Emergence et principes des BdD NoSQL

Motivations et émergence

## Motivation et émergence

#### 1969-1970 : arrivée du modèle relationnel

### Rappel des principes :

- Repose sur des relations entre les valeurs des données (indépendamment de leur emplacement en mémoire)
- Manipulation à travers une algèbre et un langage de haut niveau
- Dissocie représentation-et-interrogation du stockage, et sera quand même efficace!

(les moteurs de SGBD finiront même par être plus efficace que les solutions ad hoc)

#### Mais des contraintes :

- Toutes les lignes d'une Relation ont les mêmes colones (valeur NULL si absence de données)
- Modifications par séquences atomiques pour que la BdD soit toujours totalement cohérente
- Conception d'un schéma de base qui s'impose à toute la BdD
- Interrogation par *jointures* de nombreuses (petites) Relations

## Motivation et émergence

#### 1969-1970 : arrivée du modèle relationnel

On ne peut pas mettre n'importe quoi dans une BdD Relationnelle!

- Toutes les données doivent respecter le schéma initial...
   ...difficile de faire entrer des données imprévues!
- Le langage Relationnel SQL est adapté pour extraire des informations selon des conditions sur leurs valeurs
   requêtes OLTP (OnLine Transaction Processing) : OK
  - ...mais n'est pas adapté pour faire des calculs de statistiques complexes sur ces valeurs, ni sur des données volumineuses!
  - → requêtes OLAP (OnLine Analytical Processing) : problème...

## Motivation et émergence

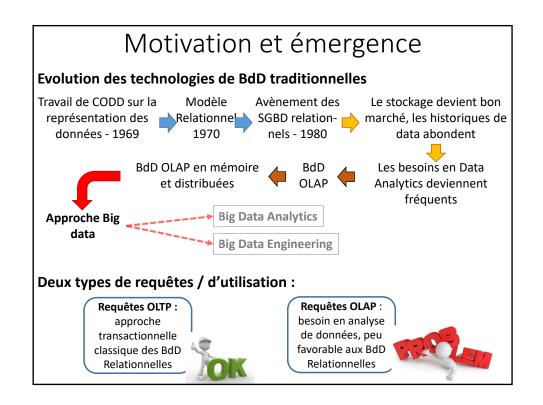
#### 1969-1970 : arrivée du modèle relationnel

De nouvelles solutions apparaissent pour les besoins en analytics



- OLAP, puis In-memory OLAP (plus rapide)
- CEP (Complex Event Processing) pour supporter des flux de mises à jour, et réagir automatiquement aux changements des données
- ... la BdD SQL ne servait presque plus qu'à du stockage...

Mais besoin d'outils encore plus innovants : prémisses du Big Data analytics (Data Science) et du Big Data Engineering



## Motivation et émergence

### Théorème / problème « CAP »

Base toujours perçue cohérente, Disponibilité garantie en même pendant des mises-à-jour l'absence de pannes

Consistency (cohérence)

Availability (disponibilité)

(résistance au morcellement) Résistance aux pannes en distribué

Partition tolerance

### En mode distribué à large échelle :

- on n'a jamais toutes les data à jour en même temps
- on ne peut pas différer des requêtes chaque fois qu'on fait une maj (on ne traiterait jamais de requêtes!)
- on ne peut pas arrêter de fonctionner dès que des parties de la BdD sont en pannes

## Motivation et émergence

### Théorème / problème « CAP »

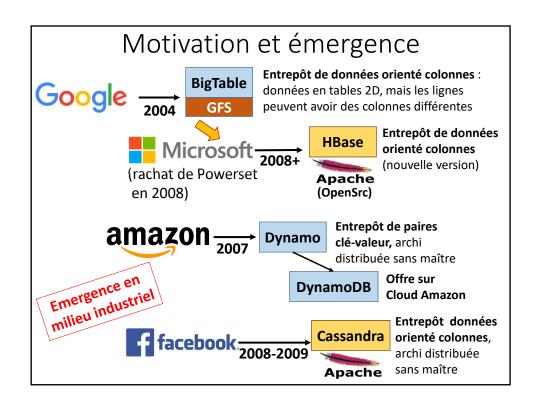
Base toujours perçue cohérente, même pendant des mises-à-jour Disponibilité garantie en l'absence de pannes



(résistance au morcellement) Résistance aux pannes en distribué

### En mode distribué à large échelle :

- on ne peut vérifier que 2 propriétés sur 3 (théorème CAP, E. Brewer 2000-2002)
- le Big Data et le NoSQL renonce surtout à la garantie de consistency



Principes du NoSQL

### Principes du NoSQL Map-Reduce pour reproduire la requête SQL type : 3: reduce(g(), liste d'attr1) SELECT g(liste d'attr1), attr2 FROM relation WHERE f(lignes de la relation) -→ 1: map(f(), liste des lignes GROUP BY attr2;; de la relation) ≥ 2: Shuffle & Sort, groupement des lignes retenues selon attr2 La solution « Map-Reduce » permet d'implanter facilement des Passe à l'échelle requêtes « Select-From-Where-GroupBy »: plus générique • sur un système distribué à grande échelle Plus compliqué! • sur des données structurées complexes et/ou hétérogènes

## Principes du NoSQL

### Résumé « NoSQL vs SQL »:

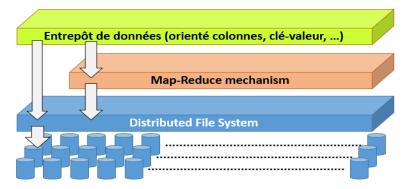
- Grande souplesse dans la nature et le format des données stockées (en résumé : pas de schéma!)
- Exploitation de très grosses volumétries en temps raisonnable grâce au relâchement des contrainte d'intégrités et de cohérence
- Augmentation des performances par la distribution massive du stockage et des traitements : s'appuie sur un mécanisme *Map-Reduce* et un système de fichiers distribué

#### Mais beaucoup de critiques sur :

- La faiblesse de performance d'Hadoop et des premières architectures BigData...
- La difficulté de rassembler et d'exploiter des données hétérogènes (pas de schéma... complexifie la couche applicative)

# Principes du NoSQL

### Architecture de principe d'une BdD NoSQL:



### Certaines BdD NoSQL sont bâties:

- Au dessus d'Hadoop : HDFS et Map-Reduce d'Hadoop
- Au dessus d'HDFS mais ajoutent leur couche Map-Reduce
- Au dessus d'une architecture complètement propre (MongoDB)

# Principes du NoSQL

### Classification des BdD NoSQL:

- Stockage / Entrepôt de paires clé-valeur (Redis, Riak)
- BdD orientés documents (MongoDB → voir TD)
- BdD orientés colonnes (BigTable, HBase, Cassandra)
- BdD spécialisés pour des index inversés (Elasticsearch)
- BdD orientés graphes (Neo4J)

Les différentes solutions NoSQL

# Solutions NoSQL

### Entrepôts de paires clé-valeur

La solution la plus extensible (« scalable »), mais simple/pauvre :

- Statistiquement, la plupart des applications demandent à lire des données à partir de leurs identifiants
  - → engendre le besoin de BdD stockant des paires clé-valeur
- Le composant clé de ces bases est leur fonction de hachage
  - → distribution et recherche des données dans le système distribué
- Mécanisme final très efficace mais avec peu de fonctionnalités

   développements dans la couche applicative, en Map-Reduce

Rmq : Initialement des *valeurs* binaires et opaques, puis des valeurs structurées hiérarchiques analysables (ex : format JSON)

## Solutions NoSQL

#### **BdD NoSQL orientées documents**

On associe des clés à des documents à structure hiérarchique

- Les valeurs ne sont plus opaques
- On peut manipuler les champs des données
- Manipulation de doc web au format HTML/XML, ou doc JSON

On stocke des données prêtes à être interrogées sans jointure :

- Exploitation rapide
- Mais la jointure doit être faite lors de l'écriture
- Si besoin de croiser des informations : plus complexe et lent

Rmq : L'utilisation de documents structurées non opaque permet de les analyser et de produire des index inversés

Rmq : sont devenues de très grande taille, proches des entrepôts de paires clé-valeur

## Solutions NoSQL

#### **BdD NoSQL orientées colonnes**

Stockent des tables 2D de clé - ensemble de valeurs

Ressemblent à des tables relationnelles, mais bcp plus souples

- Les lignes peuvent avoir des colonnes différentes et en nombres différents
- Les colonnes d'une ligne peuvent évoluer dynamiquement en nombre et en nom
- Pas de champ « NULL » contrairement à une table relationnelle (pas de colonne inutile dans une ligne)

Requêtes simples (minimalistes) vs BdD SQL, ou traitements complexes en *Map-Reduce*...

BdD NoSQL conçues pour stocker des associations one-to-many comme on en trouve très fréquemment sur le web!

#### Solutions NoSQL **BdD NoSQL orientées colonnes:** 150000 vente-2010 100000 vente-2011 vente-2014 180000 100 200 vente-2012 1000 211 vente-2010 500000 achat-2016 10000 Mise à jour : renommage et ajout de colonnes vente-2012 150000 100 vente-2010 100000 vente-2014 180000 vente-2012 1000 200 211 vente-2010 500000 achat-2014 3000 achat-2016 10000 Chaque ligne peut avoir des colonnes différentes Les colonnes d'une lignes peuvent évoluer dynamiquement

## Solutions NoSQL

### BdD NoSQL réalisant des index inversés :

Un index inversé est indispensable pour traiter rapidement les requêtes de recherche de documents par mots clés

Mais l'index inversé peut devenir TRES volumineux (plus que les documents analysés) :

- il faut le compresser
- mais pas trop pour que la décompression à la volée soit rapide
- et/ou trouver un format de compression permettant de travailler dans le format compressé

Les BdD NoSQL spécialisées en index inversés apportent:

- des algorithmes optimisés pour construire ces index
- des algorithmes de compression/décompression adaptés

## Solutions NoSQL

### **BdD NoSQL orientées graphes :**

Spécialement adaptées pour fouiller le web et les réseaux sociaux

- Apportent des stockage de graphes efficaces (par références)
- Apportent des algorithmes d'analyse de graphes optimisés et adaptés au stockage réalisé

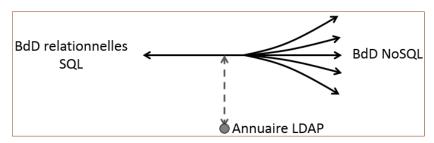
Les autres bases NoSQL pourraient stocker des graphes mais seraient moins efficaces pour les analyser

Rmq: Neo4j est un cas extrême de technologie très complète et très efficace pour stocker/fouiller/analyser des graphes

- Rapide (codage par "pointeurs")
- Stockage compact
- Répliquée sur cluster, mais pas distribuée...

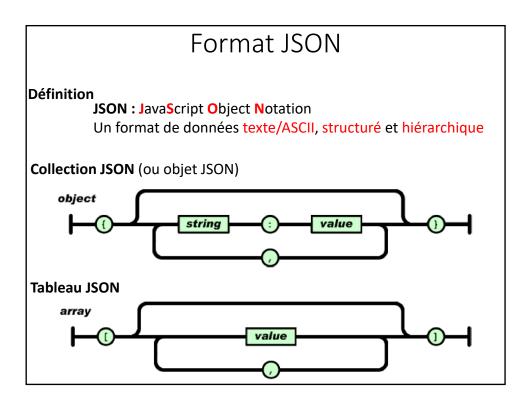
## Solutions NoSQL

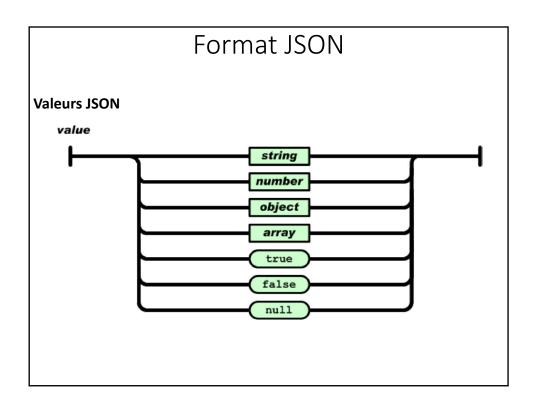
### Annuaires LDAP vs NoSQL:



- Stockage hiérarchique des données (très utile pour des décrire des SI)
- Plus aboutis en sécurité/contrôle des accès que les BdD NoSQL
- Implantations anciennes, moins performantes que les BdD NoSQL
- Impose un schéma hiérarchique en arbre (avec possibilité de pontage)
   → contraignant comparé aux BdD NoSQL
- → Les annuaires LDAP sont « à mi-chemin » et « à part ».

Format de données « JSON »





```
Format JSON

{

"livre":{

"Vue de l'esprit":[{"auteurs":["Hofstadter", "Dennet"]},

{"éditions":"InterEditions"},

{"année":1987}

},

"Eagle":[{"auteurs":["Kidder"]},

{"éditions":"Flammarion"},

{"année":1982}

]

},

"film":{

"2001 odyssée de l'espace":[{"réalisateurs":["Kubrick"]},

{"année":1968}

]

},

"livre":{

"Cosmos":[{"auteurs":["Sagan"]},

{"éditions":"Mazarine"},

{"année":1981}

]

}
```

