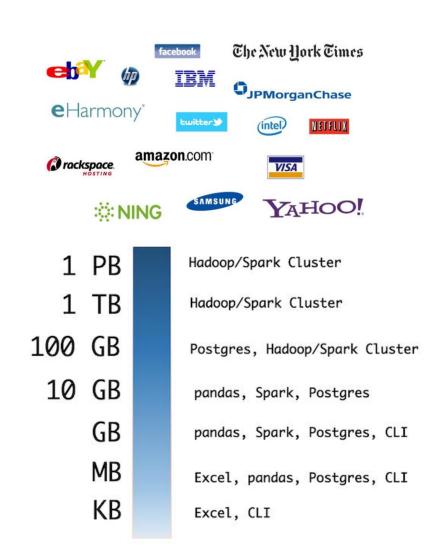
HADOOP



M. Ben & R. Tavenard

L'écosystème big data Hadoop

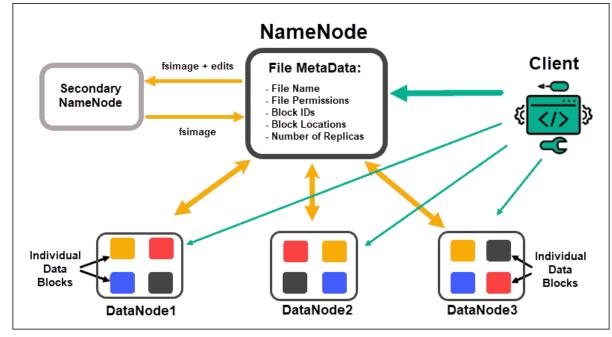
- Framework permettant la création d'applications big data distribuées
 - 3 V du big data
 - Volume de données très important
 - Vitesse de lecture et d'exécution
 - Variété des données
- En particulier, Hadoop fournit :
 - HDFS (Hadoop Distributed File System)
 - YARN (Yet Another Ressource Negotiator)
 - Map/Reduce distribué
- Outils écrits en Java



- Système de fichiers distribué
 - Facilement extensible
 - Cluster de données basé sur des machines bon marché
 - Tolérant aux défaillances matérielles
 - Procédé de réplication et de réallocation des données
 - Efficace pour les calculs sur gros volumes de données
 - Déplace les programmes au niveau des données plutôt que de rassembler les données au niveau des programmes
 - "Moving Computation is Cheaper than Moving Data"
 - Gain de latence et de bande passante

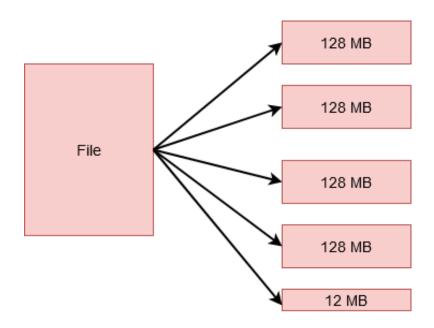
Architecture

- NameNode
 - Serveur principal chargé de gérer le HDFS et les échanges de données avec les « clients » (i.e. utilisateurs)
 - Contient les métadonnées du HDFS
- DataNodes
 - Serveurs de données du cluster HDFS
- Secondary NameNode
 - Assiste le NameNode principal pour générer les nouvelles images du système de fichiers

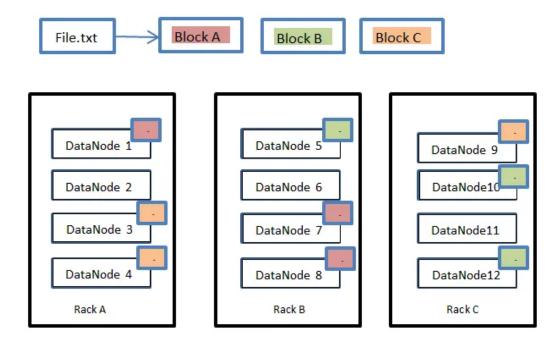


source: https://phoenixnap.com

- Découpage des fichiers en blocs
 - Blocs de grande taille : 128 Mo par défaut
 - Par comparaison : qq Ko dans Windows
 - Permet de limiter la quantité de métadonnées
 - La quantité de données gérée peut être gigantesque (plusieurs pétaoctets)
 - Le NameNode doit répertorier l'emplacement des blocs de chaque fichier et de leurs répliques



- Réplication des blocs
 - Facteur de réplication
 - 3 par défaut
 - Algorithme de réplication
 - Basé sur la distribution des DataNodes au sein des racks du cluster
 - rack = ensemble de machines
 - proches physiquement
 - connectées au même switch réseau
 - Gestion par le NameNode
 - Choix des DataNodes de réplication
 - Equilibrage du cluster
 - Accès en lecture : détermination de la réplique du bloc la plus proche du client



source: https://medium.com/@sharayushinde158

HDFS: commandes shell

- Permettent d'interagir avec le système de fichiers distribué
- Rôles similaires aux commandes shell Linux
- Forme générale :
 - hadoop fs -commandName <args>
 - Les arguments sont des URI sur le système local ou distribué :
 - Exemple sur le système local :

```
file://local_dir/local_file
```

• Exemple sur le système distribué :

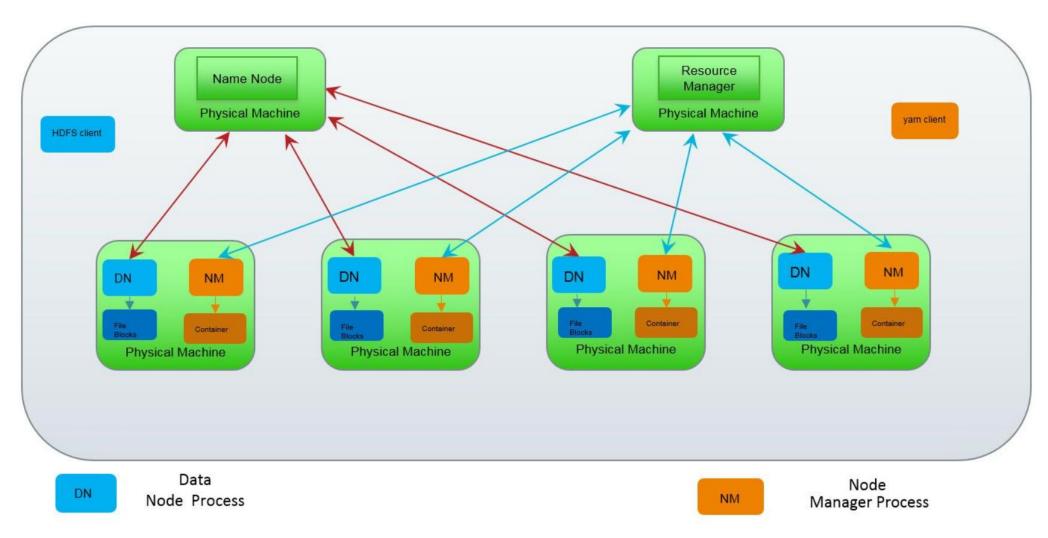
```
hdfs://namenodehost/hdfs_dir/hdfs_file
```

- Possibilité d'utiliser des URI relatifs
- Mise en œuvre : voir la documentation

YARN

- Yet Another Ressource Negociator
- Système de gestion d'applications distribuées (ex : Spark)
- Gère et distribue les ressources de calcul du cluster
 - CPUs
 - Mémoire
- Basé sur une architecture maitre/esclave:
 - Un RessourceManager sur une machine dédiée
 - Gère les ressources du cluster globalement et supervise les NodeManager
 - Un NodeManager sur chaque nœud
 - Supervisé par le RessourceManager, gère les ressources du nœud

Architecture HDFS+YARN

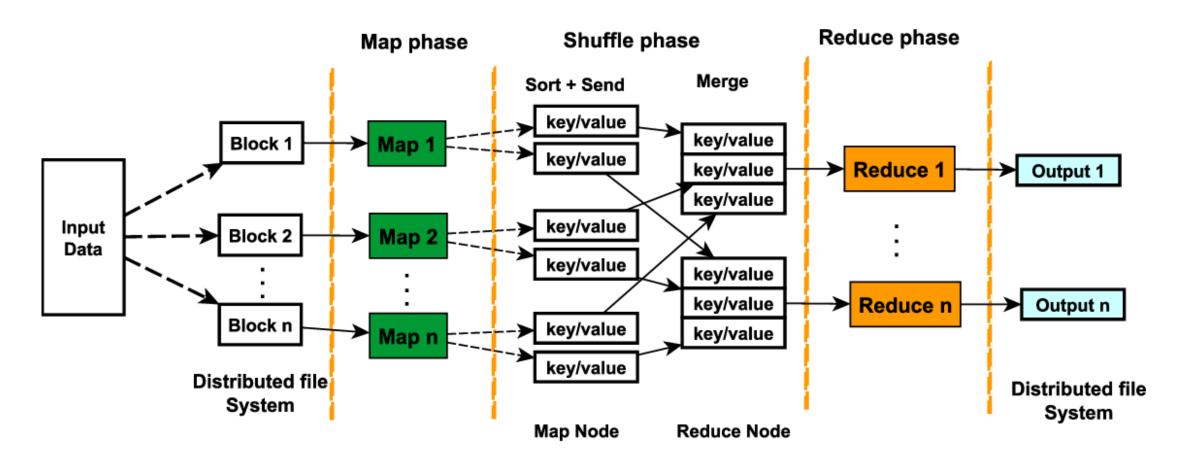


source: https://community.cloudera.com

Hadoop MapReduce

- Implémentation distribuée du modèle MapReduce
 - Les entrées/sorties et les échanges de données reposent sur des fichiers du HDFS
- Étapes du traitement :
 - 1. Découpage des données de travail
 - → Correspond au découpage naturel en bloc de HDFS
 - 2. Calculs parallèles indépendants : processus Map
 - → Chaque nœud de calcul Map (*MapNode*) traite lui-même les données qu'il héberge
 - → Limite les transferts de données et accélère le processus
 - 3. Tri et regroupements intermédiaires par clé
 - → Les résultats intermédiaires associés à une même clé sont transférés sur un même nœud de calcul
 - 4. Agrégation des résultats par clé : processus Reduce
 - → Un nœud de calcul Reduce (*ReduceNode*) est chargé d'agréger les valeurs intermédiaires d'une ou plusieurs clés intermédiaires
 - → Les résultats finaux sont écrits dans des fichiers du HDFS (part-00000, part-00001, ...)

Hadoop MapReduce : flux de traitement



Hadoop MapReduce : mise en oeuvre

- En Java (langage natif)
 - Écrire les mapper et reducer dans des classes Java
 - Compiler les classes Java
 - Exécuter le programme Java compilé
 - hadoop jar mon programme java.jar ...

• En Python:

- 1ère solution :
 - écrire les mapper et reducer en Python et les compiler en Java à l'aide de l'outil Jython (support limité des fonctionnalités de Python)
- 2^{ème} solution :
 - Utiliser l'outil Hadoop Streaming
 - Se sert des entrée/sortie standard (stdin, stdout) pour lire/écrire les données
 - Les mapper et reducer sont des programmes (Python ou autre) qui lisent/écrivent sur les entrée/sortie standard

MapReduce avec Hadoop Streaming

Ligne de commande

```
mapred streaming \
-input myInputDirs \
-output myOutputDir \
-mapper myMapper.py \
-reducer myReducer.py \
-file myMapper.py \
-file myReducer.py \
```