Uma introdução ao processamento de dados com Hadoop MapReduce

Alan Cortes



Uma introdução

- Uma introdução
- Uma visão simplificada

- Uma introdução
- Uma visão simplificada
- Omissão de vários detalhes

- Uma introdução
- Uma visão simplificada
- Omissão de vários detalhes
- Ao final ter uma idéia de como fazer BY
- Não tratarei de como instalar...

What Is Apache Hadoop?

 The Apache Hadoop software library is a framework that allows for the distributed processing of large data sets across clusters of computers using simple programming models.



fonte: http://hadoop.apache.org/

Versões:

Release Date
03 October, 2017
24 Oct, 2017
04 August, 2017
08 October, 2016

Stable: 2.8.2

- Hadoop Common: The common utilities that support the other Hadoop modules.

- Hadoop Common: The common utilities that support the other Hadoop modules.
- Hadoop Distributed File System (HDFS™): A distributed file system that provides high-throughput access to application data.

- Hadoop Common: The common utilities that support the other Hadoop modules.
- Hadoop Distributed File System (HDFS™): A
 distributed file system that provides
 high-throughput access to application data.
- Hadoop YARN: A framework for job scheduling and cluster resource management.

- Hadoop Common: The common utilities that support the other Hadoop modules.
- Hadoop Distributed File System (HDFS™): A distributed file system that provides high-throughput access to application data.
- Hadoop YARN (Yet Another Resource Negotiator): A framework for job scheduling and cluster resource management.
- Hadoop MapReduce: A YARN-based system for parallel processing of large data sets.

ARCHITECTURE COMPARISON

Hadoop 1.0 vs. Hadoop 2.0.

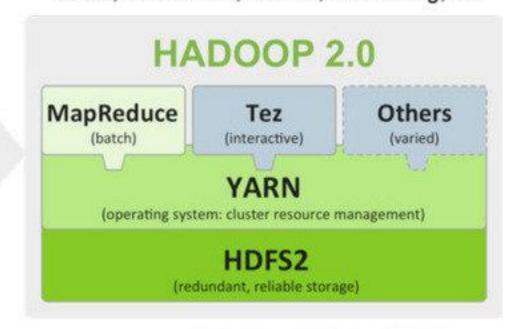
Single Use System
Batch Apps

MapReduce
(cluster resource management & data processing)

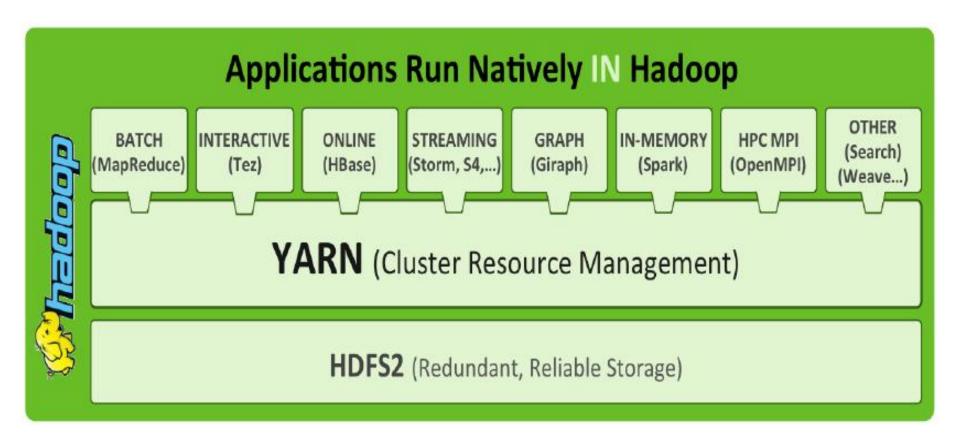
HDFS
(redundant, reliable storage)

Multi Use Data Platform

Batch, Interactive, Online, Streaming, ...



SOURCE: HORTONWORKS



HDFS:

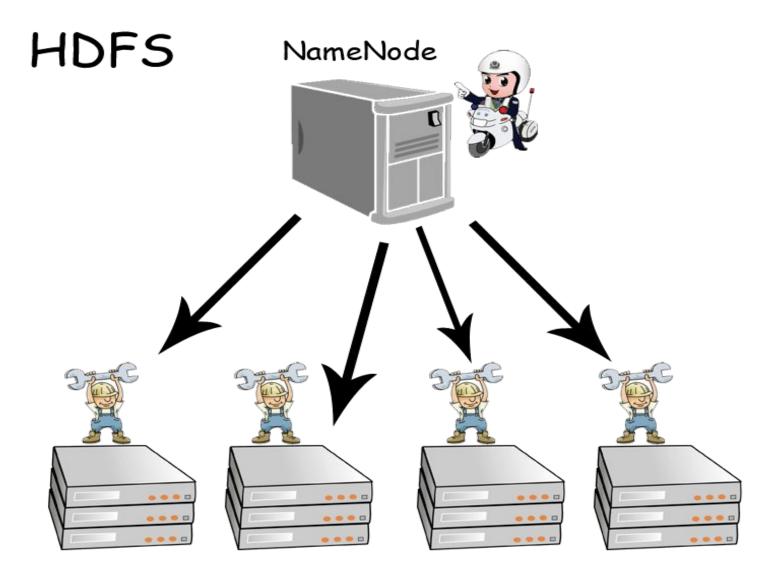
- Sistema De Arquivos Distribuído
 - Hardware Failure
 - Large Data Sets
 - Designed to be deployed on low-cost hardware

HDFS:

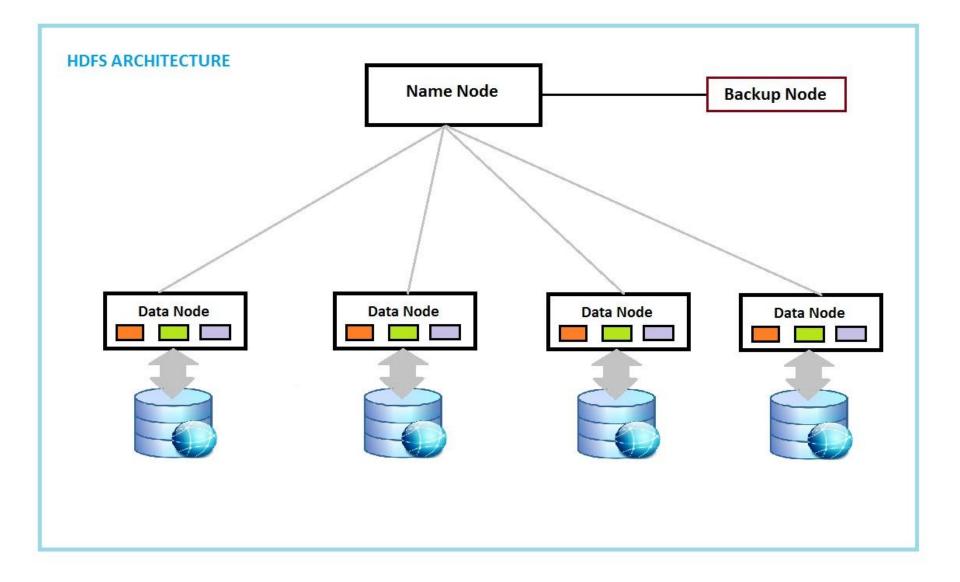
- Sistema De Arquivos Distribuído
 - Hardware Failure
 - Large Data Sets
 - Designed to be deployed on low-cost hardware
- Arquitetura Master/Slave (NameNode/DataNodes)
 - "um" mestre
 - Muitos trabalhadores

HDFS:

- Sistema De Arquivos Distribuído
 - Hardware Failure
 - Large Data Sets
 - Designed to be deployed on low-cost hardware
- Arquitetura Master/Slave (NameNode/DataNodes)
 - "um" mestre
 - Muitos trabalhadores
- Particionamento dos dados em blocos (256MB)
 - Replicação (Redundância)

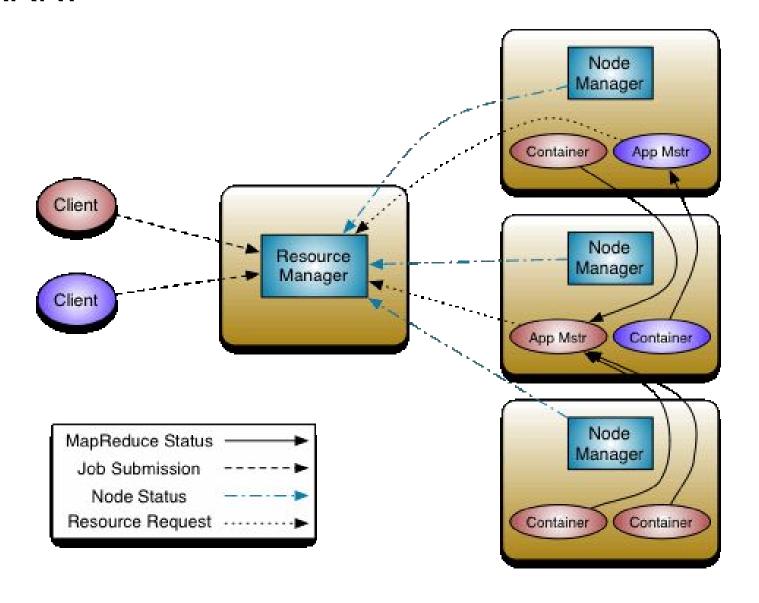


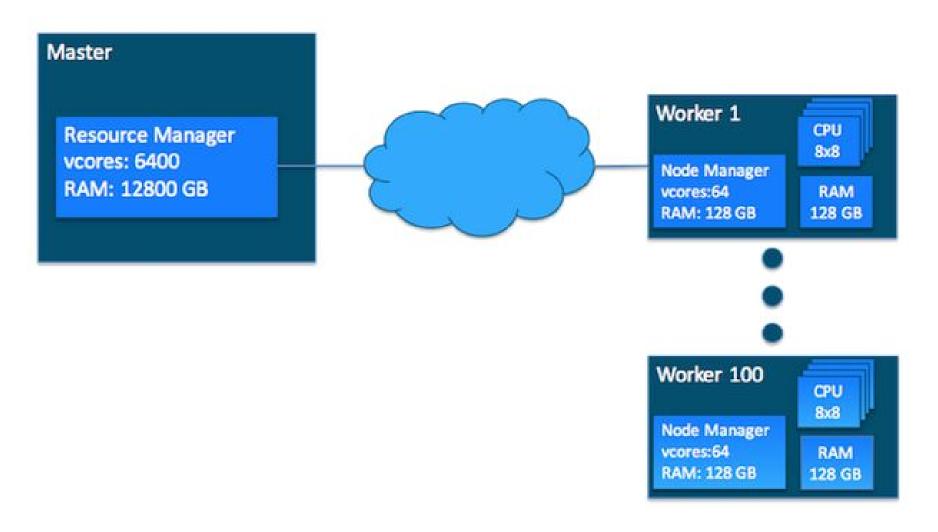
Data Nodes (Commodity Hardware)



- Dividir Gerenciamento de Recursos do gerenciamento dos Jobs (tarefas).
 - Lidar com as Falhas

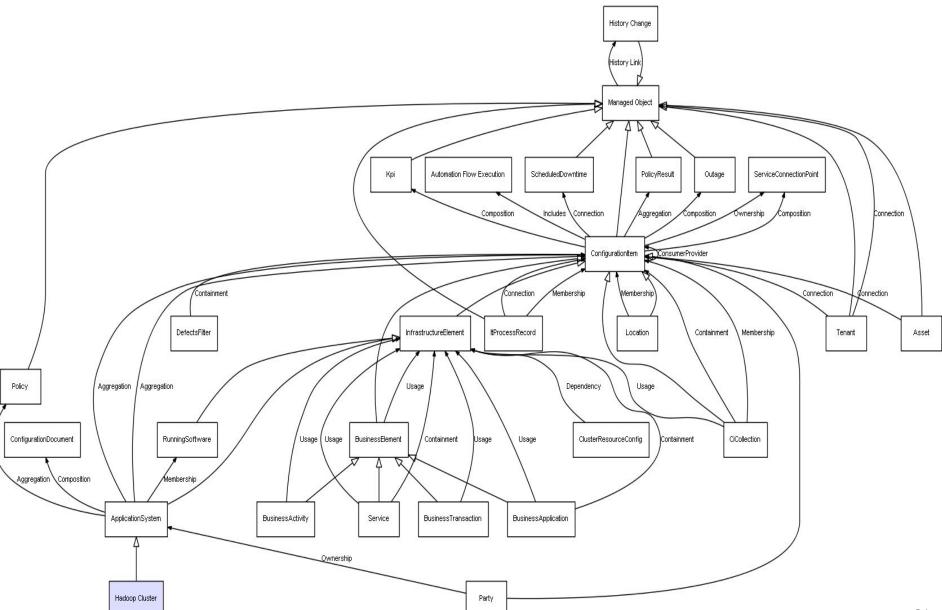
- Dividir Gerenciamento de Recursos do gerenciamento dos Jobs (tarefas).
 - Lidar com as Falhas
- Arquitetura Master/Slave
 - ResourceManager (Master)
 - NodeManager (Cada nó)
 - ApplicationMaster (Um por aplicação)





Os dois juntos?

Os dois juntos?



fonte: https://docs.software.hpe.com/UCMDB/10.33/cp-docs/docs/eng/class_model/html/hadoop_cluster_rel_full.png

Os dois juntos? Hadoop Architecture RAM --> 64GB HardDisk --> 1TB NameNode ResourceManager RAM --> 16 GB RAM --> 16 GB RAM --> 16 GB RAM --> 16 GB HardDisk --> 6 *1 TB DataNode DataNode DataNode DataNode NodeManager NodeManager NodeManager NodeManager

TIP: processa localmente os blocos disponíveis naquele nó. (mover a computação em vez dos dados)

Map Reduce:

Paradigma de programação...

Map Reduce:

- Paradigma de programação...
- Não é nada novo...
 - Já existe a muito tempo (linguagens funcionais [Lisp])

Map Reduce:

- Paradigma de programação...
- Não é nada novo...
 - Já existe a muito tempo (linguagens funcionais [Lisp])
- Se baseia em duas coisas.
 - Funções Map(<Chave, Valor>)e Reduce(<Chave, Valor>)
 - Map processa dados, e o Reduce processa o resultado do Map

```
Map(k1,v1) \rightarrow list(k2,v2)
Reduce(k2, list (v2)) \rightarrow list(k3, v3)
```

WordCount...

```
function map(String name, String document):
 // name: document name
 // document: document contents
 for each word w in document:
    emit (w, 1)
function reduce(String word, Iterator partialCounts):
 // word: a word
 // partialCounts: a list of aggregated partial counts
 sum = 0
  for each pc in partialCounts:
    sum += pc
 emit (word, sum)
```

WordCount...

```
Reduce(<José, (1,1)>) \rightarrow <José, 2>Reduce(<João, (1,1)>) \rightarrow <João, 2>Reduce(<Maria, (1,1)>) \rightarrow <Maria, 2>Reduce(<Felipe, (1)>) \rightarrow <Felipe, 1>Reduce(<Alan, (1)>) \rightarrow <Alan, 1>
```

 Framework para escrever facilmente aplicações
 MapReduce que processam grandes quantidades de dados, de forma paralela, distribuída em grandes clusters de hardware commodity com tolerância a falhas.

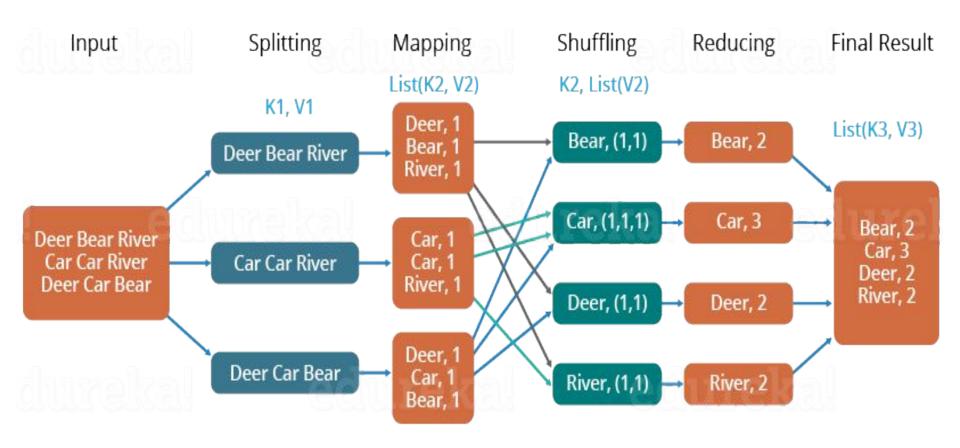
- Uma aplicação (Job) MapReduce geralmente divide os dados de entrada em Blocos independentes que são processados pelos Maps paralelamente.
- O framework organiza (sort/shuffle) as saídas dos Maps que serão as entradas dos Reducers (Mágica).
- Geralmente a entrada e a saída dos Jobs estão/são armazenadas no HDFS.
- O framework se encarrega de organizar e monitorar as tarefas, e reexecutar as que falharam.

- Uma aplicação (*Job*) MapReduce geralmente divide os dados de entrada em *Blocos* independentes que são processados pelos Maps paralelamente.
- O framework organiza (sort/shuffle) as saídas dos Maps que serão as entradas dos Reducers (Mágica).
- Geralmente a entrada e a saída dos Jobs estão/são armazenadas no HDFS.
- O framework se encarrega de organizar e monitorar as tarefas, e reexecutar as que falharam.
- Minimamente um Job MapReduce precisa:
 - Especificar a localização da entrada e da saída;
 - Prover as funções Map e Reduce;
 - Implementação das interfaces apropriadas/classes abstratas
 - Esses e outros parâmetros compõem a configuração do Job;
- O cliente então submete o Jar/Executável para o ResourceManager
 - O ResourceManager assume dai;
 - Ele se vira com o resto;

WordCount...

WordCount...

The Overall MapReduce Word Count Process



edureka!

origem:

http://hadoop.apache.org/docs/current/hadoop-mapreduce-client/hadoop-mapreduce-client-core/MapReduceTutorial.html

```
import java.io.IOException;
import java.util.StringTokenizer;
import org.apache.hadoop.conf.Configuration;
import org.apache.hadoop.fs.Path;
import org.apache.hadoop.io.IntWritable;
import org.apache.hadoop.io.Text;
import org.apache.hadoop.mapreduce.Job;
import org.apache.hadoop.mapreduce.Mapper;
import org.apache.hadoop.mapreduce.Reducer;
import org.apache.hadoop.mapreduce.lib.input.FileInputFormat;
import org.apache.hadoop.mapreduce.lib.output.FileOutputFormat;
public class WordCount {
```

```
public class WordCount {
  public static class TokenizerMapper
    extends Mapper<Object, Text, Text, IntWritable>{
    private final static IntWritable one = new IntWritable(1);
    private Text word = new Text();
    public void map(Object key, Text value, Context context
                 ) throws IOException, InterruptedException {
        StringTokenizer itr = new StringTokenizer(value.toString());
        while (itr.hasMoreTokens()) {
             word.set(itr.nextToken());
             context.write(word, one);
```

```
public class WordCount {
   public static class IntSumReducer
       extends Reducer<Text,IntWritable,Text,IntWritable> {
    private IntWritable result = new IntWritable();
    public void reduce(Text key, Iterable<IntWritable> values,Context context
                       ) throws IOException, InterruptedException {
      int sum = 0;
      for (IntWritable val : values) {
         sum += val.get();
      result.set(sum);
      context.write(key, result);
```

```
public class WordCount {
  public static void main(String[] args) throws Exception {
    Configuration conf = new Configuration();
    Job job = Job.getInstance(conf, "word-count");
    job.setJarByClass(WordCount.class);
    job.setMapperClass(TokenizerMapper.class);
    job.setCombinerClass(IntSumReducer.class);
    job.setReducerClass(IntSumReducer.class);
    job.setOutputKeyClass(Text.class);
    job.setOutputValueClass(IntWritable.class);
    FileInputFormat.addInputPath(job, new Path(args[0]));
    FileOutputFormat.setOutputPath(job, new Path(args[1]));
    System.exit(job.waitForCompletion(true) ? 0 : 1);
}//fim WordCount
```

Vamos rodar de verdade...

DESAFIO:

desafio.txt

Cidade	Dia da Semana	Temp. Mínima	Temp. Máxima	Elevação
Goiânia	1	22	33	223
Goiânia	2	23	25	223
-	-	-	-	-
-	-	-	-	-
Goiânia	7	29	31	223