#### NoSQL - SGD distribués et HBase

I. Mougenot isabelle.mougenot@umontpellier.fr

Faculté des Sciences Université Montpellier

2015



#### Les motivations autour du NoSQL (Not Only SQL)

## Recouvre différentes initiatives qui se targuent d'être complémentaires aux modèles relationnels et relationnels objets

- évolution du Web, projets sources de données ouvertes (Open Linked Data), impulsion Google, Facebook, Amazon, Twitter, . . .
- volume des données > interconnexion des données
- limites des bases de données relationnelles face à de nouveaux besoins :
  - flexibilité : schémas très ouverts : nombreuses entités et nombreuses associations entre ces entités
  - adaptabilité : évolutions très fréquentes des schémas
  - des milliers voire des millions d'usagers



### Quand passer par un système NoSQL?

#### Alternatives au relationnel dans des cas de figure ciblés

- recours fréquent à de l'évolution de schémas
- entités munies de nombreuses caractéristiques souvent non renseignées
- de multiples associations avec des multiplicités 1..\* aux extrémités
- des attributs organisés naturellement sous forme d'arborescences
- un flux transactionnel très élevé





### NoSQL : se démarquer des SGBD relationnels

#### Critiques ouvertes

- prépondérance du schéma et poids fort mis sur la représentation du domaine d'intérêt : s'affranchir de schémas normalisés vus comme des sophistications inutiles au détriment de l'efficacité
- modèle transactionnel et propriétés ACID : proposer une alternative moins exigeante : CAP (comprenant BASE)
- passage à l'échelle ou scalabilité (scalability) par ajout de serveurs au niveau de l'architecture physique : diminuer le temps de réactivité lors de l'afflux de nouveaux usagers, de nouvelles transactions à servir
- systèmes distribués et mécanismes de tolérance aux pannes : fragmentation des schémas et réplication, médiateur, entrepôt de données . . .

### Passage à l'échelle ou scalabilité

Capacité de l'architecture à s'adapter à une montée en charge (nouveaux usagers, nouvelles transactions) sans besoin de refonte des applications

- scalabilité horizontale (scaling out) : ajouter des serveurs (noeuds) avec des mécanismes de répartition de charge \( \Lefta \) NoSQL
- scalabilité verticale (scaling up) : rendre plus performant un serveur : ajout de processeurs (CPU), barrettes mémoire (RAM), disques secondaires, cartes réseaux . . .





#### Scalabilité horizontale

Etablir une relation linéaire entre les ressources ajoutées et l'accroissement des performances

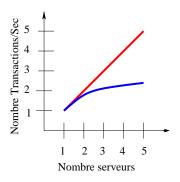


Figure: 1 serveur: 100 transactions/s; 2 serveurs: 200 transactions/s...



### SGBDR et besoins applicatifs à large échelle

Limites face aux besoins des applications à large échelle sur le Web (à partir Web 2.0)

- partionnement : les schémas fragmentés (fragmentations horizontale, verticale, hybride) distribués sur l'ensemble des partitions doivent être des fragments d'un seul schéma de données initial
- réplication sur différents noeuds : les fondements OLTP (On Line transactional processing) imposent de maintenir une intégrité forte sur les données, dans une application faisant appel à de nombreux noeuds, la disponibilité des données va être pénalisée (surtout si les transactions impliquent de nombreuses écritures).



### systèmes NoSQL: grands principes

## Pensés comme des systèmes de données distribués (distributed data stores)

- Simplicité
- Flexibilité
- Efficacité
- Passage à l'échelle : gros volumes de données distribués et interconnectés
  - partitionnement dynamique sharding (partitionnement horizontal + plusieurs co-occurrences de schémas)
  - réplication à large échelle
  - architecture décentralisée





### Complémentarité des systèmes NoSQL

#### One size doesn't fit all

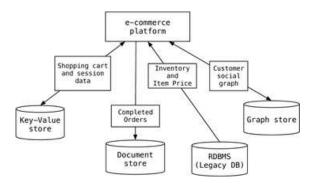


Figure: Persistance dite polyglotte (extrait de NoSQL distilled)



#### **Théorème CAP**

Constat de Brewer : aucun des systèmes distribués n'est à même de satisfaire en même temps les principes C, A et P :

- Consistency ou cohérence des données : toute modification de donnée est suivie d'effet pour tous les noeuds du système
- Availability ou disponibilité des données : toute requête émise et traitée par un noeud du système, reçoit une réponse (même en situation d'échec à produire une réponse)
- Partition tolerance ou recouvrement des noeuds assurer une continuité du fonctionnement en cas d'ajout/suppression de noeud (ou partition) du système distribué

Un système distribué va satisfaire deux des trois points mais ne va pouvoir satisfaire les trois - Brewer. Towards robust distributed systems -ACM 2000



#### **Théorème CAP**

#### Considérations SGBDR / Systèmes NoSQL

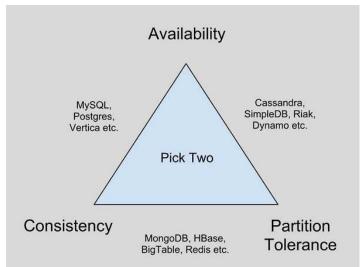
- SGBDR : Cohérence et haute disponibilité (pas ou peu de P, cad de différents noeuds système)
- Systèmes NoSQL : Choix du P (système naturellement distribué) et sélection soit du C, soit du A

  - ② abandon du C ← Accepte de recevoir des données parfois incohérentes





#### Positionnement des systèmes / CAP





# Parti-pris Base (issu de CAP) versus propriétés ACID

#### BASE: Basically Available, Soft state, Eventual consistency

 Modèle transactionnel : les propriétés ACID (Atomique, Cohérent, Isolé, Durable) des transactions des SGBDRs ne sont pas complètement respectées au profit des performances et du passage à l'échelle

#### BASE:

### Parti-pris Base (issu de CAP) versus propriétés **ACID**

#### BASE: Basically Available, Soft state, Eventual consistency

- dans l'idée les systèmes NoSQL garantissent que les données deviennent cohérentes non pas en instantané mais au travers du temps. Les propriétés ACID nécessitent un verrouillage pessimiste et obligent à vérifier la cohérence des données à chaque fin de transaction. BASE propose une vision optimiste en reportant à plus tard la vérification de la cohérence de la base de données ← "cohérente à terme".
- L'état du système peut changer au travers du temps et cela sans nouvelle mise à jour en raison du modèle "cohérence à court

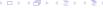


### Typologie des systèmes NoSQL

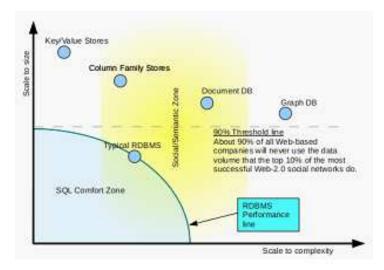
#### Au regard du mode de représentation choisi

- principe de base : clé/valeur
  - Systèmes clé/valeur distribués
  - Systèmes orientés colonne
  - Systèmes orientés document
- Systèmes orientés graphe
- dans un certaine mesure les triples stores et les SGBDOO





### Illustration typologie NoSQL







#### Difficulté : absence de standards

#### Au regard du mode de représentation comme du système choisis

- APIs spécifiques
- Terminologies propriétaires
- Mécanismes de requêtage à géométrie variable
- Systèmes ayant fait école ("proofs of concept")
  - BigTable
  - Memcached
  - Amazon's Dynamo





### Systèmes existants

Table: Quelques systèmes et leurs modes de représentation

	-	
Name	Mode représentation	CAP
CouchDB	Document	AP
MongoDB	Document	CP
Neo4j	Graph	CA
GraphDB	Graph	unknown
Hbase	Column	CP
Memcachedb	Key-Value	unknown
Riak	Key-Value	CP
Project Voldemort	Key-Value	AP
Cassandra	Column	AP
Hypertable	Column	unknown





### **Systèmes existants**

Table: Applications communautaires sur le Web

Name	Système NoSQL	Mode
Google	BigTable, LevelDB	Column
LinkedIn	Voldemort	Key-Value
Facebook	Cassandra	Column
Twitter	Hadoop/Hbase, Cassandra	Column
Netflix	SimpleDB, Hadoop/HBase, Cassandra	Column
CERN	CouchDB	Document
Amazon	Dynamo	Key-Value





Confusion possible : le modèle physique est à colonnes mais pas le modèle de données

- paradigmes clé/valeur avec "clé d'adressage" composite
- Colonne : triplet : adresse de colonne / valeur de colonne / estampille (gérer les versions et les conflits)
- Famille de colonnes : regrouper les colonnes qui sont partagées par un ensemble d'individus
- Familles de super colonnes : extension du modèle avec la notion de "super colonnes" qui sont des collections de colonnes (poser des index à différents niveaux)



#### Illustration colonnes (qualifier)

```
    column_name_1
    ...
    ...
    column_name_n

    row_key_x
    column_value_1
    ...
    ...
    column_value_n

    timestamp_1
    ...
    timestamp_n
```



#### Illustration colonnes et "taille" variable d'un tuple



Figure: Exemple de deux tuples d'une famille



#### Ecriture inspirée de la notation JSON

```
B_A_0001 => {
Gal_Infos:PatientCode:"B_A_0001",
Gal_Infos:Firstname: "Jean",
Gal_Infos:LastName: "Dupont",
Gal_Infos:Address: "Montpellier",
Allergy_Infos:Sneezing: "mild",
Allergy_Infos:Itchy_Troat: "severe",
Allergy_Infos:Snuffy_Nose: "moderate",
Allergy_Infos:Watery_Eyes: "mild",
Allergy_Infos:Itchy_Nose: "severe"
}
```

Listing 1: Un tuple



#### Illustration famille de colonnes

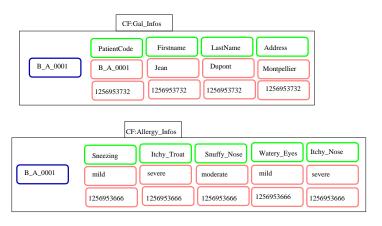


Figure: Exemple de deux familles de colonnes

**HMIN313 C1** 



24 / 53

### NoSQL: systèmes

#### S'inspirent largement de Google BigTable(1)

- Cassandra
- Hbase
- (1) BigTable A distributed storage system for distributed data Chang et al, 2006





### HBAse: système "column family"

Distribué, privilégie la cohérence et la disponibilité des données sans oublier les performances

S'appuie sur Hadoop (projet open source Apache) qui facilite le traitement distribué de larges jeux de données et ses composants

#### Hadoop Core =

- HDFS pour le stockage
  - MasterServer : namenode (mode master/slave)
  - RegionServer : datanode
- Zookeeper : infrastructure centralisée et services pour gérer un "cluster" de serveurs : parmi les activités : synchronization, choix du serveur maître et vérification de la disponibilité des serveurs
- MapReduce : modèle de programmation distribuée





#### Architecture de HBase

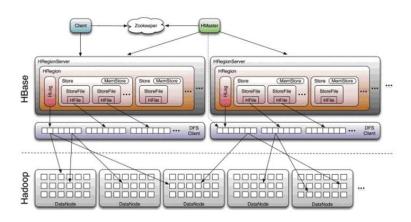


Figure: Vision générale



### Structurellement parlant :

unité de base : table (keyspace) fragmentée en parties égales = régions (intervalles de valeurs de clés)

- tables triées sur la valeur de la clé
- familles : nombre quelconque de colonnes
- colonne (qualifier) : dont les valeurs peuvent être en nombre quelconque de versions (horodatage)
- (table, row, column family, column qualifier, timestamp) -> value (la valeur de la donnée est stockée avec l'ensemble de ses coordonnées)
- à noter : pas de super colonne avec HBase





### Organisation de la donnée

```
SortedMap (
    RowKey, List (
        SortedMap (
             Column, List (
                 Value, Timestamp
```

Figure: Organisation sous-jacente à tout tuple



### Aspects internes à l'architecture de Hbase

#### Structures mises en jeu

- familles de colonnes (CF) dont les colonnes sont stockées dans les mêmes fichiers bas niveau = HFile
- une table est associée à une ou à plusieurs régions (partition de valeurs) selon les besoins en matière de place
- MStore : une zone tampon par région associée à une table :
- MemStore : une mémoire assignée au tri des tuples et à l'écriture séquentielle du flux de données dans les fichiers de données (HFile) - Sort & Flush
- CachingBlock : tampon de données en mémoire vive
- HFile : 1 à plusieurs fichiers de données par région
- HLog: 1 fichier journal par RegionServer
- Block : unité d'échange entre les mémoires vive et de masse (64 Ko à l'ordinaire)

### Orchestration de différents composants

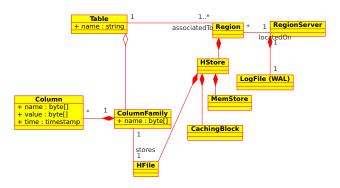


Figure: Diagramme de classes : structures internes





#### Orchestration de différents composants

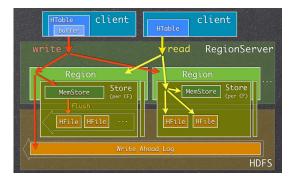


Figure: Extrait de HBase internals and schema design presentation





### Mécanisme de reprise

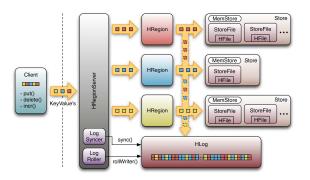


Figure: Ecriture dans fichier journal pour restauration éventuelle





#### Fichiers de données

Structure d'index : Log Structured Merge (LSM) Tree optimisée pour les accès séquentiels

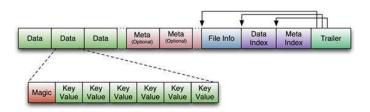


Figure: Ordonnancement des valeurs des colonnes sur la base de la clé du tuple





### Page d'accueil (WebApp)

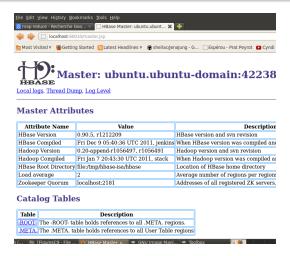


Figure: Tables du métaschéma : .META. (infos sur toutes les régions) et -ROOT- (localisation .META.)



#### Accès et traitement des données

#### Accès plus impératif que déclaratif

- pas de langage DSL à l'exemple de SQL pour requêter les données
- accès imperatif au travers d'API clientes : Java mais recours possible à d'autres langages JRuby, Clojure, Scala, Jython, . . .
- notion de coprocessor (procédure stockée) pour traiter directement les données au niveau d'un noeud de données (RegionServer)
- complémentarité avec le framework MapReduce qui fournit des wrappers pour convertir les tables en collection de paires clé/valeur en entrée comme en sortie de diverses tâches d'analyse



## En pratique

## Clients HBase

- API Java
- Shell HBase (JRuby)
- Clients non-java
  - serveurs Thrifts (Ruby, C++, Erlang, ...)
  - serveurs Rest (Stargate)





# Construire une table et deux familles de colonnes avec JRuby

```
create 'ville', 'iG', 'ip10'
put 'ville', '01024', 'iG:codeInsee', '01024'
put 'ville', '01024', 'iG:nom', 'Attignat'
put 'ville', '01024', 'iG:popMun', '2850'
put 'ville', '34172', 'iG:codeInsee', '34172'
put 'ville', '34172', 'iG:nom', 'Montpellier'
put 'ville', '34172', 'iG:popMun', '255080'
put 'ville', '34172', 'ip10:nbreRedevables', '1913'
put 'ville', '34172', 'ip10:nbreRedevables', '1914'
delete 'ville', '34172', 'ip10:nbreRedevables'
scan 'ville'
ROW
                COLUMN+CELL
01024 column=iG:codeInsee, timestamp=1354564480805,
    value=01024
01024 column=iG:nom, timestamp=1354564480902, value=Attignat
```

## **Exemples API Java**

#### Opérations élémentaires

- opérations sur une table : create, scan, disable, drop
- opérations sur un tuple : put, delete, get
- onotions de filtre à partir du parcours des tuples d'une table





# Création - Insertion (create, put)

```
Configuration hc = HBaseConfiguration.create();
HTableDescriptor ht = new HTableDescriptor( "patient" );
ht.addFamily( new HColumnDescriptor( "allergy" ) );
Put pierrePut = new Put(new String("P_M_001").getBytes());
pierrePut.add(new String("allergy").getBytes(),
new String("sneezing").getBytes(),
new String("mild").getBytes());
HBaseAdmin hba = new HBaseAdmin( hc );
System.out.println( "creating table...patient " );
hba.createTable( ht );
HTable table = new HTable(hc, "patient");
System.out.println( "creating row...Pierre " );
table.put(pierrePut);
```

Listing 3: table Patient et un tuple Pierre



# Affichage du contenu d'une table (scan)

```
Configuration conf = HBaseConfiguration.create();
  HTable table = new HTable(conf, "personne");
  byte[] general = Bytes.toBytes("general");
  byte[] nom = Bytes.toBytes("nom");
  Scan scan = new Scan();
  scan.addColumn(general, nom);
  ResultScanner scanner = table.getScanner(scan);
      for (Result result = scanner.next(); (result != null);
          result = scanner.next()) {
      for(KeyValue keyValue : result.list()) {
      System.out.println("Qualifier: " +
          keyValue.getKeyString() +
//System.out.println("Qualifier : " +
   Bytes.toString(keyValue.getQualifier()) +
       " : Value : " + Bytes.toString(keyValue.getValue()));
     } }}
```

Listing 4: Scan sur colonne



# Filtre: patients âgés d'au moins 26 ans

```
Configuration conf = HBaseConfiguration.create();
HTable table = new HTable(conf, "patient");
List<Filter> filters = new ArrayList<Filter>();
Filter famFilter = new FamilyFilter(CompareFilter.
CompareOp.EQUAL,
          new BinaryComparator(Bytes.toBytes("iG")));
filters.add(famFilter);
Filter colFilter = new QualifierFilter(
CompareFilter.CompareOp.EOUAL,
    new BinaryComparator(Bytes.toBytes("age")));
filters.add(colFilter);
Filter valFilter = new ValueFilter(CompareFilter.
CompareOp.GREATER OR EOUAL,
          new BinaryComparator(Bytes.toBytes("26")));
filters.add(valFilter);
```

Listing 5: Exemple de filtre



## Filtre Suite

```
FilterList fl = new FilterList( FilterList.Operator.
MUST PASS ALL, filters);
Scan scan = new Scan();
scan.setFilter(fl);
ResultScanner scanner = table.getScanner(scan);
   System.out.println("Scanning table... ");
   for (Result result : scanner) {
      for (KeyValue kv : result.raw()) {
System.out.println("kv:"+kv +", Key: " +
Bytes.toString(kv.getRow())
+ ", Value: " +Bytes.toString(kv.getValue()));
scanner.close();
```

Listing 6: Exemple de filtre



# Notion de "Coprocessor"

## Analogie soit avec les déclencheurs, soit avec les procédures stockées en relationnel

Coprocesseur : fonctionnalités définies par l'usager pour étendre ou surcharger les fonctionnalités inhérentes au système

- Observer (triggers): au niveau DML (ex. prePut/postPut), DDL (ex. avant ou après création d'une table), journalisation
- EndPoint (procédures stockées en relationnel) : ex. fonctions de calcul liées à un regroupement (AggregationClient) sur une colonne ou sur un tuple : count, min, max, sum, avg ...





# Rendre AggregationClient opérationnel

## Deux façons de faire

```
Ajout dans le fichier hbase-site.xml :
cproperty>
<name>hbase.coprocessor.user.region.classes</name>
<value>
org.apache.hadoop.hbase.coprocessor.AggregateImplementation
</value>
</property>
Modification de la table dans le shell HBase
1. hbase> disable 'Commune'
2. ajouter le programme
hbase > alter 'Commune', METHOD => 'table_att',
'coprocessor'=>'
org.apache.hadoop.hbase.coprocessor.AggregateImplementation||'
3. hbase> enable 'Commune'
```

#### Listing 7: AggregationClient



# Compter le nombre de communes avec AggregationClient

```
public class AgregationCommunes {
  private static final byte[] TABLE_NAME =
      Bytes.toBytes("CommuneJ");
  private static final byte[] General =
      Bytes.toBytes("general");
  public static void main(String[] args) throws Throwable {
  Configuration configuration = HBaseConfiguration.create();
  AggregationClient aggregationClient = new AggregationClient(
           configuration);
  Scan scan = new Scan();
  scan.addFamily(General);
  long rowCount = aggregationClient.rowCount(TABLE_NAME,
      null, scan);
  System.out.println("row count is " + rowCount);
  } }
```

Listing 8: Utiliser AggregationClient



46 / 53

# Compter le nombre de communes sans AggregationClient

## Ecrire votre propre code au risque d'une inefficacité du calcul

```
public static void getCount (String tableName, Configuration
   conf) {
     try{
         HTable table = new HTable(conf, tableName);
         Scan s = new Scan();
         ResultScanner ss = table.getScanner(s);
         int Compteur = 0;
        for(Result r:ss){ Compteur++; }
              System.out.print("nombre de tuples "+Compteur);
     } catch (IOException e){
        e.printStackTrace();
```

Listing 9: Dans la classe ParcoursScanCommune



## Attributs multivalués

### Avec JRuby

Listing 10: Dans la classe ParcoursScanCommune



## Attributs multivalués

#### Avec Java

```
Configuration hc = HBaseConfiguration.create();
   HTable tabl = new HTable(hc, "CommuneJ");
   Get get = new Get(Bytes.toBytes("34392"));
   get.addFamily(Bytes.toBytes("population"));
   get.setMaxVersions(Integer.MAX_VALUE);
   Result result = tabl.get(get);
   NavigableMap<byte[],NavigableMap<byte[],
NavigableMap<Long,byte[]>>> map =
   result.getMap();
.... parcourir ensuite les valeurs
```

Listing 11: Dans la classe ParcoursScanCommune



# Combiner l'information provenant de plusieurs tables

### Par exemple relevant d'une jointure

- Programmation Map/Reduce des classes facilitatrices de l'utilisation de plusieurs tables (côté Map) à l'exemple de MultiTableInputFormat (à partir de HBase 0.94.16))
- Implanter les algorithmes de jointure boucles imbriquées, tri-fusion, jointure par hachage
- Autres idées ?





# Boucles imbriquées : le plus simple

L'intuition : parcourir les valeurs (clé ou d'une colonne d'un tuple) et les comparer

```
while (rset1.next())
System.out.print("value "+rset1.get(colX));
while (rset2.next())
   if (rset1.get(colX) == (rset2.get(colY)))
      // action
```

Listing 12: Exemple Boucles



# Charger des données depuis des fichiers tabulés

## Plusieurs choix possibles

- Programmation Map/Reduce lorsque gros volumes de données
- Migration depuis une BDR Exploiter JDBC pour insérer des tuples dans une table HBase (exemple donné)
- **Définir un parseur** (exemple extrait de la doc HBase)



# Synthèse accès et manipulation des données

### Les mêmes actions qu'avec une BD traditionnelle

- Sélection, Projection avec scan, filter
- Jointure avec MultiTableInputFormat, réécriture des opérateurs de jointure en s'appuyant sur les algorithmes existants
- Fonctions de calcul : notion de Coprocessor



