Écosystème Hadoop



10 octobre 2022

Table des matières



Présentation



MapReduce



Exemples MR





YARN

Présentation



Objectifs



- Objectifs
 - Retracer l'évolution chronologique de Hadoop
 - Énumérer les composants et les caractéristiques de Hadoop
 - Découvrir le fonctionnement du système HDFS
 - Comprendre le principe du modèle Map/Reduce
 - Écrire des programmes Map/Reduce

- Présentation
- **HDFS**
 - MapReduce
 - YARN
- **Exemples MR**

Historique



- 2002 : Projet Nutch par Doug Cutting et Mike Cafarella
- 2003 : Publication par Google de Whitepaper sur GFS
- 2004 : Publication par Google de Whitepaper sur Map/Reduce
- 2004 : Implémentation de NDFS et Map/Reduce dans Nutch
- 2006 : Hadoop comme sous projet de Nutch
 - Doug Cutting chez Yahoo
 - Nom de la peluche de son enfant
- 2007 : Utilisation de Hadoop par Yahoo sur un cluster de 1000 noeuds
- 2008 : Hadoop comme un projet Apache http://hadoop.apache.org
- 2011: Version 1.0 de Hadoop
- 2012 : version 2.0 → Introduction de YARN
- 2017 : Version 3.0 → Erasure Coding, Haute disponibilité

Présentation

HDFS

MapReduce

YARN

Système distribué



Définition :

Un système distribué est une collection de processus ou d'ordinateurs indépendants et coopératifs qui apparaissent à l'utilisateur comme un seul et unique système cohérent

Objectifs

- Hétérogénéité : architecture, protocoles, .. différents
- « Scalabilité » : Rester efficace en cas d'augmentation des ressources et des utilisateurs :
 - ► Mise à l'échelle verticale
 - ► Mise à l'échelle horizontale
- Tolérance aux pannes : disponibilité même en conditions dégradées
- Concurrence : accès aux ressources partagées
- Transparence pour l'utilisateur : Système vu et utilisé comme une seule entité

Présentation

HDFS

- **MapReduce**
- **YARN**
- **Exemples MR**

Pourquoi Hadoop?



- Projet Open Source (en Java)
 - License
 - Dynamique
 - Communauté
- Apporte des solutions aux défis de la gestion des données massives
 - Stockage: Systèmes HDFS
 - Traitement: Map/Reduce et YARN
- Avantages:
 - Scalabilité linéaire (taille + temps)
 - Disponibilité
 - Les traitements se déplacent vers les donnéés
 - Traitement séquentiel (non aléatoire)
 - Modèle de traitement simple
- Architecture (voir figure)

Hadoop Framework

MapReduce

HDFS

Hadoop YARN

Hadoop Common

Présentation

HDFS

MapReduce

YARN

Comment obtenir Hadoop?



- Installer depuis les binaires sur hadoop.apache.org
 - Sur Linux mais aussi Windows et Mac
 - Difficulté d'administration et intégration avec les autres outils
- Distributions Hadoop
 - Environnement pré-installé avec outils d'administration
 - Packagé en machine virtuelle ou image Docker
 - Fournisseurs:
 - ► Cloudera: (après fusion avec Hortonworks en 2018): HDP et HDF
 - ► HP Enterprise : hérite de MapR rebaptisée HPE Ezmeral Data Fabric
 - ► IBM : IBM Open Platform ou IBM Insights
- Équipement dédié :
 - Matériel optimisé pour Hadoop comme : Dell, EMC, Teradata Appliance for Hadoop, HP, Oracle,
- Service Cloud : PaaS (Platform as a Service) tel que Amazon EMR, Microsoft HDInsight, Google Cloud Platform, Qubole, IBM BigInsights, ...

- Présentation
- HDFS
- MapReduce
 - YARN
- **Exemples MR**

Écosystème Hadoop





- **HDFS**
 - MapReduce
 - YARN
- **Exemples MR**















DotNetTi





DotNetTricks

Storag



- ? Hadoop
 - ? HDFS
 - Map/Reduce
 - ? YARN

- Outils complémentaires
 - Ingestion de données
 - Traitement et Interrogation
 - Coordination et orchestration
 - Surveillance et monitoring
 - ?

Écosystème Hadoop



Quelques outils :

- Spark: Moteur de traitement en mémoire distribuée et performant avec support de SQL, Streaming et Apprentissage automatique et des graphes
- Hive: Datawarehouse au dessus de Hadoop avec syntaxe SQL
- Hbase: BD non relationnelle orientée colonne au dessus de HDFS
- Ambari : gestion et déploiement de cluster Hadoop
- Sqoop: Transfert de données depuis sources externes
- Kafka: Traitement de flux de messages en producteur/consommateur
- **Zookeeper:** service centralisé pour la gestion de configuration
- Nifi: Automatisation des flux de données entre systèmes
- Storm: Traitement de flux en temps réel
- Flume: Collecte, agrégation et transfert de logs
- Flink: Traitement distribué de flux de données avec état (stateful)

Présentation

HDFS

MapReduce

YARN

Présentation

MapReduce

Exemples MR

HDFS

YARN

Hadoop –implantations



- ? Yahoo (2010):
 - 70 millions de fichiers, 80 millions de blocs
 - 2 15 PB
 - 2 +4000 noeuds, 24000 clients
 - 50 GB métadonnées en RAM
- ? Facebook (2010):
 - 55 millions de fichiers, 80 millions de blocs
 - 21 PB
 - 2000 noeuds, 30000 clients
 - 108 GB métadonnées en RAM

HDFS



Présentation

HDFS

MapReduce

YARN

Exemples MR

Introduction

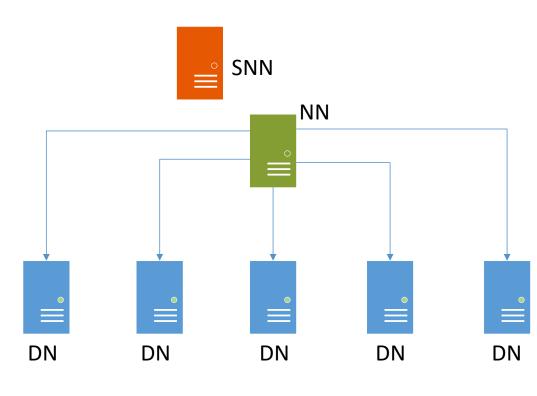


- Hadoop Distributed File System
 - Système de fichiers
 - Distribué
 - 2 Autres DFS: CEPH, GlusterFS, OpenIO, BeeGFS, ...
- Gérer des fichiers volumineux
- Déployé sur un cluster de noeuds avec des disques : Commodity hardware
- Indépendant de l'OS
- Unité de stockage : bloc de taille configurable (128 M0 par défaut)
- Réplication des blocs sur des nœuds différents (3 par défaut)

Composants HDFS



- Architecture Maître/Esclave
- NameNode (NN)
 - Gère les métadonnées sur les fichiers, répertoires et blocs
 - Métadonnées chargées en RAM
- DataNode (DN)
 - Contient les blocs de données
 - Opérations L/E
 - Envoie des heartbeats et rapports de blocs au NN
- Secondary NameNode (SNN)
 - NN est un point critique : SPOF
 - Surveille le NN et copie les métadonnées
 - Remplace le NN en cas de panne



Cluster HDFS

Présentation

HDFS

MapReduce

YARN

Exemple

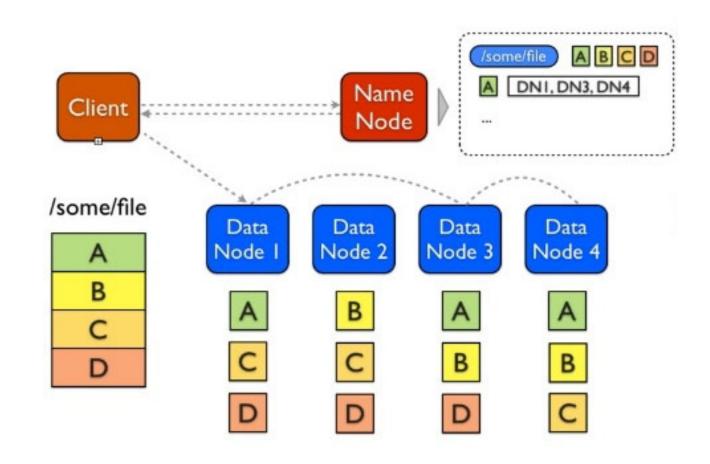


Présentation

2 HDFS

MapReduce

4 YARN



Écriture



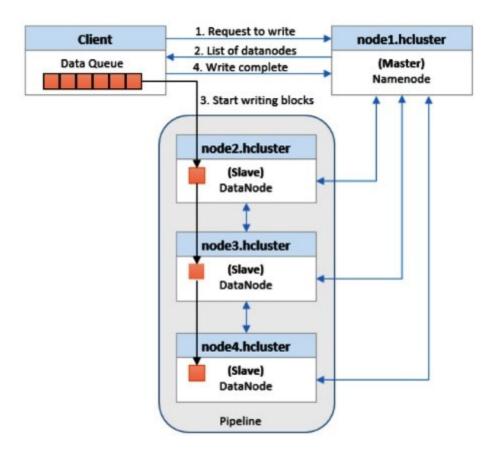
Présentation

HDFS

MapReduce

YARN

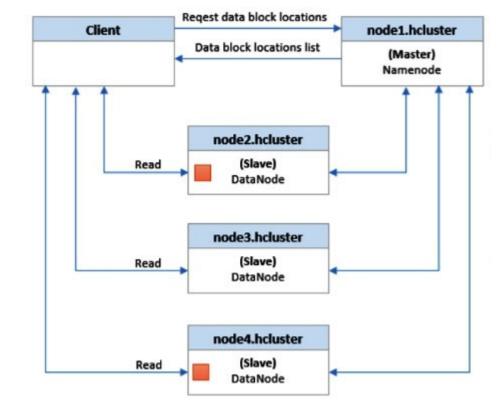
- Le client HDFS envoie une requête d'écriture au NN
- 2. Le NN crée le fichier dans son namespace, calcule une topologie de blocs et répond par une liste de DNs
- 3. Le client prépare les blocs et envoie le flux de données au premier DN qui va relayer les données aux autres DNs
- 4. Les DNs échangent des accusés pour signaler la réussite/échec de l'écriture.



Lecture



- 1. Le client HDFS envoie une requête de lecture au NN
- 2. Le NN répond par une liste de DNs hébergeant le bloc demandé triée selon la proximité au client
- 3. Le client se connecte au premier DN pour lire le bloc
- 4. En cas d'erreur passe au DN suivant



Présentation

HDFS

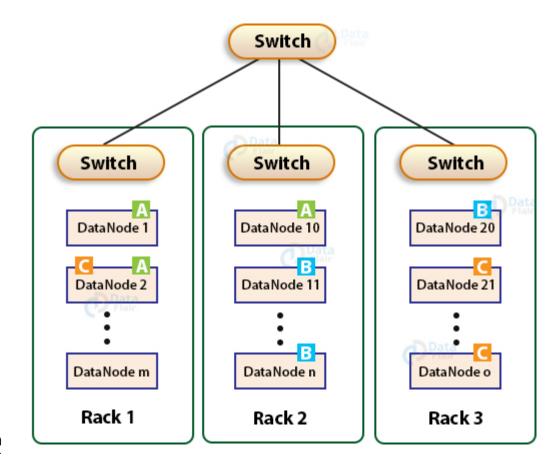
MapReduce

YARN

Stratégie de réplication



- 1er bloc sur DN local
- 2ème bloc sur un autre DN du même Rack
- 3ème bloc sur DN d'un autre Rack
- Pour le reste, respecter :
 - Pas de copies sur le même DN.
 - Pas plus de 2 copies sur le même Rack.
 - Nombre de Racks utilisés < nombre de copies.



- **Présentation**
- **9** HDFS
- **MapReduce**
- **YARN**
- **Exemples MR**

Autres aspects



- Permissions: rwx
- Erasure Coding
 - Inspiré de la technologie RAID
 - Remplace la réplication intégrale de blocs
 - Réduire le volume de données de +50%
 - Pour 2 blocs data calculer 1 bloc de parité
- Fédération HDFS
 - Plusieurs NN
 - Plusieurs namespaces sur le même cluster (NN1 : /user, NN2:/data)

Présentation

9 HDFS

MapReduce

YARN

Interfaces



- API Java
- APIC: libhdfs
- Web: sur https://namenode:9870
- ? (LI:
 - hadoop fs -commande -option arguments
 - hdfs dfs -commande -option arguments
 - Commandes:
 - ▶ ls : afficher le contenu du dossier
 - > put : copier du système local vers HDFS
 - get : copier de HDFS vers le système local
 - > cp : copie de fichiers/dossiers HDFS
 - mv : déplacement de fichiers/dossiers HDFS
 - ► touch : créer un fichier vide
 - > cat : afficher le contenu d'un fichier
 - mkdir: créer un dossier
 - rm: supprimer fichiers
 - rmdir: supprimer un dossier vide

Présentation

HDFS

MapReduce

YARN

Limites



- N'est pas adapté pour les systèmes à faible latence
- Lent avec les fichiers de taille réduite
- Convient pour le mode ajout et non modification aléatoire
- Tout est en mémoire : Problème de scalabilité

Présentation

HDFS

MapReduce

YARN

MapReduce



Présentation



- Calcul distribué/parallèle
 - Parallèle
 - ► Threads d'exécution simultanés
 - ► Mémoire partagée → synchronisation
 - ► Passage à l'échelle vertical
 - ➤ SPOF (Single Point Of Failure) : point vulnérable
 - Distribué
 - ► Nœuds autonomes
 - ► Collaboration par échange de messages
 - ► Passage à l'échelle horizontal
 - ► Tolérance aux pannes
- Modèle de programmation algorithmique
 - Diviser pour régner (divide and conquer)
 - Décomposer le problèmes en tâches indépendantes et « parallélisables »
 - © Combinaison de 2 fonctions Map et Reduce

- **Présentation**
- **HDFS**
- **MapReduce**
- **YARN**
- **Exemples MR**

Fonctions Map et Reduce



En programmation fonctionnelle

nap(): Appliquer une fonction sur tous les éléments d'une liste

```
>>> list(map(lambda x:x**2, [2,5,8,10]))
[4, 25, 64, 100]
```

reduce(): Applique une fonction d'agrégation sur une liste

```
>>> from functools import reduce
>>> reduce(lambda x,y:x+y, [1,2,3,4])
10
```

Présentation

HDFS

MapReduce

YARN

Étapes MapReduce



- Split : découper
 - Fragmenter les données en des lots plus petits
- Map
 - Appliquer sur chaque lot la fonction spécifiée par le problème
 - Transforme le lot en une liste de paires (clé, valeur)
 - Résultats intermédiaires
- Shuffle & sort : mélanger et trier
 - Les résultats intermédiaire sont regroupés et triés par clé
- ? Reduce
 - Appliquer la fonction reduce et agréger les valeurs relatives à une clé en une seule valeur

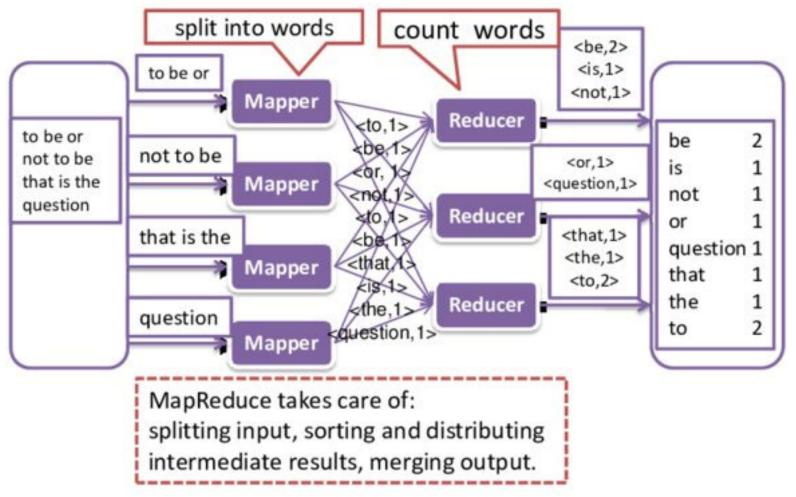
- **Présentation**
- **HDFS**
- **MapReduce**
- 4 YARN
- **Exemples MR**

Exemple: Wordcount



Problème : compter le nombre d'occurrences des mots dans un fichier texte

- **Présentation**
- **HDFS**
- **3** MapReduce
- **YARN**
- **Exemples MR**



Programmation MapReduce



- Le rôle du développeur :
 - Choisir une manière de découper les données afin que l'opération MAP soit parallélisable.
 - Choisir la clé à utiliser pour le problème ciblé.
 - Écrire le code de la fonction pour l'opération MAP.
 - Écrire le code de la fonction pour l'opération REDUCE.
- Framework Hadoop
 - Partitionnement des données
 - Tolérance aux fautes et reprise après pannes
 - Ordonnancement
 - Shuffle & sort
 - Allocation des ressources

Présentation

HDFS

- **3** MapReduce
- **YARN**
- **Exemples MR**

Programme Wordcount



```
Comment découper : découper un texte en mots
```

- Clé / Valeur : Résultat = liste de paires (mot, nombre d'occurrences)
- Map

```
fonction Map(clé, valeur):
// clé : nom_fichier, valeur : contenu (bloc, ligne, ...)
Pour chaque mot dans valeur:
    Émettre(mot, 1)
```

HDFS

MapReduce

Présentation

YARN

```
Reduce
```

```
fonction Reduce(clé, valeurs):
    //clé = mot, valeurs = liste de 1 (nombre de 1 = nombre d'occurrences)
    occurrences = 0
    Pour chaque v dans valeurs:
        Occurrences = occurrences + v
        Émettre (clé, occurrences)
```

Worcount en Java -Mapper



```
Présentation
```

HDFS

MapReduce

YARN

```
import ...;
public class WordCountMapper extends Mapper<LongWritable, Text, Text, IntWritable> {
   private final static IntWritable one = new IntWritable(1);
   private Text word = new Text();
   @Override
   public void map(LongWritable key, Text value, Context context) throws IOException, InterruptedException {
       String line = value.toString();
       StringTokenizer tokenizer = new StringTokenizer(line);
       while (tokenizer.hasMoreTokens()) {
            word.set(tokenizer.nextToken());
            context.write(word, one);
   public void run(Context context) throws IOException, InterruptedException {
       setup(context);
       while (context.nextKeyValue()) {
           map(context.getCurrentKey(), context.getCurrentValue(), context);
       cleanup(context);
```

Wordcount en java -Reducer



```
Présentation
```

HDFS

MapReduce

YARN

```
import ...;
public class WordCountReducer extends Reducer<Text, IntWritable, Text, IntWritable> {
   private IntWritable totalWordCount = new IntWritable();
   @Override
   public void reduce(final Text key, final Iterable<IntWritable> values,
           final Context context) throws IOException, InterruptedException {
       int sum = 0;
       Iterator<IntWritable> iterator = values.iterator();
       while (iterator.hasNext()) {
            sum += iterator.next().get();
       totalWordCount.set(sum);
       // context.write(key, new IntWritable(sum));
       context.write(key, totalWordCount);
```

Wordcount en java -Driver



```
Présentation
```

HDFS

MapReduce

YARN

```
import ...;
public class WordCountDriver extends Configured implements Tool {
   public int run(String[] args) throws Exception {
       if (args.length != 2) {
           System.out.println("Usage: [input] [output]");
           System.exit(-1);
       // Creation d'un job en lui fournissant la configuration et une
description textuelle de la tache
       Job job = Job.getInstance(getConf());
        job.setJobName("wordcount");
       // On precise les classes MyProgram, Map et Reduce
        job.setJarByClass(WordCountDriver.class);
        job.setMapperClass(WordCountMapper.class);
        job.setReducerClass(WordCountReducer.class);
       // Definition des types clé/valeur de notre problème
       job.setOutputKeyClass(Text.class);
        job.setOutputValueClass(IntWritable.class);
        job.setInputFormatClass(TextInputFormat.class);
        job.setOutputFormatClass(TextOutputFormat.class);
        Path inputFilePath = new Path(args[0]);
       Path outputFilePath = new Path(args[1]);
```

```
// On accepte une entree recursive
FileInputFormat.setInputDirRecursive(job, true);
FileInputFormat.addInputPath(job, inputFilePath);
FileOutputFormat.setOutputPath(job, outputFilePath);
FileSystem fs = FileSystem.newInstance(getConf());
if (fs.exists(outputFilePath)) {
    fs.delete(outputFilePath, true);
return job.waitForCompletion(true) ? 0: 1;
public static void main(String[] args) throws Exception
WordCountDriver wordcountDriver = new WordCountDriver();
int res = ToolRunner.run(wordcountDriver, args);
System.exit(res);
```

Présentation

MapReduce

Exemples MR

HDFS

YARN

Wordcount en Python



- Bibliothèque hadoop-streaming.jar
- Les flux standards pour les E/S
- ? mapper.py

```
import sys
for line in sys.stdin:
    # recupérer les mots
    words = line.split()
    # operation map, pour chaque mot, generer la paire (mot, 1)
    for word in words:
        print("%s\t%d" % (word, 1))
```

Wordcount en Python



Présentation

HDFS

MapReduce

YARN

Exemples MR

reducer.py

```
import sys
total = 0
lastword = None
for line in sys.stdin:
   line = line.strip()
   # recuperer la cle et la valeur et conversion de la valeur
en int
   word, count = line.split()
    count = int(count)
    # passage au mot suivant (plusieurs cles possibles pour une
 même exécution de programme)
    if lastword is None:
        lastword = word
   if word == lastword:
        total += count
   else:
        print("%s\t%d occurences" % (lastword, total))
        total = count
        lastword = word
if lastword is not None:
   print("%s\t%d occurences" % (lastword, total))
```

Exécution

hadoop jar hadoop-streaming.jar -input shakespeare.txt output /results -mapper mapper.py -reducer reducer.py

Résultat

hadoop fs -cat /results/*

Wordcount en Python avec MRJOB



```
Présentation
```

HDFS

MapReduce

YARN

```
Wordount.py
from mrjob.step import MRStep
from mrjob.job import MRJob
class WordCount(MRJob):
    def steps(self):
        return [MRStep(mapper=self.mapper get words,
                reducer=self.reducer count words)]
    def mapper_get_words(self, _, line):
        for word in line.split():
            yield word, 1
    def reducer_count_words(self, key, values):
        yield key, sum(values)
if name == ' main ':
    WordCount.run()
   Exécution
python wordcount.py -r hadoop hdfs://localhost:9000/user/hadoop/shakespeare.txt
```



YARN

Hadoop V1



- Pas de YARN
- Unique schéma accepté Map/Reduce
- Application MapReduce = Job MapReduce
- Modèle Master/Slave : Job Tracker/Task Tracker
 - Diviser le job sur plusieurs tâches appelées mappers et reducers
 - Chaque tâche est exécutée sur un nœud du cluster
 - Chaque nœud a un certain nombre de slots prédéfinis: Map Slots/Reduce Slots
- Un slot est une unité d'exécution qui représente la capacité du task tracker à exécuter une tâche (map ou reduce) individuellement, à un moment donné
- Le Job Tracker se charge à la fois:
 - D'allouer les ressources (mémoire, CPU...) aux différentes tâches
 - De coordonner l'exécution des jobs MapReduce
 - De réserver et ordonnancer les slots, et de gérer les fautes en réallouant les slots au besoin

Présentation

HDFS

MapReduce

YARN

Hadoop V2



Présentation

- **HDFS**
 - MapReduce
- **4** YARN
- **Exemples MR**

- Découplage de la gestion des ressources de la gestion des tâches
- Pas de slots mais des ressouces (RAM, Cores CPU) allouées à la demande
- YARN: Yet Another Resource Negotiator
 - Resource Manager (RM)
 - ► Master
 - ► Arbitrage des ressources entre plusieurs applications
 - 🛾 Node Manager (NM)
 - ► Slave
 - ► Création de containers et allocation des ressources
 - Application Master (AM)
 - ▶ 1 par application
 - ► Sur 1 container
 - ▶ Demande des containers pour les tâches de l'application

Application sous YARN

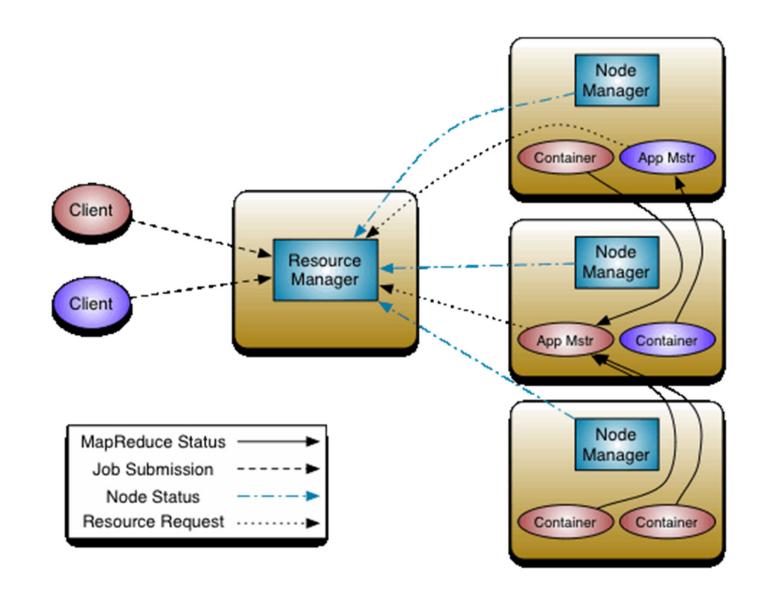


Présentation

HDFS

MapReduce

4 YARN



Job MR avec YARN (1)

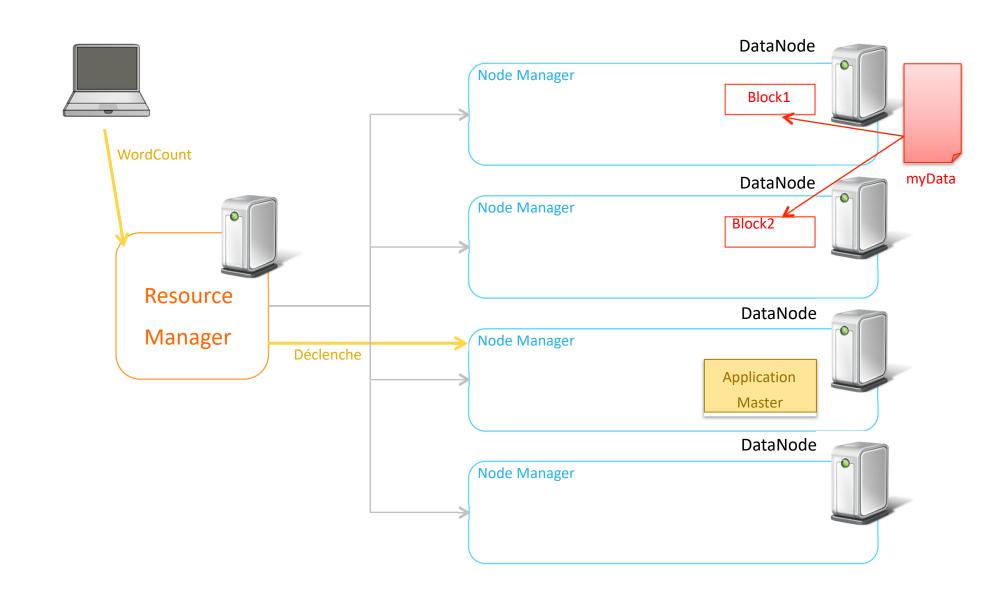


Présentation

HDFS

MapReduce

4 YARN



Job MR avec YARN (2)

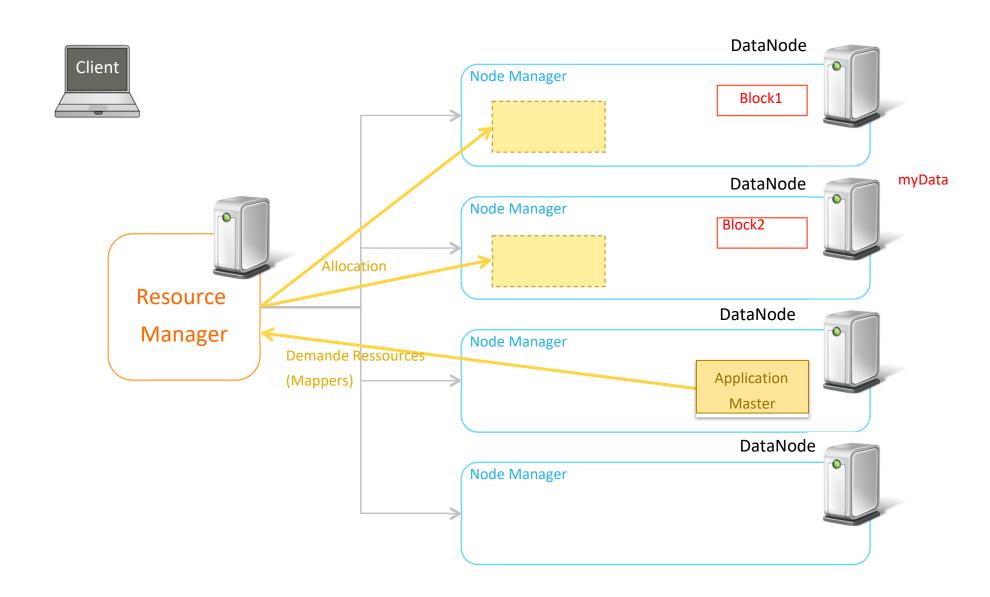


Présentation

HDFS

MapReduce

4 YARN



Job MR avec YARN (3)

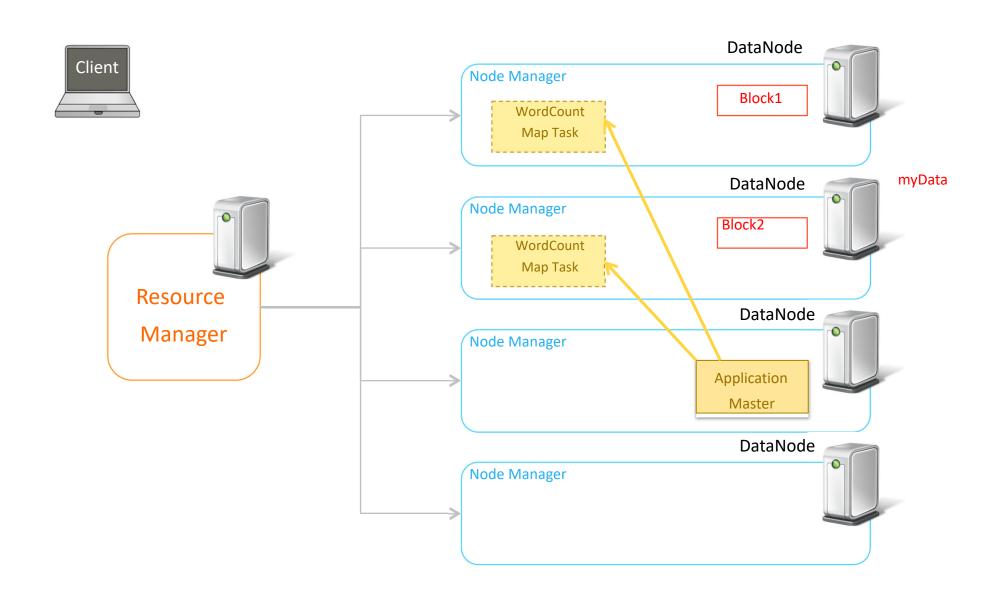


Présentation

HDFS

MapReduce

4 YARN



Job MR avec YARN (4)

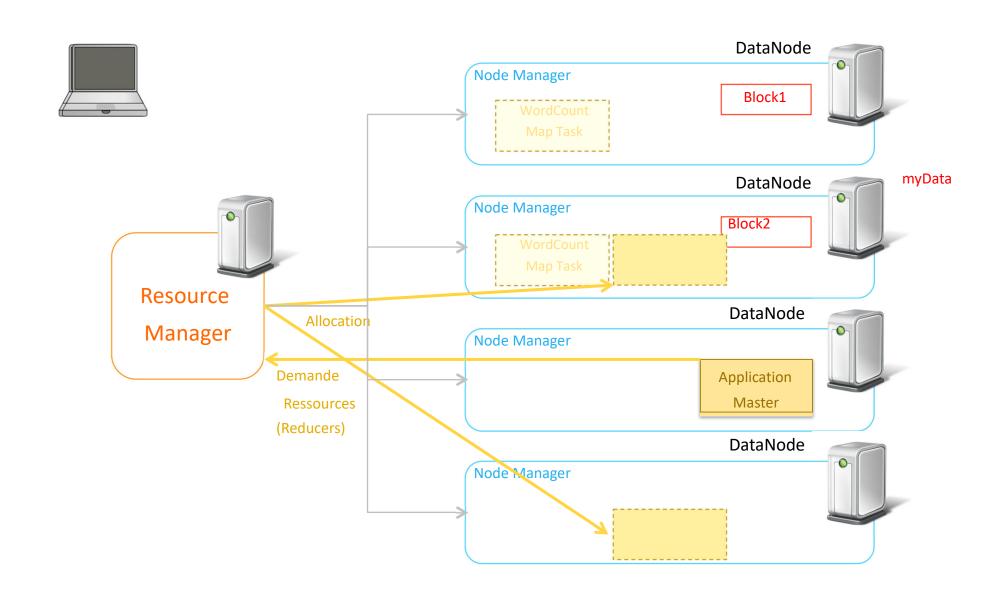


Présentation

HDFS

MapReduce

4 YARN





Filtrage avec MapReduce



- Filtrer : sélection selon un critère
- Exemple 1 : Garder les mots de taille supérieure à 10
 - Ignorer les mots <10</p>

Présentation

HDFS

MapReduce

YARN

Présentation

MapReduce

Exemples MR

HDFS

YARN

Filtrage avec MapReduce



- Exemple 2 : Afficher les 10 mots les plus longs
 - Mapper : Une liste locale
 - Reducer : La liste globale

Top10.run()

```
from mrjob.step import MRStep
from mrjob.job import MRJob
class Top10(MRJob):
   def steps(self):
        return [MRStep(mapper=self.mapper top10, reducer=self.reducer top10)]
   def mapper top10(self, , line):
       word list=line.split()
        word list.sort(key=lambda w:len(w), reverse=True)
        yield _, word_list[:10]
   def reducer_top10(self, key, values):
       word list = []
        for wl in values:
           for w in wl:
               word list.append(w)
        word_list.sort(key=lambda w:len(w), reverse=True)
        for i in range(10):
           yield i+1,word_list[i]
if name == ' main ':
```

Agrégation avec MapReduce



- Wordcount est un exemple d'agrégation
- Autres:
 - ? Min, Max
 - Moyenne
 - Premier, dernier
- Clé/valeur :
 - en SQL: SELECT fonction_aggrégation(valeur) FROM ... GROUP BY (clé)
- Combiner:
 - Exécution du Reducer localement sur chaque Mapper

Présentation

HDFS

MapReduce

YARN

Présentation

MapReduce

Exemples MR

HDFS

YARN

Agrégation avec MapReduce



- Exemple : Salaire moyen par département
 - Format CSV: id_emp, nom, salaire, dep

```
from mrjob.step import MRStep
from mrjob.job import MRJob
class Avg(MRJob):
    def steps(self):
        return [MRStep(mapper=self.mapper salaire, reducer=self.reducer avg)]
    def mapper salaire(self, , line):
        employe=line.split(',')
        yield employe[3], (employe[2],1)
    def reducer_avg(self, key, values):
        somme = N = 0
        for v in values:
            somme += int(v[0])
            N+=int(v[1])
        yield key,somme/N
if __name__ == '__main__':
   Avg.run()
```

Présentation

HDFS

MapReduce

YARN

Exemples MR

Jointure avec MapReduce



- Ajouter une colonne indiquant le nom de la table pour chaque enregistrement
- Fusionner les 2 tables
- Mapper:
 - clé: attribut de jointure
 - ☑ Valeur : enregistrement
- Reducer:
 - Reçoit la liste des enregistrements par clé de jointure
 - Effectuer la jointure en choisissant un enregistrement de chaque table

Exemple de Jointure (1)



Films

| ID_realisateur | Titre |
|----------------|-------------------|
| 123 | Pulp Fiction |
| 4567 | Le pianiste |
| 234 | La leçon de piano |
| 123 | Reservoir dogs |
| | |



MapReduce

Présentation

YARN

HDFS

Exemples MR

Réalisateurs

| ID_réalisateur | Nom |
|----------------|-------------------|
| 123 | Quentin Tarentino |
| 4567 | Roman Polanski |
| 234 | Jane Campion |
| | |

| Films | 123 | Pulp Fiction |
|--------------|------|----------------------|
| Films | 4567 | Le pianiste |
| Films | 234 | La leçon de piano |
| Films | 123 | Reservoir dogs |
| Réalisateurs | 123 | Q. Tarentino |
| Réalisateurs | 4567 | R. Polanski |
| Réalisateurs | 234 | J. Campion |
| | | |

Exemple de Jointure (2)



Mapper

Présentation

HDFS

MapReduce

YARN

| Films | 123 | Pulp Fiction |
|--------------|------|-------------------|
| Films | 4567 | Le pianiste |
| Films | 234 | La leçon de piano |
| Films | 123 | Reservoir dogs |
| Réalisateurs | 123 | Q. Tarentino |
| Réalisateurs | 4567 | R. Polanski |
| Réalisateurs | 234 | J. Campion |
| ••• | ••• | |



Exemple de Jointure (3)



Reducer

Présentation

HDFS

MapReduce

YARN

