

CentraleSupélec  

Big Data : Informatique pour les données et calculs massifs

5 – Technologies d’Hadoop

Stéphane Vialle

 université PARIS-SACLAY  Sciences et technologies de l’information et de la communication (STIC)  

Stephane.Vialle@centralesupelec.fr
<http://www.metz.supelec.fr/~vialle>

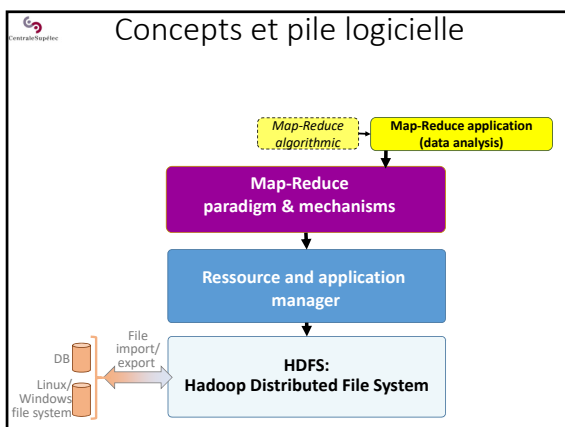
CentraleSupélec

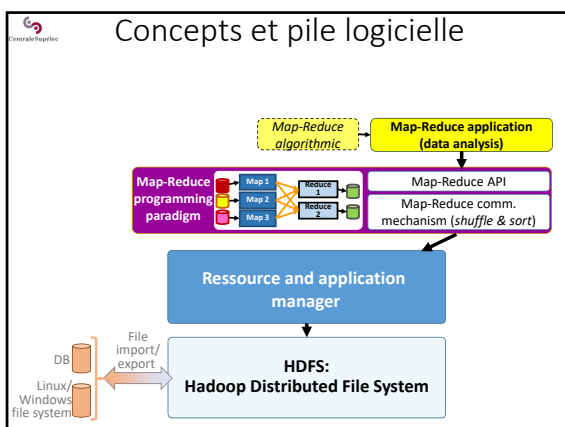
Technologies d’Hadoop

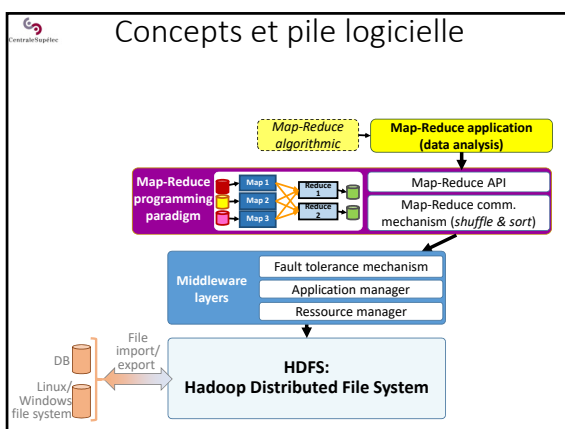
1. Principaux composants d’Hadoop
2. Principes du Map-Reduce d’Hadoop
3. Système de fichiers distribué d’Hadoop : HDFS
4. Allocation et gestion de ressources d’Hadoop ...
...pour un Map-Reduce

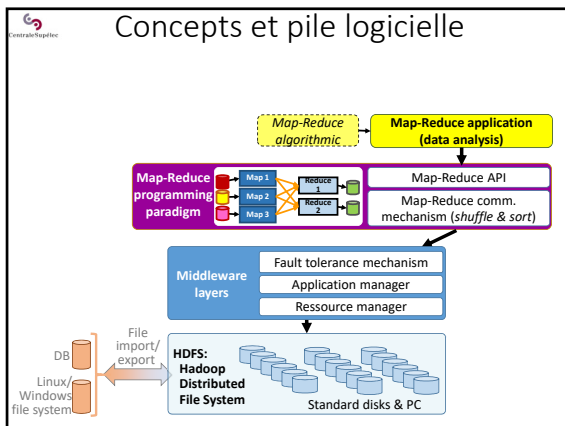
CentraleSupélec

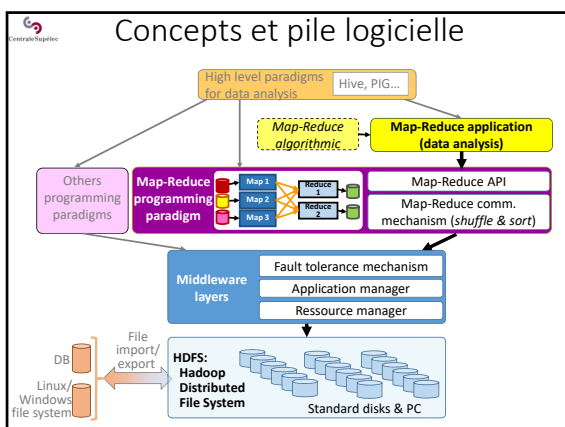
1 - Principaux composants d’Hadoop











Concepts de « localité des données et des traitements »

C'est toujours l'accès aux données qui coute cher, pas le calcul lui-même une fois les données dans le cœur de calcul

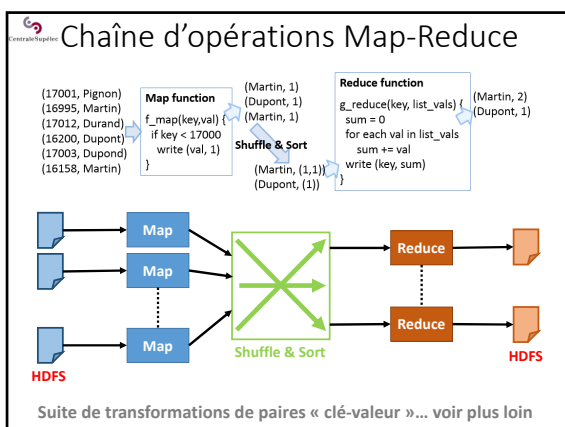
HPC :

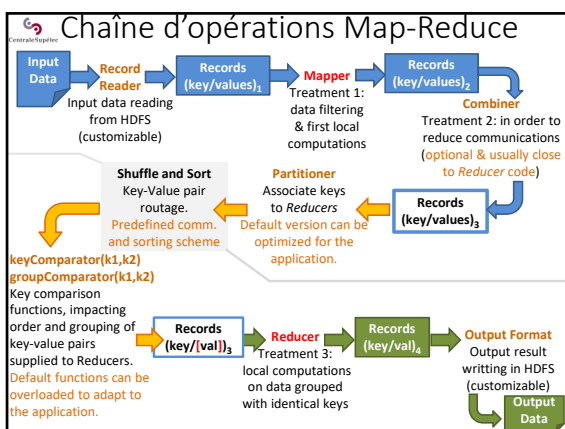
- Charger les données en RAM (utiliser assez de nœuds de calcul)
- Calculer tout ce qui est possible avec des données locales stockées dans la mémoire cache (calcul par bloc/tuile)
- Eviter les défauts de cache

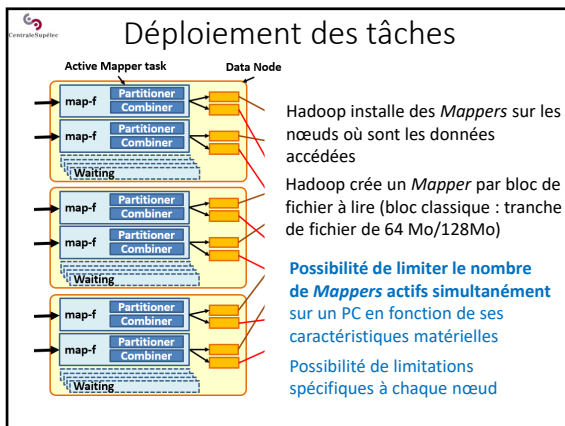
Big Data :

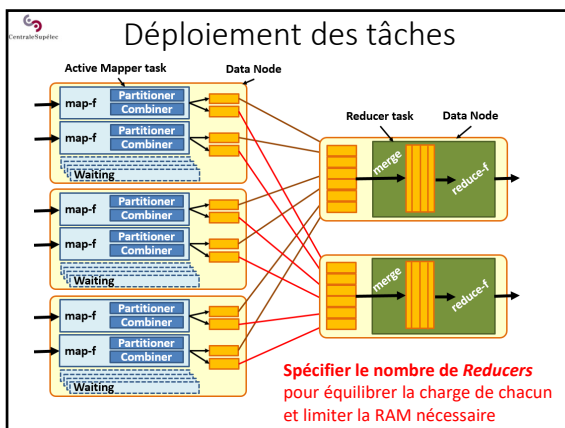
- Amener les codes de traitements aux données
→ Transformer momentanément les nœuds de stockage en nœuds de traitement
- Eviter de déplacer des données (très volumineuses)

2 - Principes du Map-Reduce d'Hadoop



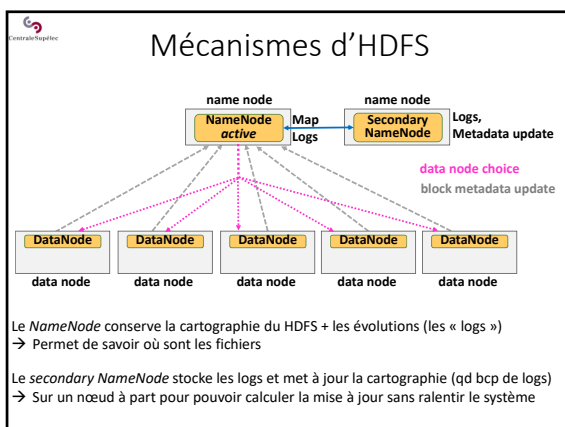


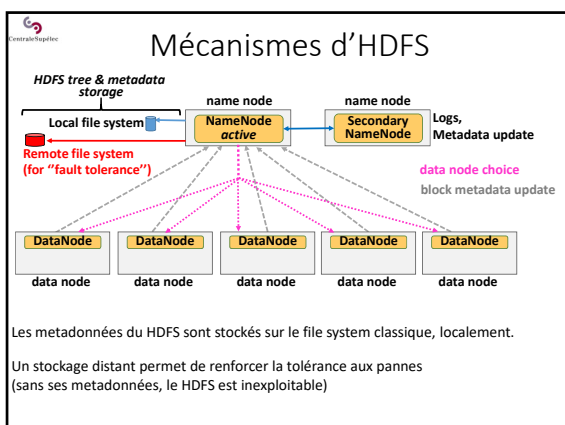


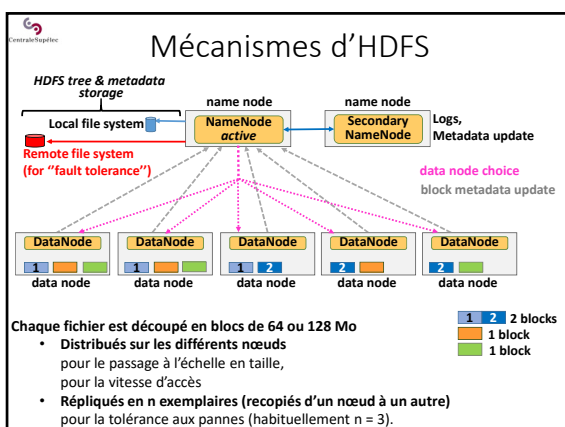


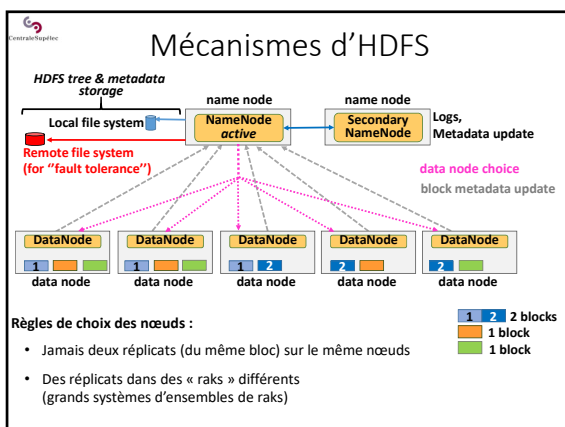
3 - Système de fichiers distribué d'Hadoop : HDFS

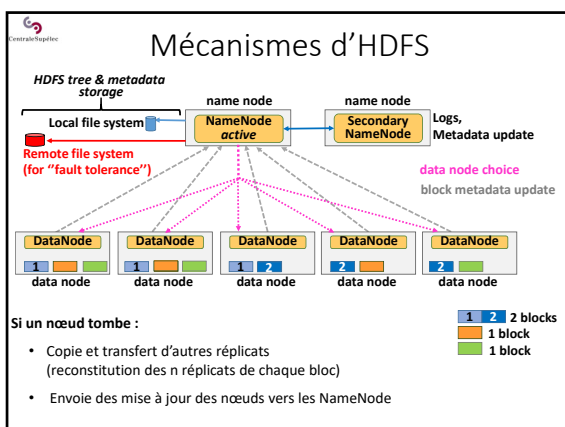
3.1 - Distribution et réplication des fichiers sous HDFS

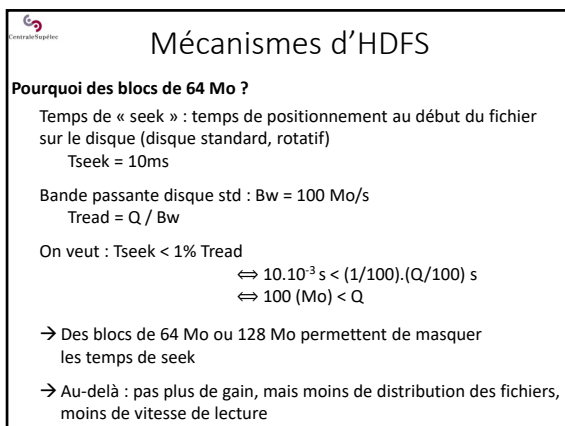


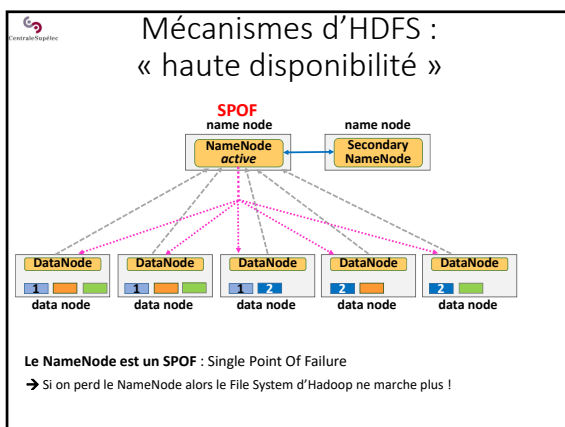


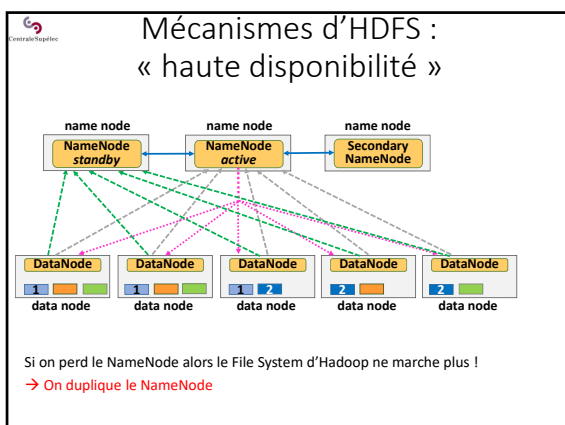


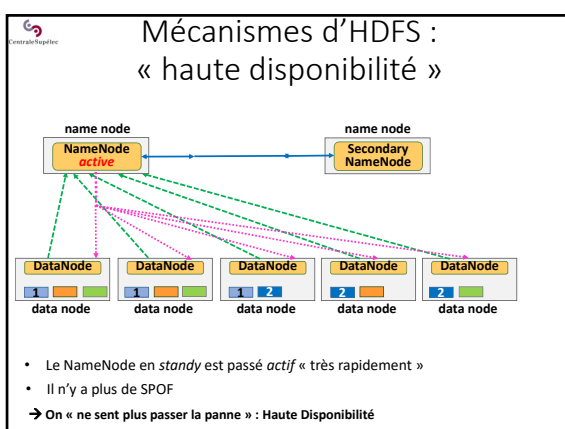






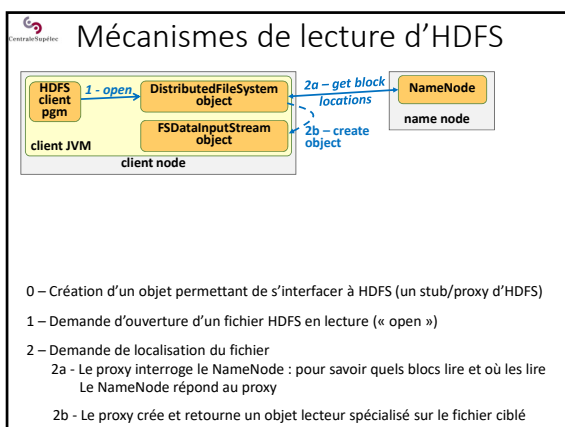


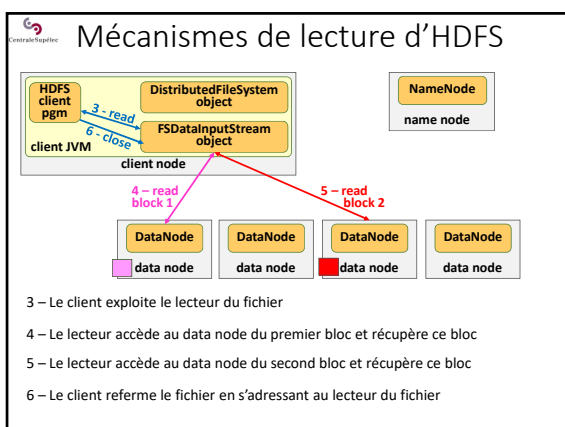




3 - Système de fichiers distribué d'Hadoop : HDFS

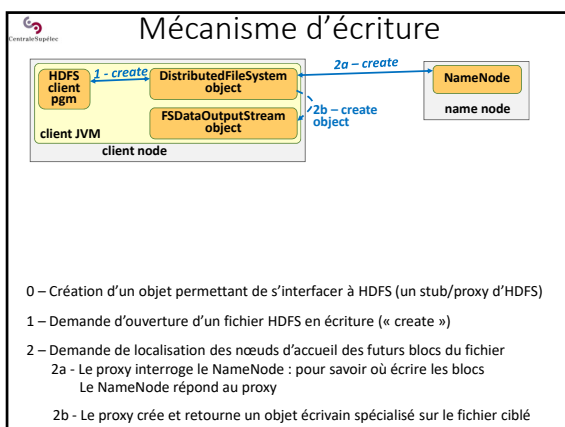
3.2 - Lecture de fichiers sous HDFS

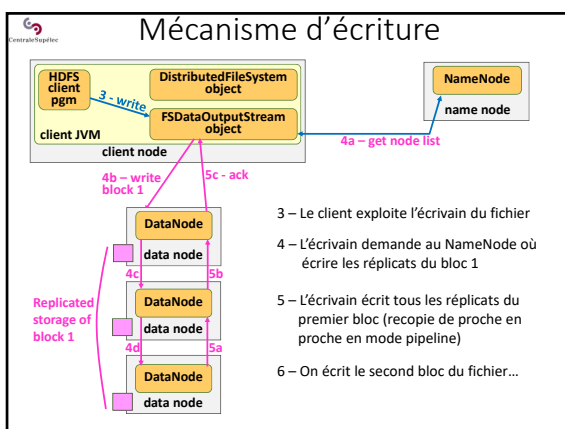


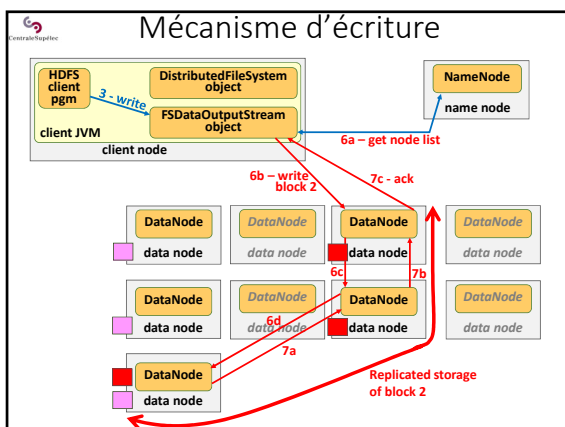


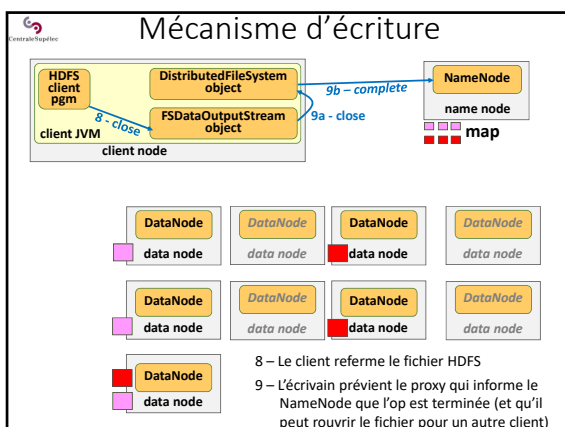
3 - Système de fichiers distribué d'Hadoop : HDFS

3.3 - Ecriture de fichiers sous HDFS









3 - Système de fichiers distribué d'Hadoop : HDFS

3.4 - Bilan des accès aux fichiers sous HDFS

Bilan des accès aux fichiers HDFS

Le client crée un objet « proxy » (ou « stub ») local qui fait toute l'interface avec l'architecture HDFS (NameNode et DataNodes) :

- SIMPLE
- **Pb 1 : Tous les accès (R/W) sont séquentiels** : bloc après bloc, et séquentiel au sein d'un bloc !
- **Pb 2 : Le client n'aura pas assez de RAM ou même de disque** pour rapatrier en local un gros fichier HDFS !

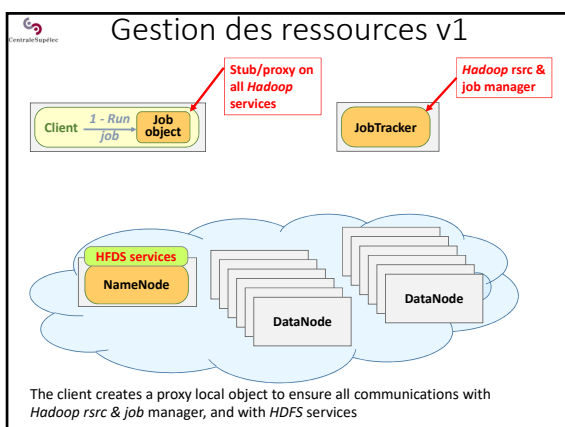
→ OK pour importer/exporter des données vers d'autres File Systems ou BdD (sera long mais fonctionnera)

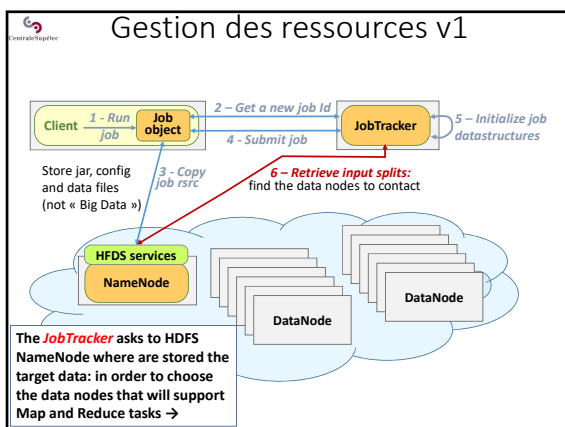
→ **PAS la bonne stratégie pour traiter des fichiers HDFS (des Big Data) : il manque la localisation Data/Calculs**

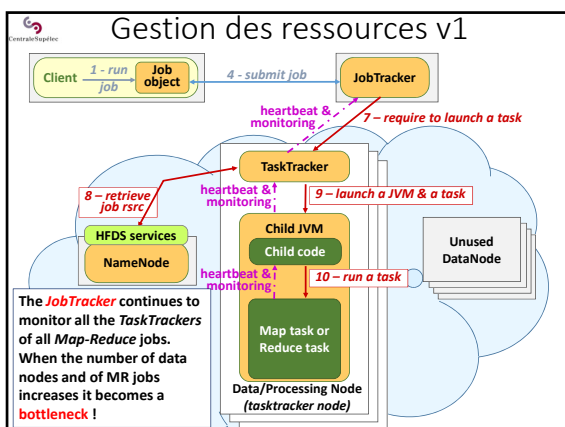
4 - Allocation et gestion de ressources d'Hadoop...

... pour un Map-Reduce

Version 1

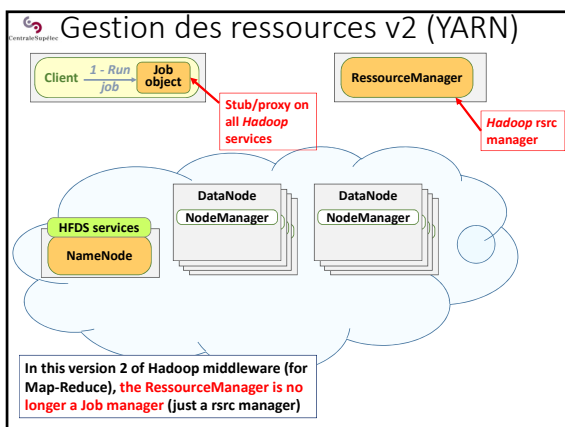


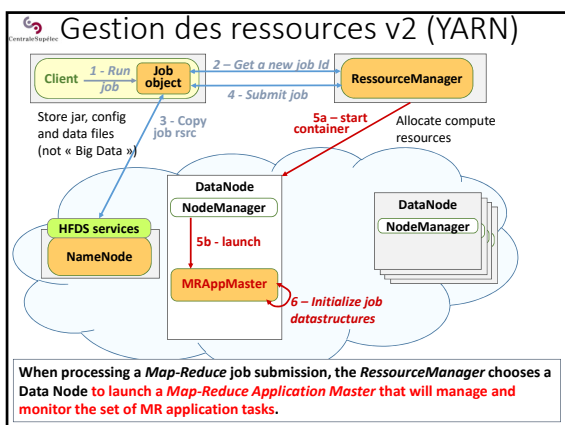


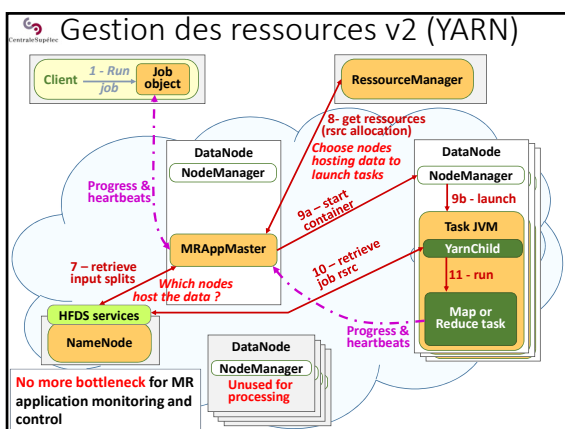



4 - Allocation et gestion de ressources d'Hadoop... ... pour un Map-Reduce

Version 2 (YARN) : passage à l'échelle amélioré








 **Exécution spéculative**

Hadoop lance de nombreuses tâches (map, reduce, ...). Certaines peuvent « planter » ou « ralentir ».

Le TaskTracker (MR v1) ou l'ApplicationManager (MR v2) monitorent fortement les exécutions des tâches, et détectent ces « ralentissements ».

 **Hadoop peut faire une exécution spéculative : il lance de nouvelles instances des tâches « en retard », et dès qu'il obtient des résultats d'une tâche, il tue son doublon.**

Mais cette démarche a un coût :

- en charge de calcul (création fréquentes de tâches redondantes)
- en déplacement de données (surtout si on redonne un *reducer*)

On peut débrayer ce comportement (ex : cluster HPC très fiable)

 **Technologies d'Hadoop**