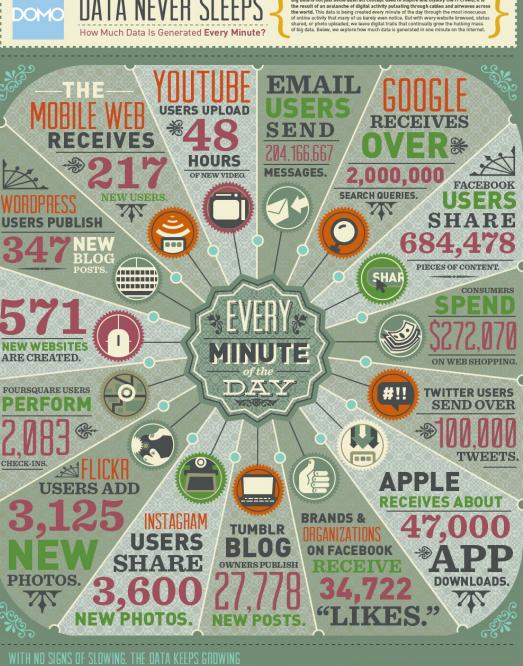


# NoSQL

# Plan de la présentation

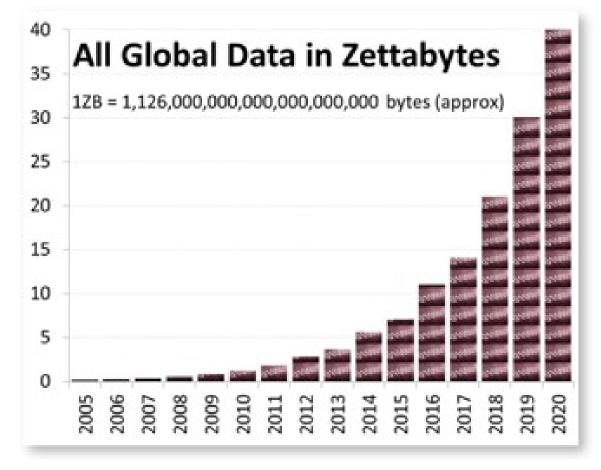
- Introduction
- NoSQL : principes
- Les types de BDs NoSQL
- Quelques exemples

### 1 minute =



#### Et?

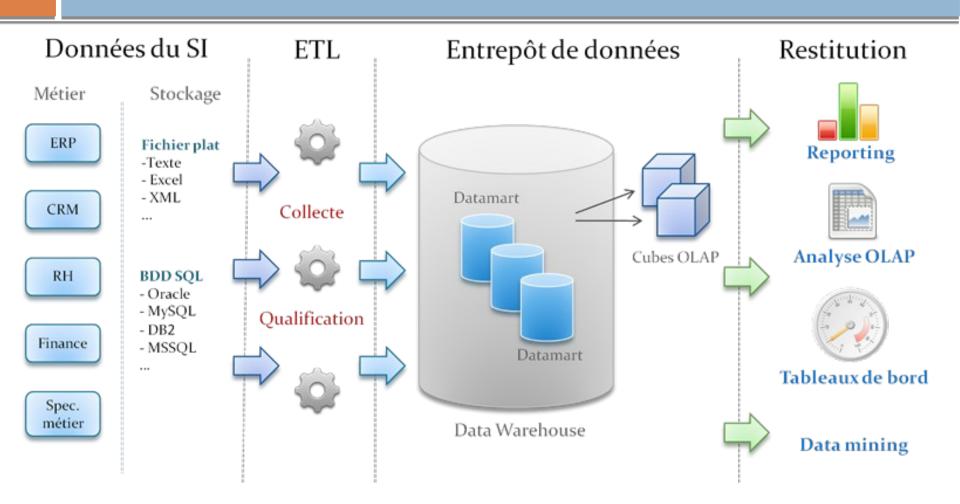
Données produites : double (+) tous les2 ans



#### Contexte

- Chaque jour, la quantité de données produites explose
  - + de users
  - + d'usages (mobiles, réseaux sociaux, ...)
  - + de machines qui en génèrent (IOT)
- Opportunités d'analyses + larges et + fines
  - => valorisation de l'information
- Mais SGBDr et outils d'aide à la décision « classiques » débordés par la volumétrie des données
- Algos d'analyse classiques (BI) ne passent pas à l'échelle

# Et pépé?



# Soufflé par les 3V du Big Data

- Volume : Go/To => Po/Eo
- Variety : types très variés, texte...
- Velocity : données crées de + en + vite, traitements « temps réel »

# Nouvelle problématique

- Stockage: plus sur 1 serveur! Mais 100, 1000...BD NoSQL
- Frameworks de requêtageHadoop, Spark, ...
- Solutions de visualisation et de data mining adaptées
- Format de fait : JSON
- Données dans le cloud => analyse dans le cloud

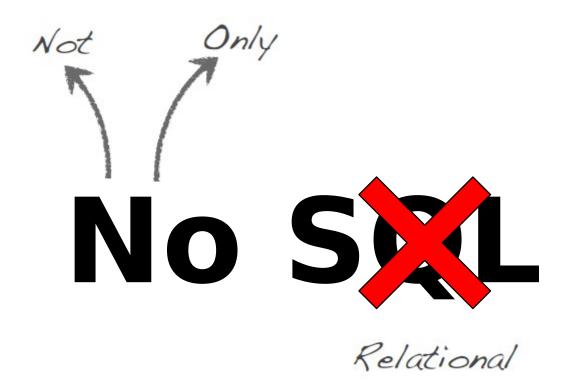
# Les données [dans le Cloud] : NoSQL

Source:

Xebia, Michaël Figuière

http://www.slideshare.net/mfiguiere/ presentations

# A propos de NoSQL



#### Contrairement aux idées reçues

NoSQL n'est pas un remplaçant des SGBDR

NoSQL reste un domaine d'innovation

NoSQL est un écosystème riche et complexe

#### Au commencement

 Des cas d'usage différents mais des besoins similaires :

- Performance
- Disponibilité (> 99.99 %)
- Résilience
- Scalabilité horizontale

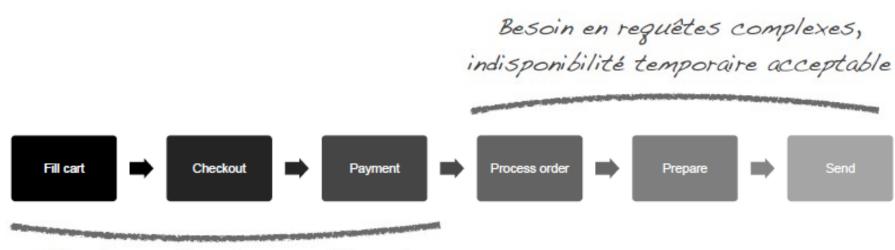
#### amazon.com.

- Création de Dynamo
- Dernier incident majeur en 2004
- < 40 min d'indisponibilité par an

# Google

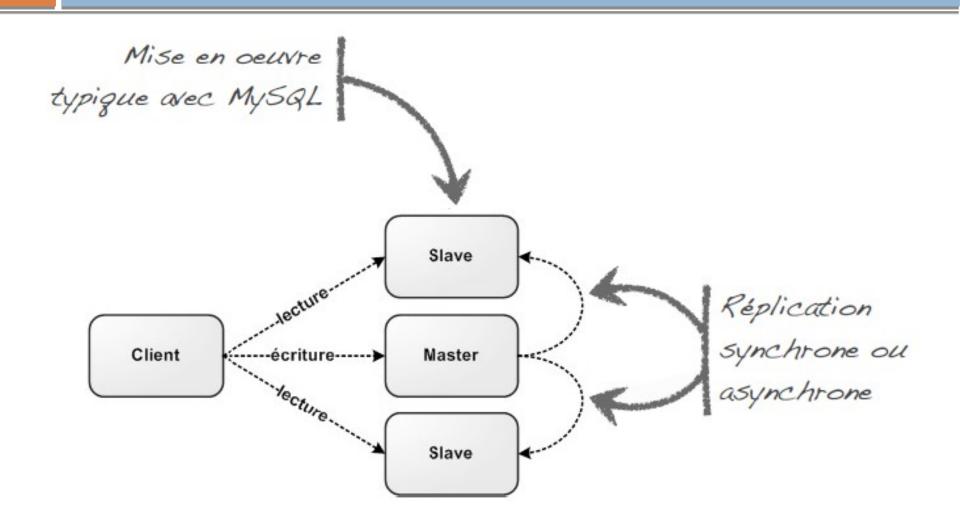
- Création de BigTable + MapReduce
- Toutes les pages Web du monde
- Fonctionnement online et offline

#### Amazon: naissance de Dynamo

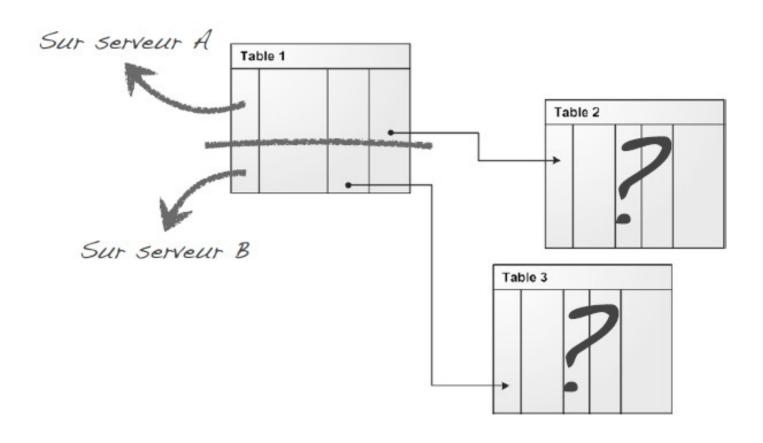


Stockage clé-valeur suffisant, disponibilité en écriture

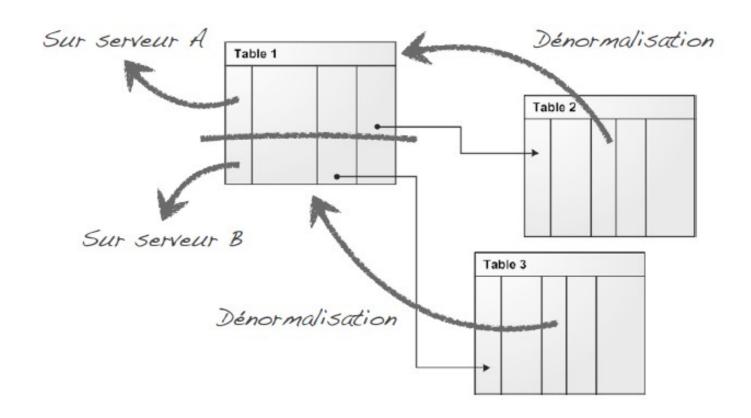
#### Assurer la Scalabilité : SGBDr



# Sharding avec SGBDr



# Sharding avec SGBDr

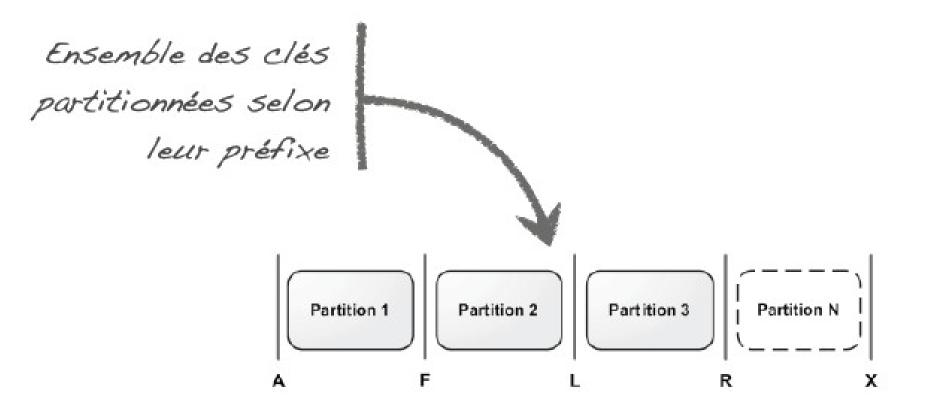


On perd alors beaucoup d'intérêt du Relationel

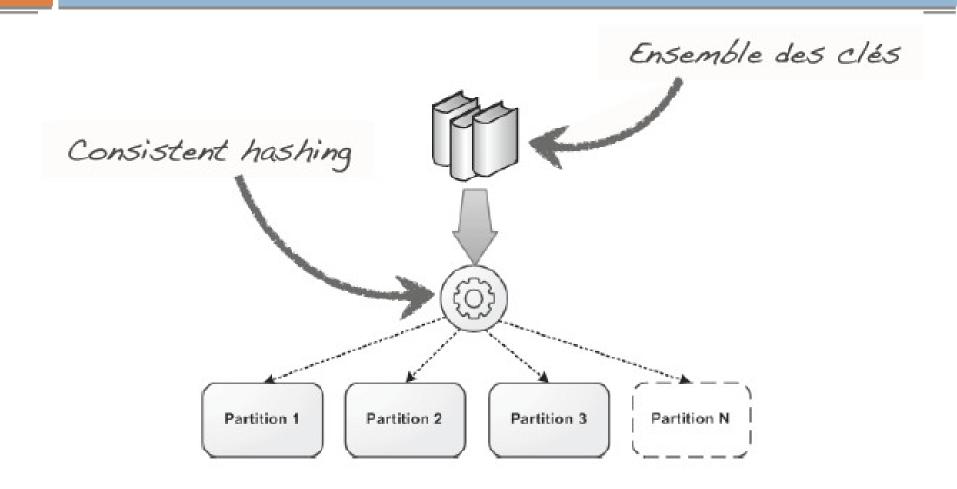
#### Sharding avec SGBDr: problèmes

- Pour garder de bonnes performances, les relations many-to-many et many-to-one nécessitent d'être dénormalisées
- Gestion du resharding
- Code applicatif complexifié

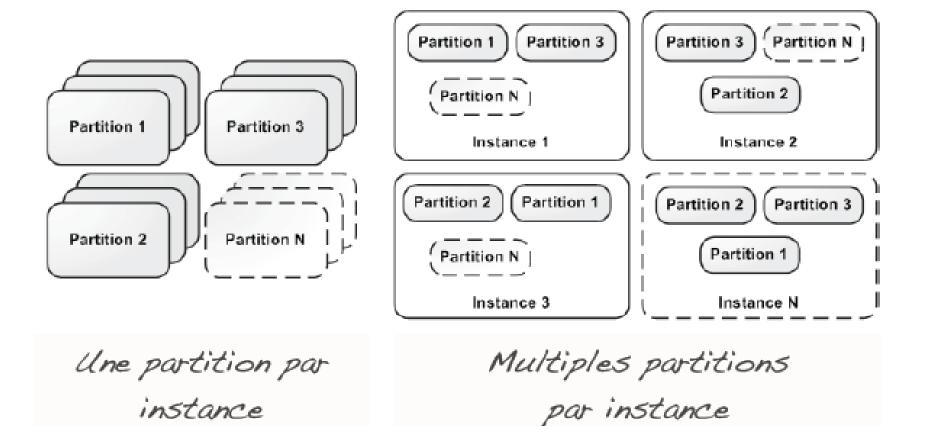
#### table hachage à BDD clé-valeur



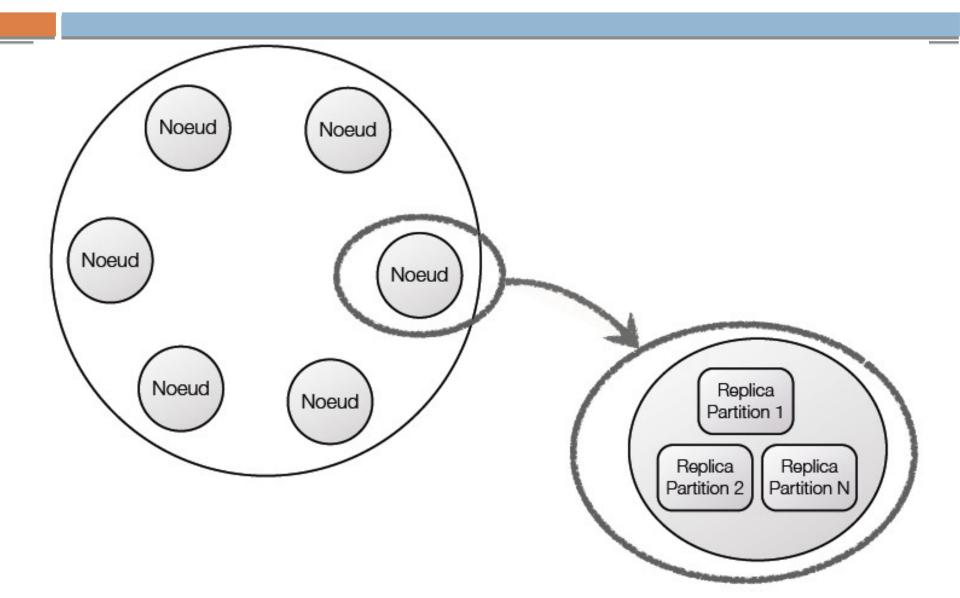
### table hachage à BDD clé-valeur



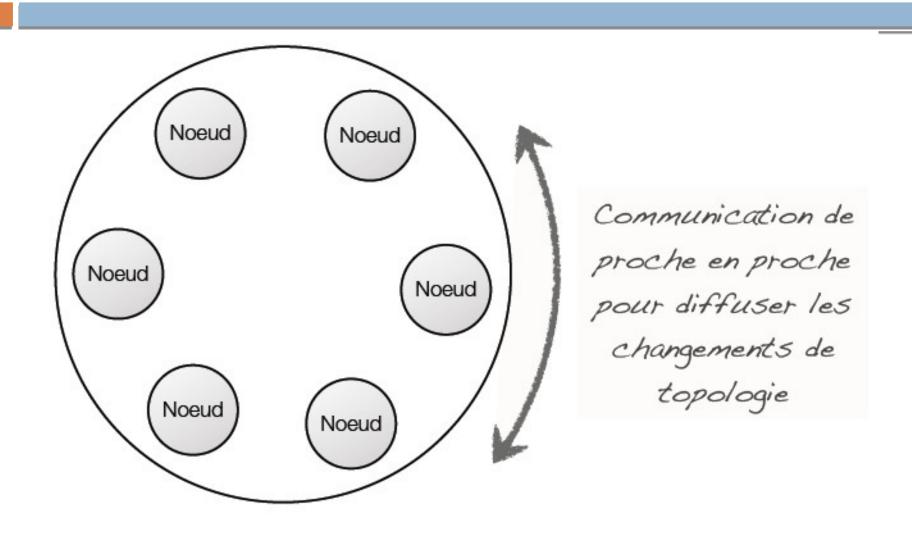
### table hachage à BDD clé-valeur



#### Nœuds en anneaux



#### Nœuds en anneaux



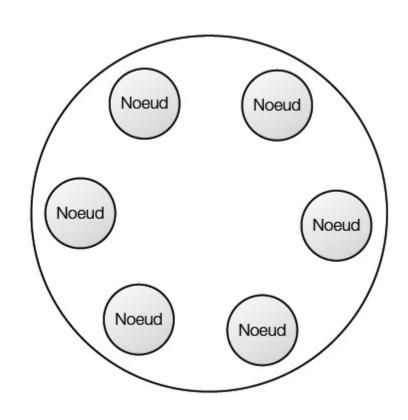
# Interactions Client/Serveur

Client

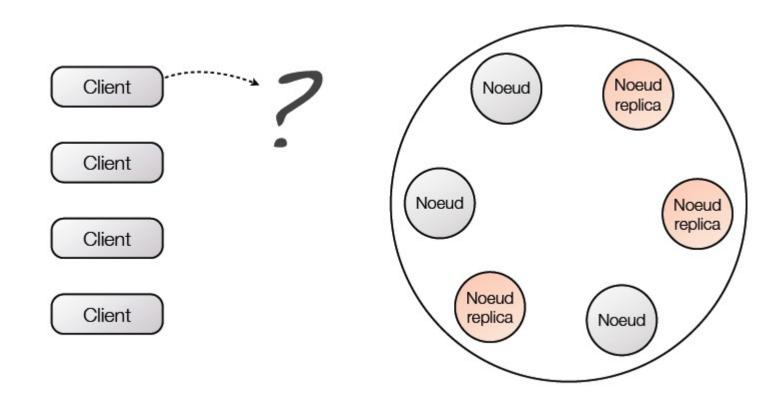
Client

Client

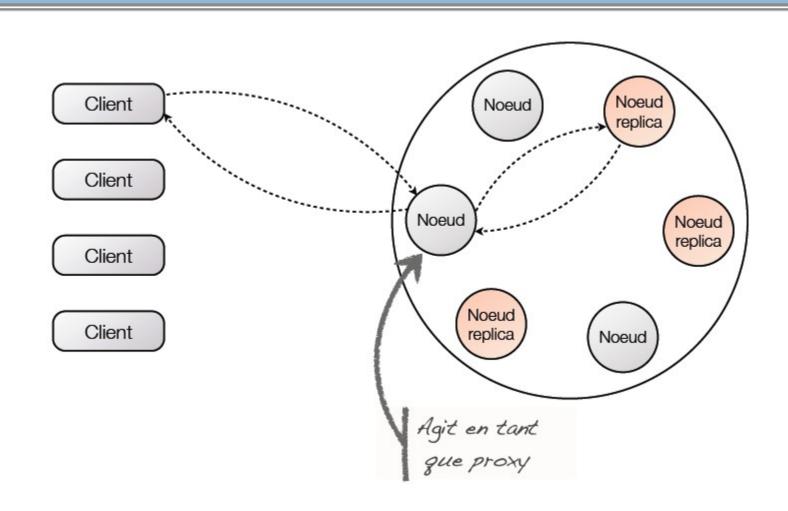
Client



### Interactions Client/Serveur



## Interactions Client/Serveur



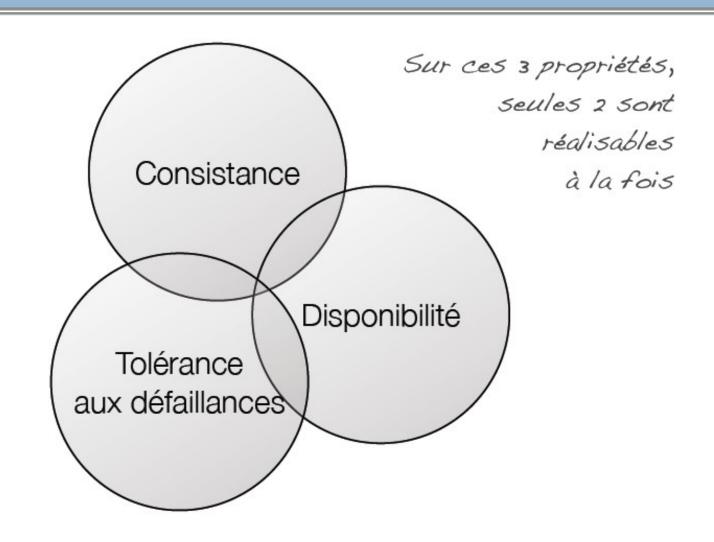
# Que devient ACID ?

- Atomique : la suite d'opérations est indivisible, en cas d'échec en cours d'une des opérations, la suite d'opérations doit être complétement annulée (rollback).
- Cohérente: le contenu de la base de données à la fin de la transaction doit être cohérent sans pour autant que chaque opération durant la transaction donne un contenu cohérent.
- Isolée: lorsque deux transactions A et B sont exécutées en même temps, les modifications effectuées par A ne sont ni visibles par B, ni modifiables par B tant que la transaction A n'est pas terminée et validée (commit).
- Durable: Une fois validé, l'état de la base de données doit être permanent, et aucun incident technique ne doit pouvoir engendrer une annulation des opérations effectuées durant la transaction.

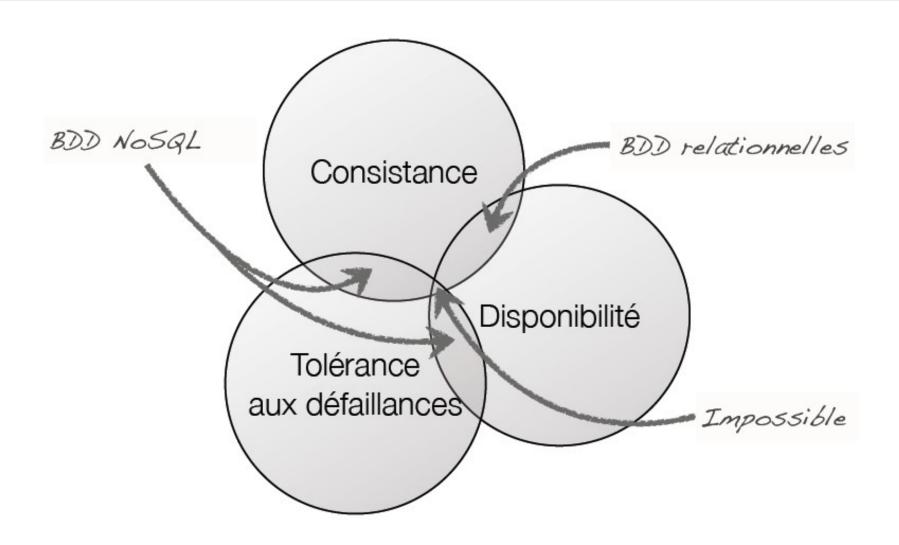
### Que devient ACID ?

- Tout accès réseau/machine est faillible
- Des concessions doivent être faites sur le modèle de données
- Des concessions doivent être faites sur la consistance

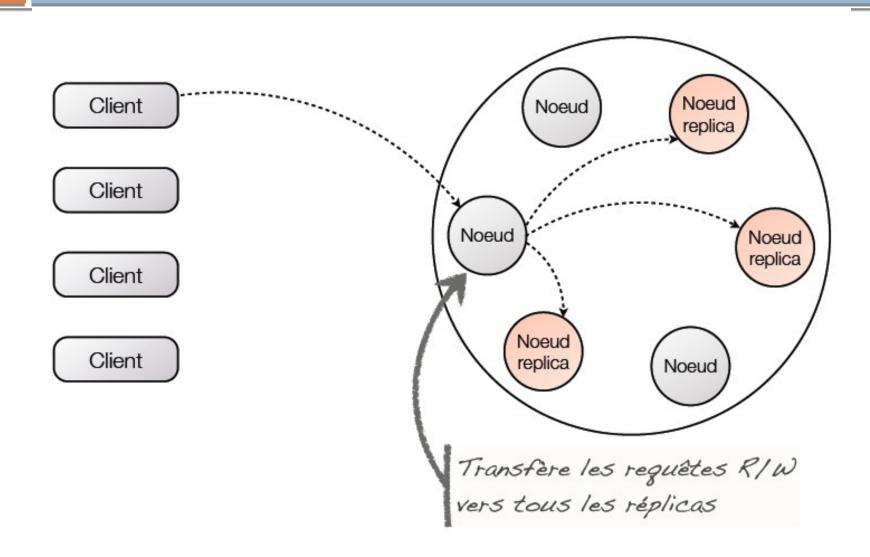
### Le théorème CAP

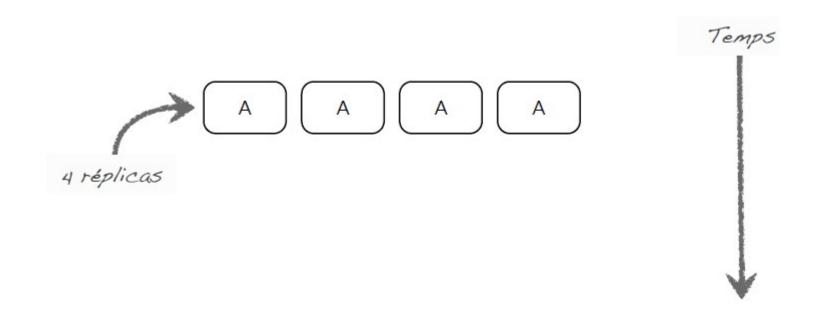


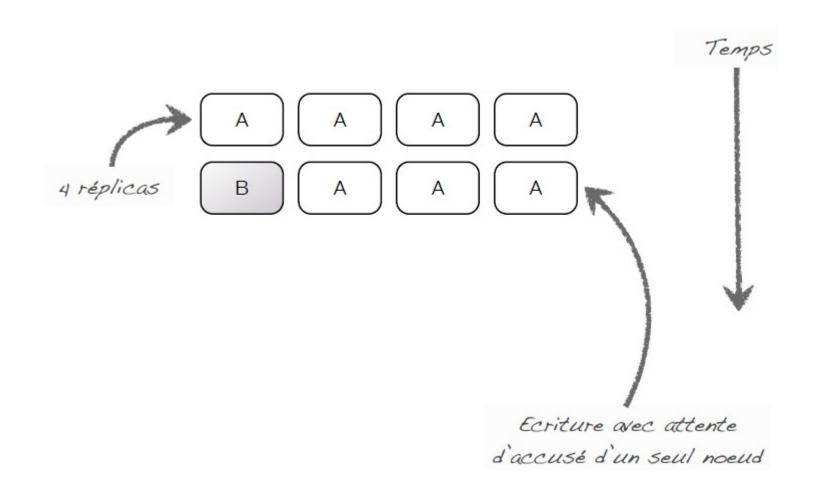
### Le théorème CAP

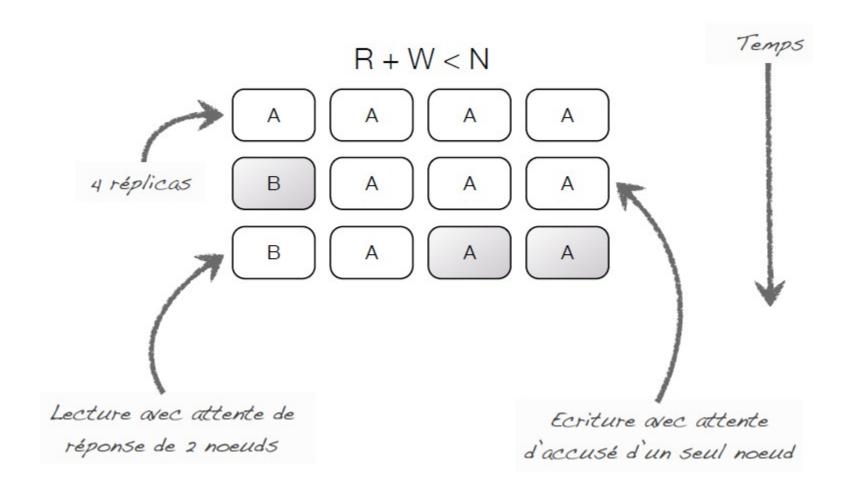


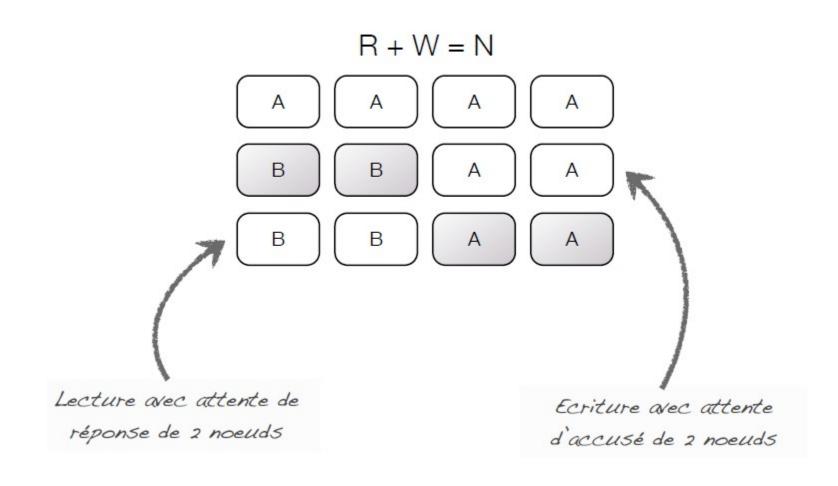
#### Consistance éventuelle

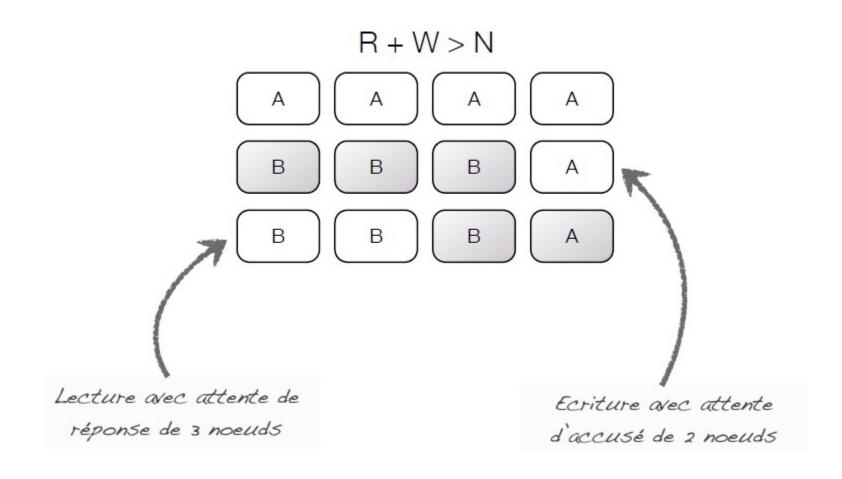




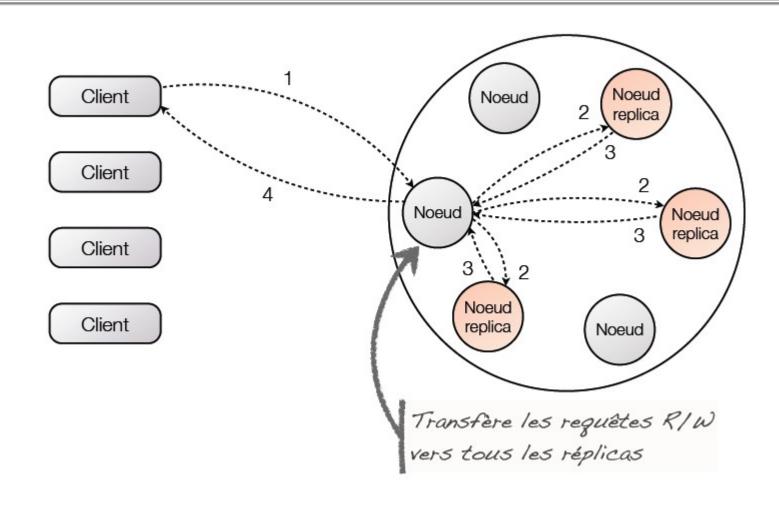








#### Consistance apparente au Client



## Atomicité et Isolation

- Les données ne sont plus co-localisées
- Localisation non prédictible dans le temps
- Les transactions distribuées nuiraient à la disponibilité et aux performances
- Atomicité et Isolation par opération sur une clé

## Update

- Gestion concurrence multi-version
  - Idem que dans SGBD pour accès à une ressource en lecture ou écriture
- Mise-à-jour:
  - différent des SGBDR où on supprime la donnée et on écrit la nouvelle
  - en NoSQL étiquette sur l'ancienne version pour dire que obsolète, ajout de la nouvelle version
  - anciennes versions nettoyées périodiquement
- Problème de cohérence des données dupliquées
  - Horloges vectorielles (un noeud garde un vecteur de versions/timestamp pour lui et les autres noeuds répliques)

### Durabilité

- Ecriture sur un ou plusieurs disques
- La réplication permet de renforcer la durabilité
- Ecriture multiples en mémoire
- La réplication apporte la durabilité
- En mémoire avec écriture asynchrone sur disque
- Pas de durabilité

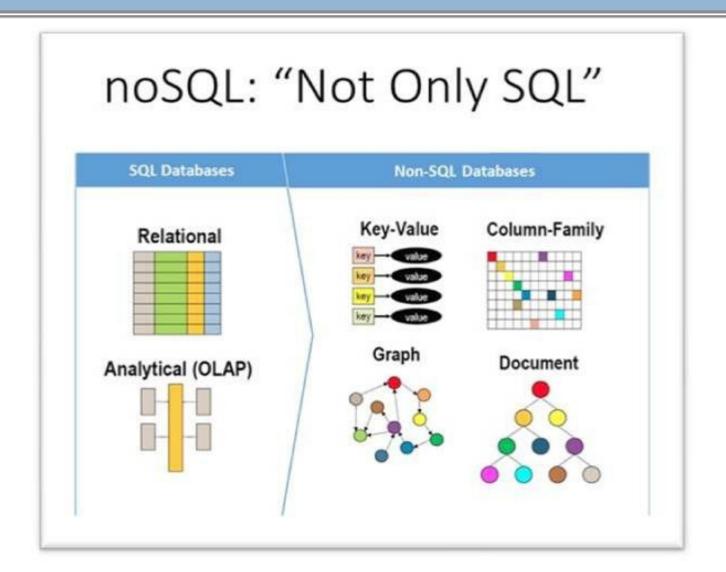
## BD NoSQL: caractéristiques

- Pas de relations
  - Pas de schéma physiques ou dynamiques
- Données complexes
  - Imbrication, tableaux
- Distribution de données (milliers de serveurs)
  - Parallélisation des traitements (Map/Reduce)
- Replication des données
  - Disponibilité vs Cohérence (pas de transactions)
  - Peu d'écritures, beaucoup de lectures

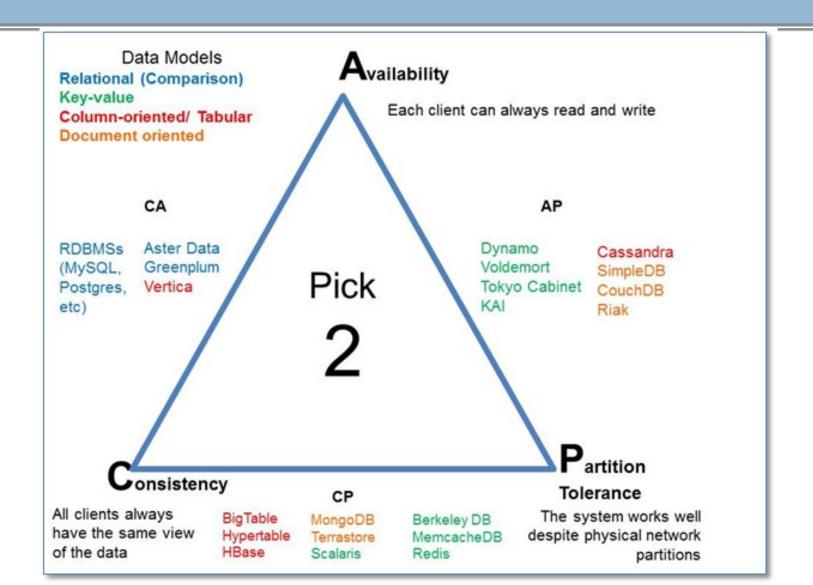
## Quelques produits NoSQL

- BigTable (Google)
- Cassandra (Facebook, Twitter, Digg)
- CouchDB
- DynamoDB
- HBase
- MongoDB (SourceForge.net)
- Neo4j
- Project Voldemort (LinkedIn)
- Redis
- Riak
- SimpleDB (Amazon.com)

## Une grande famille...



#### Positionnements CAP



#### Clé-valeur (Key-Value Store)

- Données identifiées par clé unique (utilisées pour l'interrogation)
- DynamoDB, Voldemort, Redis, Riak, MemcacheDB

#### Colonnes (Column data)

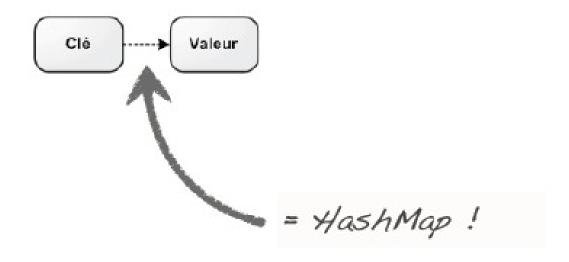
- Relation 1-n "one-to-many" (messages, posts)
- HBase, Cassandra, Hypertable

#### Documents

- Données complexes, attributs/valeurs
- MongoDB, CouchDB, Terrastore

#### Graphes

- Réseaux sociaux...
- Neo4j, OrientDB, FlockDB



- Similaires à un "HashMap" distribué
- Couple Clé+Valeur
  - Pas de schéma pour la valeur (chaine, objet, entier, binaires...) qui peut donc être différente pour chaque tuple
- Conséquences :
  - Pas de structure ni de types
  - Pas d'expressivité d'interrogation (pré/post traitement pour manipuler concrètement les données)
- DynamoDB (Amazon), Redis (VMWare), Voldemort (LinkedIn)

- Opérations CRUD (HTTP)
  - Create(key,value)
  - Read(key)
  - Update(key,value)
  - Delete(key)
- Passage à l'échelle au niveau horizontal
  - partionnement/distribution des tuples
- Difficile au niveau vertical
  - segmentation des données

#### Avantages:

- Modèle très simple
- Très bonne scalabilité en lecture et en écriture
- Modification facile du contenu associé à une clé et par extension du « schéma » (ajout d'une colonne par ex.)
- Augmente la disponibilité

#### Inconvénients:

 Interrogation simple car accès par clé => la complexité reportée au pré/post traitement

## Exemple avec Riak

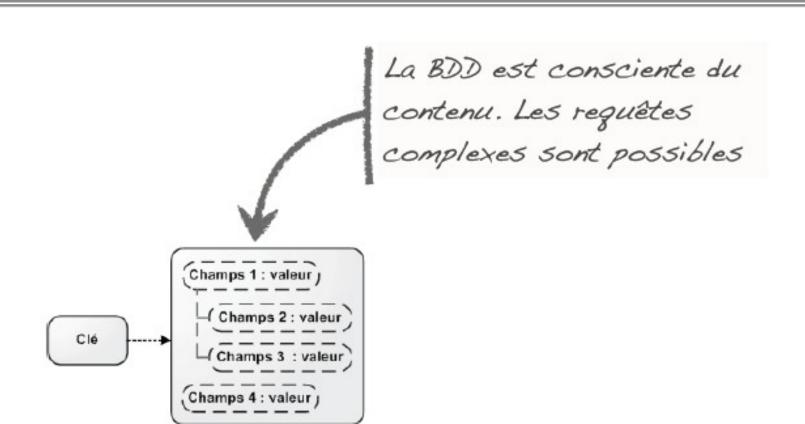
```
// Connexion à l'instance Riak
RiakClient riak = new RiakClient("http://localhost:8098/riak");
// Ecriture
RiakObject o = new RiakObject("bucket", "key", "value");
riak.store(o);
// Lecture
FetchResponse r = riak.fetch("bucket", "key");
if (r.hasObject()) {
   o = r.getObject();
   System.out.println(
      "bucket: " + o.getBucket()
      + ", key: " + o.getKey()
      + ", value: " + o.getValue());
```

## Exemple avec Riak

```
// Définition d'un coefficient de réplication de 3 pour le bucket
RiakBucketInfo bucketInfo = new RiakBucketInfo();
bucketInfo.setNVal(3);
riak.setBucketSchema("bucket", bucketInfo);

// Ecriture avec W=2
riak.store(o, RequestMeta.writeParams(2));

// Lecture avec R=1
client.fetch("bucket", "key", RequestMeta.readParams(1));
```



- Basé sur le modèle clé-valeur
  - Ajout de données semi-structurées (JSon ou XML)
- Requêtes : Interface HTTP
  - Plus complexe que CRUD
- MongoDB, CouchDB (Apache), RavenDB,
   Terrastore

- Comme clé-valeur mais chaque valeur est un document
- Un document est composé de champs et de valeurs associées
  - Types simples existent (Int, String, Date)
  - Schéma non nécessaire (peut varier d'un document à l'autre)
- Imbrication de données (schéma arborescent): chaque donnée peut être aussi composée de couples clé-valeur
- Chaque donnée du document peut être interrogée

#### Avantages :

- Modèle simple mais bonne puissance d'expression (structure imbriquée)
- Interrogation de tout attribut (+indexation)
- Passe facilement à l'échelle (surtout si sharding supporté)

#### Inconvénients :

- Inter-connexion de données complexe
- Interrogation sur la clé (+index)

# Exemple MongoDB

Une collection MongoDB en revanche pourrait se présenter de la manière suivante :

```
{ "_id": ObjectId("4efa8d2b7d284dad101e4bc9"),
  "Nom": "DUMONT",
  "Prénom": "Jean",
  "Âge": 43 },
{ "_id": ObjectId("4efa8d2b7d284dad101e4bc7"),
  "Nom": "PELLERIN",
  "Prénom": "Franck",
  "Âge": 29,
  "Adresse": {
        "Rue" : "1 chemin des Loges",
        "Ville": "VERSAILLES"
```

## Exemple avec MongoDB

- En shell : dans une BD vente la collection nommée clients :
- > use vente // Sélectionne la base de données "vente"
- > db.clients.find(); // Cherche et affiche tous les documents de la collection "clients".
- Le résultat s'imprime à l'écran :
- { "\_id": 28974, "Nom": "ID Technologies", "Adresse" : "7 Rue de la Paix, Paris"}
- { "\_id": 89136, "Nom": "Yoyodine", "Adresse" : "8 Rue de la Reine, Versailles"}

## Exemple avec MongoDB

```
Mongo m = new Mongo ("localhost", 27017);
DB db = m.getDB("mydb");
DBCollection coll = db.getCollection("testCollection")
BasicDBObject doc = new BasicDBObject();
doc.put("name", "NoSQL Europe");
doc.put("type", "Conference");
doc.put("attendees", 100);
coll.insert(doc);
// Affiche le nombre de documents dans la collection
System.out.println(coll.getCount());
```

# Exemple avec MongoDB

```
// Définition d'une requête portant sur tous les documents avec attendees> 80
BasicDBObject query = new BasicDBObject();
query.put("attendees", new BasicDBObject("$gt", 80));
DBCursor cur = coll.find(query);
while (cur.hasNext()) {
   System.out.println(cur.next());
// Une requête portant sur les documents avec 20 <attendees <= 100
query = new BasicDBObject();
query.put("attendees", new BasicDBObject("$gt", 20).append("$lte", 100));
DBCursor cur = coll.find(query);
while(cur.hasNext()) {
   System.out.println(cur.next());
```

## Exemple avec Jongo/MongoDB

 Jongo offre une désérialisation des résultats en objets Java (avec Jackson).

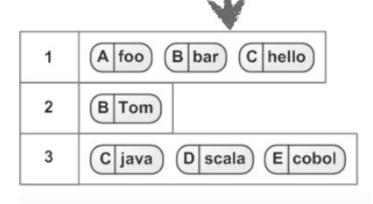
```
// Mongo shell
db.peoples.find({age: {$gt: 18}})
// Jongo
Iterable<People> adults = peoples.find("{age: {$gt:
  18}}").as(People.class);
// Java driver
Iterable<BSONObject> adults = peoples.find(new
  BasicDBObject("age", new BasicDBObject("$gt", 18)));
// Morphia
Iterable<People> adults =
  ds.createQuery(People.class).field("age").greaterThan(18)
```

## BDD orientée Colonnes

A chaque ID de ligne correspond une liste de couples clé-valeur

	А	В	С	D	Е
1	foo	bar	hello		
2		Tom			
3			java	scala	cobol

BDD relationnelle



BDD orientée colonnes

### BDD orientée Colonnes

- Stockage des données par colonnes
  - SGBD : tuples (lignes)
- Facile d'ajouter une colonne (pas une ligne!)
  - Schéma peut être dynamique (d'un tuple à l'autre)
- BigTable/Hbase (Google), Cassandra (Facebook&Apache), SimpleDB (Amazon)

### BDD orientée Colonnes

#### Avantages:

- Supporte le semi-structuré (XML, JSon) donc multi-valué et sparsité
- Indexation de chaque colonne
- Passage à l'échelle horizontal
- Compression possible si les données d'une colonne proches
- Possibilité de regrouper des colonnes en super-colonnes

#### Inconvénients :

- Lecture de données complexes difficile
- Difficulté de relier les données (distance, trajectoires, temps)
- Requêtes pré-définies (pas à la volée)

## Exemple avec Cassandra

```
TTransport tr = new TSocket("192.168.216.128", 9160);
TProtocol proto = new TBinaryProtocol(tr);
tr.open();
Cassandra.Client cassandraClient = new Cassandra.Client(proto);
Map<String, List<ColumnOrSuperColumn>> insertClientDataMap =
    new HashMap<String, List<ColumnOrSuperColumn>>();
List<ColumnOrSuperColumn> clientRowData =
    new ArrayList<ColumnOrSuperColumn>();
ColumnOrSuperColumn columnOrSuperColumn = new ColumnOrSuperColumn();
columnOrSuperColumn.setColumn(new Column("fullName".getBytes(UTF8),
aCustomer.getName().getBytes(UTF8), timestamp));
clientRowData.add(columnOrSuperColumn);
insertClientDataMap.put("customers", clientRowData);
cassandraClient.batch insert("myBank", aCustomer.getName(),
insertClientDataMap, ConsistencyLevel.DCQUORUM);
```

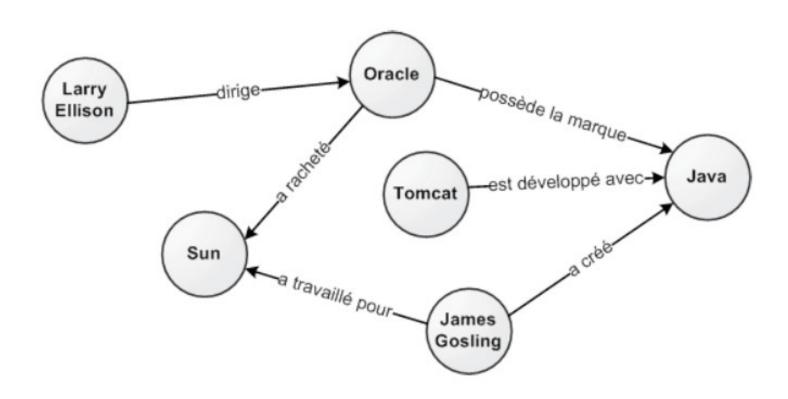
#### Cassandra







# BDD orientées Graphes



# BDD orientées Graphes

- Stockage des noeuds, relations et propriétés
  - Théorie des graphes
  - Interrogation par traversées de graphe
  - Appel des données sur demande (parcours performants)
  - Modélisation non triviale
- Neo4j, OrientDB (Apache), FlockDB (Twitter)

# BDD orientées Graphes

#### Avantages

- Modèle adapté pour le stockage de grands graphes
- Offre des fonctionnalités de calculs sur grands graphes
- les objets (cf. documents)
- les arcs (avec propriétés)

#### Inconvénients:

Sharding/partitionnement difficile (impossible ?)

# Exemple avec Neo4J

```
GraphDatabaseService graphDb = new EmbeddedGraphDatabase("/var/graphdb");
// Toute lecture et écriture doit se faire dans une transaction avec Neo4J
Transaction tx = graphDb.beginTx();
try
   Node jamesGosling = graphDb.createNode();
   Node java = graphDb.createNode();
  Relationship relationship =
      jamesGosling.createRelationshipTo(java, CustomRelationships.CREATED);
   jamesGosling.setProperty("nom", "James Gosling");
   java.setProperty("date", "1995");
   relationship.setProperty("type", "a créé");
   tx.success();
finally
   tx.finish();
graphDb.shutdown();
```

## Intérêts des BD NoSQL

- Stockage polyglotte : une meilleure adéquation entre la BDD et les données
- Scalabilité linéaire : être à même de répondre aux besoins les plus gourmands
- Haute disponibilité : du multi-serveurs au multidatacenters
- Elasticité : une intégration naturelle à la logique du Cloud Computing
- Curseur pour s'adapter : + de consistence ou + de fiabilité (R + W > N)
- Et finalement... la possibilité crée le besoin !

## NoSQL en prod?

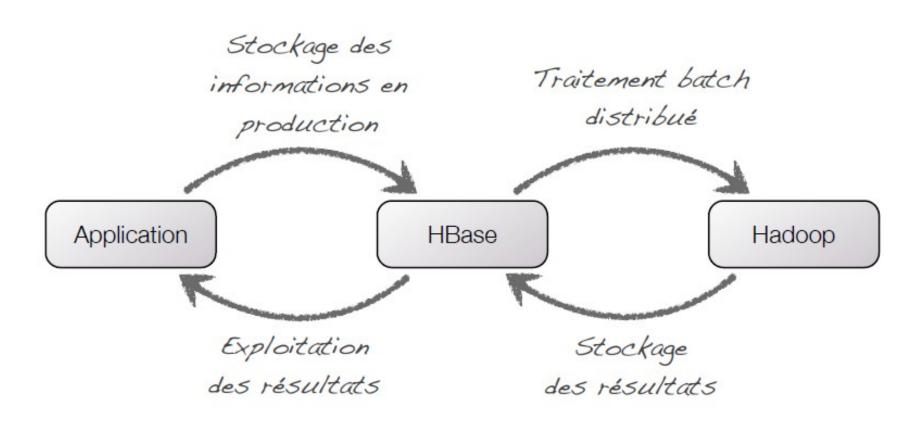
 En production chez de nombreux « Grands du Web »

Outillage encore réduit

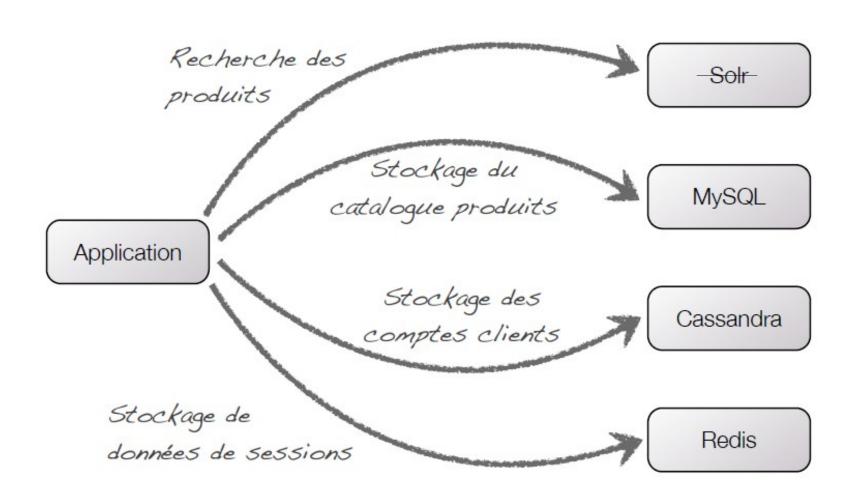
Monitoring par JMX

 Backups peuvent être problématiques avec des volumes importants

#### Ucase: BI sur la BDD de production



# Stockage polyglotte



# DB engine ranking

358 systems in ranking, September 2020

Rank					Score		
Sep 2020	Aug 2020	Sep 2019	DBMS	Database Model	Sep 2020	Aug 2020	Sep 2019
1.	1.	1.	Oracle 🖽	Relational, Multi-model 🚺	1369.36	+14.21	+22.71
2.	2.	2.	MySQL 😷	Relational, Multi-model 🚺	1264.25	+2.67	-14.83
3.	3.	3.	Microsoft SQL Server 😷	Relational, Multi-model 🚺	1062.76	-13.12	-22.30
4.	4.	4.	PostgreSQL	Relational, Multi-model 🚺	542.29	+5.52	+60.04
5.	5.	5.	MongoDB 🚹	Document, Multi-model 📵	446.48	+2.92	+36.42
6.	6.	6.	IBM Db2 ₽	Relational, Multi-model 🚺	161.24	-1.21	-10.32
7.	7.	<b>↑</b> 8.	Redis 😷	Key-value, Multi-model 🚺	151.86	-1.02	+9.95
8.	8.	<b>4</b> 7.	Elasticsearch 🚹	Search engine, Multi-model 🚺	150.50	-1.82	+1.23
9.	9.	<b>1</b> 1.	SQLite <b>⊕</b>	Relational	126.68	-0.14	+3.31
10.	<b>1</b> 11.	10.	Cassandra 🛅	Wide column	119.18	-0.66	-4.22
11.	<b>4</b> 10.	<b>4</b> 9.	Microsoft Access	Relational	118.45	-1.41	-14.26
12.	12.	<b>↑</b> 13.	MariaDB 🚹	Relational, Multi-model 🚺	91.61	+0.69	+5.54
13.	13.	<b>4</b> 12.	Splunk	Search engine	87.90	-2.01	+0.89
14.	14.	<b>↑</b> 15.	Teradata 😷	Relational, Multi-model 🚺	76.39	-0.39	-0.57
15.	15.	<b>4</b> 14.	Hive	Relational	71.17	-4.12	-11.93
16.	16.	<b>1</b> 8.	Amazon DynamoDB 😷	Multi-model 🚺	66.18	+1.43	+8.36
17.	17.	<b>1</b> 25.	Microsoft Azure SQL Database	Relational, Multi-model 🚺	60.45	+3.60	+32.91
18.	18.	<b>1</b> 9.	SAP Adaptive Server	Relational	54.01	+0.05	-2.09
19.	19.	<b>↑</b> 21.	SAP HANA 🚹	Relational, Multi-model 🚺	52.86	-0.26	-2.53
20.	20.	<b>4</b> 16.	Solr	Search engine	51.62	-0.08	-7.35
21.	21.	<b>1</b> 22.	Neo4j 🚹	Graph	50.63	+0.44	+2.41
22.	22.	<b>4</b> 20.	HBase 😷	Wide column	48.35	-0.76	-7.37
23.	23.	<b>4</b> 17.	FileMaker	Relational	47.58	-0.46	-10.57
24.	24.	<b>1</b> 28.	Google BigQuery 🔠	Relational	33.32	+0.72	+8.77
25.	25.	<b>4</b> 24.	Microsoft Azure Cosmos DB 🚦	Multi-model 🚺	31.67	+0.94	+0.80

#### Conclusion

- NoSQL :
  - Dédié à un contexte extrêmement distribué
  - Calcul fortement distribué
  - 4 types de calculs complexes (clé-valeur, document, colonnes, graphes)
- Ne doit pas remplacer automatiquement un SGBD
  - Propriétés ACID
  - Requêtes complexes
  - Performance des jointures !!!