# NoSQL, systèmes distribués et passage en production de projets Data

**Thierry GAMEIRO MARTINS** 

#### Séances

#### 1. Introduction et prise en main d'Onyxia

- 2. Le stockage des données en NoSQL
- 3. Les systèmes de traitement distribués
- 4. Le passage en production
- 5. Orchestration et pratique DevOps
- 6. Déploiement conteneurisé sous Kubernetes

# Modalité d'évaluation

#### **Objectifs**

Présenter par groupe (de 4 ou 5 personnes) un POC (*Proof of Concept*) d'une chaîne de traitement de la données comme solution pour un client

- Présentation des travaux : exposé de 15 minutes
- Questions/réponses : 10 minutes de questions
- Livrable : slides détaillant votre solution, à envoyer avant le jour de la présentation

#### Barème de la présentation

- Présentation du sujet et de la problématique
- Explication des différentes étapes de traitements de la donnée (collecte, préprocessing, valorisation ou d'exposition de la donnée)
- Les briques technologiques utilisées et les raisons de leurs choix
- Comment la solution répond à la problématique
- Forme de la présentation

#### **Sujets**

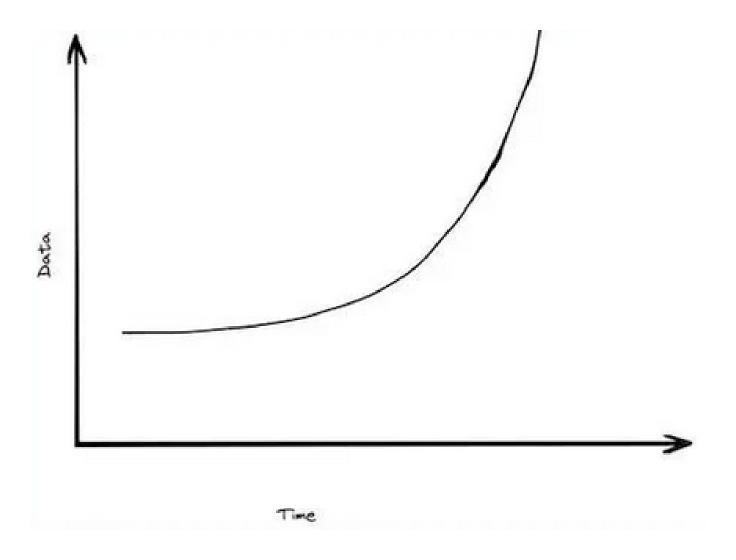
- 6 sujets sont proposés
- Possibilité de proposer son propre sujet mais à valider en amont
- Date limite pour le choix du sujet avant la quatrième séance

#### **Quelques sujets**

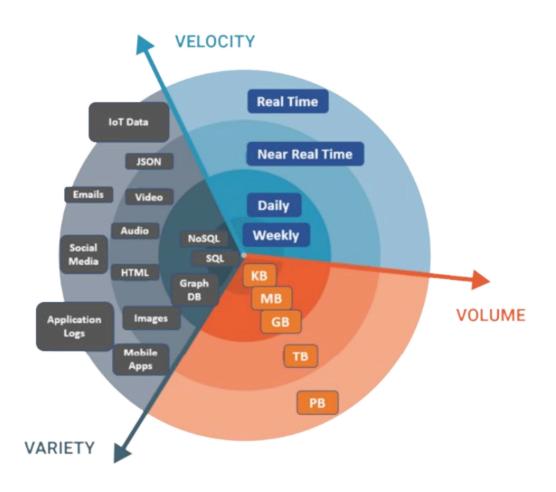
- Analyse de tweets https://tinyurl.com/y5v4j8f6
- Parsing de données IOT (Airparif) https://tinyurl.com/y6xdod7p
- Analyse des données de disponibilité des vélib à Paris https://tinyurl.com/yykzr6hv
- Analyse des données de subventions aux associations parisiennes https://tinyurl.com/mv5fkp5j
- Analyse et comparaison des trajets uber / Taxi à New York https://tinyurl.com/y29k2jco
- Système de recommandation de films https://tinyurl.com/v2oynmf

# Introduction

#### La massification des données



### Définition du Big Data par les 3V



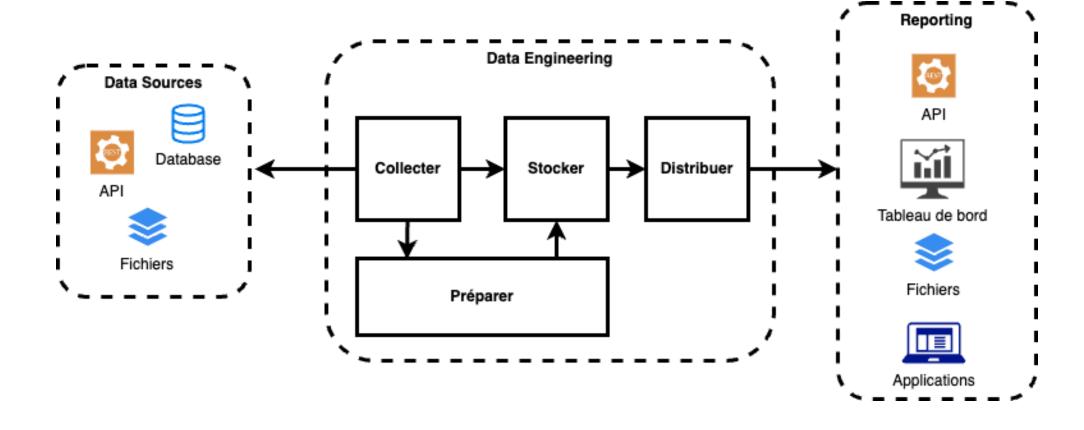
#### Qu'est ce que le Data Engineering?

- Gérer le cycle de vie de la données (collecte, traitement et mise à disposition)
- Garantir la qualité, l'utilisabilité et la gouvernance des données
- Concevoir et maintenir les infrastructures de données (base de données, briques d'ETL, exposition de données, etc.)

#### Pourquoi est-ce important?

- Ne pas se concentrer seulement sur les algorithmes mais aussi au cas d'usage
- Est le socle du *Machine Learning* pour les Data Scientist
- Importance de savoir récupérer, traiter et industraliser des données pour ses projets

## Les étapes d'une pipeline de données



#### La collecte des données

Les méthodes de collecte de données varient en fonction de la source, du volume, de la vitesse et des types de données

 Collecte par API : récupération de données à la demande en utilisant des requêtes HTTP

Outils: requests, Postman, HTTPie

Prendre en compte le rate limiting, pas adapté pour de gros volumes, utile pour de l'enrichissement  Extraction de fichiers: importation de fichiers de différents formats (CSV, JSON, XML, images, vidéos, etc)

Outils : Apache Nifi, Airflow, Talend

Solution simple, risque sur le parsing, s'adapter au format

#### # Concept : les types de données

Structuré avec un format fixe (table relationnelles, csv , etc.)

Semi-structuré avec une structure, mais flexible (JSON, XML)

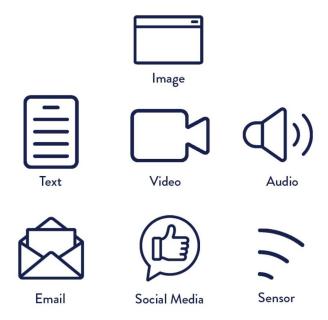
**Non-structuré** sans format de données (image, texte, vidéos, etc.)

firstname,lastname,birthdate,address
Leonardo,DiCaprio,19741111,NY 2 River Terrace

#### Customer

CustomerID	CustomerName	LastName	Country	Age	Phone
1	Shubham	Thakur	India	23	XXXXXXXXX
2	Aman	Chopra	Australia	21	XXXXXXXXX
3	Naveen	Tulasi	Sri lanka	24	XXXXXXXXX
4	Aditya	Arpan	Austria	21	XXXXXXXXX
5	Nishant. Salchichas S.A.	Jain	Spain	22	xxxxxxxxx

```
"firstname": "Leonardo",
    "lastname": "DiCaprio",
    "birthdate": 19741111,
    "address":
        {"city": "NY",
        "street": "2 River Terrace"}
}
```



 Collecte en temps réel : récupération des données en continue  Webscraping : collecte des données des pages web

Outils: Apache Kafka, Apache Flink

Outils: BeautifulSoup, Scrapy, Selenium

Orienté détection de fraude, surveillance de systèmes Maintenance difficile, très sensible aux changements, cadre légal encore flou

 Base de données : mécanismes d'extraction des données de bases de données transactionnelles

Outils : Sqoop, Debezium, Talend, Spark, Apache Flink, Airflow

Synchronisation incrémentale (CDC) ou totale, processus souvent lourd et nécessite de la puissance de calcul

#### Stockage de la donnée

Le stockage des données peut être de différentes formes

 Bases de données relationnelles : utilisées pour des données structurées avec des relations bien définies entre tables

 Bases de données NoSQL : utilisées pour les données semi-structurées, offrant une grande flexibilité

Exemple: MySQL, PostgreSQL, Oracle, SQL Server

Exemple: MongoDB, Cassandra, ElasticSearch, Redis

Applications pour du requêtage de système opérationnel (API, web application, etc.)

Applications web ou mobiles en constante évolution, IoT, réseaux sociaux

- Data Warehouse : stockage de données organisé et optimisé pour du calcul analytique
  - couteux à mettre en place
  - limité aux données structurées

Exemple : Amazon Redshift, Google BigQuery, Snowflake, VerticaDB

Stockage de grandes quantités de données, efficace sur des requêtes analytiques

- Data Lake : stockage de données au format brute de tous type
  - permet les sources variés
  - moins couteux à mettre en place

Exemple: HDFS, Amazon S3

Utile pour stocker la donnée brute

# # Concept: OLAP vs OLTP

	OLAP	OLTP
Défintion	OnLine Analytical Processing	OnLine Transactional Processing
Objectif	Traiter le maximum de lignes pour de l'analyse	Lire et modifier les données le plus rapidement possible
Requête	Requêtes simples	Requêtes complexes
Temps	En millisecondes	Entre la seconde et la minute
Stockage	Base relationnelle	Data Warehouse
Source	Source de la donnée	Bases OLTP

#### Préparer les données

**Traitement par lots** : les données sont traitées en gros volumes, généralement à des intervalles réguliers

Traitement en temps réel : les données sont traitées en continu, au fur et à mesure qu'elles sont générées.

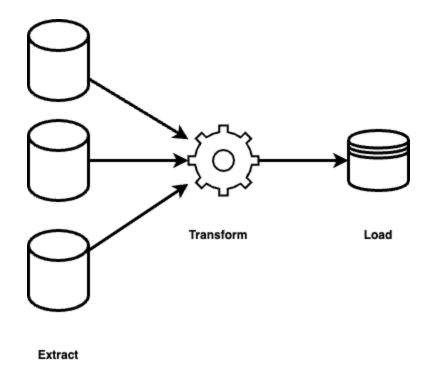
Exemples : Apache Spark, Apache Hadoop, Data Warehouse en SQL

Exemples: Apache Kafka, Apache Flink

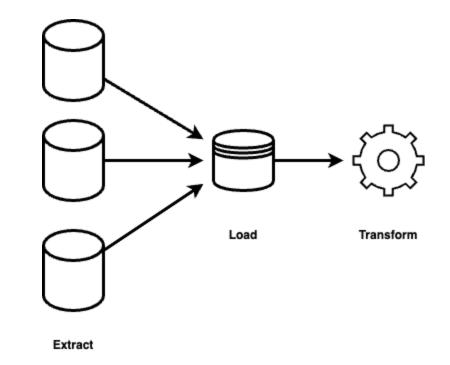
Traitement de données historiques, création de rapports, pipelines journalières Analyse de données en temps réel (ex. détection de fraude, suivi des événements IoT)

#### # Concept: ETL vs ELT

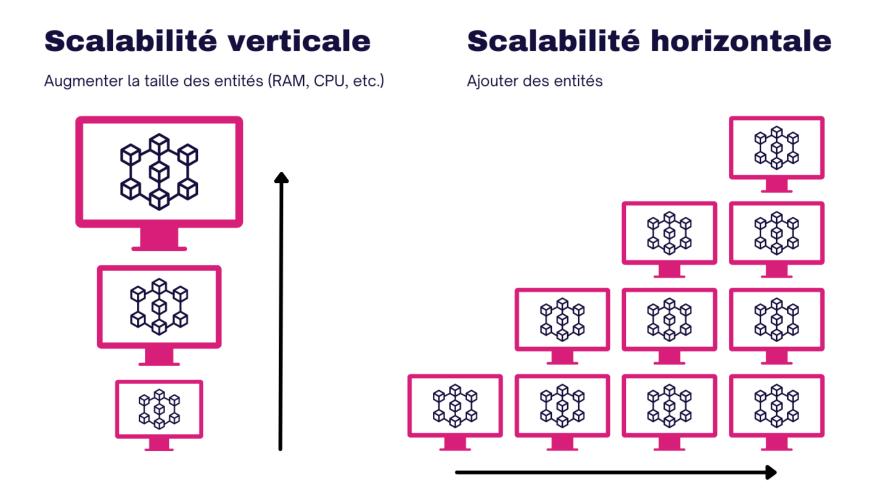
**ETL** : les transformations ont lieu **AVANT** le chargement des données



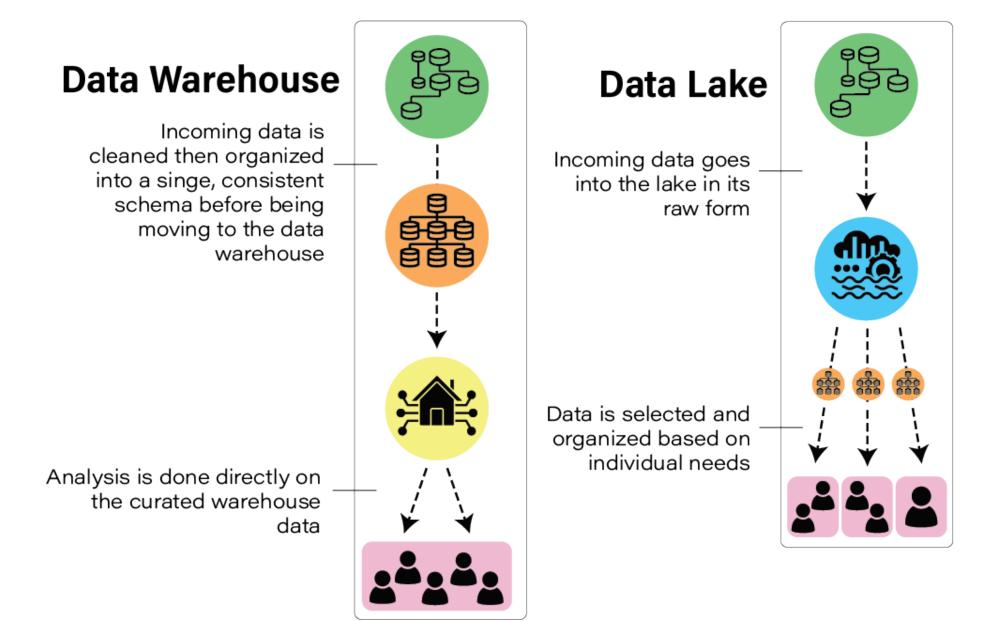
**ELT** : les transformations ont lieu **APRÈS** le chargement des données



#### # Concept : Scalabilité Horizontale vs Verticale



#### # Concept: Architecture Data Lake vs Data Warehouse



#### Diffuser et exposer les données

Diffuser les données sous la forme de **tableaux de bords** exploitables (*Data Analysis*)

Retravailler la donnée afin de **la redistribuer** sous une forme compréhensible (via API, ou fichiers)











# Prise en main d'Onyxia

Onyxia est une application web développée par l'INSEE qui permet aux data scientists et data ingénieurs de :

- Lancer des services (éditeur de code, base de données, outils d'orchestration, etc.)
- D'explorer des données et d'entraîner des modèles
- Déployer des applications
- Se former en Data Science

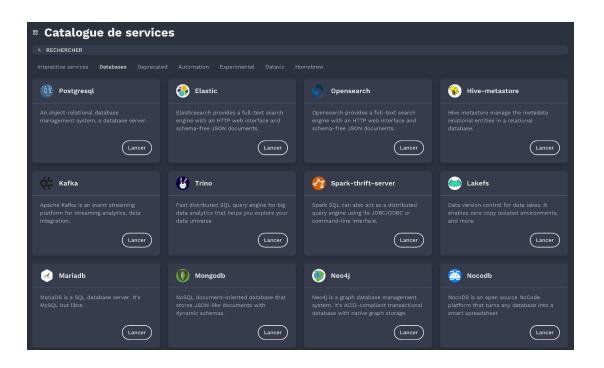
Lien pour se connecter disponible sur : https://datalab.sspcloud.fr



#### Catalogue de services

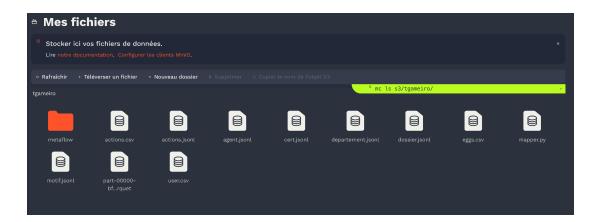
- Base de données (MongoDB, Elastic, PostgreSQL, etc.)
- Outils d'orchestration (ArgoCD, Argo Workflow, MLFlow etc.)
- Environnement de développement (Jupyter, VSCode, RStudio)
- Visualisation (Superset, Redash)

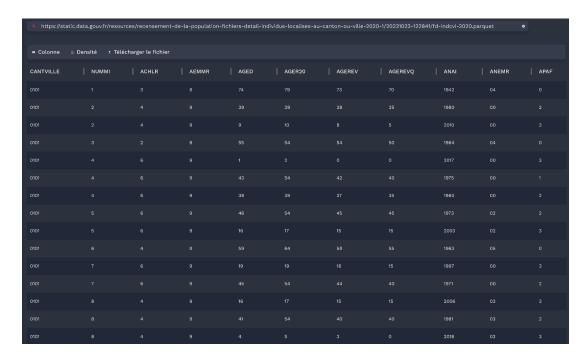
Configurable (initscript, ressources, stockage, git, secret, etc.)



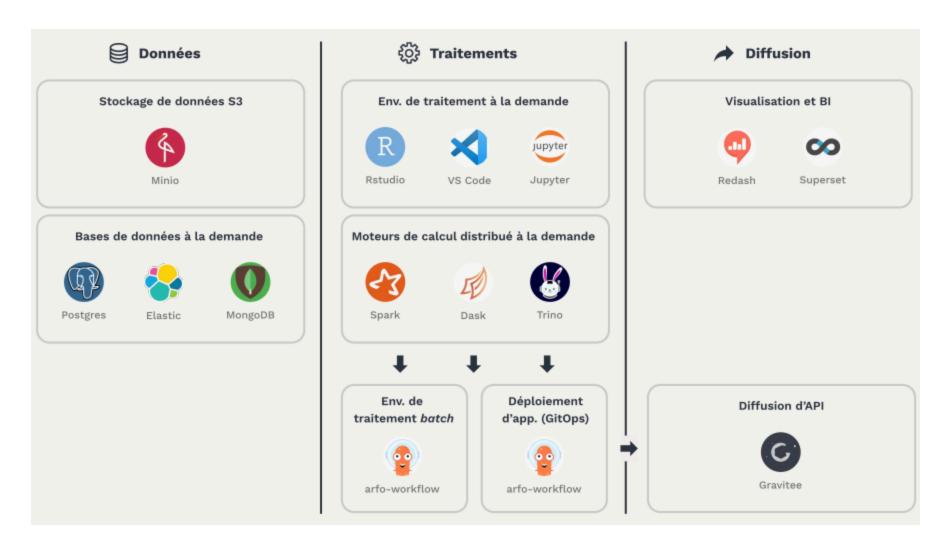
#### Stockage des secrets et fichiers

- Un explorateur S3 est disponible pour envoyer des fichiers ou récupérer ses fichiers depuis le Datalab
- Un outil d'exploration de données
   pour visualiser directement des fichiers
   au format .csv ou .parquet
- Un gestionnaire de secret pour les injecter dans les services
- Gestion des configurations (git, customisations de services, etc.)





#### Un catalogue de services complet pour les projets de data science



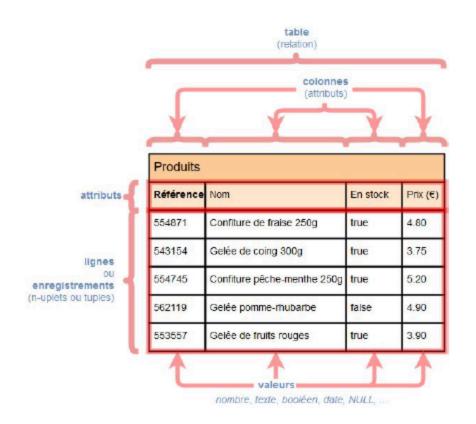
Rappel: les bases de données relationnelles

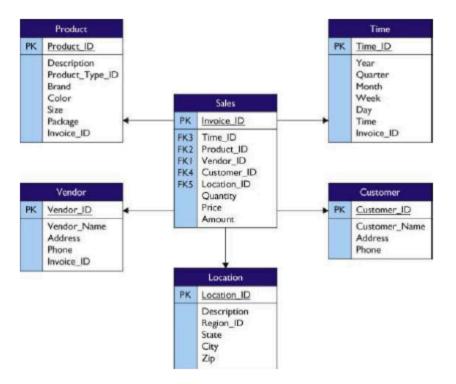
#### Les base de données relationnels (SGBDR)

- Logiciel de stockage et de gestion de données régit par des transactions
- Organise les données sous la forme d'un schémas relationnel visant à éviter la redondance
- Interrogeable par du SQL : Structured
   Query Langage



#### Schéma relationnel





#### Les contraintes ACID des SGBDR

- Atomicité: Une transaction se fait au complet ou pas du tout, sinon remettre les données dans l'état où elles étaient (rollback)
- Cohérence : Tout changement doit être valide selon toutes les règles définies en base (contraintes d'intégrité)

- Isolation : Toute transaction doit s'exécuter comme si elle était la seule sur le système. Aucune dépendance possible entre les transactions
- Durabilité : Lorsqu'une transaction a été confirmée, elle demeure enregistrée

#### Langage SQL

- DDL (Data Definition Language): CREATE, ALTER, DROP
- DML (Data Manipulation Language): SELECT, INSERT, UPDATE, DELETE, JOIN
- DCL (Data Control Language): GRANT, REVOKE
- TCL (Transaction Control Language): COMMIT, ROLLBACK, SAVEPOINT