.2009.5160978
7. Kramer W. Top500 Versus Sustained Performance – the Top Problems with the TOP500 List – And What to Do About Them // Parallel Architectures and Compilation Techniques (PACT), - Minneapolis, MN, USA, –19-23 Sept. 2012. –21st International Conference on. –IEEE. –P. 223–230.
8. Murphy R.C., Wheeler K.B., Barrett B.W., Ang J.A. Introducing the Graph 500 // -2010
9. Strohmaier E., Meuer H.W., Dongarra J., Simon H.D. The TOP500 List and Progress in HighPerformance Computing // Computer, Nov. 2015. –Vol. 48. –Issue 11. –IEEE. –P. 42–49. DOI:10.1109/MC.2015.338

10. Zelenkov Y.A., Sharsheeva J.A. Impact of the Investment in Supercomputers on National Innovation System and Country's Development
11. Абрамов С.М. Правда, искажающая истину. Как следует анализировать Top500? // Параллельные вычислительные технологии 2013. –Челябинск. –1-5 апреля 2013
12. Дюк В.А., Флегонтов А.В., Фомина И.К. Применение технологий интеллектуального анализа данных в естественнонаучных, технических и гуманитарных областях // Известия Российского государственного педагогического университета им. А.И. Герцена. -2011. -№138. С. 77-84.
13. Ячник О.О., Никитенко Д.А., Соболев С.И. Мобильный Linpack: первый опыт введения рейтинга производительности мобильных устройств // Вычислительные методы и программирование. 2018. Т. 19. С. 464-469.