
OpenStack/Hadoop/Spark LSST

LALDev
18 mai 2016

Christian Arnault
Axel Chevarin

Contexte

- BigData pour l'astro
- Le pipeline de production des données SDRP pour LSST
 - Split Data Release Production (NCSA - CCIN2P3)
 - L'application « Stack »
- Le modèle du Stack n'est pas scalable
 - architecture linéaire
- => *technologie Spark ???*
- Cf la journée Loops
- Intérêt dans l'environnement VirtualData/OpenStack au LAL
 - Mise en service de la plateforme OpenStack
 - Apprentissage !!

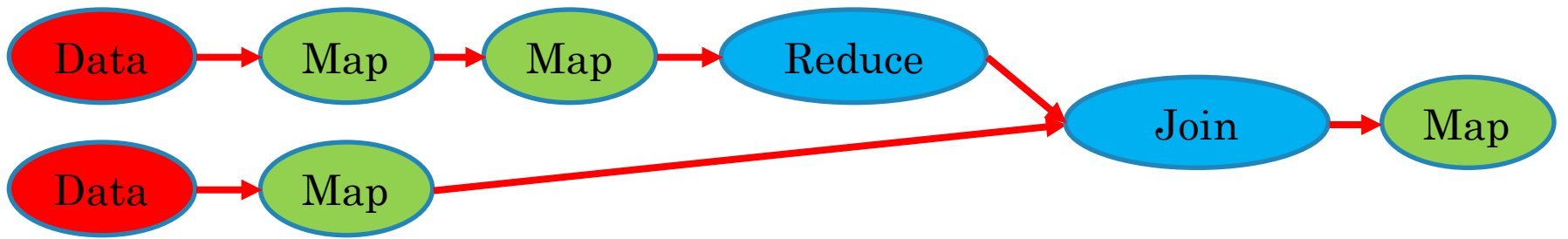
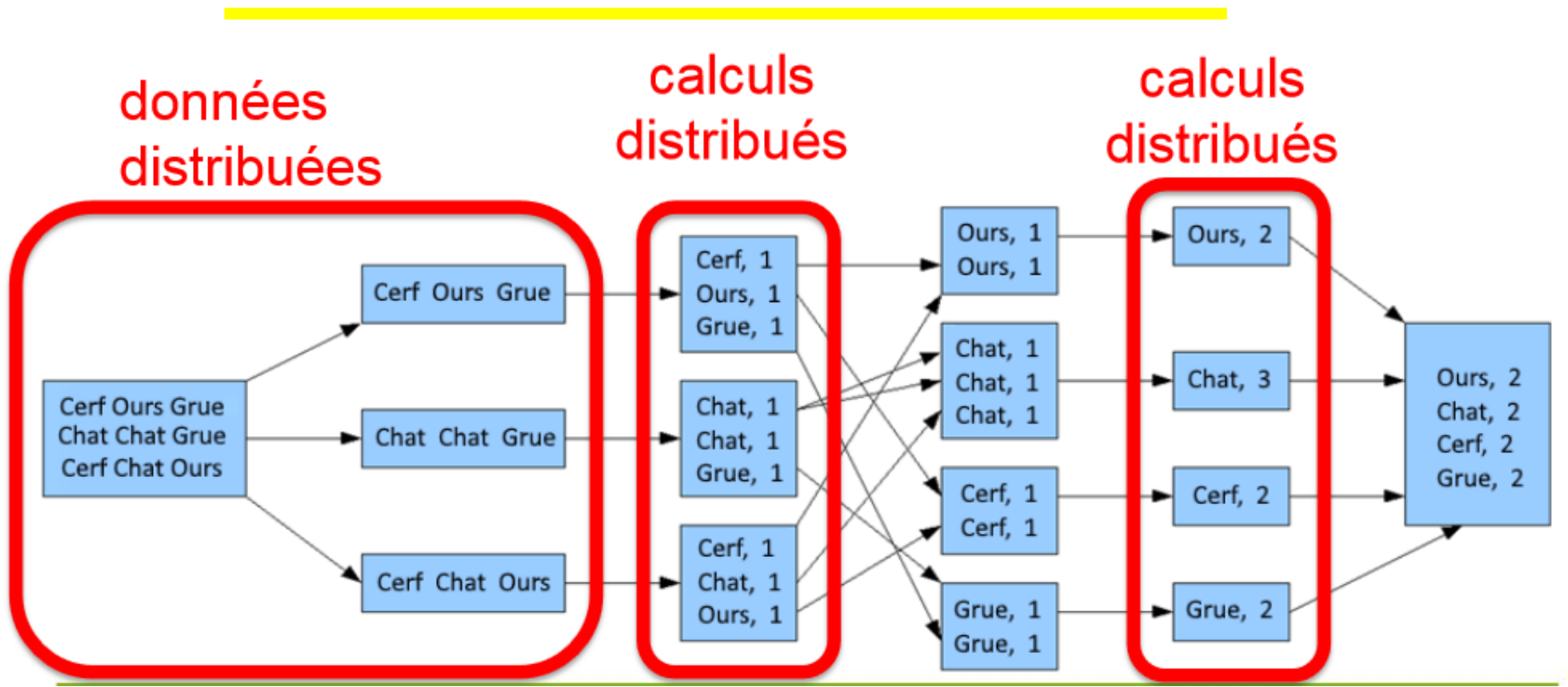
LSST

- Plusieurs sujets où la techno pourrait s'appliquer:
 - Gestion des très grand nombre de fichiers FITS ($> 10^9$)
 - Indexation des fichiers FITS
 - Indexation géographique 2D (coordonnées galactique)
 - Indexations logiques (CCD, Flags de production...)
 - Logique de pipeline (enchaînement de processus)
 - Machine learning pour la catégorisation des objets du ciel
 - Très grandes images + zooming
- Liaison avec le projet Petasky
 - Études sur les big data en astro
 - noSQL, architectures de distribution
- Mesures de performances

Hadoop/Spark

- *(cf la journée Loops pour les détails)*
- Le principe de l'algorithmique fonctionnelle Map/Reduce
 - Les données:
 - ensemble de couples (Clés/Valeurs)
 - Les actions principales:
 - MAP: transformation d'une donnée
 - REDUCE: assemblage (réduction) d'un ensemble de données
 - Les actions secondaires:
 - Filtre: sélection d'un sous-ensemble
 - Opérations ensemblistes: Join, Exclusion, Intersection, ...
 - Les applications:
 - Une application = **D**irect **A**cyclic **G**raph d'actions élémentaires

Map/Reduce

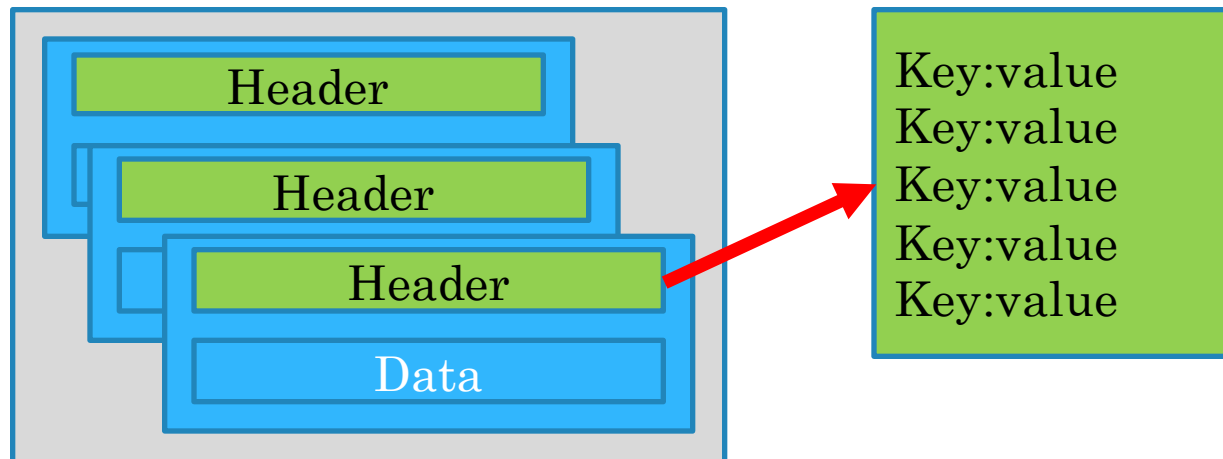


Hadoop/Spark

- Hadoop:
 - FileSystem distribué (HDFS)
 - + Plusieurs modules fonctionnels
 - MapReduce
 - Formattage des données
 - Gestion d'applications
- Spark
 - Hadoop + algorithmes d'optimisation du DAG M.R.
 - Distribution des données en terme de RDD
 - Resilient Distributed Datasets
 - La connaissance du DAG permet d'optimiser
 - La distribution des données
 - La distribution des processus
 - L'utilisation de la mémoire vs. le disque

Mise en place de l'infrastructure

- Cluster de VMs sur OpenStack
- Hadoop/Spark fournis par Apache
- Installation
 - sur une machine Ubuntu
 - Toute la suite Numpy + Matplotlib + Scipy
- Données astro au CCIN2P3 :
 - CFHT: Hawaï
- Le format de base des données: fichier FITS



Sujets

- Indexation géographique des données FITS
 - Chaque fichier fournit les données (images) pour
 - UN CCD
 - UNE prise de données
 - Chaque Header du fichier FITS contient les métadonnées de la prise de vue (orientation du télescope, date, conditions, ...)
 - Problème:
 - Trouver les fichiers FITS correspondants à une zone du ciel
 - Coordonnées galactique (Ascension, Déclinaison)
 - Et associés à un ensemble de conditions donné (date, qualité, ...)
 - Dans un « run »
 - >> 10^9 fichiers FITS

Sujets ...

- **Simulation: Production de catalogues d'objets astrophysiques**
 - Étoiles, galaxies
 - Un modèle physique => un catalogue de galaxies (>> 10^9 galaxies)
 - Étude et comparaison avec les observations
- **Mesures de performance:**
 - Suivi des facteurs d'échelles
 - Nombre de workers pour distribuer les données et les processus
 - Configuration des machines
 - Mémoire
 - Cores

Sujets ...

- Apprentissage de la technologie
 - Langage de programmation
 - Scala
 - Python
 - Modèle fonctionnel
- La structure et le format des données
 - Spark travaille sur la base de données structurées (ensembles de clés - valeurs)
 - Très bien adapté à des formats textes et tabulaires (ex CSV, SQL, ...)
 - Mais les formats binaires doivent être expliqués à Spark
 - Description par des schémas
 - Bibliothèques spécialisées
 - Hadoop/avro

Status

- La plateforme de base est installée
 - Ubuntu
 - 1 VM pour HDFS
 - 8 VM pour Spark
 - 1 master
 - 7 workers
 - Les VMs: 4 cores, Ram:8Go, Disque:60Go
 - Installation de la suite Numpy, Scipy, Matplotlib