

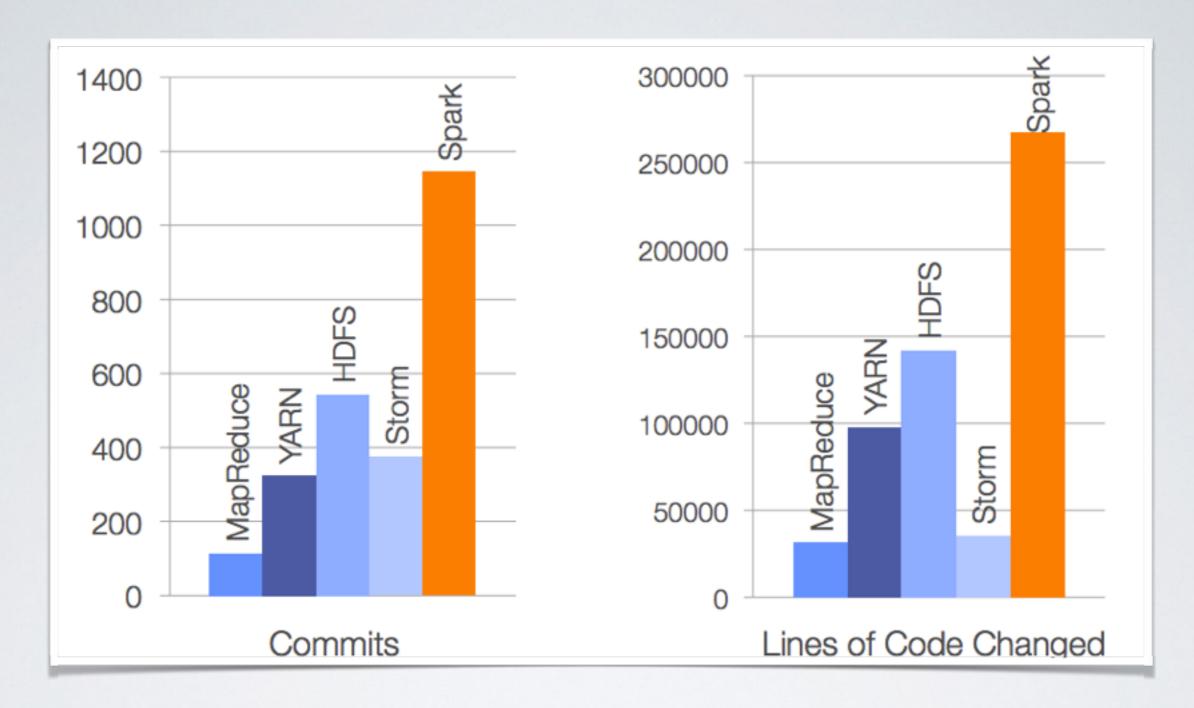
### Apache Spark 勉強会

@teppei\_tosa

#### Overview

- 1. Spark概要
- 2. Hadoop概要
- 3. Hadoop vs Spark
- 4. GraphX概要
- 5. WEBとJOBの融合
- 6. Getting Started

# Sparkとは



The most active project in the Hadoop ecosystem

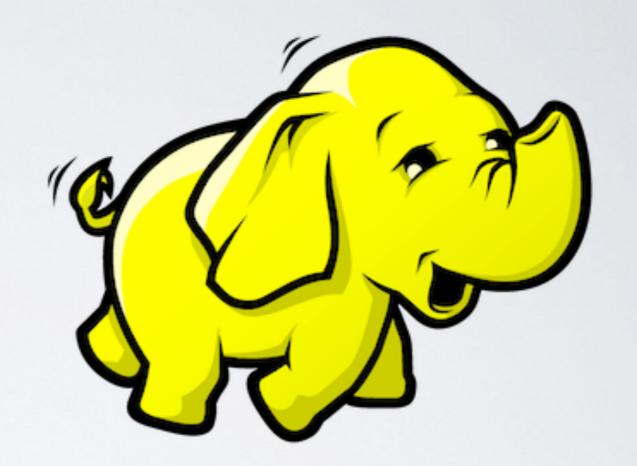
- ・米カリフォルニア大学バークレー校 AMPLab で開発 された分散コンピューティングフレームワーク
- ・Databricks社がメインに開発
- · In-Memoryでの繰り返し処理が得意
- MapReduceを置き換えるつつある
- ・Scalaで実装されている。Python、Javaでも開発可能
- ・コンポーネントとしてMLlib、GraphX、SQL

# Hadoopを次のステージへ

- 1. In-Memory処理による高速化
- 2. 俯瞰目線での設計

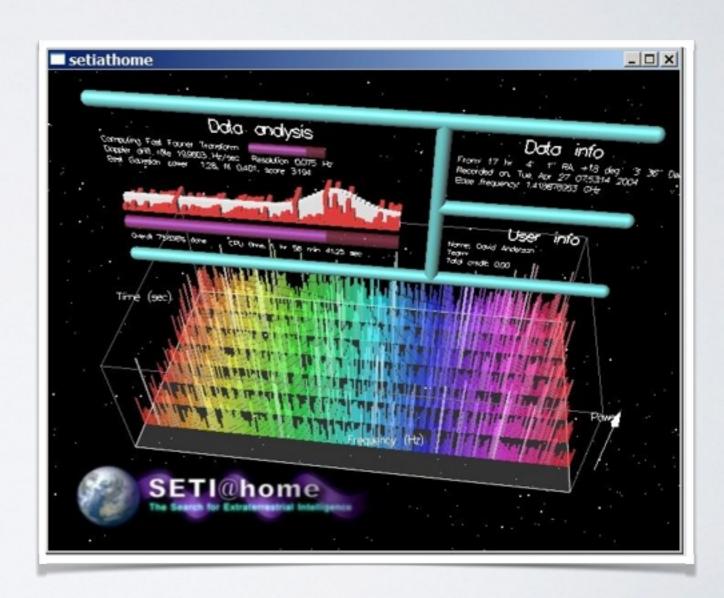
3. 分散処理間の通信

# Hadoopとは

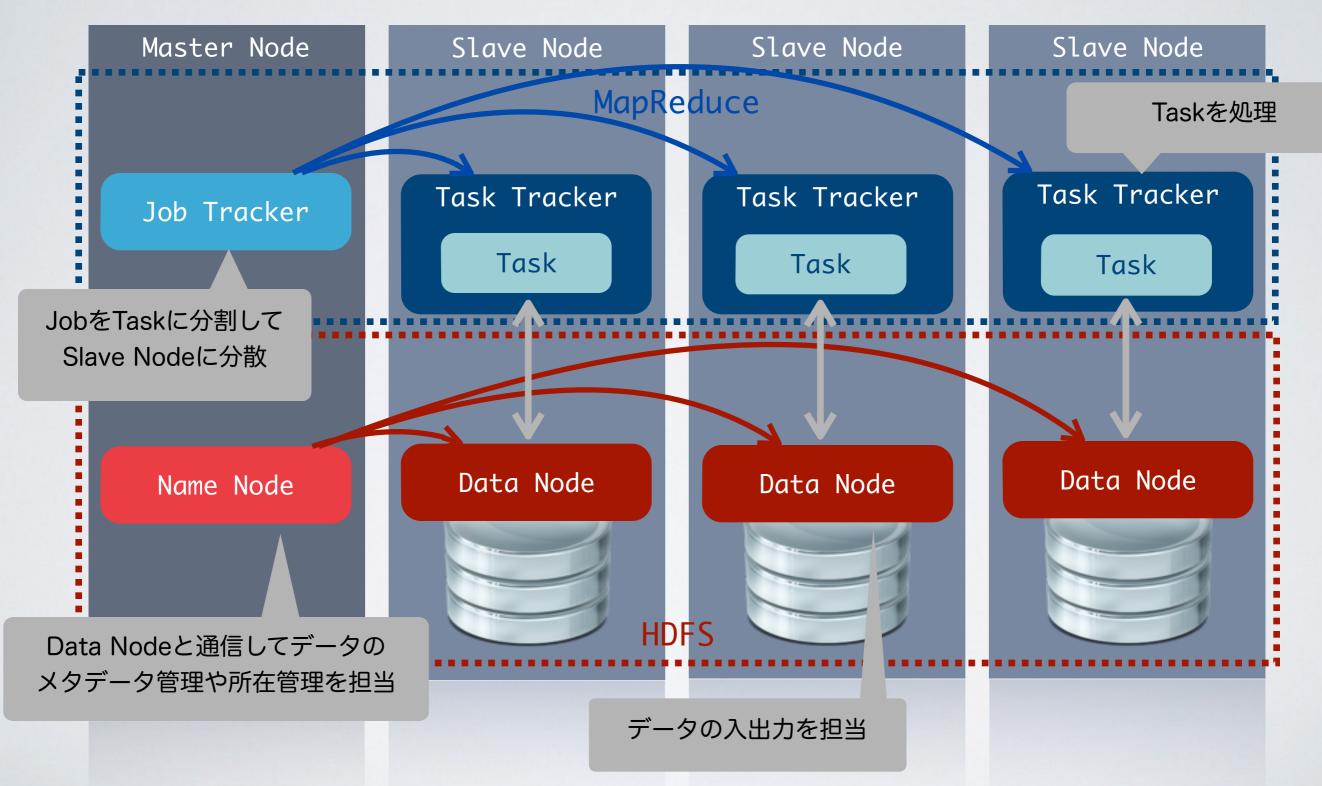


### かつてのグリッドシステム

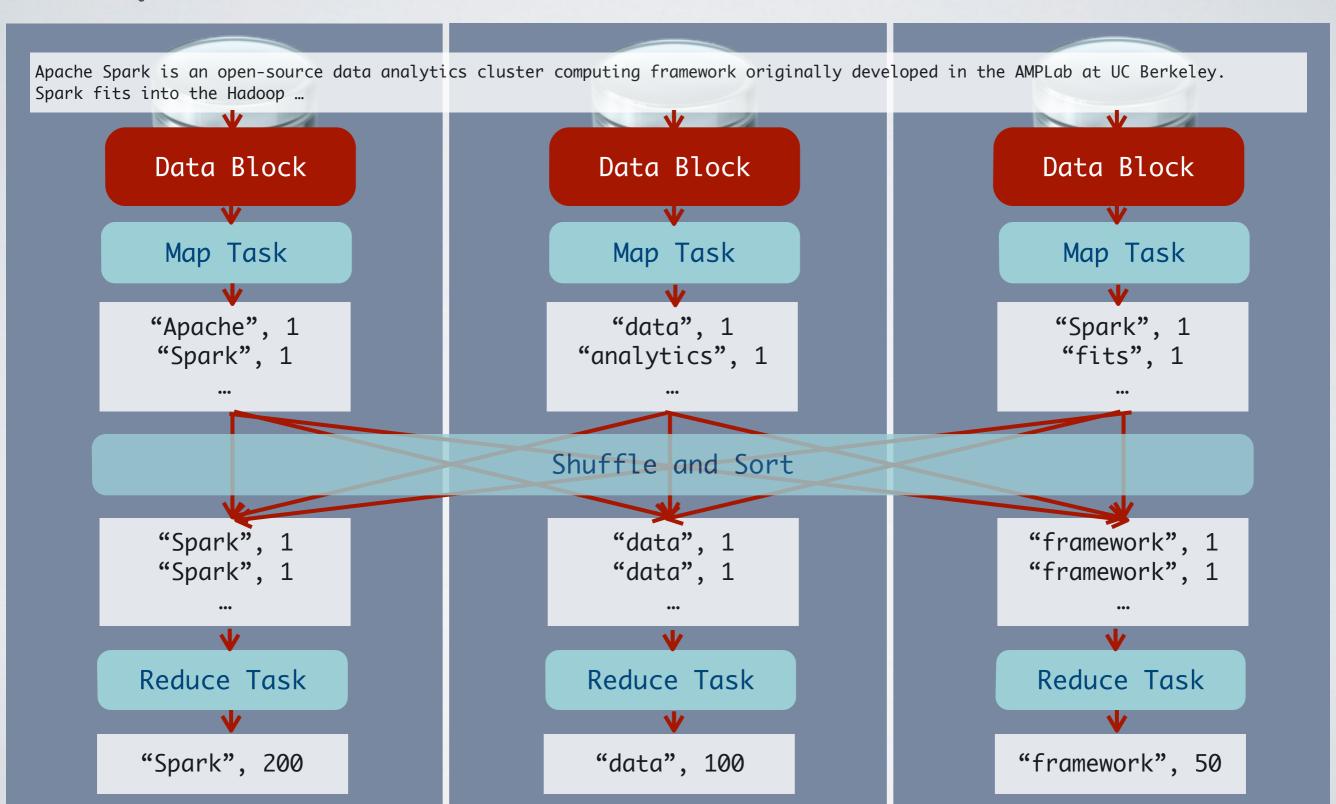
- 分散コンピューティング のアイディアは昔から
- · 例:SETI@HOME
- ・ネットI/O、ディスクI/O がネックになってしまう
- ・処理の分散だけでは実現 できない



#### HDFSによってネットI/OとディスクI/Oも分散



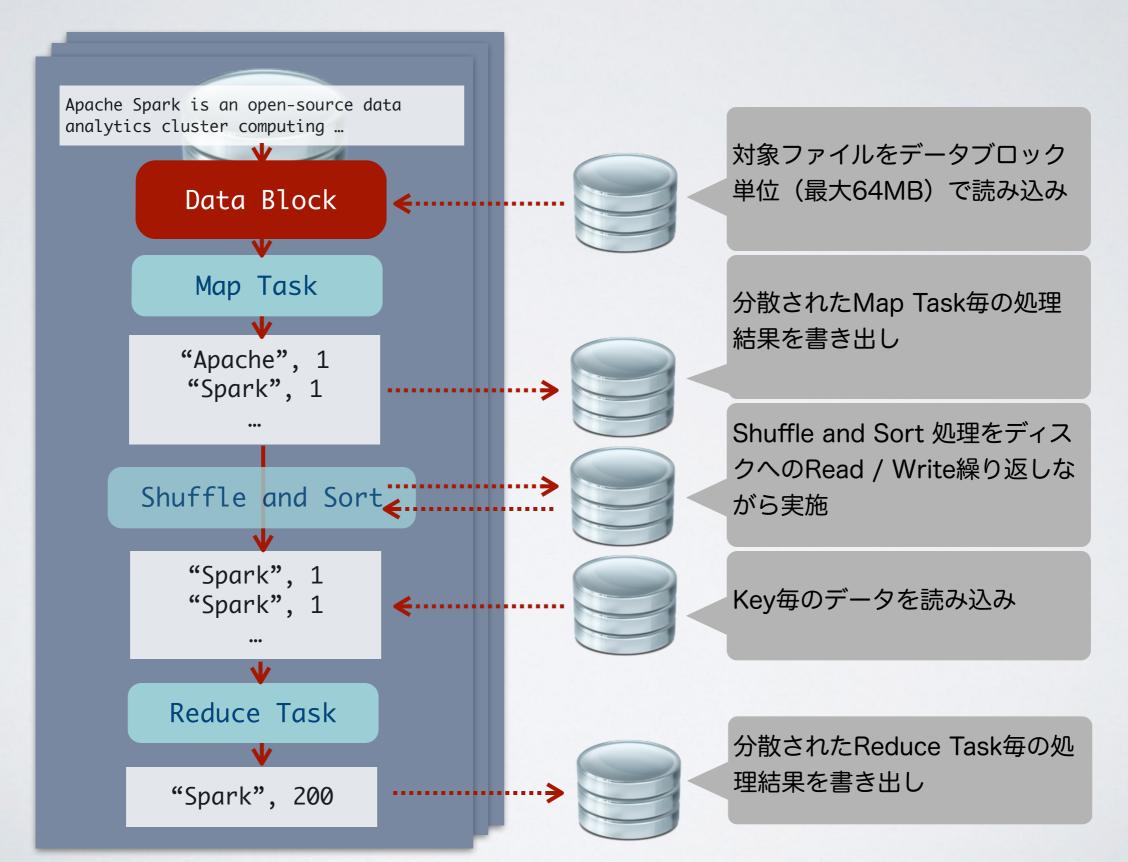
#### MapReduceによる効率的な分散処理開発



# Hadoop vs. Spark

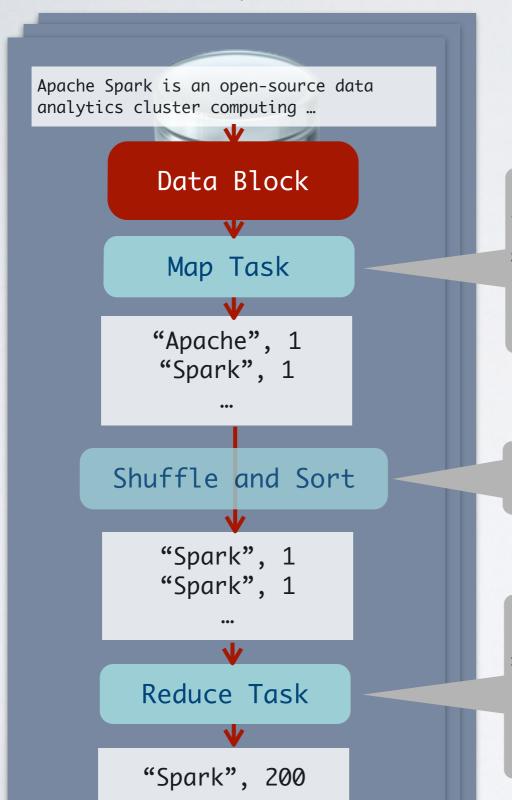
#	Hadoop	Spark
1	Disk I/O 過多	In-Memory処理による高速化
2	分散後処理設計の煩雑さ	俯瞰目線での設計
3	独立した分散処理	分散処理間の通信

#### Hadoop: Disk I/O過多



#### Hadoop:分散後処理設計の煩雑さ

(分散された後の処理を設計する難しさ)



データブロック内に含まれる文章行のまとまりを splitして単語単位のデータとし、各単語に1の値 を付加して応答

#### (実装不要)

キー(単語)単位にまとめられた配列をループして、 1の値を合計して、単語出現回数を算出する

#### Hadoop:独立した分散処理

(分散した処理間で情報共有できない)

分散処理間で情報共有したいケース

· Shuffle & Sort処理

専用の処理としてストレージ Read / Write を繰り返して実現

・グラフ構造データ処理

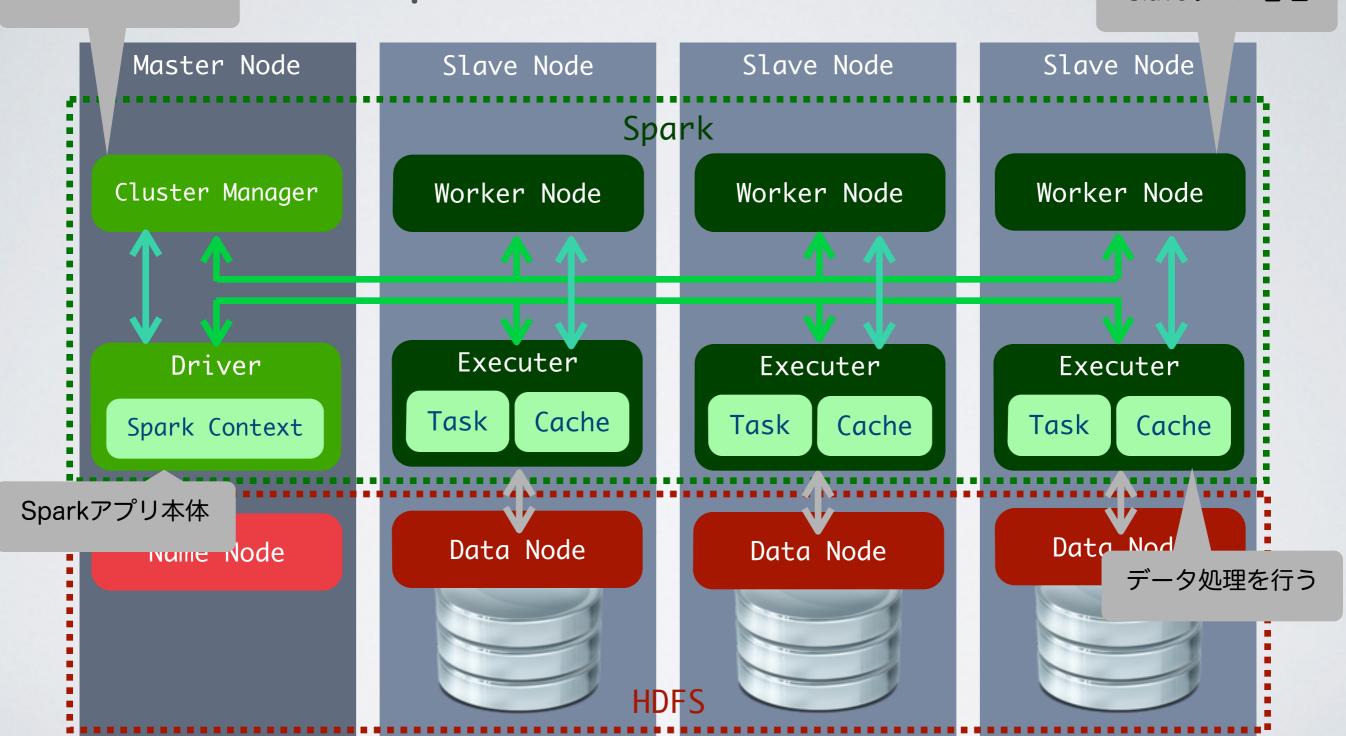
辺でリンクされている頂点間の情報のやりとりをする処理

Apache Giraphでは分散処理機構管理用のエコシステムであるzookeeperをアプリケーション用に活用して解決

クラスタ管理機能

#### Sparkのプロセス構成

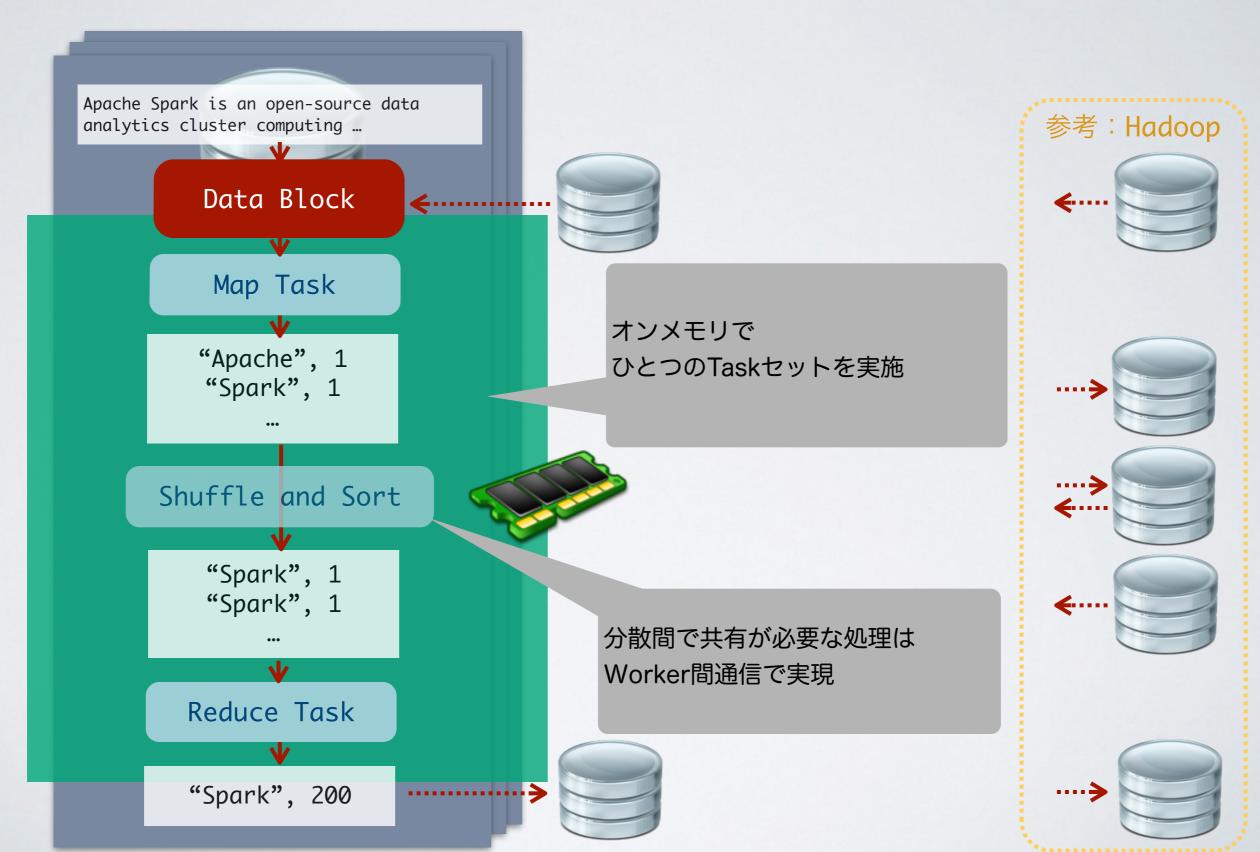
Slaveサーバ管理



# Hadoop vs. Spark

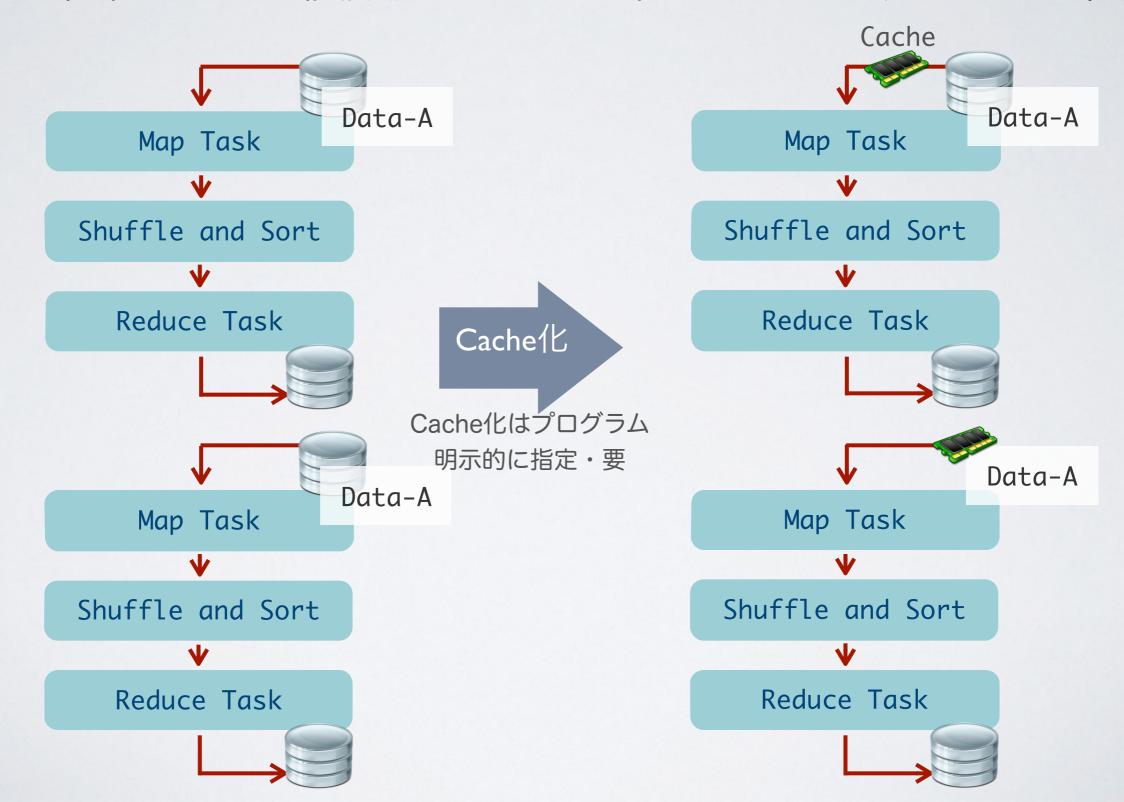
#	Hadoop	Spark
1	Disk I/O 過多	In-Memory処理による高速化
2	分散後処理設計の煩雑さ	俯瞰目線での設計
3	独立した分散処理	分散処理間の通信

#### Spark: In-Memory処理による高速化



#### Spark: In-Memory処理による高速化

Cache機能による複数処理セット間のデータ流用の効率化



WorkCount by MapReduce of Hadoop

```
public class WordCount {
      public static class Map extends MapReduceBase
            implements Mapper<LongWritable, Text, Text, IntWritable> {
      public void map( LongWritable key,
                                      Text value,
                                      OutputCollector<Text, IntWritable> output,
                                      Reporter reporter)
            throws IOException {
            String line = value.toString();
            StringTokenizer tokenizer = new StringTokenizer(line);
            while (tokenizer.hasMoreTokens()) {
                   word.set(tokenizer.nextToken());
                   output.collect(word, one);
      }
      public static class Reduce extends MapReduceBase
            implements Reducer<Text, IntWritable, Text, IntWritable> {
            public void reduce(Text key,
                                             Iterator<IntWritable> values,
                                             OutputCollector<Text, IntWritable> output,
                                             Reporter reporter
                         ) throws IOException {
                   int sum = 0;
                   while (values.hasNext()) {
                         sum += values.next().get();
                   output.collect(key, new IntWritable(sum));
      }
      public static void main(String[] args) throws Exception {
            JobClient.runJob(conf);
```

WorkCount by MapReduce of Spark with Scala

WorkCount by MapReduce of Spark with Java

```
JavaRDD<String> file = spark.textFile("hdfs://...");

JavaRDD<String> words = file.flatMap(new FlatMapFunction<String, String>() {
   public Iterable<String> call(String s) { return Arrays.asList(s.split(" ")); }
});

JavaPairRDD<String, Integer> pairs = words.map(new PairFunction<String, String, Integer>() {
   public Tuple2<String, Integer> call(String s) { return new Tuple2<String, Integer>(s, 1); }
});

JavaPairRDD<String, Integer> counts = pairs.reduceByKey(new Function2<Integer, Integer>() {
   public Integer call(Integer a, Integer b) { return a + b; }
});

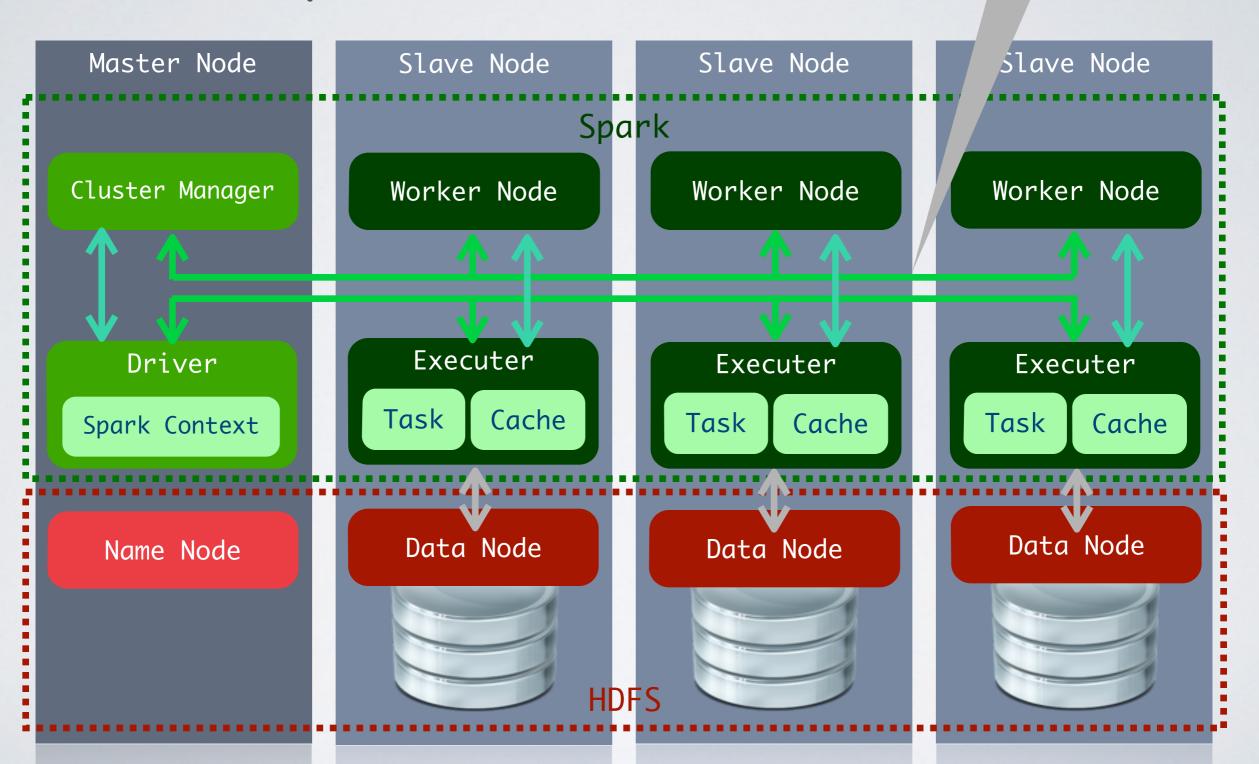
counts.saveAsTextFile("hdfs://...");
```

Spark Spark Streaming MLlib (machine learning) GraphX (graph)

Apache Spark

ひとつのSparkプログラム / JOB で、通常のETL処理、SQL、ストリーミング処理、 機械学習による分析処理、グラフデータ分析処理の全てを実装可能 (これまでのHadoopでは、それぞれが別々のJOBとして実装する必要がある)

#### Spark:分散処理間の通信



#### Spark:分散処理間の通信

分散処理間で情報共有したいケース

· Shuffle & Sort処理

Worker間通信機能でオンメモリ処理を実現

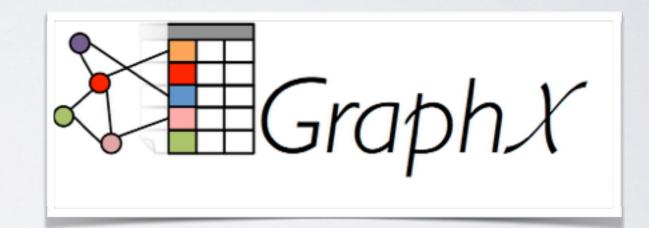
・グラフ構造データ処理

Worker間通信機能でオンメモリ処理を実現

(その他、再帰的処理でメリットを発揮)

# GraphX

- · Sparkのコンポーネントのひとつ
- グラフ構造データを処理するフレームワーク
- Sparkのメリットを最大限活かしたフレームワーク

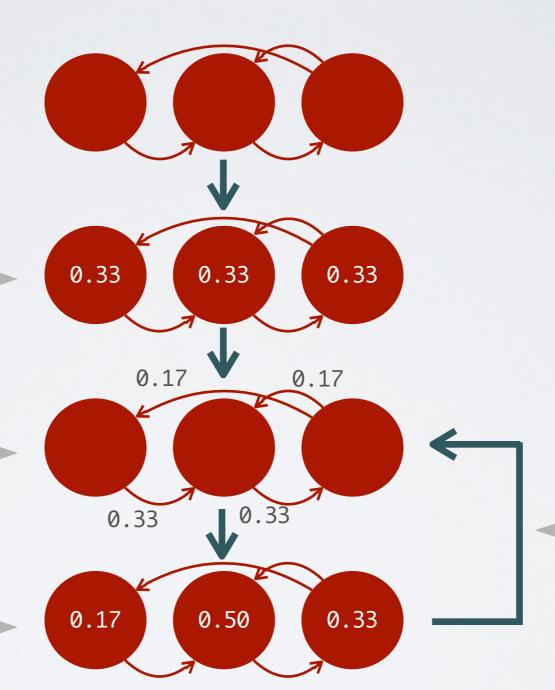


#### 例: Page Rank Algorithm

1を頂点の数で割った値を 各頂点に配布

リンクを張っている数で 各頂点の値を割って 隣接頂点に配布

配布されてきた値を 合算して自頂点の値に設定



各頂点の値が 収束するまで繰り返す

# Giraph vs. GraphX

#	Giraph on Hadoop	GraphX on Spark
1	Disk I/O 過多	In-Memory処理による高速化 → 再帰処理に好都合
2	分散後処理設計の煩雑さ → 頂点に成りきった処理設計	<ul><li>俯瞰目線での設計</li><li>→ グラフ全体を俯瞰した設計</li><li>→ 元データからのグラフ構造</li><li>データへの変換処理も含む</li></ul>
3	独立した分散処理 → ZooKeeperで実現	分散処理間の通信

### WEBアプリとの融合へ

### Databricks Cloud

https://databricks.com/cloud

### WEBアプリとの融合へ

・ JOBの超高速化によりWEBシステムとの 融合できる可能性が出て来た

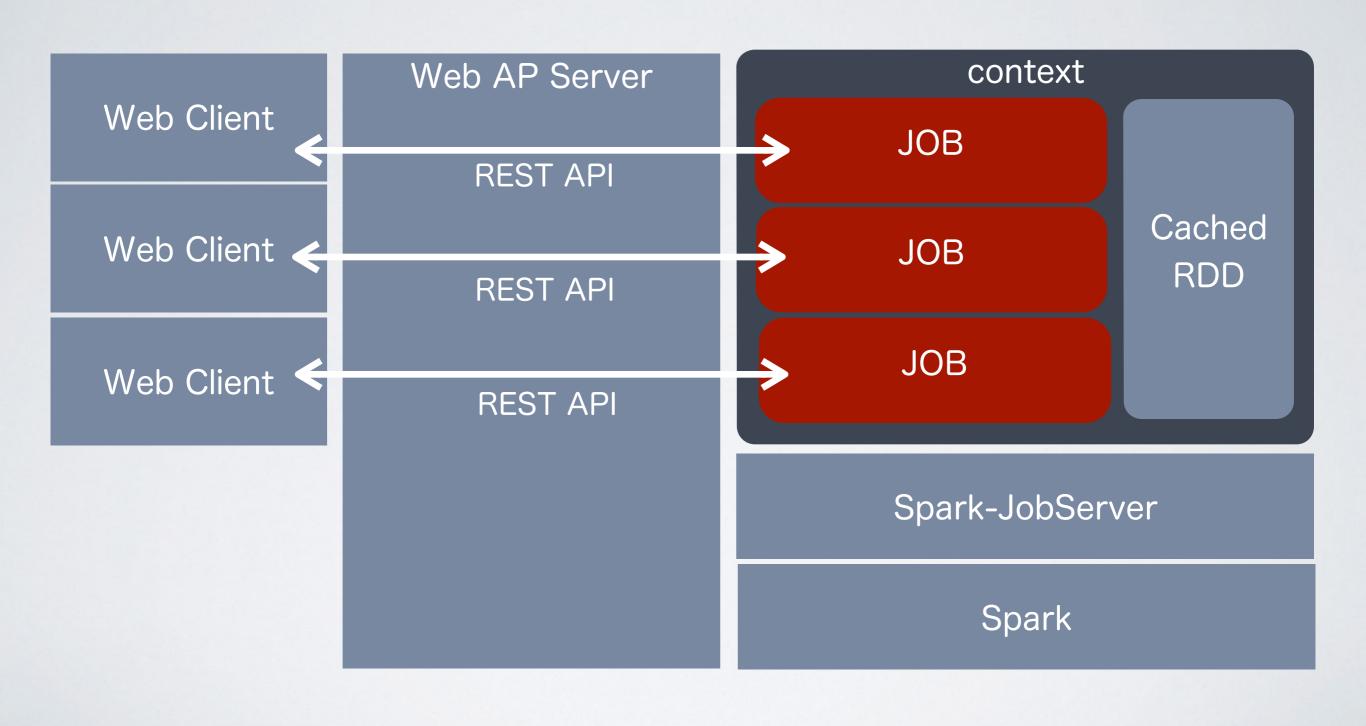
- ・WEB利用を想定したSparkのマルチスレッド機能
- · Spark-JobServerの登場

### Spark-JobServer

- · "Spark as a Service"
- · SparkのjobとcontextのREST APIを提供
- ・いかなる環境・言語からもSparkを扱うことが可能
- · Job間でひとつのcontextを共有
- ·Job間でキャッシュされたRDDを共有
- ・同期/非同期API。JOB結果をJSON応答。

### Demo

# Graph-Web



# Getting Started

### 動作モード

· Local Mode

クラスタを組まず、シングルノードで稼働するモード。開発端末で 稼働させる際のモード。

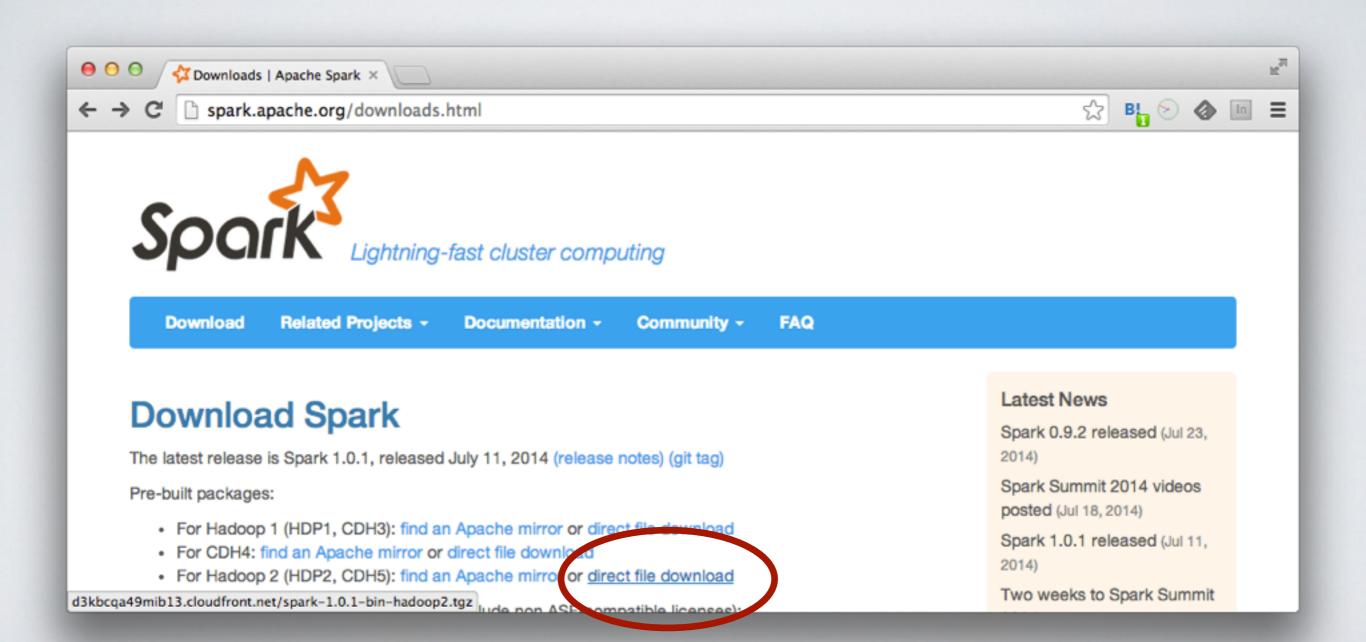
· Standalone Mode

Sparkだけでクラスタを構成するモード。Hadoop不要。

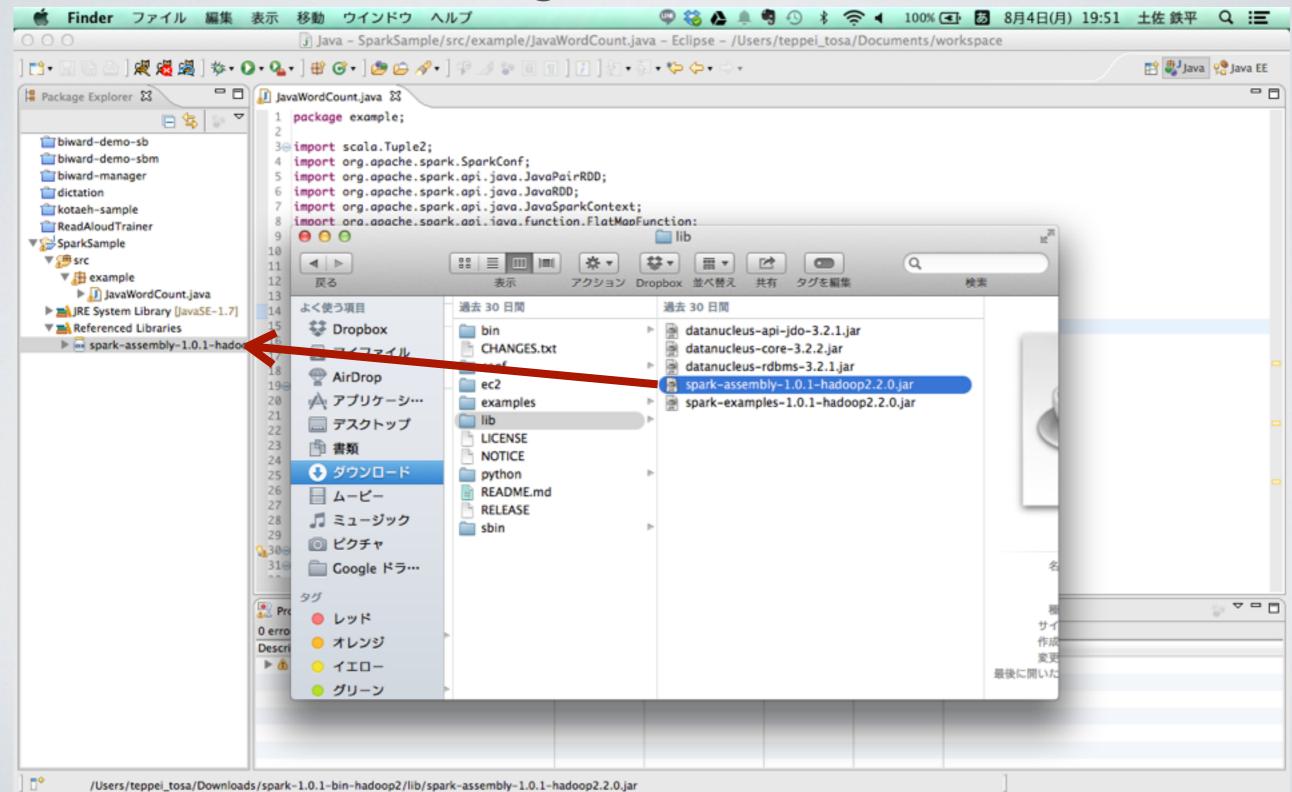
· YARN

Hadoop上で稼働させるモード。

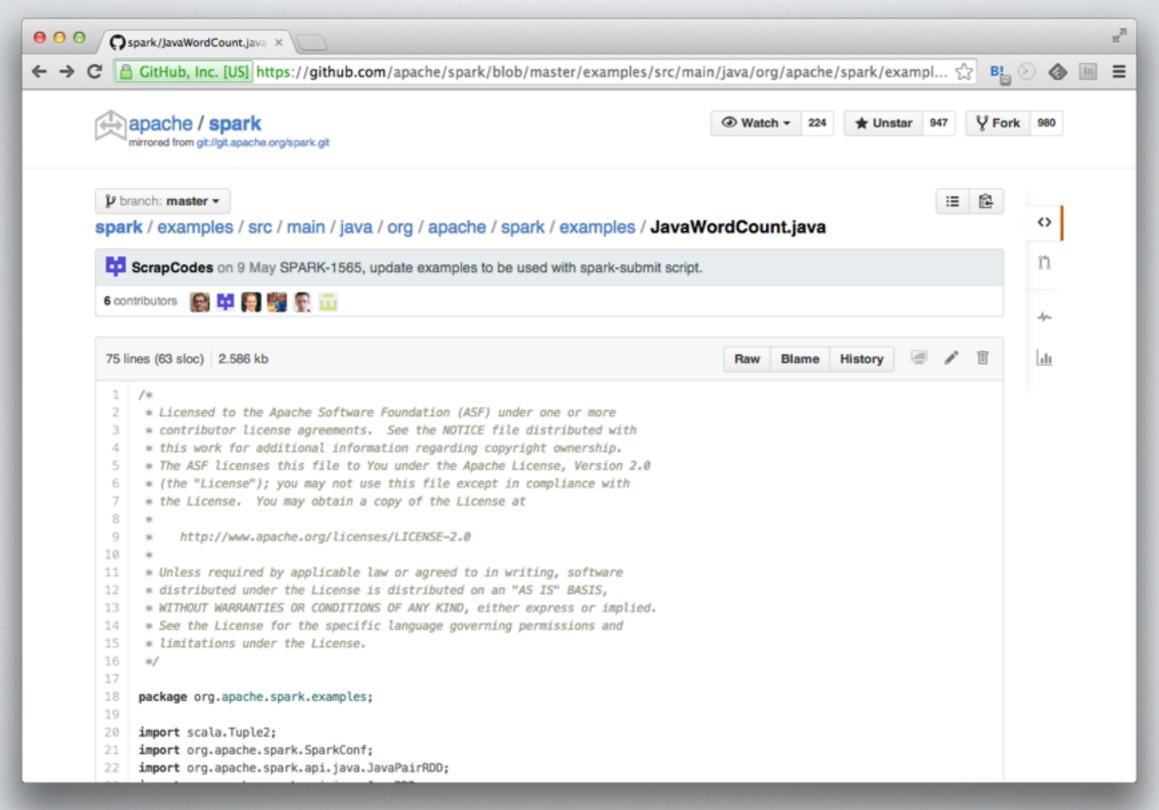
### ダウンロード



# library 取り込み



# Sample Source



### まとめ

- · SparkはHadoopを次のステージへ
- ・WEBアプリとの融合して革新的な変革を
- ・簡単にスタート可能!

### 参考情報

・ Apache Spark 本家ページ http://spark.apache.org/

· Spark Summit 2014 Agenda (資料DL可) http://spark-summit.org/2014/agenda

### 参考情報

· NTTデータ Spark紹介資料

基本編

http://www.slideshare.net/

hadoopxnttdata/apache-spark-spark

技術トピック

http://www.slideshare.net/

hadoopxnttdata/apache-spark

# Thank you!

@teppei\_tosa