

Université Mohammed V- Rabat
Ecole Mohammadia d'Ingénieurs
Département Génie Informatique
Filière Génie Informatique et Digitalisation



Fondements du Big Data

Pr. N. EL FADDOULI

nfaddouli@gmail.com

2023-2024

CC-BY NC SA

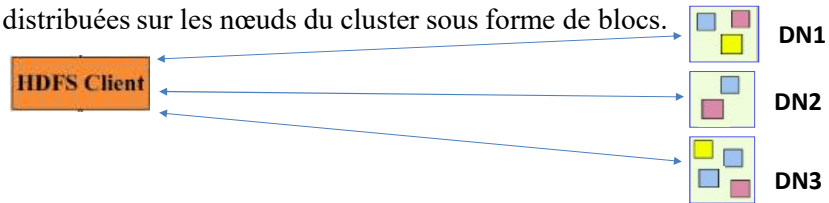
MapReduce/YARN



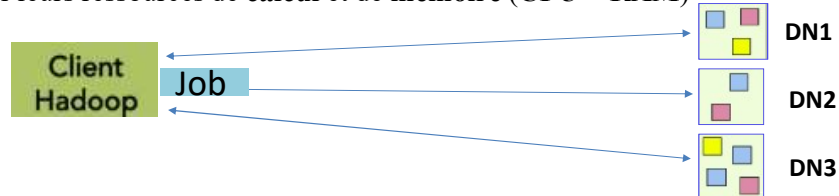
Hadoop: MapReduce

• Principe:

- Les données sont distribuées sur les nœuds du cluster sous forme de blocs.



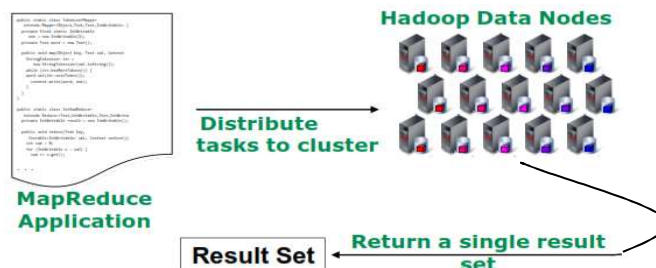
- Ces données ne seront pas déplacées, via le réseau, vers un programme devant les traiter.
- Pour de meilleures performances, chaque bloc de données est traité **localement** (*principe de data locality*), minimisant les besoins d'échanges réseaux entre les machines.
- Un programme (*job*) doit donc être exécuté sur les nœuds contenant les données à traiter, où il va exploiter leurs ressources de **calcul** et de **mémoire (CPU + RAM)**



Hadoop: MapReduce

• Principe:

- Le programme doit être écrit selon un **modèle** bien déterminé: **MapReduce**.
- Le système de fichiers distribués (HDFS) est au cœur de **MapReduce**. Il est responsable de la distributions des données à travers le cluster, en faisant en sorte que l'ensemble du cluster ressemble à un système de fichiers géant.



Hadoop: MapReduce

• Intérêt:

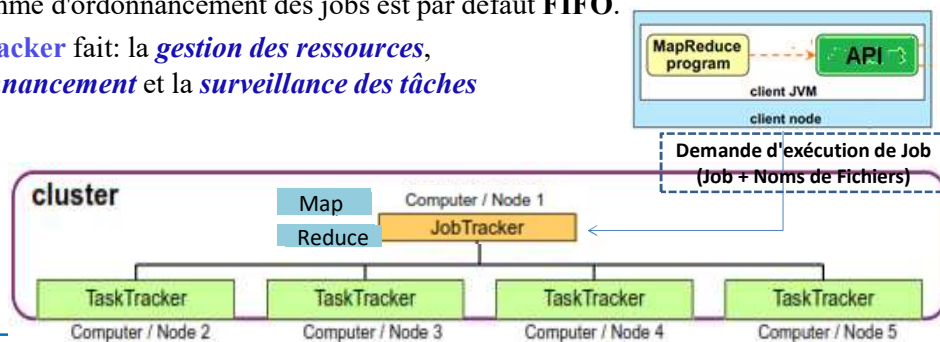
- Simplifier le développement de programme devant traiter des données distribuées.
- Le développeur n'a pas à se soucier du travail de **parallélisation** et de **distribution** du **traitement (job)**. **MapReduce** permet au développeur de ne s'intéresser qu'à la partie **algorithmique** à appliquer aux données.
- Un programme **MapReduce** contient deux fonctions principales **Map ()** et **Reduce ()** contenant les traitements à appliquer aux données.

• Architecture MR1 (dans Hadoop 1)

- **Maître/Esclave**: L'unique maître (**JobTracker**) contrôle l'exécution des deux fonctions sur plusieurs esclaves (**TaskTrackers**).

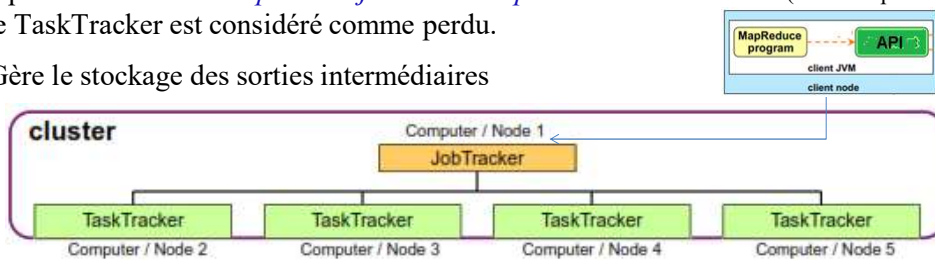
MapReduce: JobTracker

- Reçoit les **jobs MapReduce** envoyés par les clients (*Applications*)
 - Communique avec le **NameNode** pour avoir les emplacements des données à traiter
 - Passe les tâches **Map** et **Reduce** aux nœuds **TaskTrackers**
 - Surveille les tâches et le statut des **TaskTrackers**
 - Relance une tâche si elle échoue.
 - Surveille l'état d'avancement des jobs et fournit des informations à ce sujet aux applications clientes.
 - Algorithme d'ordonnancement des jobs est par défaut **FIFO**.
- **JobTracker** fait: la *gestion des ressources*, l'*ordonnancement* et la *surveillance des tâches*



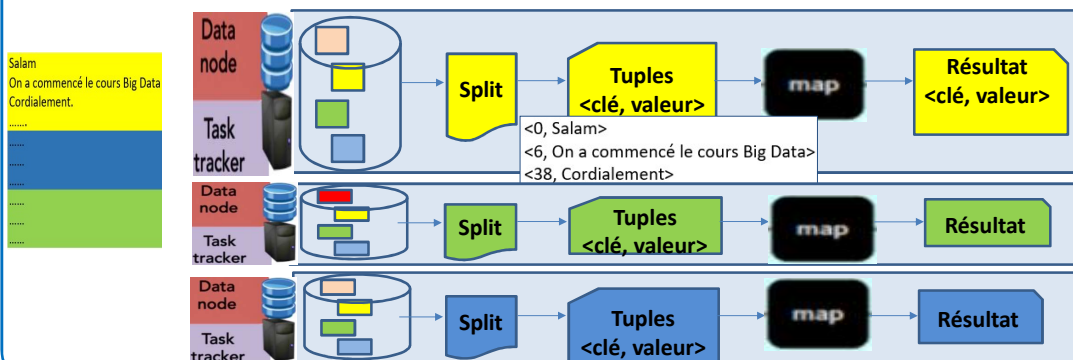
MapReduce: TaskTracker

- Exécute les tâches **Map** et **Reduce**
- Chaque TaskTracker est configuré avec un nombre de "slots", qui représentent sa le nombre de tâches **Map** et **Reduce** qu'il peut exécuter (`mapreduce.tasktracker.map.tasks.maximum` et `mapreduce.tasktracker.reduce.tasks.maximum` dans `mapred-site.xml`).
- Pour lancer une tâche Map, le JobTracker cherche un slot Map libre sur un nœud possédant les données à traiter. S'il n'existe pas, il cherche sur un nœud du même rack.
- Communique son statut au **JobTracker** via des **heartbeat** (*id, slots libres, ...*)
- Après une durée de `mapreduce.jobtracker.expire.trackers.interval` (=10 min par défaut) le TaskTracker est considéré comme perdu.
- Gère le stockage des sorties intermédiaires



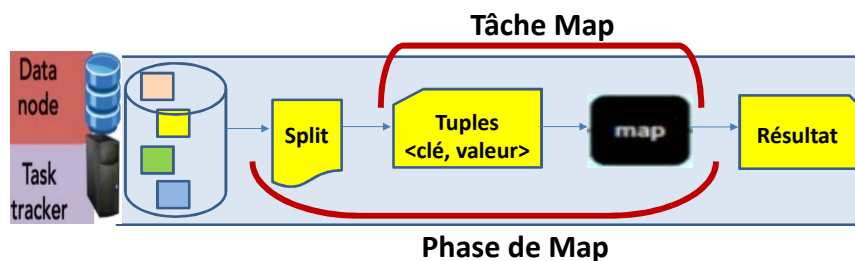
MapReduce: Modèle de programmation - Map

- Les fichiers d'entrée sont divisés en pièces **logiques** appelées "**Input Splits**" (**Splits**)
- Un **split** est une division **logique** des fichiers qui sont stockés sous forme de **blocs** HDFS. Ces blocs représentent une division **physique** des fichiers.
- Un **split** désigne une **partie d'un fichier** (*début, fin, id blocs+emplacements, ...*)
- La taille d'un **split** peut être définie dans le job à exécuter (*par défaut: taille de bloc*) (`max(mapred.min.split.size, min(mapred.max.split.size, dfs.block.size))`)



MapReduce: Modèle de programmation - Map

- Les données (lignes) correspondantes à un split sont transformées en tuples $\langle \text{Clé}, \text{Valeur} \rangle$
- Chaque **split** est traité par une **tâche Map** qui applique la fonction **Map** de l'utilisateur sur chaque **tuple** du split.
- Les nœuds esclaves (**TaskTracker**) exécutent les tâches Map pour traiter les **splits** individuellement en parallèle (sous le contrôle global du **JobTracker**)
- Chaque nœud esclave stocke les résultats de ses tâches Map dans son **système de fichiers local** s'ils dépassent un seuil dans la RAM.

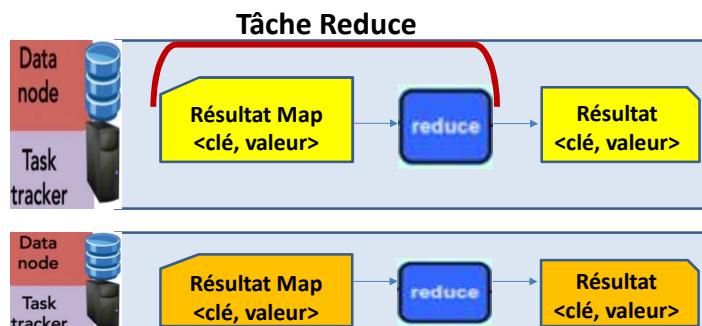


FONDEMENTS DU BIG DATA \ N.EL FADDOULI CC-BY NC SA

56

MapReduce: Modèle de programmation - Reduce

- Les résultats des tâches **Map** sont agrégées par des **tâches Reduce** sur des nœuds esclaves (sous le contrôle du **JobTracker**).
- Plusieurs **tâches Reduce** parallélisent l'agrégation
- Une **tâche Reduce** applique la fonction **Reduce** de l'utilisateur sur les résultats $\langle \text{clé}, \text{valeur} \rangle$ de tâches **Map**.
- Les sorties sont stockées dans **HDFS** (et donc répliquées)



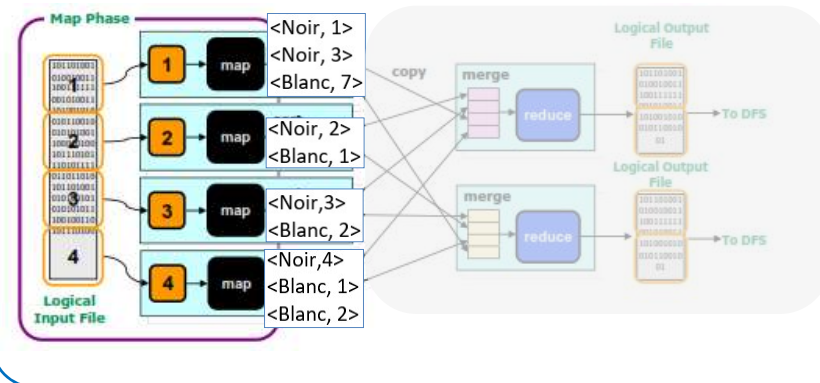
FONDEMENTS DU BIG DATA \ N.EL FADDOULI CC-BY NC SA

57

MapReduce: La phase de Map

Mapper

- Petit programme (*généralement*), distribué dans le cluster et local aux données
- Traite une partie des données en entrée (*Split*)
- Chaque **Map** analyse, filtre ou transforme un split qui est un ensemble de paires **<key, value>**.
- Produit des paires **<clé, valeur>** groupés

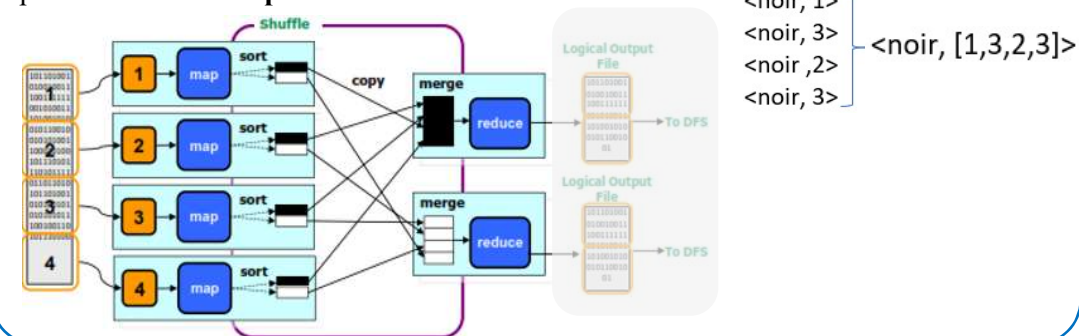


FONDEMENTS DU BIG DATA \ N.EL FADDOULI CC-BY NC SA

58

MapReduce: La phase de Shuffle (réorganisation)

- Le traitement de cette phase est **préprogrammé** dans **MapReduce**
- Le résultat (**{<clé, valeur>}**) produit par chaque **Map** est **localement regroupée** par clé.
- Les paires de **même clé** sont envoyés (**copiés**) au **même nœud**, choisi par le **JobTracker**, qui exécutera la phase **Reduce** sur ces données.
- Avant l'exécution de la tâche **Reduce**, les paires de même clé sont **fusionnés** sur ce nœud pour former **un seul pair**



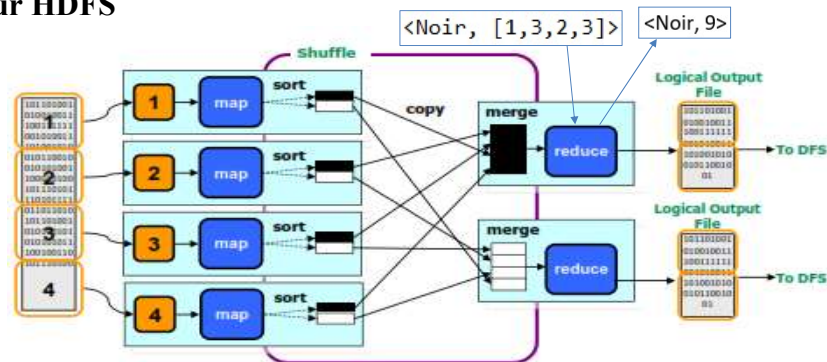
FONDEMENTS DU BIG DATA \ N.EL FADDOULI CC-BY NC SA

59

MapReduce: La phase de Reduce

Reducer

- Petit programme (généralement) qui traite toutes les valeurs de la clé dont il est responsable. Ces valeurs sont passées au **Reducer** sous forme d'un tableau.
- Chaque **Tâche Reduce** écrit son résultat **dans son propre fichier de sortie sur HDFS**



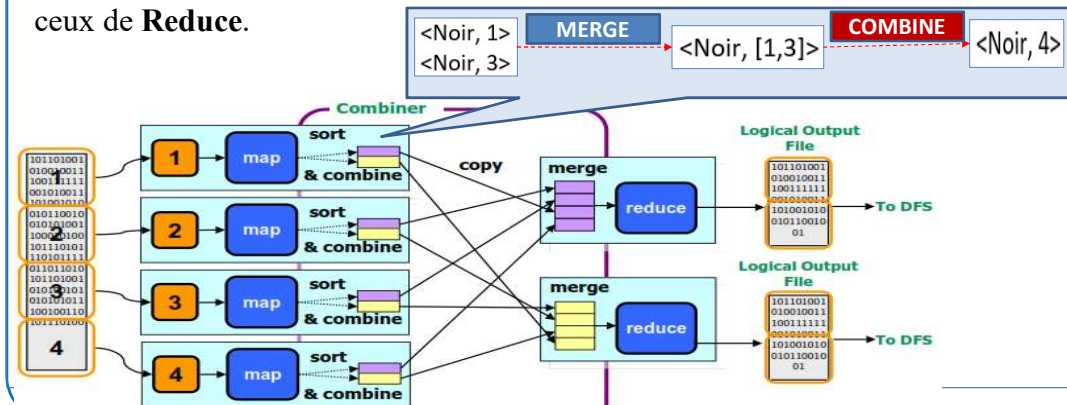
FONDEMENTS DU BIG DATA \ N.EL FADDOULI CC-BY NC SA

60

MapReduce: La phase de Combine (optionnel)

Combiner

- Les résultats de **Map** sont **triés et fusionnés (par clé) en local** puis traités par une fonction généralement identique à **Reduce** exécutée par les nœuds ayant réalisé l'opération de Map.
- Ceci permettra aussi de **minimiser le trafic réseau** entre les nœuds de **Map** et ceux de **Reduce**.



FONDEMENTS DU BIG DATA \ N.EL FADDOULI CC-BY NC SA

61

Exemple MapReduce

Objectif: On a un fichier texte sur HDFS contenant les noms d'animaux (*un nom/ligne*) qui se répètent.

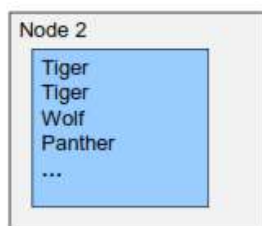
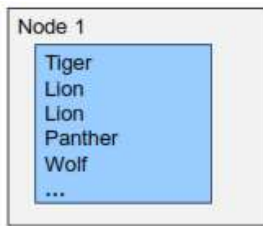
On veut calculer le nombre de chaque **félin** (*tigre, lion, panthère,*)

- En SQL, on aurait pu avoir le résultat par la requête:

```
SELECT NAME, COUNT(NAME) FROM ANIMALS
WHERE NAME IN ('Tiger', 'Lion', ...)
GROUP BY NAME;
```

Table
Animals (Name Varchar2(20),

- Le fichier a été divisé, par exemple, en deux blocs sur deux nœuds:

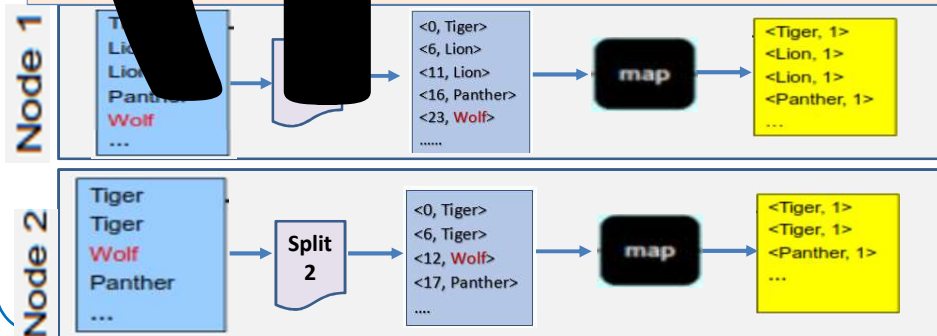


Comme les deux blocs sont sur deux nœuds différents, ils seront traités séparément.

Exemple de la tâche Map

- Mapper lit le fichier aux sauts de ligne
- Filter génère une paire **<clé, valeur>** comme suit: **<nom, 1>**
- La tâche est exécutée en **split** localement (*sur les nœuds qui hébergent le(s) bloc(s)*)
- Si les données sont divisées en plusieurs blocs devant traiter le split, elles lui seront envoyées depuis le nœud qui héberge le bloc (*split sur le même rack*)

```
public void map(String value, Context sortie) { String V = value.toString();
    write(value, 1); }
```



MapReduce: Code de base de la tâche Map

Voir TP

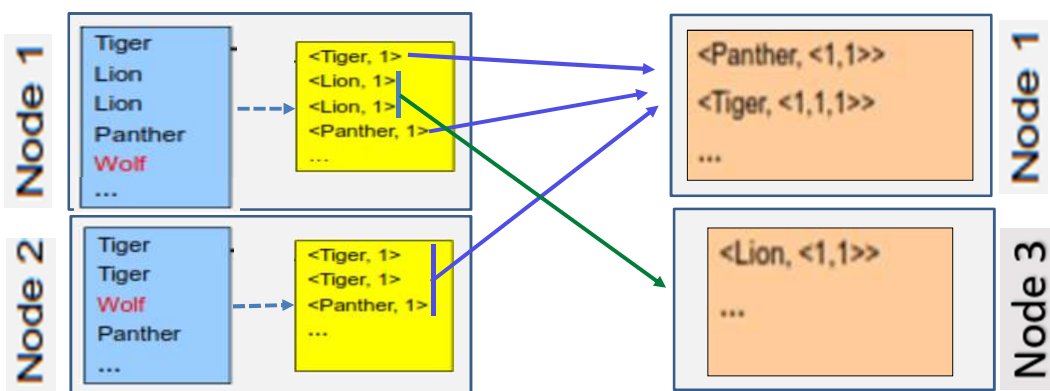
```
public class MyMapper extends Mapper<LongWritable, Text, Text, IntWritable>
{
    ..... // attributs
    @Override
    public void map(LongWritable key, Text value, Context context)
        throws IOException, InterruptedException
    {
        ..... // traitement de value
        context.write( new Text(...), new IntWritable(...) ); // génération d'un pair
    }
}
```

FONDEMENTS DU BIG DATA \ N.EL FADDOULI CC-BY NC SA

64

Exemple MapReduce: La tâche Shuffle

- Déplacer tous les **pairs ayant la même clé** vers le **même nœud** cible
 $clé[0] \in ['A', 'L'] \rightarrow$ pairs vers **Noeud3**, $clé[0] \in ['M', 'Z'] \rightarrow$ pairs vers **Noeud1**
- Les tâches **Reduce** peuvent s'exécuter sur n'importe quel nœud.
- Le nombre de tâches **Map** et **Reduce** n'est pas forcément le même.
- Généralement le nombre de tâches **Reduce** est plus petit que celui des **Map**.



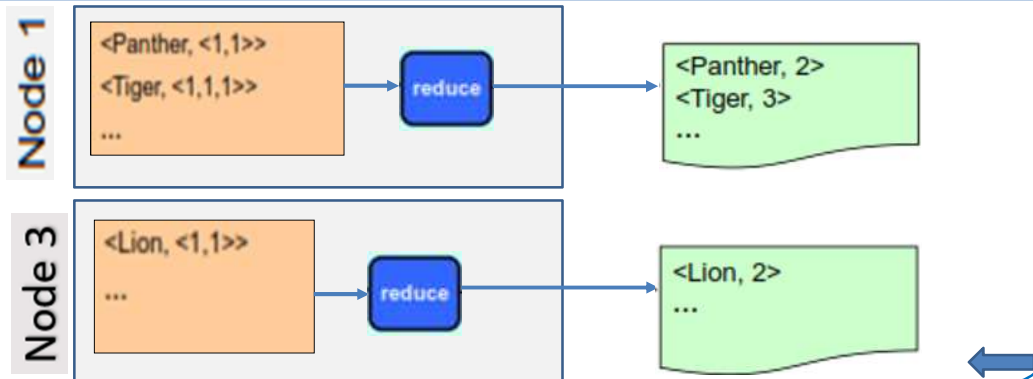
FONDEMENTS DU BIG DATA \ N.EL FADDOULI CC-BY NC SA

65

Exemple MapReduce: La tâche Reduce

- La tâche **Reduce** calcule des valeurs agrégées pour chaque clé, dans notre cas, le nombre d'occurrence de la clé (*nom d'animal*) c'est *la somme des valeurs fusionnées*.
- La sortie (résultat) d'une tâche **Reduce** est écrite dans un fichier HDFS

```
public void reduce(Text key, Iterable<IntWritable> values, Context sortie) { int sum = 0;
for (IntWritable V: values) { sum += V.get(); } sortie.write(key, new IntWritable(sum)); }
```

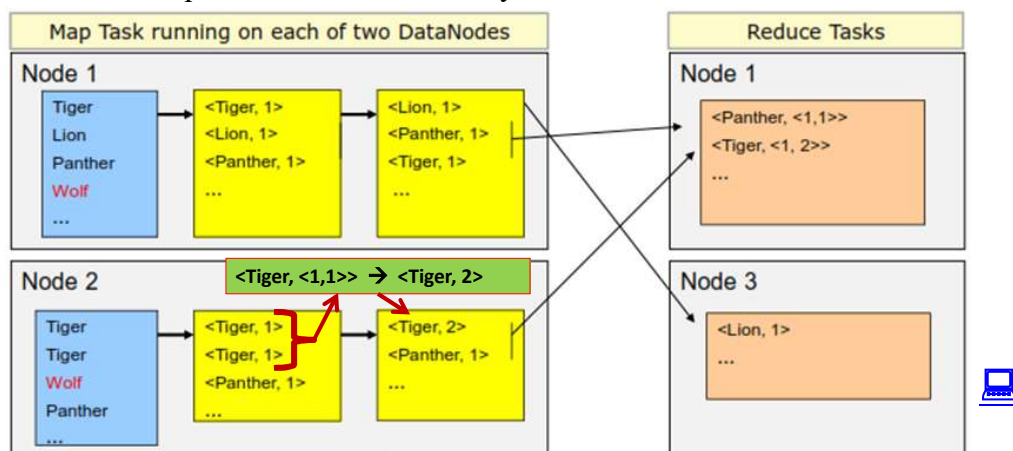


FONDEMENTS DU BIG DATA \ N.EL FADDOULI CC-BY NC SA

66

Exemple MapReduce: La tâche Combine

- Pour améliorer les performances, les résultats de **Map** sont **agrégés** sur les **nœuds l'ayant produit** (avant la phase **Shuffle**)
- On réduit la quantité de données envoyées sur le réseau



FONDEMENTS DU BIG DATA \ N.EL FADDOULI CC-BY NC SA

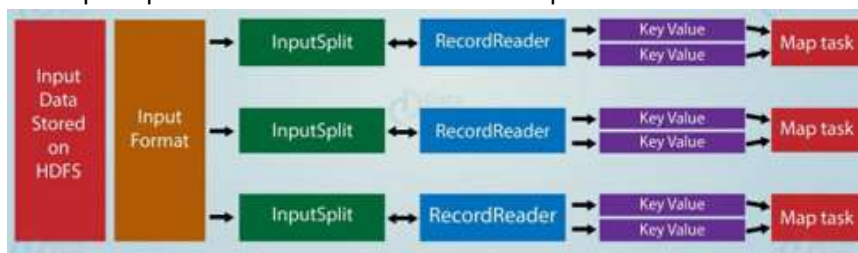
67

MapReduce: SPLITS

- Les fichiers dans Hadoop sont stockés dans des blocs (128 Mo).
- **MapReduce** divise logiquement les données en fragments ou **Splits**.
- Une tâche **Map** est exécutée sur chaque **Split**.
- La plupart des fichiers sont sous forme d'enregistrements séparés par des caractères bien définis.
- Le caractère le plus courant est le caractère de fin de ligne.
- La classe **InputFormat** est chargée de prendre un fichier HDFS et le transformer en **Splits** (**InputSplit**). (La méthode **getSplits** retourne une liste d'objet **InputSplit** dont chacun représente un split <chemin du fichier, début, fin, ...>)

MapReduce: Quelques Classes

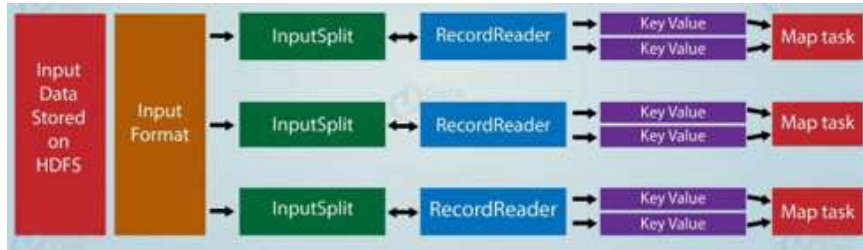
Trois classes principales lisent des données dans MapReduce:



InputFormat: divise les fichiers à traiter en plusieurs **splits** dont la taille est **128M** ou la valeur du paramètre **mapred.min.split.size** dans **mapred-site.xml**. On peut aussi préciser la taille dans le code du job MapReduce. On peut également créer une classe **InputFormat** personnalisée pour indiquer comment un fichier peut être divisé en **splits**.

InputSplit: Chaque split est représenté par un objet de la classe **InputSplit** qui est une représentation logique des données. Les données traitées par une tâche **Map** sont représentées par un objet **InputSplit** (*taille, informations sur les nœuds contenant les données du split*)

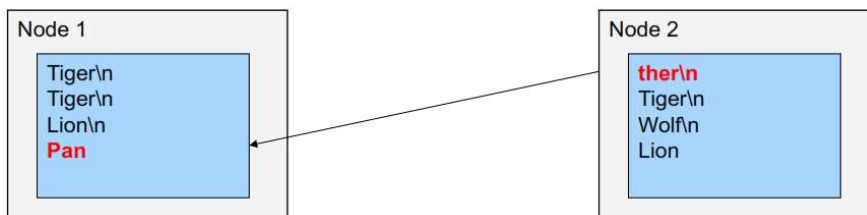
MapReduce: Quelques Classes



- **RecordReader**: Elle communique avec **InputSplit** pour convertir les lignes (**LineRecordReader**) des fichiers (**Splits**) en paires **<clé, valeur>**. Par défaut, **RecordReader** utilise **TextInputFormat** pour faire cette conversion.

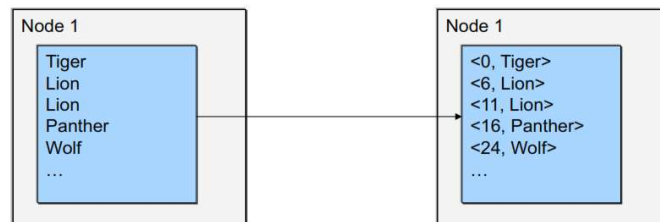
MapReduce: RecordReader

- La plupart du temps, la fin d'un split ne se trouve pas à la fin d'un bloc
- Les fichiers sont lus dans des **Records** par la classe **RecordReader**.
- Dans le cas où le dernier enregistrement d'un bloc se termine dans autre bloc, HDFS enverra la partie manquante du dernier enregistrement via le réseau

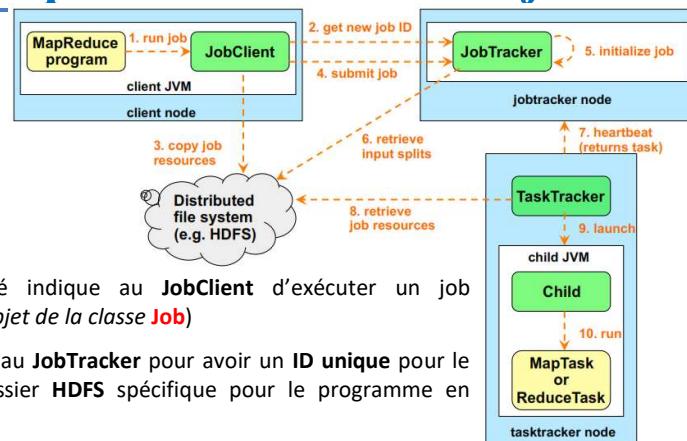


MapReduce: InputFormat

- Les tâches **MapReduce** lisent les fichiers en définissant une classe **InputFormat**.
 - Les tâches **Map** attendent des paires **<clé, valeur>**
- Pour lire des fichiers texte de lignes délimitées, Hadoop fournit la classe **TextInputFormat**.
- Elle retourne un pair **<clé, valeur>** par ligne
- La **valeur** est le contenu de la ligne
- La **clé** est le décalage par rapport au début de la première ligne.

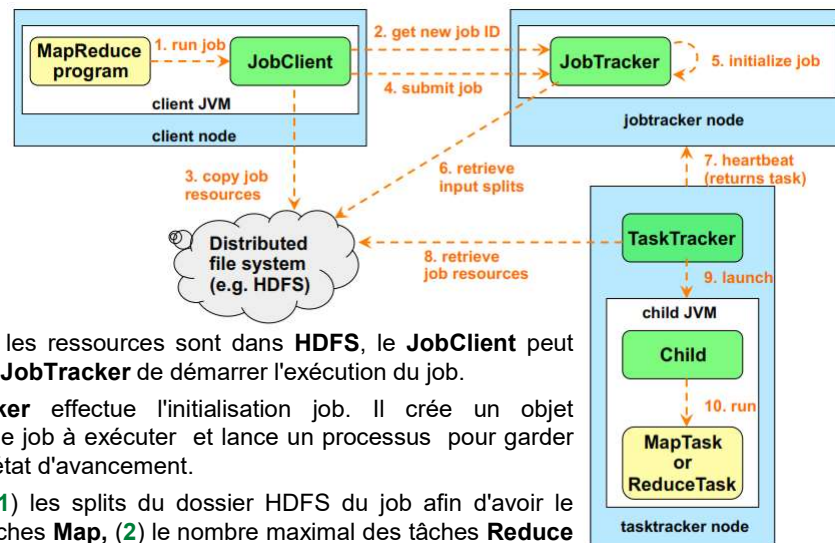


MapReduce: Etapes d'exécution d'un job



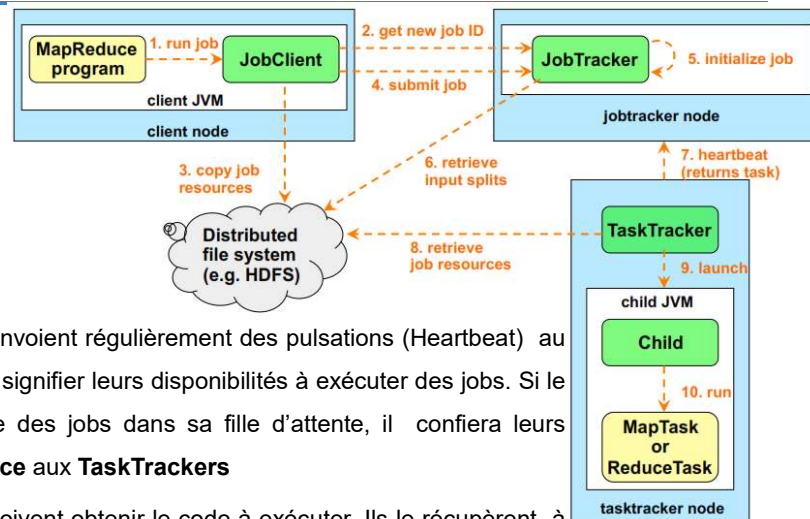
1. Le programme **MapReduce** créé indique au **JobClient** d'exécuter un job **MapReduce** (via l'utilisation d'un objet de la classe **Job**)
2. Le **JobClient** envoie une demande au **JobTracker** pour avoir un **ID unique** pour le job. Le **JobTracker** créera un dossier **HDFS** spécifique pour le programme en utilisant son **ID**.
3. Le **JobClient** calcule le nombre de splits du job et copie, dans le dossier **HDFS** créé par le **JobTracker** et nommé d'après l'**ID du job**, les ressources du job, telles qu'un fichier **jar** contenant le code Java des tâches **Map** et **Reduce**, un fichier XML de configuration du job (classe de **Map** et **Reduce**, type de **clé** et **valeur** des résultats de **Reduce**, ...) et les splits calculés. Le JAR du job est copié avec une répliqua haute (paramètre **mapreduce.submit.replication** dans **mapred-site.xml**, par défaut=10), de sorte qu'il y est beaucoup de copies à travers le cluster pour les **TaskTrackers**.

MapReduce: Etapes d'exécution d'un job



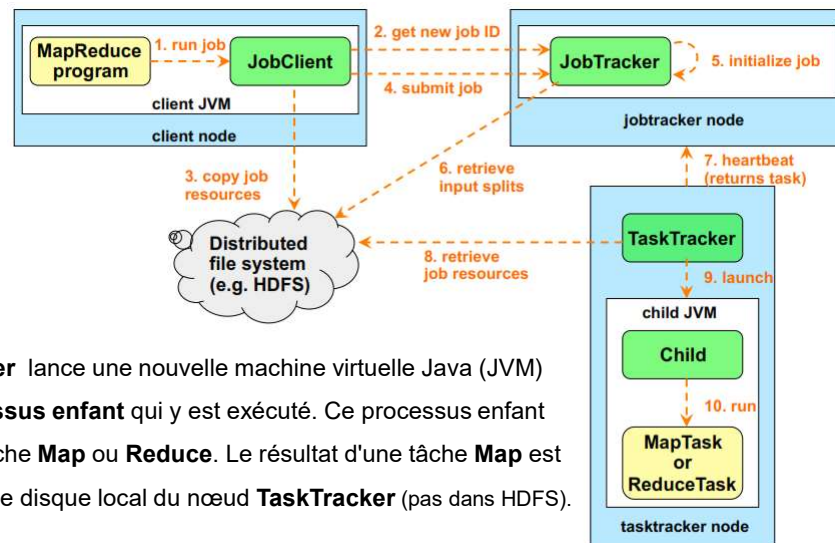
4. Une fois que les ressources sont dans **HDFS**, le **JobClient** peut demander au **JobTracker** de démarrer l'exécution du job.
5. Le **JobTracker** effectue l'initialisation job. Il crée un objet représentant le job à exécuter et lance un processus pour garder trace de son état d'avancement.
6. Il récupère: (1) les splits du dossier HDFS du job afin d'avoir le nombre de tâches **Map**, (2) le nombre maximal des tâches **Reduce** à créer (paramètre **Mapred.Reduce.tasks** dans **mapred-site.xml**, par défaut=1 càd 100% de la taille du cluster)

MapReduce: Etapes d'exécution d'un job



7. Les **TaskTrackers** envoient régulièrement des pulsations (Heartbeat) au **JobTracker** pour lui signifier leurs disponibilités à exécuter des jobs. Si le **Jobtracker** possède des jobs dans sa file d'attente, il confiera leurs tâches **Map** et **Reduce** aux **TaskTrackers**
8. Les **TaskTrackers** doivent obtenir le code à exécuter. Ils le récupèrent à partir du dossier HDFS du job contenant les ressources du job copiées dans l'étape 3.

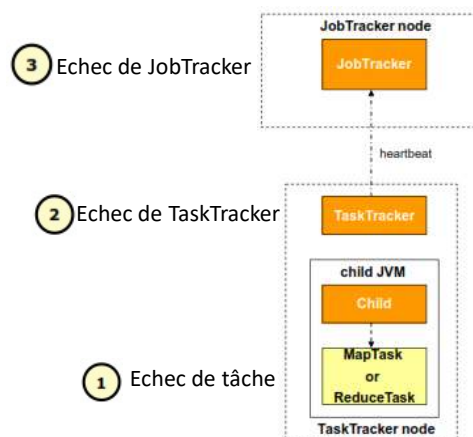
MapReduce: Etapes d'exécution d'un job



9. Le **TaskTracker** lance une nouvelle machine virtuelle Java (JVM) avec un **processus enfant** qui y est exécuté. Ce processus enfant exécute une tâche **Map** ou **Reduce**. Le résultat d'une tâche **Map** est enregistré sur le disque local du nœud **TaskTracker** (pas dans HDFS).

MapReduce: Tolérance aux pannes

- Le moyen principal utilisé par Hadoop pour assurer la tolérance aux pannes consiste à redémarrer des tâches en cas d'échec.
- Le **JobTracker** sait les tâches **Map** et **Reduce** attribuées à chaque **TaskTracker**.
- Si un **TaskTracker** n'envoie pas une pulsation au **JobTracker** pendant une période donnée (par défaut, 10 minute), le JobTracker le considère bloqué.
- En cas d'échec d'un **TaskTracker** pendant l'exécution de ses tâches **Map**, elles seront **toutes** attribuées aux autres **TaskTrackers**.
- En cas d'échec d'un **TaskTracker** pendant l'exécution de ses tâches **Reduce**, les autres **TaskTrackers** ré-exécuteront **seulement** les tâches **Reduce en cours** sur le **TaskTracker** en échec.



MapReduce 1: Maitre/Esclave

- Dans l'architecture **MapReduce**, l'exécution de jobs est contrôlée par deux types de processus:
 - Le **JobTracker**, l'unique maître, qui coordonne et attribue toutes les tâches **Map** et **Reduce** exécutées sur le cluster,
 - Un certain nombre de **TaskTrackers**, processus subordonnés, qui exécutent les tâches assignées et rendent compte périodiquement de leur avancement au **JobTracker**.

MapReduce 1: Responsabilités du JobTracker

- Dans **MapReduce 1**, le **JobTracker** est chargé de **deux responsabilités** distinctes:
 1. **Gestion des ressources et ordonnancement des jobs** de calcul dans le cluster, ce qui implique de gérer la liste des **nœuds actifs**, la liste des **Map** et **Reduce** et des emplacements (**Slots**) disponibles et occupés, ainsi que d'affecter les emplacements disponibles aux jobs et tâches appropriés, en fonction de la politique d'ordonnancement sélectionnée (FIFO, ...).
 2. **Coordination de toutes les tâches** en cours d'exécution sur un cluster, ce qui implique de donner aux **TaskTrackers** l'ordre de démarrer des tâches **Map** et **Reduce**, de surveiller l'exécution des tâches, de relancer les tâches ayant échoué, d'exécuter **spéculativement** des tâches lentes, ... etc.

MapReduce 1 – Limites

- Les limitations les plus sérieuses de **MapReduce V1** sont:
 - **L'évolutivité**: Les **responsabilités** du **JobTracker** posaient d'importants problèmes d'évolutivité: **MapReduce1** rencontre des goulots d'étranglement d'évolutivité lorsqu'elle s'approche de 4 000 nœuds et 40 000 tâches, ceci est dû au fait que le **JobTracker** gère à la fois les **jobs** et leurs **tâches**.
YARN surmonte ces limitations grâce à son architecture de **Ressource Manager/Application Master** séparés: il est conçu pour évoluer jusqu'à 10 000 nœuds et 100 000 tâches.
 - **L'utilisation des ressources**: Les **TaskTrackers** dans **MapReduce 1** sont configurés avec un nombre de **Slots** divisés **séparément** en slots pour les tâches **Map** et d'autres pour les tâches **Reduce**. **Yarn** utilise des **conteneurs (container)** pouvant être utilisés pour exécuter n'importe quel type de tâche.
 - N'est pas **Multi-tenant**: pas de prise en charge de job non **MapReduce**.

YARN (*Yet Another Resource Negotiator*)

- **MapReduce V1** a subi une refonte complète avec **YARN**, scindant les deux fonctionnalités principales de **JobTracker** (*gestion des ressources et planification / surveillance des jobs*) en démons distincts.

- **Resource Manager (RM)**

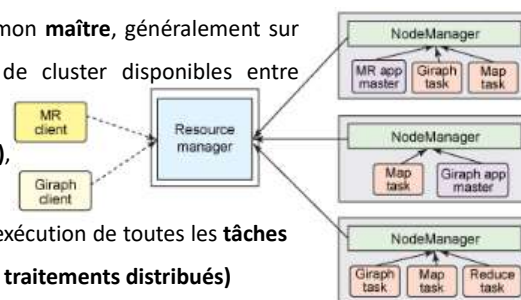
- L'unique **Resource Manager** s'exécute tant que démon **maître**, généralement sur une machine dédiée. Il partage les ressources de cluster disponibles entre diverses applications (jobs) concurrentes.

- Lorsqu'un utilisateur soumet une **application (job)**, une instance d'un processus léger appelé

ApplicationMaster est démarrée pour coordonner l'exécution de toutes les **tâches de cette application (selon plusieurs paradigmes de traitements distribués)**

(*surveillance, redémarrage de tâches ayant échoué, exécution spéculative de tâches lentes, ...*) Ces responsabilités étaient précédemment attribuées au **JobTracker** pour **tous les jobs**.

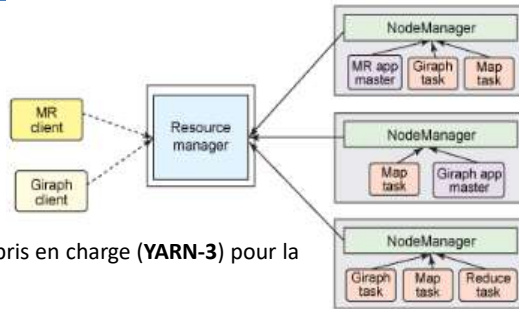
- L'**ApplicationMaster** et les **tâches** de son application s'exécutent dans des **conteneurs** de ressources contrôlés par les **NodeManagers**



YARN (Yet Another Resource Negotiator)

• NodeManager (NM)

- Il dispose d'un nombre de **conteneurs** de ressources créés dynamiquement. La capacité d'un conteneur dépend de la quantité de ressources qu'il contient (*mémoire, CPU, disque, E/S réseau*)
- Actuellement, seuls la mémoire et le processeur sont pris en charge (**YARN-3**) pour la configuration des conteneurs..
- Le **NodeManager** démarre les conteneurs, les surveille et communique leur statuts au **ResourceManager**
- Le nombre de conteneurs sur un nœud dépend de paramètres de la configuration et le nombre total de ressources du nœud (*nombre total de processeurs et taille mémoire*)
- **ApplicationMaster** peut **exécuter n'importe quel type de tâche** dans un **conteneur**. Par exemple, **ApplicationMaster MapReduce** demande à un conteneur de lancer une tâche **Map** ou **Reduce**, tandis qu'un **ApplicationMaster Giraph** demande à un conteneur d'exécuter une tâche **Giraph**.



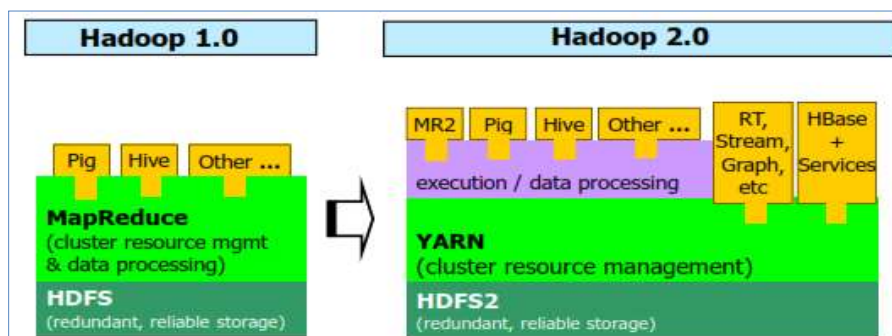
YARN (Yet Another Resource Negotiator)

Hadoop v1 Vers Hadoop v2

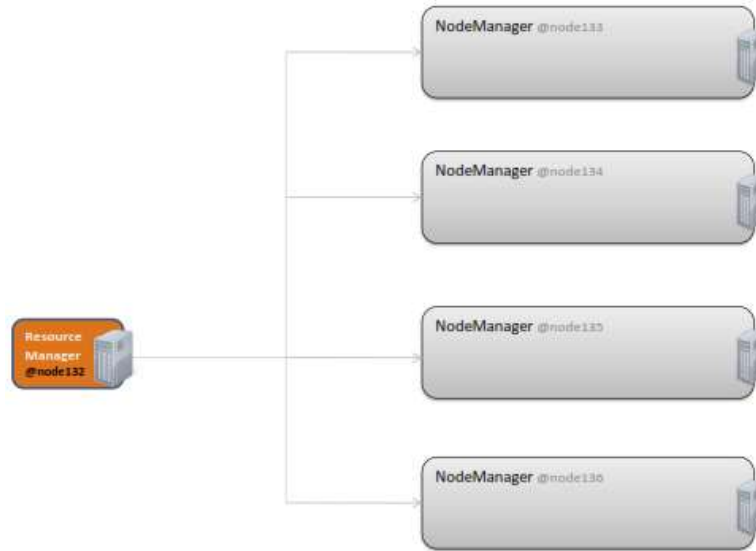
MapReduce 1	YARN
Jobtracker	Resource manager, application master;
Tasktracker	Node manager
Slot	Container

Système à usage unique
Traitement par lots

Plateforme à usages multiples
Traitement par lots, interactif, en ligne, streaming



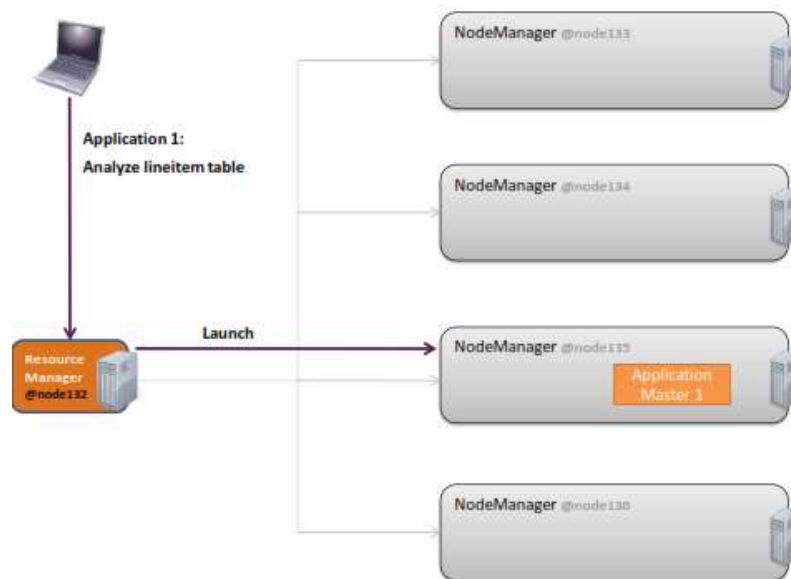
YARN: Exécuter une application dans Yarn (1 / 7)



FONDEMENTS DU BIG DATA \ N.EL FADDOULI CC-BY NC SA

84

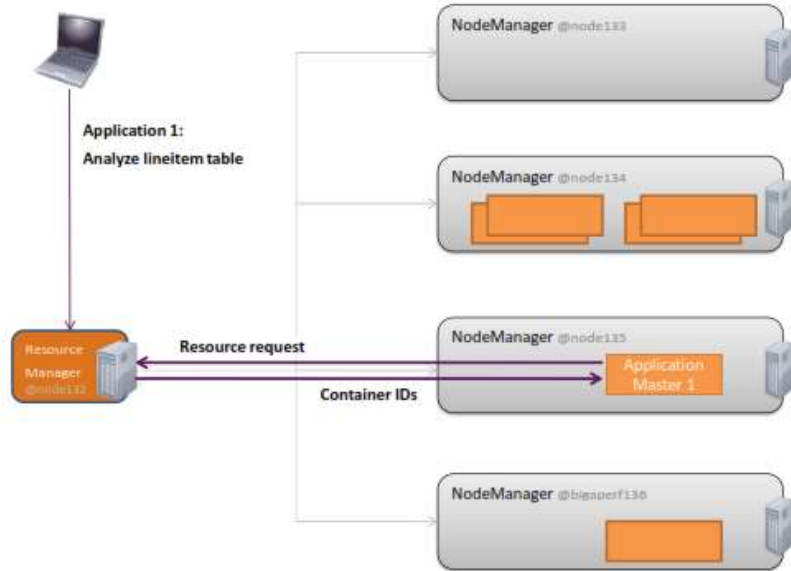
YARN: Exécuter une application dans Yarn (2 / 7)



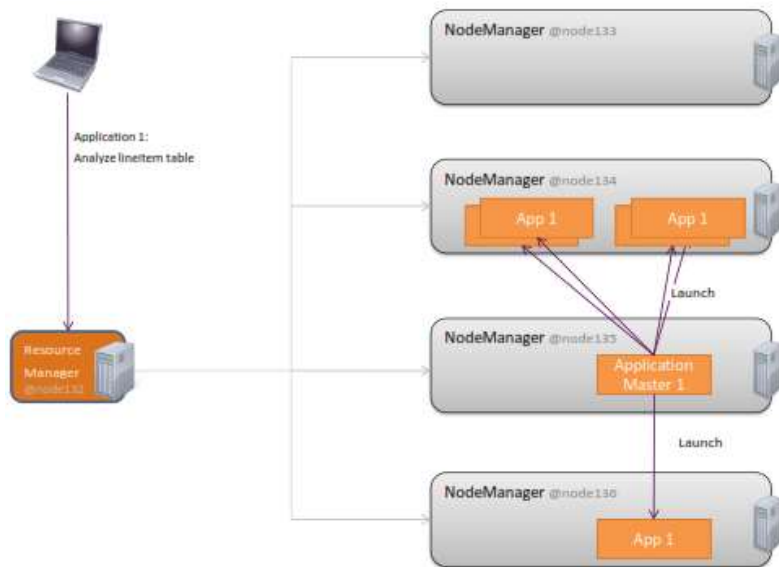
FONDEMENTS DU BIG DATA \ N.EL FADDOULI CC-BY NC SA

85

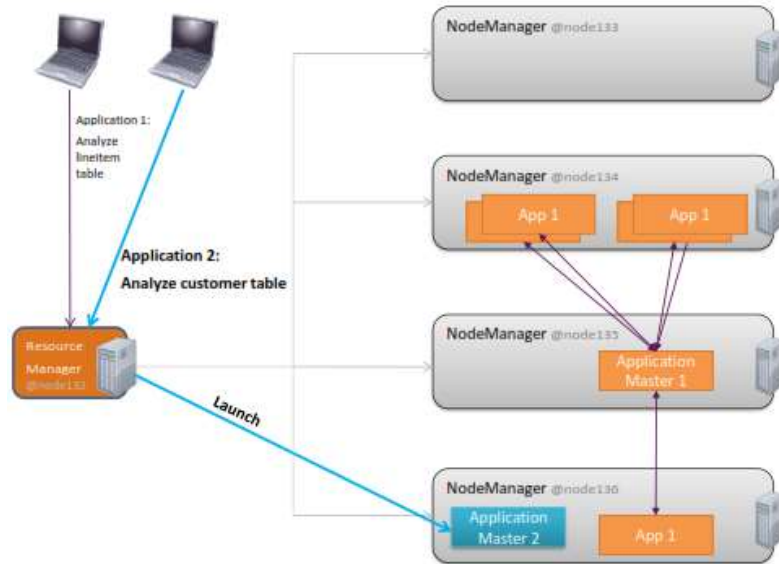
YARN: Exécuter une application dans Yarn (3 / 7)



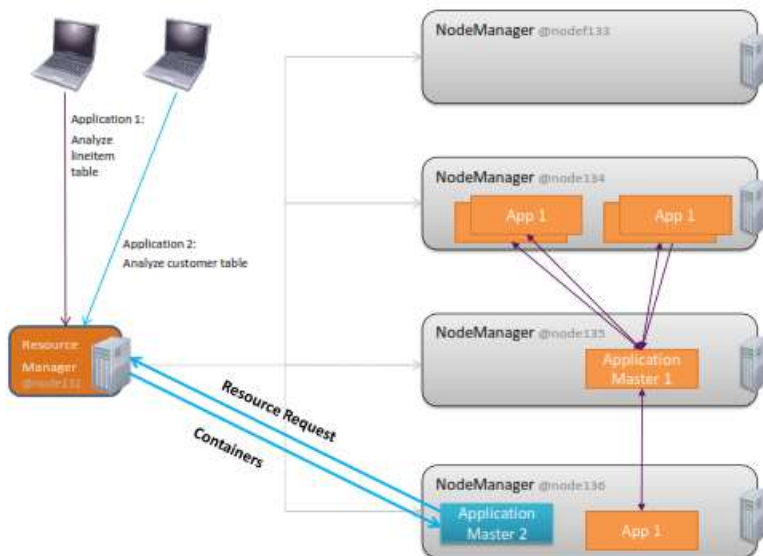
YARN: Exécuter une application dans Yarn (4 / 7)



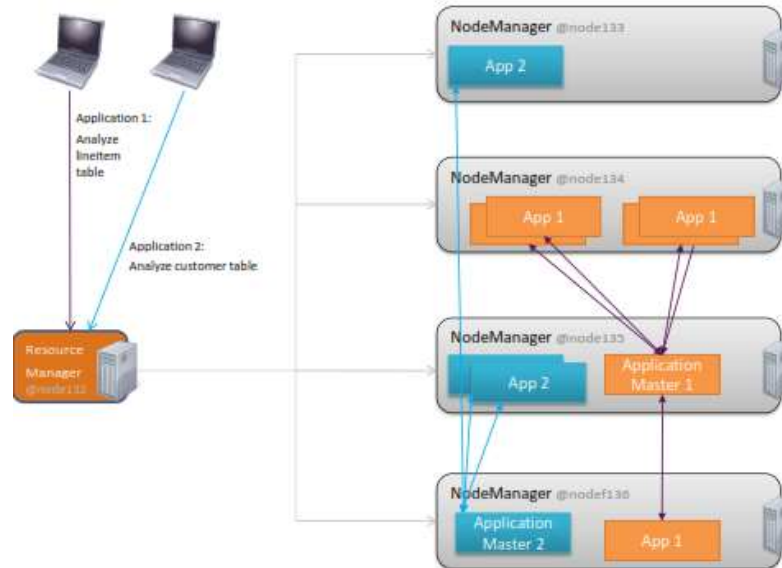
YARN: Exécuter une application dans Yarn (5 / 7)



YARN: Exécuter une application dans Yarn (6 / 7)



YARN: Exécuter une application dans Yarn (7 / 7)



FONDEMENTS DU BIG DATA \ N.EL FADDOULI CC-BY NC SA

90

Atelier 2 (1/5)

1. Copier le dossier **Tp_MapRed** dans le dossier local **/home/cloudera** de votre VM.
2. Créer les dossiers **HDFS** suivants: **/user/cloudera/wordcount/input**
3. Charger le fichier texte **maman.txt** dans HDFS: **/user/cloudera/wordcount/input**
4. Exécuter le job MapReduce comme suit:

```
$ cd /home/cloudera/Tp_MapRed/WordCount
```

Exécution de **wordcount.jar** dont la classe principale est **WordCount** du package **org.myorg**

```
$ hadoop jar wordcount.jar org.myorg.WordCount
```

```
/user/cloudera/wordcount/input /user/cloudera/wordcount/output
```

Les arguments (args[0] et args[1]) de la fonction main() dans la classe principale.

Afficher le contenu de tous les fichiers du dossier HDFS **/user/cloudera/wordcount/output/** qui contient les résultats produits par les Reducers.

```
$ hdfs dfs -cat /user/cloudera/wordcount/output/*
```

FONDEMENTS DU BIG DATA \ N.EL FADDOULI CC-BY NC SA

91

Atelier 2 (2/5)

1. Faire une copie de **WordCount.java** dans **WordTotal.java**
2. Faire ces modifications dans **WordTotal.java** :
 - Remplacer **WordCount** par **WordTotal**
 - Remplacer **wordcount** par **wordtotal**
3. **Modifier la méthode Map** dans **WordTotal.java** pour *calculer le nombre total de mots*.
N.B: Le résultat finale doit être **un seul pair** <clé, valeur>, par exemple <Nombre_mots, 366)
3. Compiler, Générer et Exécuter votre job:

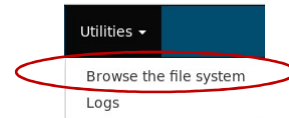

```
$ rm -rf build build est le dossier pour stocker le ByteCode généré lors de la compilation
$ mkdir build
$ javac -cp /usr/lib/hadoop*/:/usr/lib/hadoop-mapreduce/* WordTotal.java -d build -Xlint
$ jar -cvf wordtotal.jar -C build/ .
```

Atelier 2 (3/5)

```
$ hdfs dfs -rm -r -f /user/cloudera/wordcount/output
$ hadoop jar wordtotal.jar org.myorg.WordTotal /user/cloudera/wordcount/input
  /user/cloudera/wordcount/output
$ hdfs dfs -cat /user/cloudera/wordcount/output/*
```

Atelier 2 (4/5)

1. Charger le fichier **vol.csv** dans le dossier HDFS à créer: `/user/cloudera/data_vol/input`
 La structure de **vol.csv** est la suivante:
`année;mois;jour:num_vol;depart;arrivée;distance`
2. Lister le contenu du dossier HDFS: `/user/cloudera/data_vol/input`
3. Utiliser la commande **hdfs fsck** pour avoir un rapport détaillé sur les blocs du fichier `/user/cloudera/data_vol/input/vol1.csv`
`$ hdfs fsck /user/cloudera/data_vol/input/vol.csv -blocks`
4. Utiliser l'url **http://localhost:50070** pour parcourir l'arborescence HDFS via le lien [Utilities](#)



Atelier 2 (5/5)

6. - Enregistrer **WordCount.java** sous le nom **Vol.java**
 - Modifier **Vol.java** afin d'avoir le **nombre de vols en partance de chaque aéroport**.

```
public void map(LongWritable key, Text value, Context context)
    throws IOException, InterruptedException {
    String line = value.toString(); String [] word = line.split(";");
    context.writte(....., ..... )
}
```

 - Compiler et exécuter le programme
7. Modifier une copie de votre programme afin d'avoir la **distance maximale**.
8. Modifier une copie de votre programme afin d'avoir le **nombre de vols** pour chaque **pair d'aéroports, sans distinction entre départ et arrivée**. Exemple: IND-BWI 24
9. Modifier le programme de la question 6 afin d'avoir le nombre de vols en partance et en arrivé pour chaque aéroport. Exemple de résultat :

IND Départ	136
IND Arrivée	8