

Консультант

Министерство науки и высшего образования Российской Федерации Федеральное государственное бюджетное образовательное учреждение высшего образования

«Московский государственный технический университет имени Н.Э. Баумана (национальный исследовательский университет)»

(национальный исследовательский университет)» (МГТУ им. Н.Э. Баумана)

ΜΛΚ ΥΠ L ΤΙ	ЕТ «Информатика и	CHCTOM I VIDADIO	Dillia.					
	КУЛЬТЕТ <u>«Информатика и системы управления»</u>							
КАФЕДРА :	«Программное обес	печение ЭВМ и и	<u>информационные технолог</u>	ии»				
PAC	ЧЕТНО-	поясн	ИТЕЛЬНАЯ	ЗАПИСКА				
	К КУРСОВОЙ РАБОТЕ							
	на тему:							
NoSQI	NoSQL СУБД для хранения изображений для задач,							
чувствительных ко времени поиска								
Студент	ИУ7-63Б			П. Г. Пересторонин				
	(Группа)		(Подпись, дата)	(И.О.Фамилия)				
Руковолита	ль курсового проект	ra		К.Л. Тассов				
г уководите:	ns Rypeosoro ripoek	ıu	(Подпись, дата)	(И.О.Фамилия)				

(Подпись, дата)

К.Л. Тассов

(И.О.Фамилия)

Оглавление

B	веде	ние		9
1	Ана	алитич	неская часть	5
	1.1	Спосо	обы организации хранения изображений	Ę
	1.2	Испол	пьзование нереляционных баз данных	Ę
	1.3	Базы	данных «ключ-значение»	7
	1.4	База	данных Pearl	8
		1.4.1	Архитектура	8
		1.4.2	Текущий алгоритм поиска	Ć
		1.4.3	Способы оптимизации алгоритма поиска	12
2	Koı	нструк	кторская часть	18
	2.1	Требо	ования к коду оптимизации	18
	2.2	Разра	ботка алгоритмов	19
		2.2.1	Алгоритм поиска	19
		2.2.2	Алгоритм сериализации	20
3	Tex	НОЛОГ	ическая часть	22
	3.1	Средо	ства реализации	22
	3.2	Реали	зация алгоритмов	22
	3.3	Функ	циональные тесты	33
4	Исс	следов	ательская часть	36
	4.1	Отдел	пыные замеры скорости работы файловых индексов	36
		4.1.1	Технические характеристики машины, на которой про-	
			водились данные замеры	36
		4.1.2	Замеры	36
	4.2	Замер	ры скорости работы в составе кластера	40
		4.2.1	Использование кластера с Pearl	40
		4.2.2	Технические характеристики сервера, на котором про-	
			водится тестирование	40
		4.2.3	Конфигурация кластера	40
		4.2.4	Стратегии запросов данных	41

4.2.5	Замеры	 	 	 	41
Заключение					4 4
Литература					45

Введение

Хранение изображений — задача, стоящая перед разработчиками большинства современных информационных систем. Если число фотографий ограничено, то задача не вызывает больших сложностей: хранение фотографий в виде отдельных файлов будет оптимальным решением. Однако существуют информационные системы, для которых заранее неизвестно количество фотографий, потому что это количество может обновляться во время эксплуатации такой системы (увеличиваться). Примером таких информационных систем могут послужить социальные сети и облачные хранилища. В общем случае задача заключается в реализации возможностей хранения и поиска неструктурированных данных: помимо фотографий аналогичная задача решается для хранения аудио и видео файлов, документов, скомпилированных программ и прочих не имеющих четкой структуры данных.

Способ решения задачи зависит от требований к информационной системе. Так, если у системы есть повышенные требования по безопасности, то допускается добавление шифрования данных в обмен на скорость доступа к этим данным. В случае систем, имеющих повышенное ограничение по памяти, может использоваться сжатие данных, которое так же снижает скорость операции поиска. В данной работе будут рассматриваться тип систем, основное требование которых — наиболее быстрый поиск.

Цель работы — провести исследование и предложить метод оптимизации операции поиска в существующей NoSQL базе данных.

Чтобы достигнуть поставленной цели, требуется решить следующие задачи:

- рассмотреть существующий метод поиска в определенной базе данных;
- рассмотреть способы оптимизации поиска;

- реализовать программно предложенные способы оптимизации;
- провести сравнение результатов.

1 Аналитическая часть

1.1 Способы организации хранения изображений

Неструктурированные данные — данные, которые не соответствуют заранее определённой модели данных[1]. Изображения, как было сказано в введении, являются неструктурированными данными, поэтому способы их хранения часто отличаются от способов хранения структурированных данных.

В исследовании[2] компании Microsoft[3] приведено сравнение 2 способов хранения неструктурированных данных:

- 1. в виде отдельных файлов в файловой системе;
- 2. в виде BLOB'ов в базе данных (BLOB[4] массив двоичных данных).

В результате исследования было выяснено, что поиск и чтение неструктурированных данных при использовании базы данных выполняется быстрее, нежели при хранении в виде файлов в файловой системе. В данной работе рассматривается формат хранения изображений в виде массивов двоичных данных в нереляционных базах данных[5].

1.2 Использование нереляционных баз данных

Использование в данной работе нереляционных баз данных обусловлено тем, что требуется хранить неструктурированные данные. Такие данные не содержат информацию о связях между собой, поэтому зачастую

каждому объекту, описывающему неструктурированные данные, ставится в соответствие некоторый ключ, по которому данный объект можно идентифицировать: это может быть имя файла в системе (если данные хранятся в виде файлов) или сгенерированные специальным образом хэш[6] или число. Данный идентификатор в свою очередь может быть использован в качестве ссылки на изображение в других частях приложения, с помощью которой можно получать доступ к требуемому изображению.

Несмотря на то, что многие современные реляционные базы данных предоставляют возможность хранения массивов двоичных данных (например, в PostgreSQL[7] это реализовано в виде отдельного модуля "lo"[8]), у такого решения есть недостатки.

Если хранить изображения на одном сервере и в одной базе данных с остальными (структурированными) данными, то такой подход обладает минусами монолитной архитектуры:

- сложное горизонтальное масштабирование [9];
- имеется единая точка отказа[10];
- в большинстве случаев структурированные данные вынуждены хранится на ёмких, но более медленных накопителях, ввиду больших требований к объему памяти для неструктурированных данных.

Данные недостатки могут быть устранены за счет использование нескольких серверов: структурированные данные находятся на одном сервере и хранят идентификатор для неструктурированных данных, которые хранятся на другом сервере, и запрашивают их с другого сервера, используя идентификатор. Такой подход использует принципы сервер-ориентированной архитектуры. При таком проектировании сервер с неструктурированными данными хранит пары «ключ-значение», и использование реляционных БД в таком случае избыточно в сравнении с нереляционными БД (в частности БД «ключ-значение»[11]).

Таким образом, в качестве NoSQL БД для хранения изображений в данной работе будут рассматриваться БД «ключ-значение».

1.3 Базы данных «ключ-значение»

База данных «ключ-значение» — парадигма хранения данных, предназначенная для хранения, извлечения и управления ассоциативными массивами (структура данных, более известная сегодня как словарь или хештаблица) [11]. Примером таких баз данных могут послужить Redis [12] и Tarantool [13].

Базы данных «ключ-значение» можно разделить на 2 группы:

- 1. **база данных, которая полностью размещается в памяти** (англ. "in-memory database") такая база данных использует для хранения только оперативную память сервера;
- 2. **постоянная база данных** (англ. "on-disk database" или "persitent database") база данных, хранящая большую часть данных в файлах.

Несмотря на то, что база данных, которая полностью размещается в памяти, обладает более высокой скоростью чтения и записи данных [14], использования таких баз данных в рамках поставленной задачи невозможно из-за следующих причин:

- при перезагрузке сервера все данные будут потеряны;
- объем данных ограничен объемом оперативной памяти.

Ввиду этих недостатков использование базы данных, которая полностью размещается в памяти, невозможно, в связи с чем будет использоваться постоянная база данных. Среди постоянных баз данных большинство ориентировано на работу с SSD накопителями [15]. Примером таких баз данных могут послужить RocksDB[16], sled[17]. Однако у SSD накопителей есть недостаток: ограниченное число циклов перезаписи. В связи с

этим в данной работе рассматривается база данных ориентированная на работу с HDD[18].

В качестве исследуемой и улучшаемой базы данных используется база данных «ключ-значение» Pearl [19], удовлетворящая всем описанным выше требованиям:

- является постоянной базой данных;
- ориентирована на работу с HDD.

1.4 База данных Pearl

Для анализа и оптимизации поиска требуется:

- 1. рассмотреть архитектуру базы данных;
- 2. проанализировать текущий алгоритм поиска;
- 3. рассмотреть альтернативы и выбрать наиболее подходящую.

1.4.1 Архитектура

На рисунке 1.1 представлена UML-диаграмма, описывающая архитектуру Pearl.

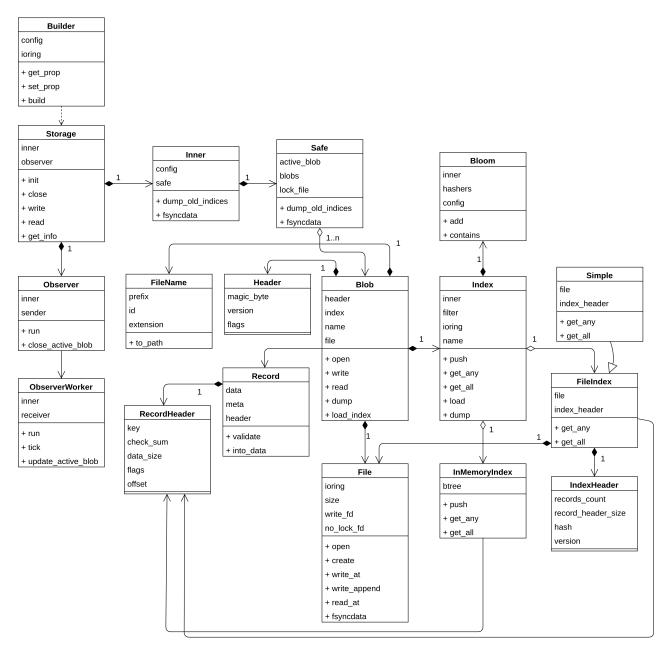


Рис. 1.1: Архитектура Pearl

1.4.2 Текущий алгоритм поиска

При запросе данных по ключу (как уже было описано ранее, в качестве данных выступают массивы бинарных данных, описывающие изображения) есть 2 варианта:

1. найти все данные с заданным ключом;

2. найти первую попавшуюся запись с заданным ключом.

Разница в алгоритмах поиска в этих 2 вариантах заключается в том, что в 1 варианте, в случае нахождения записи с искомым ключом поиск прекращается, в то время как в случае поиска всех записей, проверяются все Blob объекты. Алгоритм поиска в отдельном объекте Blob одинаковый для обоих вариантов, поэтому рассмотрение для поиска для второго варианта не снижает общность анализа.

Примечание: Pearl можно настроить таким образом, чтобы он добавлял только уникальные записи, возвращая ошибку на дубликаты, но в таком случае цена добавления возрастает (потому что для каждой записи потребуется делать еще и запрос на чтение). В таком случае возвращаемый набор записей для 2 вариантов будет одинаковым.

Объект Blob в документации называют просто блобом. Также, в Pearl вводится понятие активного блоба. Активный блоб — блоб, индексы которого хранятся в виде структуры InMemoryIndex в оперативной памяти компьютера. У блобов, которые не являются активными, индексы хранятся в файле в виде упорядоченного массива структур RecordHeader. Значения, хранящиеся по ключу, называют записью, в качестве индексов используются заголовки записей. В данной работе будут использоваться данные обозначения.

Общий алгоритм поиска

При поиске ключа в Pearl сначала просматриваются индексы активного блоба (структура InMemoryIndex). При наличии ключа среди индексов активного блоба структура возвращает заголовок записи, в котором имеется смещение и размер требуемого данного в блоб файле. В таком случае из файла с блобами по указанному смещению и размеру читаются данные, обрабатываются и возвращаются пользователю базы данных.

В случае, если в активном блобе запись с требуемым ключом не была найдена, то поиск выполняется в индексах неактивных блобов. Данные

индексы описываются структурой FileIndex. Если какой-то блоб содержит запись с искомым ключом, то индекс такого блоба вернет заголовок записи, что позволит из соответствующего блоб-файла считать запись, соответствующую искомому ключу. Если же после просмотра всех блобов ни один из них не вернул заголовок записи, значит, ключ отсутствует в базе данных.

Алгоритм поиска для индексов активного блоба

Как уже было сказано выше, активный блоб хранит индексы в оперативной памяти. Для хранения используется структура данных из стандартной библиотеки языка Rust[20] — ВТreeMap[21]. Данная структура данных является В-деревом[22] — сбалансированное дерево поиска.

Данное дерево было открыто в 1970 году, и на момент написания данной работы оно используется в базах данных, например, в PostgreSQL[23].

Алгоритм поиска для индексов неактивного блоба

Для неактивного блоба индексы хранятся в файле в виде упорядоченного массива, то есть для любых 2 заголовков записей заголовок с меньшим смещением в файле соответствует записи с меньшим ключом. На рисунке 1.2 изображена структура файла с индексами.

Заголовок файла с индексами	Метаданные	Заголовок записи 1	Заголовок записи 2		Заголовок записи N
-----------------------------------	------------	-----------------------	-----------------------	--	-----------------------

Рис. 1.2: структура файла с индексами

Поиск для неактивного блоба реализован с помощью алгоритма бинарного поиска[24].

1.4.3 Способы оптимизации алгоритма поиска

В рассмотренном алгоритме поиска узким местом является поиск индексов на диске: в то время как в хранилище может быть только один активный блоб, неактивных блобов может быть много больше одного, что приведет к тому, что в каком-то состоянии системы поиск в неактивных блобах будет занимать наибольшую часть времени поиска, в связи с чем требуется проанализировать способы оптимизации хранения и поиска индексов в файле.

В качестве альтернативы хранения и поиска индексов в файле можно предложить 2 структуры данных:

- Хэш-таблица;
- B⁺-дерево.

Хранение в виде хэш-таблицы

При организации индексов на основе хэш-таблицы ключи преобразуются в хэши[6]. Хэшом называют некоторое значение, получаемое для ключа как значение некоторой функции, называемой хэш-функцией. Вычисленное значение определенным образом может быть преобразовано в указатель на некоторую часть хэш-таблицы, хранящую нужную запись. Амортизированная сложность[25] поиска для таких индексов — O(1).

На рисунке 1.3 изображен пример простой хэш-таблицы, где в качестве хэш-функции для ключей-чисел применяется функция

$$f(x) = mod_5(17 \cdot x + 11)$$

хэш-таблица представлена массивом, а получаемое значение служит индексом в этом массиве.

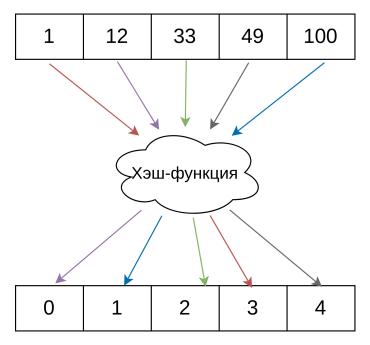


Рис. 1.3: Пример хэш-таблицы

Однако у хэш-таблиц имеется ряд ограничений:

- отсутствие возможности поиска в интервале (потому что последовательность, получающаяся после применения хэш-функцией может не быть упорядоченной по возрастанию ключей);
- отсутствие возможности выборки по префиксу (потому что в общем случае хэш считается для всего ключа);
- возможные длительные вычисления хэш-функции;
- возможные коллизии[6].

Индексы на основе хэш-таблиц сегодня используются в некоторых «key-value» базах данных, например, в Redis[12].

Хранение в виде ${\bf B}^+$ -дерева

Для сохранения упорядоченности ключей часто используется B-дерево и его модификации, одной из которых является B^+ -дерево. К идее B^+ -дерева можно прийти итеративными шагами, начиная с бинарного дерева.

m-way-деревом называют дерево поиска, узлы которого могут иметь до m потомков[26]. оно обладает теми же свойствами, что и бинарное дерево, которое является частным случаем m-way-дерева с параметром m=2. На рисунке 1.4 изображен пример m-way-дерева с параметром m=4.

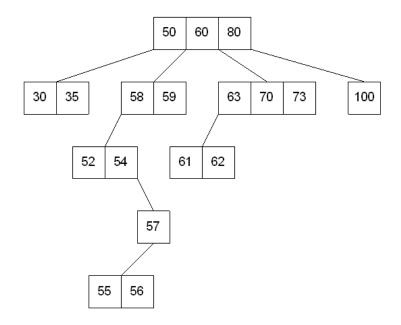


Рис. 1.4: Пример m-way-дерева с параметром m=4

В-дерево – m-way-дерево, обладающее следующими дополнительными свойствами:

- корень имеет как минимум 2 поддерева (или в дереве только 1 вершина);
- каждая вершина, которая не является листом или корнем, должна иметь от $\lceil \frac{m}{2} \rceil$ до m детей;
- количество ключей у каждой вершины на 1 меньше, чем количество ее непустых детей;
- все листья находятся на одном уровне.

На рисунке 1.5 приведен пример B-дерева с максимальным числом детей равным 5.

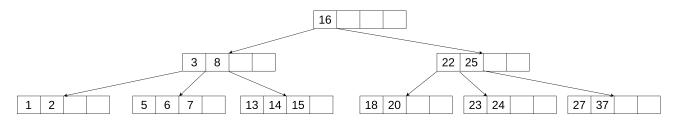


Рис. 1.5: Пример В-дерева с максимальным числом детей равным 5

Высота В-дерева в худшем случае[27]:

$$\overline{height}_{btree} = log_{\lceil \frac{m}{2} \rceil - 1} \left(\frac{n+1}{2} \right) \tag{1.1}$$

В то время как высота бинарного дерева в лучшем случае:

$$height_{binary} = \lfloor log_2(n) \rfloor + 1$$
 (1.2)

При m >= 7 В-дерево в худшем случае имеет высоту не больше, чем бинарное дерево в лучшем случае (а при достаточно больших n имеет сильно меньшую высоту).

Идея эффективности В-дерева в сравнении с обычным бинарным деревом поиска (или бинарным поиском в массиве) заключается в сокращении числа медленных операций чтения с диска: данные читаются блоками (вершинами, которые содержат до m-1 ключей) и так как высота В-дерева меньше, чем высота бинарного дерева поиска, то и медленных операций чтения будет меньше, что приводит к более быстрой скорости работы.

В+-дерево похоже на В-дерево, однако имеет важные отличия:

- вся информация, связанная с ключом, хранится в листовых вершинах;
- листовые вершины связаны друг с другом в связный список.

На рисунке 1.6 приведен пример ${\rm B^+}$ -дерева с максимальным числом детей равным 5.

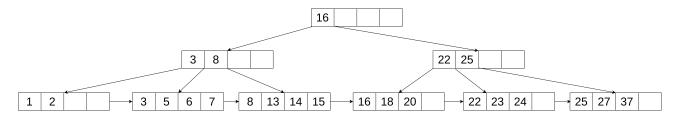


Рис. 1.6: Пример ${\bf B}^+$ -дерева с максимальным числом детей равным 5

Высота В⁺-дерева в худшем случае[28]:

$$\overline{height}_{bptree} = log_{\lceil \frac{m}{2} \rceil}(n) \tag{1.3}$$

Важно отметить некоторые преимущества и недостатки B^+ -дерева.

Преимущества:

- вершины, которые не являются листьями, содержат только информацию, связанную с деревом (не содержат информацию, связанную с ключом), что при условии ограниченности размера блока памяти для вершины, приводит к тому, что вершины В⁺-дерева могут содержать большее количество ключей.
- возможность работы с интервалами ключей (ввиду связанных листовых вершин и содержания в листьях всех ключей);

Недостатки:

• вершины, которые не являются листьями, входят в дерево дважды (в общем случае при одинаковом количестве детей у вершин высота В+-дерева больше, чем высота В-дерева).

Вывод

В данном разделе были рассмотрены:

- способы хранения неструктурированных данных на сервере;
- базы данных, предоставляющие возможность хранения неструктурированных данных;
- база данных Pearl, ее архитектура и алгоритм поиска записи по ключу;
- способы оптимизации поиска в базе данных Pearl.

Было выяснено, что для ускорения операции поиска в базе данных Pearl нужно оптимизировать поиск в неактивных блобах, и было предложено 2 варианта оптимизации хранения заголовков в файлах индексов для неактивных блобов, один из которых (В⁺-дерево) позволяет сохранить свойство упорядоченности хранения. Учитывая также все перечисленные в разделе преимущества, в данной работе для оптимизации операции поиска реализуется хранение в виде В⁺-дерева.

2 Конструкторская часть

В данном разделе представлены требования к коду оптимизации, а также схемы алгоритмов, выбранных для решения поставленной задачи.

2.1 Требования к коду оптимизации

Код оптимизации должен предоставлять тот же функционал, что и код, который он заменяет. Учитывая архитектуру базы данных Pearl, требуется реализовать алгоритмы сериализации и поиска данных.

При этом предъявляются следующие требования:

- код должен корректно работать и выдавать тот же ответ, что и заменямый код, на любых входных данных;
- должны существовать условия, выполнимые на современных компьютерах, при которых код оптимизации будет работать быстрее.

2.2 Разработка алгоритмов

2.2.1 Алгоритм поиска

На рисунке 2.1 представлена схема алгоритма поиска данных при хранении в формате B^+ -дерева.

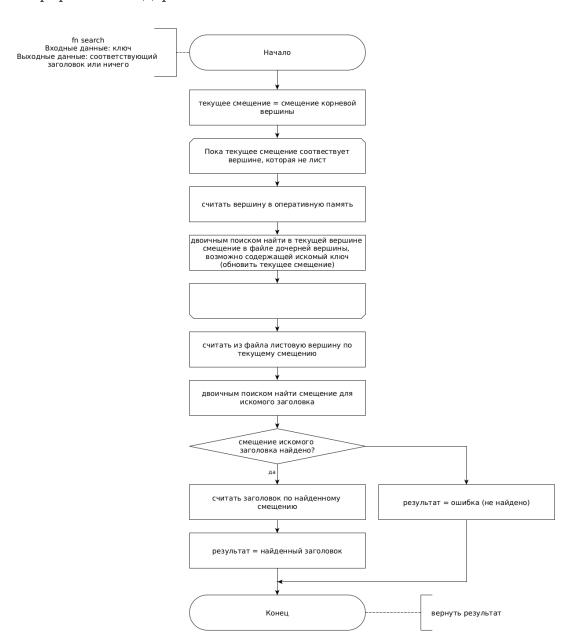


Рис. 2.1: Схема алгоритма поиска данных при хранении в формате ${\rm B}^+$ -дерева

2.2.2 Алгоритм сериализации

На рисунке 2.2 представлена схема алгоритма сериализации данных для хранения в формате B^+ -дерева.

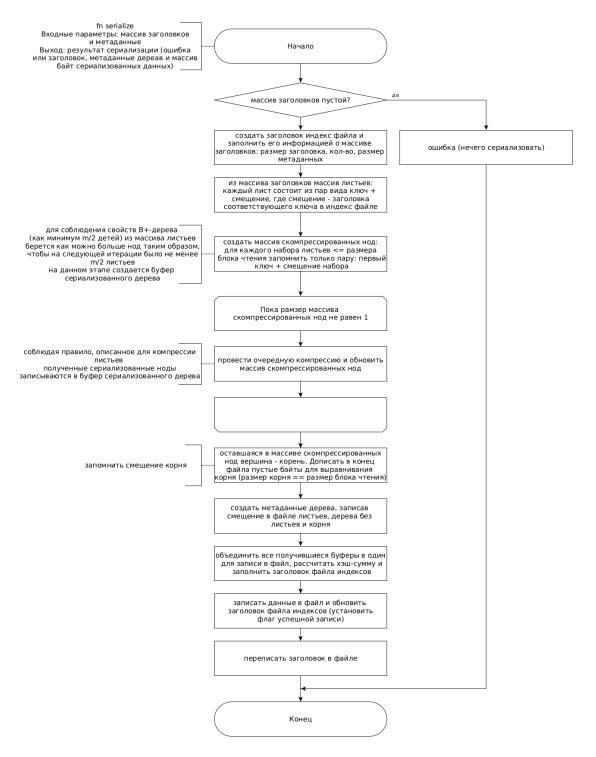


Рис. 2.2: Схема алгоритма сериализации данных для хранения в формате ${\bf B}^+$ -дерева

Вывод

В данном разделе были представлены требования к коду оптимизации и разработаны схемы реализуемых алгоритмов.

3 Технологическая часть

В данном разделе представлены средства разработки программного обеспечения, детали реализации и тестирование функций.

3.1 Средства реализации

В качестве языка программирования для реализации кода оптимизации использовался Rust[20]. Данный выбор обусловлен тем, что проект, поиск в котором требуется оптимизировать, написан на данном языке.

Для тестирования программного обеспечения были использованы инструменты пакетного менеджера Cargo[29], поставляемого вместе с компилятором языка при стандартном способе установке, описанном на официальном сайте языка[20].

В процессе разработки был использован инструмент RLS[30] (англ. Rust Language Server), позволяющий форматировать исходные коды, а также в процессе их написания обнаружить наличие синтаксических ошибок и некоторых логических, таких как, например, нарушение правила владения[31].

В качестве среды разработки был выбран текстовый редактор VIM[32], поддерживающий возможность установки плагинов[33], в том числе для работы с RLS[30].

3.2 Реализация алгоритмов

В листинге 3.1 представлена реализация алгоритма сериализации данных в формат хранения в виде B^+ -дерева. В листинге 3.2 представлена реализация алгоритма поиска данных в B^+ -дереве.

Листинг 3.1: Реализация алгоритма сериализации данных

```
/* FileIndex concrete implementation methods */
 2 #[async_trait::async_trait]
 3 impl FileIndexTrait for BPTreeFileIndex {
      /* ... */
 4
 5
      fn serialize(
 6
          headers_btree: &InMemoryIndex,
 7
          meta: Vec<u8>,
 8
      ) -> Result<(IndexHeader, TreeMeta, Vec<u8>)> {
9
          Serializer::new(headers_btree)
10
              .header_stage(meta)?
11
              .leaves_stage()?
12
              .tree_stage()?
13
              .build()
14
      }
15 }
16
   /* Serializer */
17
18
19 pub(super) struct HeaderStage<'a> {
      headers_btree: &'a InMemoryIndex,
20
      header: IndexHeader,
21
22
      key_size: usize,
23
      meta: Vec<u8>,
24 }
25
26 pub(super) struct LeavesStage<'a> {
27
      headers_btree: &'a InMemoryIndex,
      header: IndexHeader,
28
      leaf_size: usize,
29
30
      leaves_buf: Vec<u8>,
31
      leaves_offset: u64,
32
      headers_size: usize,
33
      meta: Vec<u8>,
34 }
35
36 pub(super) struct TreeStage<'a> {
      headers_btree: &'a InMemoryIndex,
37
38
      metadata: TreeMeta,
39
      header: IndexHeader,
40
      meta_buf: Vec<u8>,
      tree_buf: Vec<u8>,
41
42
      leaves_buf: Vec<u8>,
43
      headers_size: usize,
      meta: Vec<u8>,
44
45 }
46
47 pub(super) struct Serializer<'a> {
```

```
48
      headers_btree: &'a InMemoryIndex,
49 }
50
   impl<'a> Serializer<'a> {
51
52
      pub(super) fn new(headers_btree: &'a InMemoryIndex) -> Self {
53
          Self { headers_btree }
54
55
      pub(super) fn header_stage(self, meta: Vec<u8>) -> Result<HeaderStage<'a>> {
56
          if let Some(record_header) = self.headers_btree.values().next().and_then(|v|
              v.first()) {
57
              let record_header_size = record_header.serialized_size().try_into()?;
              let headers_len = self
58
59
                  .headers_btree
60
                  .iter()
61
                  .fold(0, |acc, (_k, v)| acc + v.len());
62
              let header = IndexHeader::new(record_header_size, headers_len, meta.len());
63
              let key_size = record_header.key().len();
              Ok(HeaderStage {
64
65
                 headers_btree: self.headers_btree,
66
                 header,
67
                 key_size,
68
                 meta,
69
              })
          } else {
70
71
              Err(anyhow!("BTree_is_empty,_can't_find_info_about_key_len!"))
72
          }
73
      }
  }
74
75
   impl<'a> HeaderStage<'a> {
76
77
      pub(super) fn leaves_stage(self) -> Result<LeavesStage<'a>> {
78
          let hs = self.header.serialized_size()? as usize;
79
          let fsize = self.header.meta_size;
          let msize: usize = TreeMeta::serialized_size_default()? as usize;
80
          let headers_start_offset = (hs + fsize) as u64;
81
82
          let headers_size = self.header.records_count * self.header.record_header_size;
83
          let leaves_offset = headers_start_offset + (headers_size + msize) as u64;
          // leaf contains pair: (key, offset in file for first record's header with this
84
              key)
          let leaf_size = self.key_size + std::mem::size_of::<u64>();
85
          let leaves_buf = Self::serialize_leaves(
86
87
              self.headers_btree,
              headers_start_offset,
88
89
              leaf_size,
              self.header.record_header_size,
90
91
          );
92
          Ok(LeavesStage {
93
              headers_btree: self.headers_btree,
```

```
94
               leaf_size,
95
               leaves_buf,
96
               leaves_offset,
97
               headers_size,
98
               meta: self.meta,
99
               header: self.header,
100
           })
101
       }
102
103
       fn serialize_leaves(
104
           headers_btree: &InMemoryIndex,
105
           headers_start_offset: u64,
106
           leaf_size: usize,
107
           record_header_size: usize,
108
       ) -> Vec<u8> {
109
           let mut leaves_buf = Vec::with_capacity(leaf_size * headers_btree.len());
110
           headers_btree.iter().fold(
               (headers_start_offset, &mut leaves_buf),
111
112
               |(offset, leaves_buf), (leaf, hds)| {
113
                   leaves_buf.extend_from_slice(&leaf);
                  let offsetb = serialize(&offset).expect("serialize_u64");
114
115
                  leaves_buf.extend_from_slice(&offsetb);
116
                  let res = (offset + (hds.len() * record_header_size) as u64, leaves_buf);
117
                  res
118
               },
119
           );
120
           leaves_buf
121
       }
122 }
123
   impl<'a> LeavesStage<'a> {
124
125
       pub(super) fn tree_stage(self) -> Result<TreeStage<'a>> {
126
           let tree_offset = self.leaves_offset + self.leaves_buf.len() as u64;
127
           let (root_offset, tree_buf) = Self::serialize_bptree(
128
               self.headers_btree,
129
               self.leaves_offset,
130
               self.leaf_size as u64,
131
               tree_offset,
132
           )?;
133
           let metadata = TreeMeta::new(root_offset, self.leaves_offset, tree_offset);
134
           let meta_buf = serialize(&metadata)?;
135
           Ok(TreeStage {
136
               headers_btree: self.headers_btree,
137
               metadata,
138
               meta_buf,
139
               tree_buf,
140
               header: self.header,
141
               headers_size: self.headers_size,
```

```
142
               leaves_buf: self.leaves_buf,
143
               meta: self.meta,
144
           })
145
       }
146
147
       fn key_from_iter<'k>(keys_iter: &mut impl Iterator<Item = &'k Vec<u8>>) ->
           Result<Vec<u8>>> {
148
           if let Some(key) = keys_iter.next() {
149
               Ok(key.clone())
150
           } else {
151
               Err(anyhow!("Unexpected_end_of_keys_sequence"))
152
           }
153
       }
154
155
       fn serialize_bptree(
156
           btree: &InMemoryIndex,
           leaves_offset: u64,
157
158
           leaf_size: u64,
           tree_offset: u64,
159
       ) -> Result<(u64, Vec<u8>)> {
160
161
           let max_amount = Self::max_leaf_node_capacity(btree.keys().next().unwrap().len());
           let min_amount = (max_amount - 1) / 2 + 1;
162
163
           let mut leaf_nodes_compressed = Vec::new();
164
           let mut offset = leaves_offset;
           let mut keys_iter = btree.keys();
165
166
           let elems_amount = btree.len();
167
           let mut current = 0;
168
           while elems_amount - current > max_amount {
169
               let amount = std::cmp::min(max_amount, elems_amount - current - min_amount);
170
               leaf_nodes_compressed.push((Self::key_from_iter(&mut keys_iter)?, offset));
               (0..(amount - 1)).for_each(|_| {
171
172
                  keys_iter.next();
173
               });
174
               offset += amount as u64 * leaf_size;
175
               current += amount:
176
           }
177
           leaf_nodes_compressed.push((Self::key_from_iter(&mut keys_iter)?, offset));
178
179
           let mut buf = Vec::new();
180
           let root_offset = Self::build_tree(leaf_nodes_compressed, tree_offset, &mut buf)?;
181
           Ok((root_offset, buf))
182
       }
183
184
       fn process_keys_portion(
185
           buf: &mut Vec<u8>,
186
           tree_offset: u64,
187
           nodes_portion: &[(Vec<u8>, u64)],
188
       ) -> Result<(Vec<u8>, u64)> {
```

```
189
           let offset = tree_offset + buf.len() as u64;
190
           let min_key = nodes_portion[0].0.clone();
191
           let offsets_iter = nodes_portion.iter().map(|(_, offset)| *offset);
192
           let keys_iter = nodes_portion[1..].iter().map(|(k, _)| k.as_ref());
193
           let node_buf = Node::new_serialized(
194
               keys_iter,
195
               offsets_iter,
196
               nodes_portion[0].0.len(),
197
               nodes_portion.len() - 1,
198
           )?;
199
           buf.extend_from_slice(&node_buf);
200
           Ok((min_key, offset))
201
       }
202
203
       pub(super) fn build_tree(
           nodes_arr: Vec<(Vec<u8>, u64)>,
204
205
           tree_offset: u64,
206
           buf: &mut Vec<u8>,
207
       ) -> Result<u64> {
208
           if nodes_arr.len() == 1 {
209
               return Ok(Self::prep_root(nodes_arr[0].1, tree_offset, buf));
210
211
           let max_amount = Self::max_nonleaf_node_capacity(nodes_arr[0].0.len());
212
           let min_amount = (max_amount - 1) / 2 + 1;
           let mut current = 0;
213
214
           let mut new_nodes = Vec::new();
215
           while nodes_arr.len() - current > max_amount {
216
               // amount == min_amount at least (if nodes_arr.len() - current == max_amount
217
               // and min operation is necessary to have at least min_amount nodes left
218
               let amount = std::cmp::min(max_amount, nodes_arr.len() - current -
                   min_amount);
219
               let nodes_portion = &nodes_arr[current..(current + amount)];
220
               current += amount;
221
               let compressed_node = Self::process_keys_portion(buf, tree_offset,
                   nodes_portion)?;
222
               new_nodes.push(compressed_node);
223
224
           // min_amount <= nodes left <= max_amount</pre>
225
           let nodes_portion = &nodes_arr[current..];
226
           new_nodes.push(Self::process_keys_portion(
227
               buf,
228
               tree_offset,
229
               &nodes_portion,
230
           )?);
231
           Self::build_tree(new_nodes, tree_offset, buf)
232
       }
233
```

```
234
       fn max_leaf_node_capacity(key_size: usize) -> usize {
235
           let offset_size = std::mem::size_of::<u64>();
236
           BLOCK_SIZE / (key_size + offset_size) - 1
237
       }
238
239
       fn max_nonleaf_node_capacity(key_size: usize) -> usize {
240
           let offset_size = std::mem::size_of::<u64>();
241
           let meta_size =
242
               NodeMeta::serialized_size_default().expect("Can't_retrieve_default_serialized_
                   size");
243
           (BLOCK_SIZE - meta_size as usize - offset_size) / (key_size + offset_size) + 1
244
       }
245
246
       fn prep_root(offset: u64, tree_offset: u64, buf: &mut Vec<u8>) -> u64 {
247
           let root_node_size = if offset < tree_offset {</pre>
               (tree_offset - offset) as usize
248
249
           } else {
250
               buf.len() - (offset - tree_offset) as usize
251
           };
252
           let appendix_size = BLOCK_SIZE - root_node_size;
253
           buf.resize(buf.len() + appendix_size, 0);
254
           offset
255
       }
256 }
257
258 impl<'a> TreeStage<'a> {
       pub(super) fn build(self) -> Result<(IndexHeader, TreeMeta, Vec<u8>)> {
259
260
           let hs = self.header.serialized_size()? as usize;
261
           let fsize = self.header.meta_size;
262
           let msize = self.meta_buf.len();
           let data_size =
263
264
               hs + fsize + self.headers_size + msize + self.leaves_buf.len() +
                   self.tree_buf.len();
           let mut buf = Vec::with_capacity(data_size);
265
266
           serialize_into(&mut buf, &self.header)?;
267
           buf.extend_from_slice(&self.meta);
268
           Self::append_headers(self.headers_btree, &mut buf)?;
269
           buf.extend_from_slice(&self.meta_buf);
270
           buf.extend_from_slice(&self.leaves_buf);
271
           buf.extend_from_slice(&self.tree_buf);
272
           let hash = get_hash(&buf);
273
           let header = IndexHeader::with_hash(
274
               self.header.record_header_size,
               self.header.records_count,
275
276
               self.meta.len(),
277
               hash,
278
           );
279
           serialize_into(buf.as_mut_slice(), &header)?;
```

```
280
           Ok((header, self.metadata, buf))
281
       }
282
283
       fn append_headers(headers_btree: &InMemoryIndex, buf: &mut Vec<u8>) -> Result<()> {
284
           headers_btree
285
               .iter()
286
               .flat_map(|r| r.1)
287
               .map(|h| serialize(&h))
288
               .try_fold(buf, |buf, h_buf| -> Result<_> {
289
                   buf.extend_from_slice(&h_buf?);
290
                   Ok(buf)
291
               })?;
292
           0k(())
293
       }
294 }
```

Листинг 3.2: Реализация алгоритма поиска данных

```
#[derive(Debug, Clone)]
 2|pub(crate) struct BPTreeFileIndex {
 3
      file: File,
 4
      header: IndexHeader,
 5
      metadata: TreeMeta,
 6
      root_node: [u8; BLOCK_SIZE],
 7 }
 8
9 struct Node {/* fields omitted */}
10
11 impl Node {
12
      pub(super) fn key_offset_serialized(buf: &[u8], key: &[u8]) -> Result<u64> {
13
          let meta_size = NodeMeta::serialized_size_default()? as usize;
14
          let node_size = deserialize::<NodeMeta>(&buf[..meta_size])?.size as usize;
15
          let offsets_offset = meta_size + node_size * key.len();
16
          let ind = match Self::binary_search_serialized(key,
              &buf[meta_size..offsets_offset]) {
17
              Ok(pos) => pos + 1,
18
              Err(pos) => pos,
19
          };
20
          let offset = offsets_offset + ind * size_of::<u64>();
21
          deserialize(&buf[offset..(offset + size_of::<u64>())]).map_err(Into::into)
22
23 }
24
25 #[async_trait::async_trait]
26 impl FileIndexTrait for BPTreeFileIndex {
27
      /* from_file */
28
      /* from_records */
29
      /* file_size */
      /* records_count */
30
```

```
31
      /* read_meta */
32
      /* get_record_headers */
33
      /* validate */
34
35
      async fn find_by_key(&self, key: &[u8]) -> Result<Option<Vec<RecordHeader>>> {
36
          let root_offset = self.metadata.root_offset;
37
          let mut buf = [0u8; BLOCK_SIZE];
38
          let leaf_offset = self.find_leaf_node(key, root_offset, &mut buf).await?;
39
          if let Some((fh_offset, amount)) =
40
              self.find_first_header(leaf_offset, key, &mut buf).await?
41
          {
42
              let headers = self.read_headers(fh_offset, amount as usize).await?;
43
              Ok(Some(headers))
44
          } else {
45
              Ok(None)
46
          }
47
      }
48
49
      async fn get_any(&self, key: &[u8]) -> Result<Option<RecordHeader>> {
50
          let root_offset = self.metadata.root_offset;
          let mut buf = [0u8; BLOCK_SIZE];
51
52
          let leaf_offset = self.find_leaf_node(key, root_offset, &mut buf).await?;
53
          if let Some((first_header_offset, _amount)) =
              self.find_first_header(leaf_offset, key, &mut buf).await?
54
55
56
              let header = self.read_headers(first_header_offset, 1).await?.remove(0);
              Ok(Some(header))
57
          } else {
58
59
              Ok (None)
60
          }
      }
61
62 }
63
64 impl BPTreeFileIndex {
      async fn find_leaf_node(&self, key: &[u8], mut offset: u64, buf: &mut [u8]) ->
65
          Result<u64> {
          while offset >= self.metadata.tree_offset {
66
              offset = if offset >= self.metadata.root_offset {
67
                 Node::key_offset_serialized(&self.root_node, key)?
68
69
              } else {
70
                  self.file.read_at(buf, offset).await?;
71
                 Node::key_offset_serialized(buf, key)?
72
              };
73
          }
74
          Ok(offset)
75
      }
76
77
      async fn find_first_header(
```

```
78
           &self,
79
           leaf_offset: u64,
80
           key: &[u8],
81
           buf: &mut [u8],
82
       ) -> Result<Option<(u64, u64)>> {
83
           let leaf_size = key.len() + size_of::<u64>();
84
           let buf_size = self.leaf_node_buf_size(leaf_size, leaf_offset);
85
           let pointers_size = self.file.read_at(&mut buf[..buf_size], leaf_offset).await?;
86
           self.search_header_pointer(&buf[..pointers_size], key, buf_size as u64 +
               leaf_offset)
87
       }
88
89
       fn leaf_node_buf_size(&self, leaf_size: usize, leaf_offset: u64) -> usize {
90
           let buf_size = (self.metadata.tree_offset - leaf_offset) as usize;
91
           buf_size
92
               .min(BLOCK_SIZE - (BLOCK_SIZE % leaf_size))
93
               .min((self.metadata.tree_offset - leaf_offset) as usize)
94
       }
95
96
       fn search_header_pointer(
97
           &self,
98
           header_pointers: &[u8],
99
           key: &[u8],
100
           absolute_buf_end: u64,
       ) -> Result<Option<(u64, u64)>> {
101
102
           let leaf_size = key.len() + size_of::<u64>();
           let mut 1 = 0i32;
103
104
           let mut r: i32 = (header_pointers.len() / leaf_size) as i32 - 1;
105
           while 1 <= r {
               let m = (1 + r) / 2;
106
107
               let m_off = leaf_size * m as usize;
108
               match key.cmp(&header_pointers[m_off..(m_off + key.len())]) {
109
                   CmpOrdering::Less => r = m - 1,
110
                   CmpOrdering::Greater => 1 = m + 1,
111
                   CmpOrdering::Equal => {
112
                      return Ok(Some(self.with_amount())
113
                          header_pointers,
114
                          m as usize,
115
                          absolute_buf_end,
116
                          key.len(),
117
                      )?));
                  }
118
119
               }
120
           }
121
           Ok(None)
122
       }
123
124
       fn with_amount(
```

```
125
           &self,
126
           header_pointers: &[u8],
127
           mid: usize,
128
           buf_end: u64,
129
           key_size: usize,
130
       ) -> Result<(u64, u64)> {
131
           let leaf_size = key_size + size_of::<u64>();
132
           let is_last_rec = (mid + 1) * leaf_size >= header_pointers.len()
133
               && (buf_end >= self.metadata.tree_offset);
134
           let mid_offset = mid * leaf_size + key_size;
135
           let cur_offset =
136
               deserialize::<u64>(&header_pointers[mid_offset..(mid_offset +
                   size_of::<u64>())])?;
137
           let next_offset = if is_last_rec {
138
               self.metadata.leaves_offset
139
           } else {
140
              let next_offset = mid_offset + leaf_size;
141
               deserialize(&header_pointers[next_offset..(next_offset + size_of::<u64>())])?
142
           };
143
           let amount = (next_offset - cur_offset) / self.header.record_header_size as u64;
144
           Ok((cur_offset, amount))
145
       }
146
       async fn read_headers(&self, offset: u64, amount: usize) ->
147
           Result<Vec<RecordHeader>> {
           let mut buf = vec![Ou8; self.header.record_header_size * amount];
148
           self.file.read_at(&mut buf, offset).await?;
149
           buf.chunks(self.header.record_header_size).try_fold(
150
151
               Vec::with_capacity(amount),
152
               |mut acc, bytes| {
153
                   acc.push(deserialize(&bytes)?);
154
                   Ok(acc)
155
              },
156
           )
157
       }
158
159
       async fn read_index_header(file: &File) -> Result<IndexHeader> {
160
           let header_size = IndexHeader::serialized_size_default()? as usize;
161
           let mut buf = vec![0; header_size];
162
           file.read_at(&mut buf, 0).await?;
163
           IndexHeader::from_raw(&buf).map_err(Into::into)
164
       }
165
166
       async fn read_root(file: &File, root_offset: u64) -> Result<[u8; BLOCK_SIZE]> {
           let mut buf = [0; BLOCK_SIZE];
167
168
           file.read_at(&mut buf, root_offset).await?;
169
           Ok(buf)
170
       }
```

```
171
172
       async fn read_tree_meta(file: &File, header: &IndexHeader) -> Result<TreeMeta> {
173
           let meta_size = TreeMeta::serialized_size_default()? as usize;
174
           let mut buf = vec![0; meta_size];
175
           let fsize = header.meta_size as u64;
176
           let hs = header.serialized_size()?;
177
           let meta_offset = hs + fsize + (header.records_count * header.record_header_size)
178
           file.read_at(&mut buf, meta_offset).await?;
179
           TreeMeta::from_raw(&buf).map_err(Into::into)
180
       }
181
       /* serialize */
       /* validate_header */
182
183
       /* hash_valid */
184 }
```

3.3 Функциональные тесты

В листинге 3.3 представлены функции для тестирования разработанного кода.

Листинг 3.3: Функциональные тесты

```
1
   use super::prelude::*;
 2
 3 const META_SIZE: usize = 100;
 4 const META_VALUE: u8 = 17;
 5
 6 #[tokio::test]
 7
  async fn serialize_deserialize_file() {
8
      let mut inmem = InMemoryIndex::new();
9
       (0..10000u32)
10
          .map(|i| serialize(&i).expect("can't_serialize"))
11
          .for_each(|key| {
12
              let rh = RecordHeader::new(key.clone(), 1, 1, 1);
13
              inmem.insert(key, vec![rh]);
14
          });
15
      let meta = vec! [META_VALUE; META_SIZE];
16
      let findex =
17
          BPTreeFileIndex::from_records(&Path::new("/tmp/bptree_index.b"), None, &inmem,
              meta, true)
18
              .await
19
              .expect("Can't create file index");
20
      let (inmem_after, _size) = findex
```

```
21
          .get_records_headers()
22
          .await
23
          .expect("Can't get InMemoryIndex");
24
      assert_eq!(inmem, inmem_after);
25 }
26
27 # [tokio::test]
28 async fn check_get_any() {
      const RANGE_FROM: u32 = 100;
29
30
      const RANGE_TO: u32 = 9000;
31
32
      let mut inmem = InMemoryIndex::new();
33
       (RANGE_FROM..RANGE_TO)
34
          .map(|i| serialize(&i).expect("can't⊔serialize"))
35
          .for_each(|key| {
              let rh = RecordHeader::new(key.clone(), 1, 1, 1);
36
37
              inmem.insert(key, vec![rh]);
38
          });
      let meta = vec! [META_VALUE; META_SIZE];
39
40
      let findex = BPTreeFileIndex::from_records(
          &Path::new("/tmp/any_bptree_index.b"),
41
42
          None,
43
          &inmem,
44
          meta,
45
          true,
46
      )
47
       .await
48
       .expect("Can'tucreateufileuindex");
      let presented_keys = RANGE_FROM..RANGE_TO;
49
50
      for key in presented_keys.map(|k| serialize(&k).unwrap()) {
51
          assert_eq!(inmem[&key][0], findex.get_any(&key).await.unwrap().unwrap());
52
      let not_presented_ranges = [0..RANGE_FROM, RANGE_TO..(RANGE_TO + 100)];
53
      for not_presented_keys in not_presented_ranges.iter() {
54
          for key in not_presented_keys.clone().map(|k| serialize(&k).unwrap()) {
55
              assert_eq!(None, findex.get_any(&key).await.unwrap());
56
57
          }
58
      }
59 }
60
61 #[tokio::test]
62 async fn check_get() {
63
      const MAX_AMOUNT: u32 = 3;
64
      const RANGE_FROM: u32 = 100;
      const RANGE_TO: u32 = 9000;
65
66
67
      let mut inmem = InMemoryIndex::new();
68
       (RANGE_FROM..RANGE_TO)
```

```
69
          .map(|i| (i % MAX_AMOUNT + 1, serialize(&i).expect("can'tuserialize")))
70
          .for_each(|(times, key)| {
71
              let rh = RecordHeader::new(key.clone(), 1, 1, 1);
72
              let recs = (0..times).map(|_| rh.clone()).collect();
73
              inmem.insert(key, recs);
74
          });
75
      let meta = vec![META_VALUE; META_SIZE];
76
      let findex = BPTreeFileIndex::from_records(
          &Path::new("/tmp/all_bptree_index.b"),
77
78
          None,
79
          &inmem,
80
          meta,
81
          true,
82
      )
83
       .await
84
       .expect("Can't create file index");
      let presented_keys = RANGE_FROM..RANGE_TO;
85
86
      for key in presented_keys.map(|k| serialize(&k).unwrap()) {
87
          assert_eq!(
88
              inmem[&key],
89
              findex.find_by_key(&key).await.unwrap().unwrap()
90
          );
      }
91
92
      let not_presented_ranges = [0..RANGE_FROM, RANGE_TO..(RANGE_TO + 100)];
93
      for not_presented_keys in not_presented_ranges.iter() {
94
          for key in not_presented_keys.clone().map(|k| serialize(&k).unwrap()) {
95
              assert_eq!(None, findex.find_by_key(&key).await.unwrap());
96
          }
97
      }
98 }
```

Вывод

В данном разделе были рассмотрены средства, с помощью которых было реализовано Π О, а также представлены листинги кода с реализацией сериализации B^+ -дерева и поиска в нём. Также были приведены коды, использовавшиеся для тестирования правильности работы кода.

4 Исследовательская часть

В данном разделе будут измерены и сравнены скорости работы начального и оптимизирующего кодов.

4.1 Отдельные замеры скорости работы файловых индексов

4.1.1 Технические характеристики машины, на которой проводились данные замеры

- Операционная система: Manjaro [34] Linux [35] x86_64.
- Память: 8 GiB.
- Процессор: Intel CoreTM i7-8550U[36].

Тестирование проводилось на ноутбуке, включенном в сеть электропитания. Во время тестирования ноутбук был нагружен только встроенными приложениями окружения, окружением, а также непосредственно системой тестирования.

4.1.2 Замеры

В таблице 4.1 и на графике 4.1 представлено среднее время сериализации в мс для 2 реализаций файловых индексов в зависимости от количества заголовков (размер в тысячах записей). В таблице 4.2 и на графике 4.2

представлено среднее время запросов первой записи, соответствующей искомому ключу, а в таблице 4.3 и на графике 4.3 представлено среднее время запросов всех записей, соответствующих искомому ключу, в зависимости от количества заголовков (размер в тысячах записей).

Размер	В+-дерево	Бинарный поиск
50	31	20
100	61	39
200	114	68
500	288	186
1000	343	309
10000	7522	4821

Таблица 4.1: Сравнение среднего времени сериализации для 2 реализаций файловых индексов, размер в тысячах, время в мс

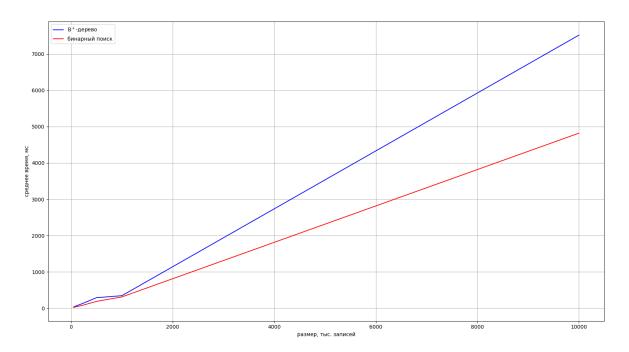


Рис. 4.1: График зависимости времени сериализации от количества записей для 2 реализаций

Размер	В+-дерево	Бинарный поиск
50	11	98
100	11	110
200	18	115
500	18	135
1000	18	138
10000	19	163

Таблица 4.2: Сравнение среднего времени запросов первого заголовка для 2 реализаций файловых индексов, размер в тысячах, время в мкс

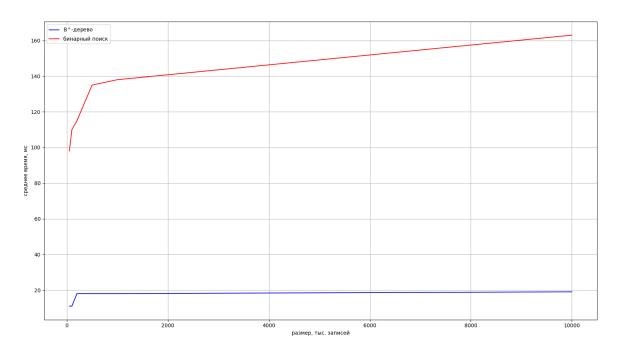


Рис. 4.2: График зависимости времени поиска от количества записей для 2 реализаций

Размер	В+-дерево	Бинарный поиск
50	11	108
100	11	132
200	18	142
500	18	151
1000	18	161
10000	19	173

Таблица 4.3: Сравнение среднего времени запросов всех заголовков для 2 реализаций файловых индексов, размер в тысячах, время в мкс

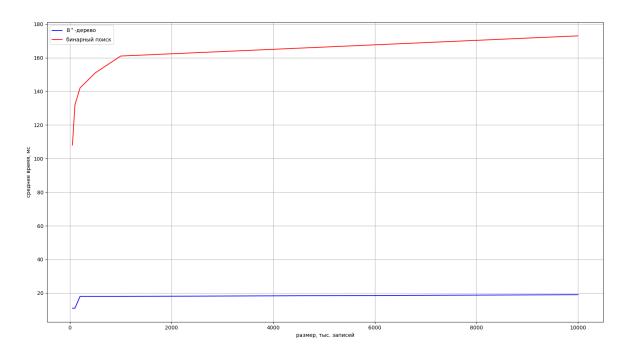


Рис. 4.3: График зависимости времени поиска всех записей для соответствующего ключа от количества записей для 2 реализаций

Вывод

В данном подразделе в некоторых случаях реализация B^+ -дерева оказалась быстрее больше, чем в 9 раз. Однако данный тест не является показательным, потому что в таком эксперименте весь кэш системы в процессе вычислений находится в распоряжении индексов, поэтому B^+ -дерево им более удачно пользуется. При этом процесс сериализации B^+ -дерева дольше в среднем на 55% в связи с тем, что помимо сериализации упорядоченного набора заголовков строится дерево.

4.2 Замеры скорости работы в составе кластера

4.2.1 Использование кластера с Pearl

Для тестирования изменений, связанных со скоростью поиска, можно воспользоваться распределенным хранилищем, использующим в своей основе Pearl — Bob [37]. Помимо реализации логики управления кластером, данный проект содержит утилиты для его тестирования.

4.2.2 Технические характеристики сервера, на котором проводится тестирование

- Операционная система: Linux [35] x86 64.
- Память: 64 GiB.
- Процессор: Intel® Xeon® Silver 4210R CPU @ 2.40GHz[36].

4.2.3 Конфигурация кластера

Исследуемый кластер имеет следующую конфигурацию:

- один сервер;
- 10 дисков;
- максимальное количество записей в 1 блобе = 200000;
- максимальный размер блоб файла = 10 Гб;

размер записи = 50 Кб.

Утилита тестирования будет содержать 24 клиентов, для выполнения одновременных запросов к бобу.

4.2.4 Стратегии запросов данных

Перед непосредственным выполнением запросов утилита сперва формирует заданное количество клиентов, выделяя для каждого свой асинхронный поток и диапазон ключей, которые клиент должен запросить. Диапазон ключей рассчитывается по следующему принципу: утилита получает на вход главный диапазон, который требуется запросить, затем она делит этот диапазон на m равных целых частей, где m – число клиентов (если невозможно, то последний клиент запросит на x < m запросов больше) и распределяет эти диапазоны между созданными клиентами. В данном эксперименте рассматриваются 2 стратегии запросов данных:

- *случайные запросы* каждый клиент запрашивает данные из своего диапазона случайным образом;
- *упорядоченные запросы* клиенты запрашивают данные параллельно, однако каждый клиент запрашивает ключи из своего диапазона последовательно.

4.2.5 Замеры

В таблице 4.4 и на графике 4.4 представлено среднее количество ответов кластера в секунду (грs) для случайных запросов ключей в зависимост от размера кластера, а в таблице 4.5 и на графике 4.5 представлено среднее количество ответов кластера в секунду (грs) упорядоченных запросов ключей от размера кластера.

Размер кластера, тыс.	В ⁺ -дерево, грѕ	Бинарный поиск, rps
2000	5000	3700
4000	3100	2800
6000	2650	2500
8000	2150	2050

Таблица 4.4: Среднее количество ответов кластера в секунду (rps) для случайных запросов ключей

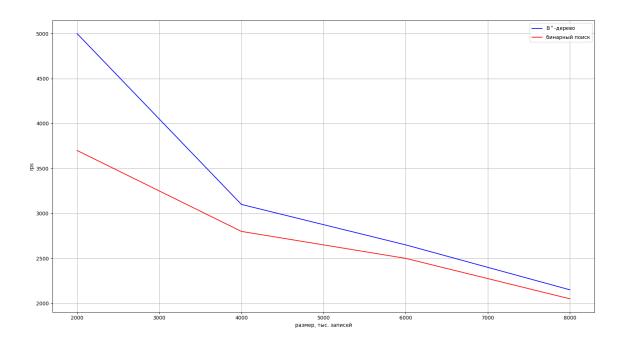


Рис. 4.4: График зависимости среднего количества ответов кластера в секунду (rps) для случайных запросов ключей от размера кластера

Размер кластера, тыс.	В ⁺ -дерево, грѕ	Бинарный поиск, rps
2000	17000	12500
4000	16500	11000
6000	16000	11000
8000	16000	10500

Таблица 4.5: Среднее количество ответов кластера в секунду (rps) для упорядоченных запросов ключей

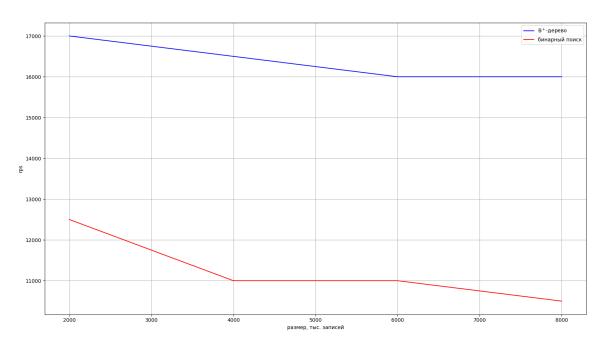


Рис. 4.5: График зависимости среднего количества ответов кластера в секунду (rps) для последовательных запросов ключей от размера кластера

Вывод

В данном разделе были протестированы старая и новая реализация файловых индексов изолированно от базы данных, а также в составе кластера. Данный эксперимент показал, что в изолированном случае индексы могут быть найдены в 9 раз быстрее, в то время как в составе кластера скорость работы увеличилась не так значительно: в зависимости от видов запросов и степени наполнения кластера скорость работы индексов на основе В⁺-дерева от 5 до 60% быстрее.

Заключение

В ходе курсовой работы было проведено исследование и предложен метод оптимизации операции поиска в базе данных Pearl.

Для этого были выполнены следующие задачи:

- рассмотрен существующий метод поиска в определенной базе данных;
- рассмотрены способы оптимизации поиска и выбран один из них;
- реализован программно предложенный способ оптимизации;
- проведено сравнение результатов.

В ходе сравнения результатов было выяснено, что выбранное в качестве оптимизации B^+ -дерево действительно дает преимущество по скорости работы от 5% до 900% в зависимости от способов использования.

Литература

- [1] Аналитика неструктурированных данных. Режим доступа https://www.osp.ru/os/2012/06/13017038 (дата обращения 06.05.2021).
- [2] To BLOB or Not To BLOB: Large Object Storage in a Database or a Filesystem? Режим доступа https://arxiv.org/pdf/cs/0701168.pdf (дата обращения 04.05.2021).
- [3] Microsoft. Режим доступа https://www.microsoft.com/ (дата обращения 05.05.2021).
- [4] BLOB data in NoSQL. Режим доступа https://www.sswug. org/bentaylor/editorials/blob-data-in-nosql-2/ (дата обращения 07.05.2021).
- [5] Мартин Фаулер Прамодкумар Дж. Садаладж. NoSQL: новая методология разработки нереляционных баз данных = NoSQL Distilled // «Вильямс». 2013. с. 192.
- [6] Шнайер Брюс. Прикладная криптография. Протоколы, алгоритмы, исходные тексты на языке Си // Триумф. 2002.
- [7] PostgreSQL. Режим доступа https://www.postgresql.org/ (дата обращения 03.05.2021).
- [8] lo module for large objects. Режим доступа https://www.postgresql.org/docs/9.1/lo.html (дата обращения 03.05.2021).
- [9] Scaling horizontally vs. scaling vertically. Режим доступа https://www.section.io/blog/scaling-horizontally-vs-vertically/ (дата обращения 04.05.2021).
- [10] Точка отказа. Режим доступа https://dic.academic.ru/dic.nsf/eng_rus/327695/ (дата обращения 04.05.2021).
- [11] The key-value database defined. Режим доступа https://aws.amazon.com/nosql/key-value/ (дата обращения 05.05.2021).

- [12] Redis. Режим доступа https://redis.io/ (дата обращения 25.04.2021).
- [13] Tarantool. Режим доступа https://www.tarantool.io/en/ (дата обращения 25.04.2021).
- [14] Performance of in-memory databases. Режим доступа https: //reader.elsevier.com/reader/sd/pii/S1319157816300453?token= BBFEFA43B9F01ADE11AD6E8A02E8898BCABC8324C4215B3EE5B5F3BB8B6C9D91F4coriginRegion=eu-west-1&originCreation=20210516111531 (дата обращения 05.04.2021).
- [15] What is ssd? Режим доступа https://www.crucial.ru/articles/about-ssd/what-is-an-SSD (дата обращения 05.04.2021).
- [16] RocksDB. Режим доступа https://github.com/facebook/rocksdb (дата обращения 07.04.2021).
- [17] Sled. Режим доступа http://sled.rs/ (дата обращения 05.05.2021).
- [18] HDD. Режим доступа https://smarthdd.com (дата обращения 05.05.2021).
- [19] Pearl. Режим доступа https://github.com/qoollo/pearl (дата обращения 05.05.2021).
- [20] Rust Programming Language [Электронный ресурс]. Режим доступа: https://doc.rust-lang.org/std/index.html (дата обращения: 20.07.2020). 2017.
- [21] BTreeMap. Режим доступа https://doc.rust-lang.org/std/collections/struct.BTreeMap.html (дата обращения 11.04.2021).
- [22] В. Левитин А. Пространственно-временной компромисс: В-деревья // Алгоритмы. Введение в разработку и анализ. 2006. С. 331–339.
- [23] B-Tree Indexes implementation in PostgreSQL. Режим доступа: https://www.postgresql.org/docs/11/btree-implementation.html (дата обращения: 08.04.2021).

- [24] В. Левитин А. Метод декомпозиции: бинарный поиск // Алгоритмы. Введение в разработку и анализ. 2006. С. 180–183.
- [25] Амортизационный анализ. Режим доступа https://neerc.ifmo.ru/wiki/index.php?title=\T2A\CYRA\T2A\cyrm\T2A\cyrr\T2A\c
- [26] Multiway Trees. Режим доступа: http://faculty.cs.niu. edu/~freedman/340/340notes/340multi.htm (дата обращения: 16.04.2021).
- [27] B-Trees. Режим доступа: http://www.cse.unsw.edu.au/~cs9024/10s2/lects/BtreeNotes.pdf (дата обращения: 17.04.2021).
- [28] B+-Trees. Режим доступа: http://www.smckearney.com/adb/notes/lecture.btree.pdf (дата обращения: 17.04.2021).
- [29] The Cargo Book. Режим доступа: https://doc.rust-lang.org/cargo/ (дата обращения: 21.07.2020).
- [30] Rust Language Server (RLS). Режим доступа: https://github.com/rust-lang/rls (дата обращения: 21.07.2020).
- [31] Rustbook. What is Ownership? Режим доступа: https://doc.rust-lang.org/book/ch04-01-what-is-ownership.html (дата обращения: 20.07.2020).
- [32] VIM the editor. Режим доступа: https://www.vim.org/ (дата обращения: 20.07.2020).
- [33] VimAwesome. Режим доступа: https://vimawesome.com/ (дата обращения: 20.07.2020).
- [34] Manjaro enjoy the simplicity [Электронный ресурс]. Режим доступа: https://manjaro.org/ (дата обращения: 21.09.2020).

- [35] Русская информация об ОС Linux [Электронный ресурс]. Режим доступа: https://www.linux.org.ru/ (дата обращения: 21.09.2020).
- [36] Процессор Intel® Core™ i7-8550U [Электронный ресурс]. Режим доступа: https://ark.intel.com/content/www/ru/ru/ark/products/122589/intel-core-i7-8550u-processor-8m-cache-up-to-4-00-ghz.html (дата обращения: 21.09.2020).
- [37] Bob. Режим доступа https://github.com/qoollo/bob (дата обращения 08.05.2021).