Введени Реализаци Улучшени Performanc исок литература

MapReduce

Шугаепов Ильнур VK.com ilnur.shug@gmail.com

январь 2020 г.

Пример задачи

- Дневной лог событий рекламы в VK весит примерно 70 GB
- Хотим найти все вхождения события в течении года
- Нужно обработать 25.5 ТВ
- Чтение данных с диска со скоростью 100 MB/s займет примерно 70 часов

Введение Реализация Улучшения Performance

роблема Іаблюлени

исок литературы

Пример задачи Поиск по логам. Решение

• Специализированный код под каждую задачу

Map & Reduce

Большое количество програм можно выразить в виде последовательности функций map и reduce:

$$\begin{array}{lll} \text{map} & (k_1, \nu_1) & \rightarrow \text{list}(k_2, \nu_2) \\ \text{reduce} & (k_2, \text{list}(\nu_2)) & \rightarrow \text{list}(\nu_2) \end{array}$$

Данные функции можно легко распараллеливать

Введение Реализация Улучшения Performance

Проблема Наблюдения Цели

Примеры WordCount

Мар Для каждого слова в документе выдает $\langle word, 1 \rangle$ Reduce Суммирует счетчики для каждого слова

Примеры WordCount. Pseudo code

```
map(String key, String value):
// key: document name
// value: document contents for each word w in value:
EmitIntermediate(w, "1");

reduce(String key, Iterator values):
// key: a word
// key: a word
// values: a list of counts
int result = 0;
for each v in values:
    result += ParseInt(v);
Emit(AsString(result));
```

Введение Реализация Улучшения Performance

Проблема Наблюдения Цели

Примеры
Distributed Grep

Мар Ищет строчки подходящие под паттерн Reduce Id function

Примеры Inverted Index

Map Обрабатывает документы и выдает последовательность вида $\langle word, document ID \rangle$

Reduce Для каждого слова выдает пару (word, list(document ID))

Примеры Distributed Sort

Мар Из каждой записи извлекается ключ и выдается пара $\langle \mathsf{key, record} \rangle$

Reduce Id function

Замечание

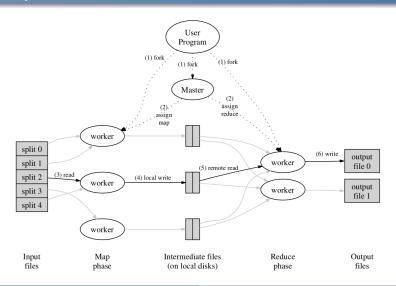
Корректность результата зависит от 1 (Partitioning function) и 2 (Ordering)

Цели MapReduce

Система должна взять на себя основную заботу о:

- Параллелизме
- Отказоустойчивости
- Распределении данных
- Распределении ресурсов и планировании

Схема работы



Распределение задач

- ullet M количетво map'oв, R количество reduce'oв
- Partitioning Function example hash(key) mod R

Падение воркеров

- При падении Мар-воркера перезапускается тар задача и все reduce задачи, которые зависят от данных упавшего воркера
- При падении Reduce-воркера перезапускается только reduce задача

Введение
Реализация
Улучшения
Performance

ткээоустойшив

Этказоустоичивость

аспределение ресурсов и планировани

Падение мастера

При падении мастера прерывается весь процесс MapReduce вычислений

Код к данным

Хотими минимизировать обмен данными по сети.

Решение:

- Мастер знает о том, где расположены данные, на которых нужно запустить тар задачи
- Если это возможно, то следует запускать тар задачу на машине, на которой находятся нужные данные
- В противном случае, мастер выбирает воркера, который ближе всего к данным (с точки зрения топологии сети)

Статусы воркеров

Мастер переодически отпрашивает всех воркеров для уточнения статуса запущенных на них задач. Задача может находится в одном из следующих состояний:

- idle
- in-progress
- completed

Замечание

Если воркер не отвечает в течении заданного времени, то все задачи воркера переходят в состояние idle

Отказоустойчивость

Распределение ресурсов и планирование

Backup tasks Straggler

Определение

Straggler — воркер, которому необходимо сильно больше времени для завершения его задач в сравнении с остальными воркерами

Причины

- Медленное железо
- Данные слишком далеко
- ...

Backup tasks Straggler. Решение проблемы

- Запуск дополнительных дублирующих задач, для задач, которые в состоянии in-progress, в ситуации, когда большинство задач уже в статусе completed
- Задача считается завершенной, когда она сама или дублирующая успешно завершаются

Partitioning functions

- Функция hash(key) mod R создает слишком большие ограничения
- Пользователь может определить функцию партицирования самостоятельно

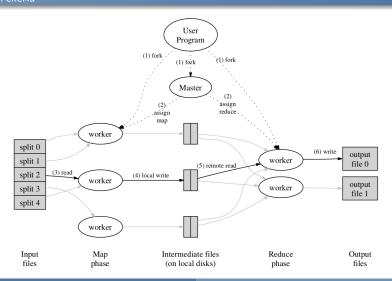
Ordering guarantees

- ullet В результате выполнения тар задачи, на локальном диске воркера образуется R партиций данных
- Гарантируется, что данные на вход reduce задаче будут передаваться в порядке неубывания ключей

Замечание

Ecnu reduce = Id function, то после завершения всех reduce задач, мы получаем частично упорядоченный файл из R партиций, где данные внутри каждой партиции отсортированы

Ordering guarantees



Ordering guarantees Distributed Sort

Несколько вариантов

- Использовать только один reduce воркер (R=1)
- Использовать свою Partitioning function, которая разбивает данные на партиции по ключу, а не по хэшу от ключа

Combiner function Проблема. Word count

- Частоты слов распределены по Zipf Law1
- Небольшое количество reduce задач получат большие списки на вход

MapReduce

¹https://en.wikipedia.org/wiki/Zipf%27s_law

Введение
Реализация
Улучшения
Регformance

Partitioning functions

Ordering guarantees

Combiner function

Skipping bad records

Counters

Combiner function

Решение. Word count

Пользователь может задачть Combiner функцию, которая на стороне тар воркера будет делать предпосчет

Введение Реализация Улучшения Performance artitioning functions
rdering guarantees
ombiner function
kipping bad records

Skipping bad records

Если в данных есть записи, к которым код map/reduce функций не готов, то весь процесс завершится с ошибкой

Skipping bad records

- Можно попросить MapReduce запоминать записи, на который детерминировано появляются ошибки
- Когда задача будет перезапущена она может успешно пропустить проблемные записи

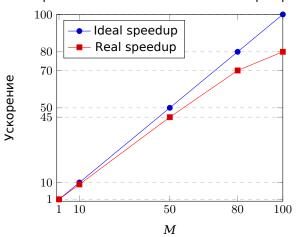
Введение
Реализация
Улучшения
Регformance

artitioning functions
rdering guarantees
ombiner function
kipping bad records

Counters

Пример Поиск по логам

Ускорение в зависимости от числа Мар воркеров



- - Chu, Cheng-Tao и др. "Map-reduce for machine learning on multicore". B: Advances in neural information processing systems. 2007, c. 281—288.
- Dean, Jeffrey и Sanjay Ghemawat. "MapReduce: simplified data processing on large clusters". B: Communications of the ACM 51.1 (2008), c. 107—113.
- Lin, Jimmy. "Mapreduce is good enough? if all you have is a hammer, throw away everything that's not a nail!" B: *Big Data* 1.1 (2013), c. 28—37.
- Lin, Jimmy μ Chris Dyer. "Data-intensive text processing with MapReduce". B: Synthesis Lectures on Human Language Technologies 3.1 (2010), c. 1—177.
- White, Tom. Hadoop: The definitive guide. "O'Reilly Media, Inc.", 2012.