

# KARMA

## Le système de Revenu Management d'Air France KLM avec Hadoop

Conférence BIG DATA - Master MBDS  
Université de Nice Sophia Antipolis

16 Décembre 2014

Martial AYAS – [maayas@airfrance.fr](mailto:maayas@airfrance.fr)



KARMA





## 1. Présentation de KARMA

- Définitions et concepts
- Quelques chiffres

## 2. L'utilisation d'Hadoop dans KARMA

- Le choix d'Hadoop
- Design technique d'un batch Hadoop

## 3. Cas d'utilisation

- Mise à jour du programme de vol
- Optimisation des traitements
- Equilibrage des traitements

## 4. Axes d'amélioration et évolutions

- Performances et accès aux données
- Migration vers Hadoop 2

# Présentation de KARMA

## *Définitions et concepts*



KARMA

- KARMA → KLM Air France Revenue Management Application
- RMS : Revenue Management System
- KARMA permet d'optimiser le revenu grâce à la prévision :
  - Demande
  - Annulation
  - Overbooking
- Permet aux analystes de vols d'agir sur les recommandations du système en fonctions :
  - Des marchés
  - Des périodes
  - Des évènements

*L'objectif principal de  
KARMA*

*« To sell the right seat  
to the right person  
at the right moment »*

Et d'influer sur la disponibilité des sièges à vendre pour un tarif donné à une date donnée.

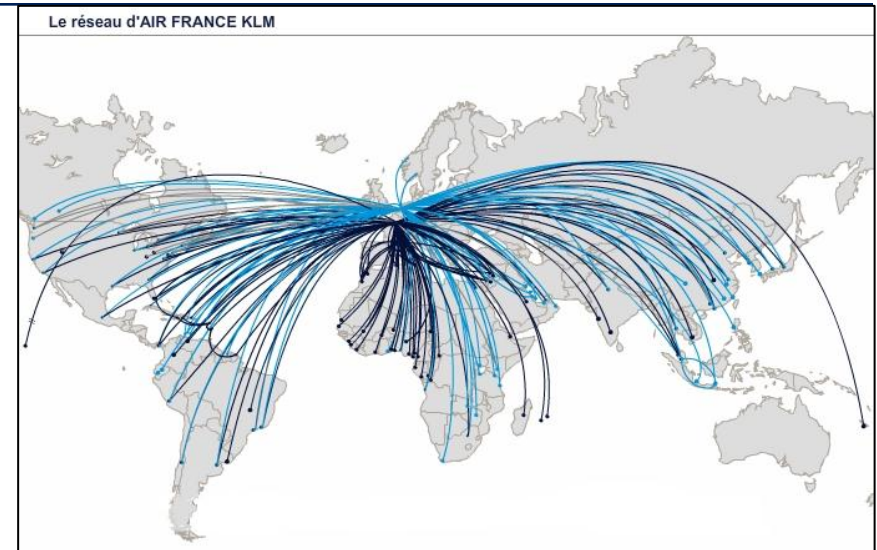
# Présentation de KARMA

## Chiffres clés



KARMA

- Le programme de vol
  - 2500 vols / jour
  - 231 destinations / 103 pays
- L'activité « Passage » (2013)
  - 78 millions de passagers
  - Profils Loisir / Business / Groupes
- Les avions
  - 552 avions
  - De 40 à 520 sièges
- La tarification
  - 26 classes
  - 30 000 tarifs
  - Prix carburant
  - La concurrence
  - La demande



- Volumes initiaux + Combinatoire = **Démultiplication des volumes**
- Augmentation des volumes = **Problématiques de performances**

# Utilisation d'Hadoop dans KARMA

## *Le choix d'Hadoop (1/2)*



- Le choix Hadoop part d'un constat :
  - Refonte du RM = Nouvelle approche → Nouveaux besoins
    - Forte augmentation des volumes nécessaires aux calculs de prévision
    - Forte augmentation de la fréquence des évènements à prendre en compte pour avoir un système réactif
      - Augmentation des volumes et du stockage
      - Augmentation de la puissance de traitement
  - Infaisabilité des traitements batch en BD
    - Le volume des données lié aux évènements et aux combinaisons possibles
    - Temps de traitements incompatibles avec la fréquence nécessaire des MAJ
      - Nécessité de paralléliser et distribuer les traitements et les données
  - Nécessité de communiquer avec le composants de RO
    - Les moteurs de Recherche Opérationnelle (Prévision + Optimisation)
    - Développés en C++ (CPlex), utilisent l'approche Map Reduce / Fichiers
      - L'alimentation des moteurs doit se faire sous la forme de fichiers

# Utilisation d'Hadoop dans KARMA

## *Le choix d'Hadoop (2/2)*



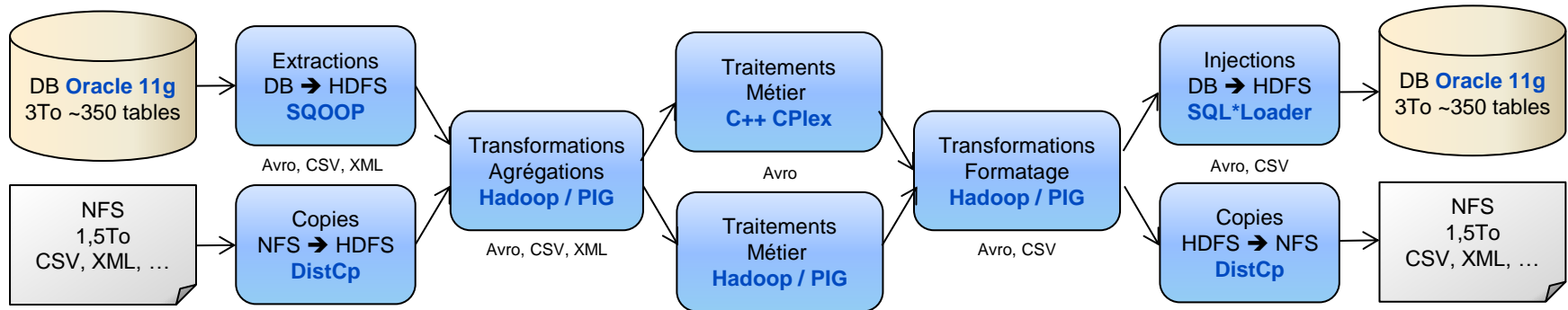
- Le choix Hadoop n'est pas sans contraintes ...
  - Contraintes d'exploitation
    - Haute disponibilité / Tolérance aux pannes
    - Seuls la Base de données et le NFS sont supportés (backup) par la production
      - Mécanisme de synchronisation entre la BD, le NFS et le HDFS
    - Maitrise du stockage malgré les volumes → Utilisation du format Avro + compression
  - Contraintes de développement / Maintenabilité
    - Apprentissage de l'approche et des API
    - Démultiplication des composants : 1 req SQL → 1 à n jobs Hadoop
    - Ex : Le traitement d'optimisation quotidien comporte 600 jobs dont 350 en Hadoop
      - Création d'un Framework de développement pour harmoniser le dev des jobs Hadoop
    - Chaque job de MapReduce crée une nouvelle copie des données
      - Besoin d'un outil de design des jobs est de suivi du cycle de vie des traitements et des données produits par Hadoop
  - Contraintes métier
    - Concilier les 3 activités : Batch / Utilisateur / Evènementielle (Problématique de concurrence sur l'accès et la mise à jour des données)
      - Séparation des traitements par la planification / contraintes temporelles importantes
      - Dénormalisation du modèle de données

# Utilisation d'Hadoop dans KARMA

## Design technique d'un Batch Hadoop



KARMA



### • Accès aux données DB

- SQOOP + OraOop : Extractions en //
  - SQL\*Loader : Injection en //
- (Suppression des contraintes d'intégrité, dénormalisation, recalcul des indexs)

### • Accès aux données NFS

- DistCp : Copies HDFS ↔ NFS

### • Préparation des données

- Hadoop MapReduce : Transformation, comparaisons, jointures, agrégations, filtres, fusion, ...

### • Traitements métier

- Hadoop MapReduce : traitements hors RO
- C++ Cplex : Moteurs de prévisions, d'optimisations (Recherche Opérationnelle)

### • Reporting

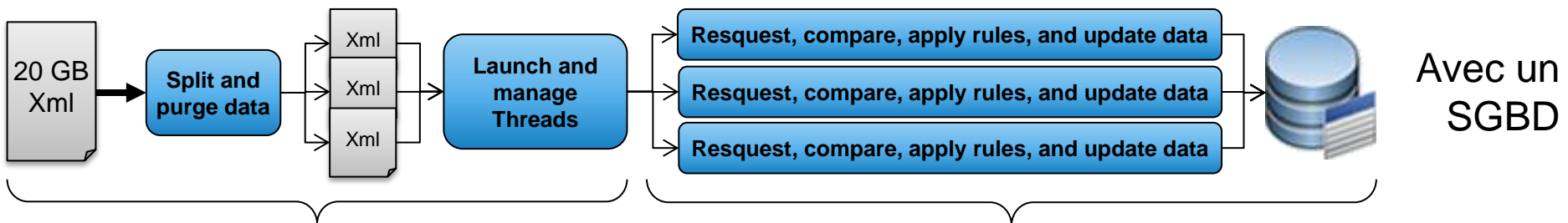
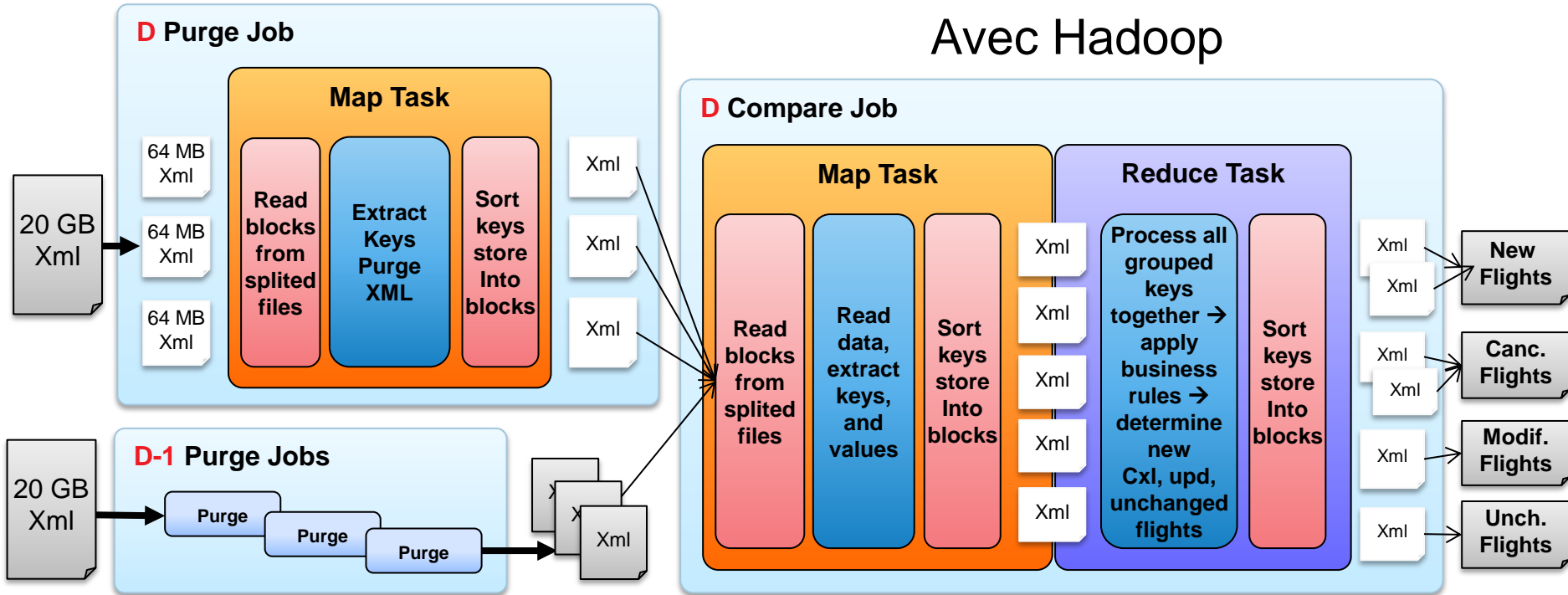
- PIG : Statistiques et KPI vérification de la qualité des données

### • Exploitation / Supervision

- Error collector, compacteurs, archivage, purge



### Avec Hadoop



Complexité à la charge du développeur

La quasi-totalité du traitement repose sur la BD → PB Contention → PB Puissance

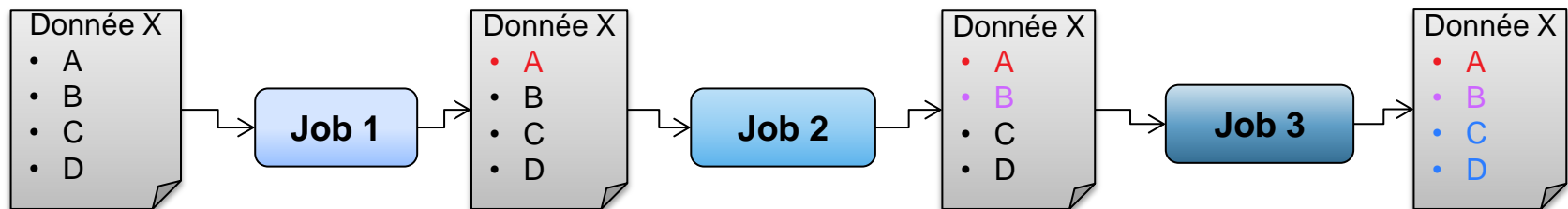
# Cas d'utilisation

## Optimisation des traitements (1/2)

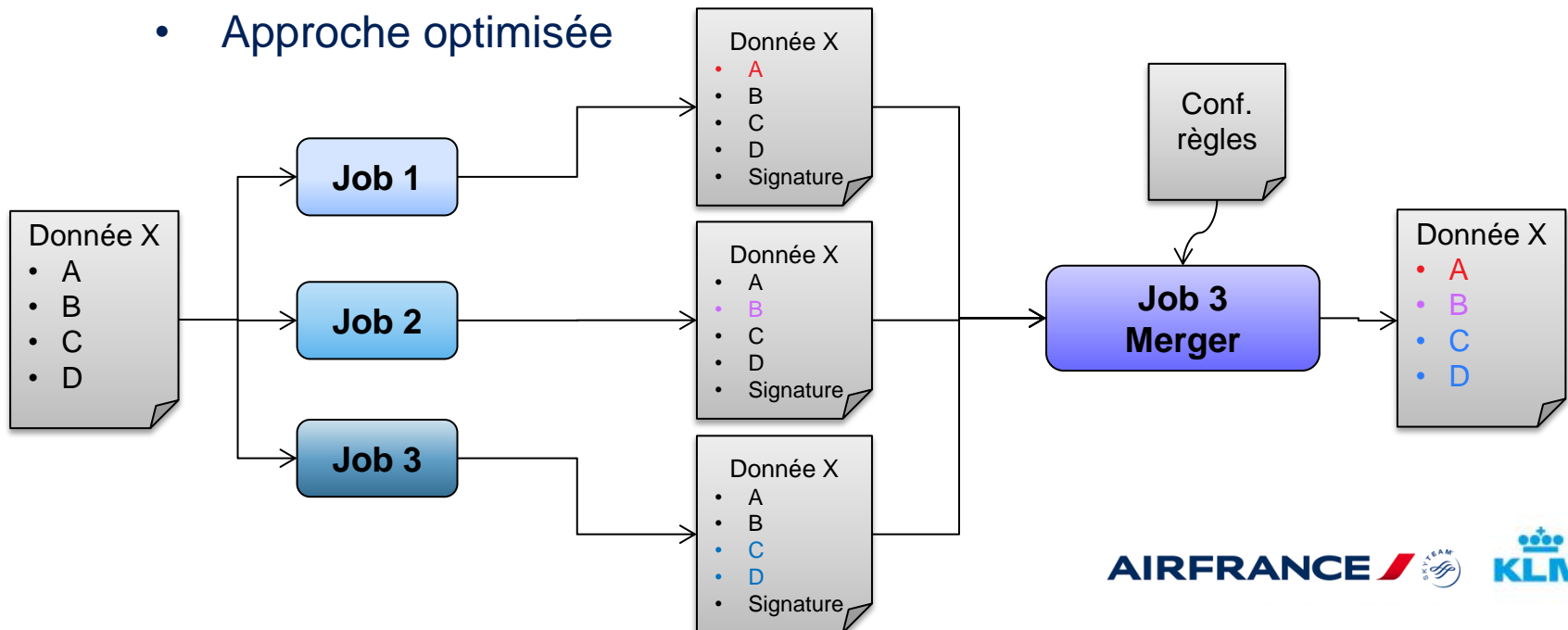


Décomposer pour mieux paralléliser

- Approche séquentielle



- Approche optimisée

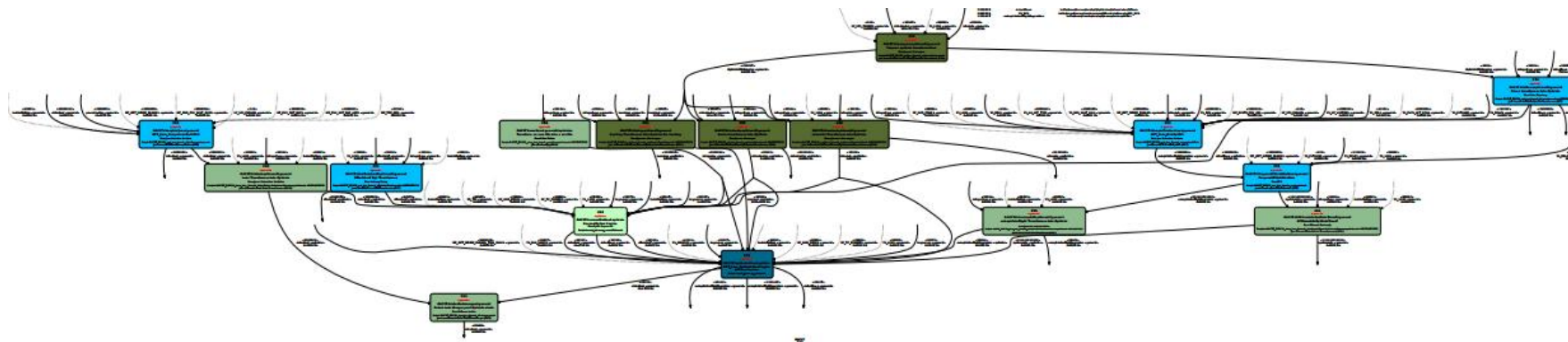


# Cas d'utilisation

## Optimisation des traitements (2/2)



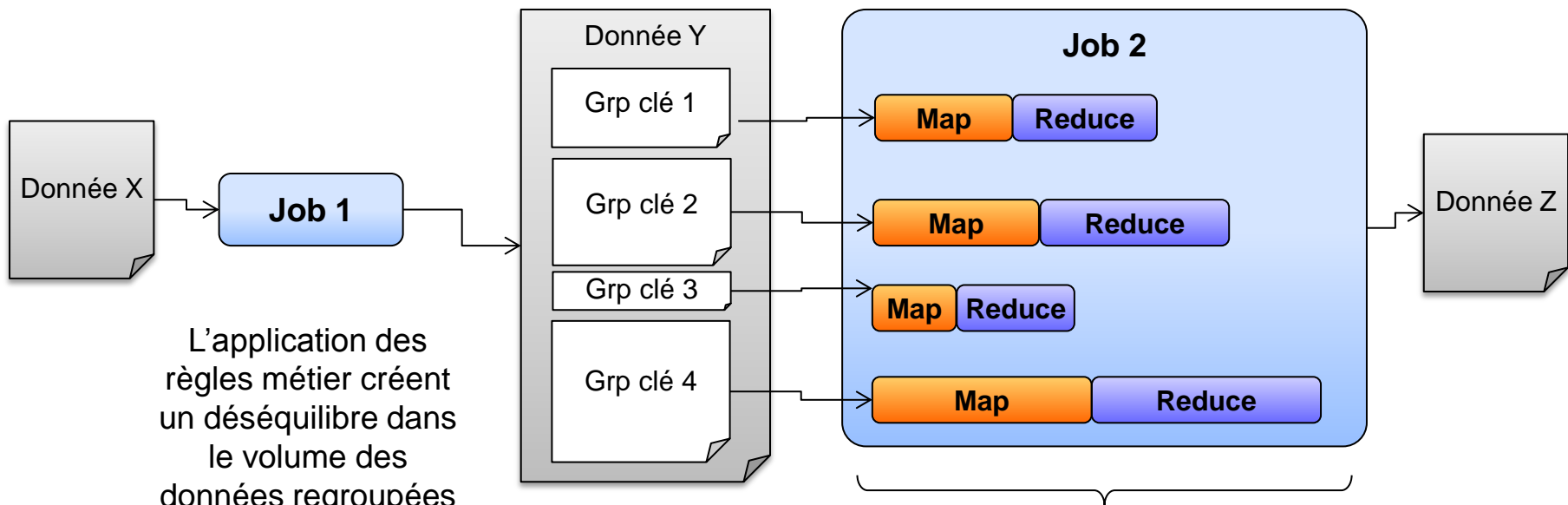
- Optimiser par le séquençement et la disponibilité des données
  - Démultiplication du nombre de jobs Hadoop
  - Analyse des entrées / sorties de chaque jobs
  - Déterminer le séquençement optimal des traitements
  - Les traitements se lancent uniquement lorsque l'ensemble des données sont prêtes
  - Plus il y a de traitements parallélisés mieux on utilise la grille





# Cas d'utilisation

## Equilibrage des traitements (1/2)



L'application des règles métier créent un déséquilibre dans le volume des données regroupées selon la clé choisie

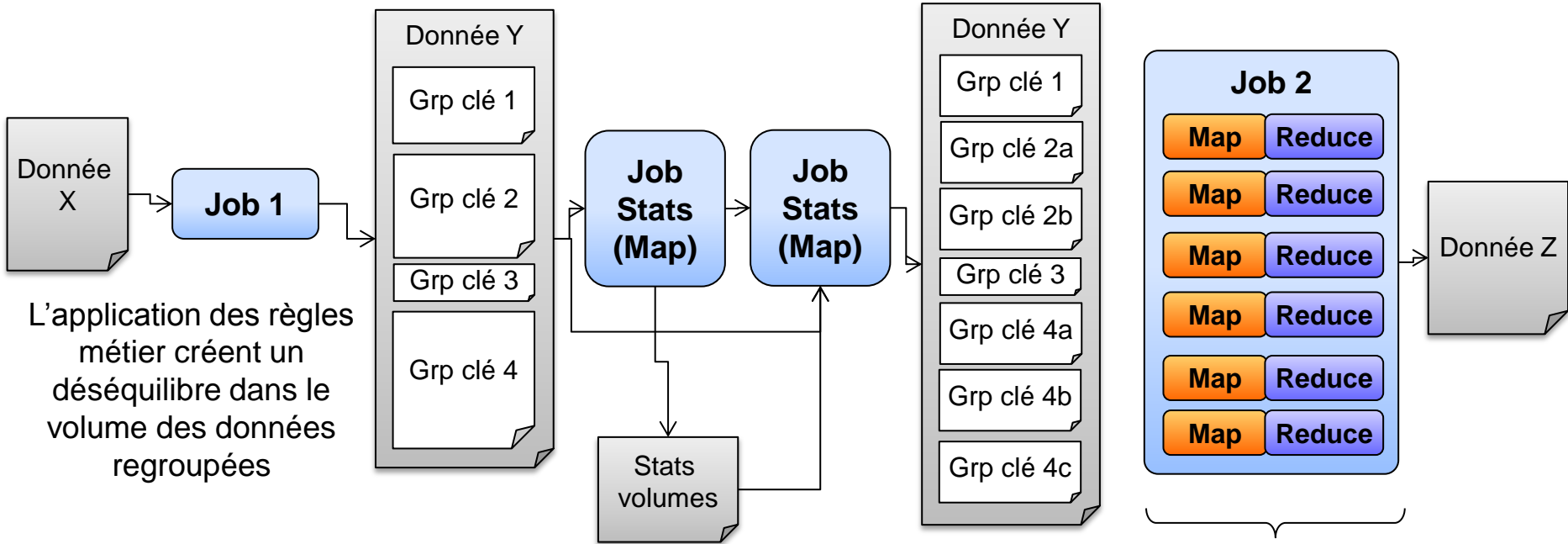
Le temps de traitement est égal au temps du job le plus long (dont le volume de données à traiter et le plus important)

→ Risque qu'un reducer ne tienne pas en mémoire



# Cas d'utilisation

## Equilibrage des traitements (2/2)



L'application des règles métier créent un déséquilibre dans le volume des données regroupées

Analyse les volumes / clé et calcul un discriminant technique pour mieux équilibrer les groupes de clés

Les temps de traitement sont équilibrés  
Levée du risque lié à la mémoire nécessaire au traitement du reduce

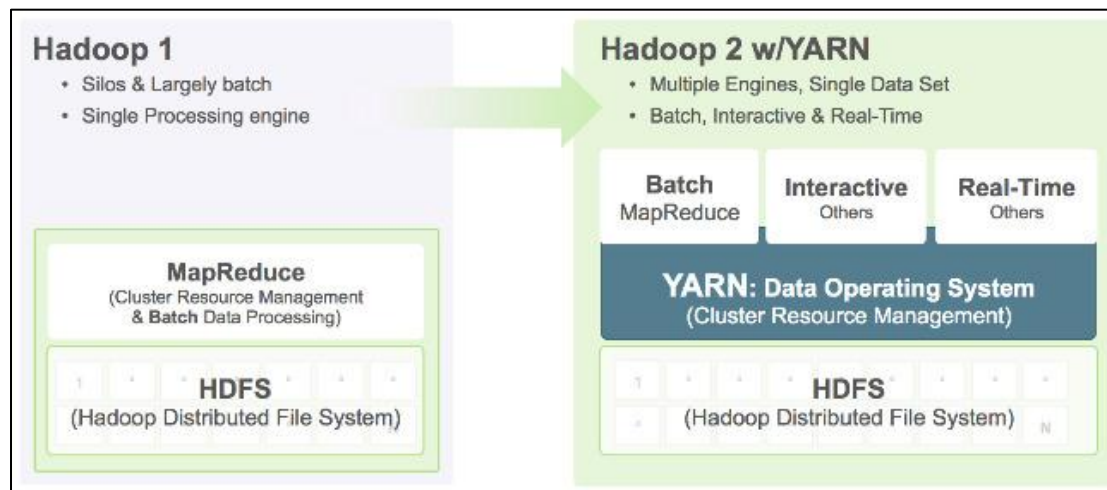
- La performance
    - Paramétrage complexe de la grille Hadoop
      - Taille des blocks du HDFS
      - Nombre de slots d'exécution de Map et Reduce
    - Mise en parallèle des jobs au sein des Batches (à l'UT et au Job)
    - Optimisation / Limitation des extractions / injections entre la DB et le HDFS
  - Accès aux données
    - A des traitements Batches d'applications tierces
    - A des traitements non batch
      - Traitements interactifs
      - Traitements évènementiels
- ➔ Ces améliorations et nouvelles possibilités passent en partie par la migration vers Hadoop 2

# Axes d'amélioration et évolutions

## *Migration vers Hadoop 2*



- Introduction de YARN
  - Plusieurs moteurs d'exécution
  - Meilleure gestion des ressources
  - amélioration des performances
  - Permet de gérer plusieurs applications



- Traitement interactifs
  - HIVE, HBASE, ...
  - Ouverture des données du HDFS à des applications tierces
  - Accès aux données simplifié par l'utilisation de langages de Scripts / SQL Like
- Traitement temps réel :
  - Storm, Spark Streaming, ...
  - Intégration des évènements / CEP

# Annexes

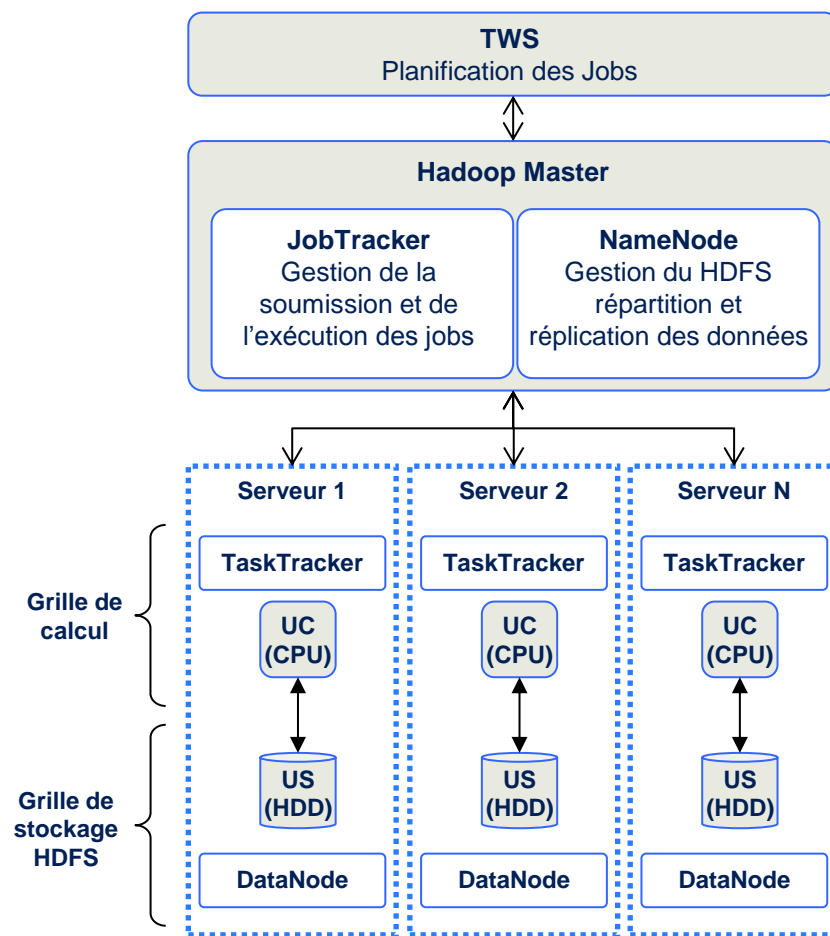


KARMA





- Objectifs d'Hadoop
  - Paralléliser et distribuer des traitements sur une ferme de serveurs pour améliorer les performances et permettre des traitements dont les volumes de données sont (très) importants.
- Ce que fournit Hadoop
  - Moteur d'exécution
    - Gère la // et la distribution des traitements
    - Gère la distribution et la réplication des données
  - Des API de développement qui implémentent l'approche MapReduce et permet d'accéder au HDFS
  - Un système de stockage distribué le HDFS (fichiers)
    - Supporte différents formats (CSV, XML, JSON, AVRO, ...)
- Des outils complémentaires
  - Supervision
  - Import / Export DB ↔ HDFS
  - Abstraction (PIG, HIVE, ...)





# Présentation d'Hadoop

## L'approche MapReduce

- Un traitement MapReduce décompose en 2 étapes
  - L'étape de Map qui permet de lire, trier, transformer, et regrouper les données nécessaire au traitement métier. (Traitement de préparation)
  - L'étape de Reduce récupère les données préparées par le Mapper et implémente le besoin métier (Traitement Métier)
- Le framework Hadoop implémente cette approche en apportant les fonctionnalités suivantes :
  - Découpage des fichiers en blocks lors de la copie sur le HDFS
  - Distribue et réplique les blocks sur le HDFS
  - Distribue les jobs sur la grille de calcul
  - Exécute les tâche de Map et de Reduce

