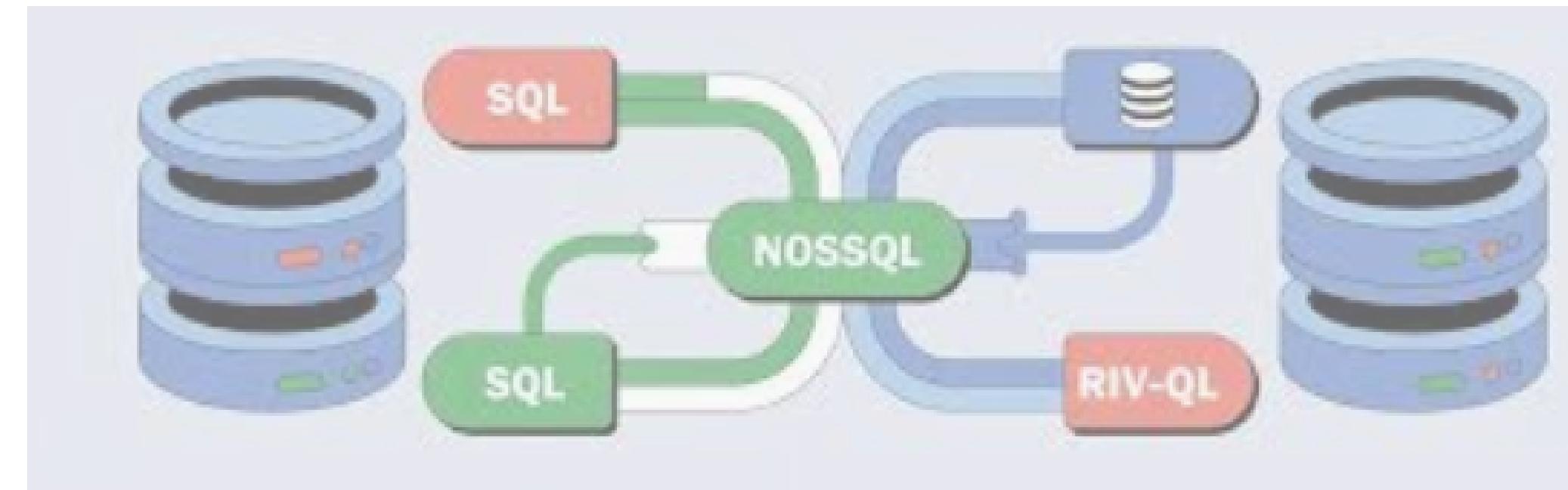


20 JANVIER 2026

## OPTIMISATION AVANCEE SQL & NOSQL

MASTÈRE DATA & IA  
CHEF DE PROJET

FORMATEUR : DIALLO ALIMOU



## Objectifs Pédagogiques

- Mettre en œuvre un partitionnement de tables pour améliorer la gestion de gros volumes de données.
- Utiliser des agrégations, regroupements (GROUP BY), des CTE (Common Table Expressions) et des sous-requêtes pour optimiser les requêtes complexes.
- Réduire les lectures inutiles par des techniques de projection, de pagination, et de sélection ciblée de colonnes.
- Implémenter des vues matérialisées pour pré-calculer des résultats et améliorer les temps de réponse.
- Comparer les performances à l'aide de tests avant/après, en utilisant EXPLAIN (ANALYZE, BUFFERS) pour mesurer l'impact des optimisations.

# **Pourquoi les index ne suffisent plus**

**Quand les tables deviennent énormes, même indexées, certaines requêtes restent lentes**

**Problèmes :**

- Index trop gros
- Trop de données scannées
- Maintenance lente

**Solutions :**

- Partitionnement
- Pré-calcul
- Réduction des lectures

# Stratégies d'optimisation modernes

- Découper les données (partitionnement)
- Lire moins de colonnes (projection)
- Lire moins de lignes (filtres, pagination)
- Pré-calculer (vues matérialisées)
- Indexer intelligemment
- Changer de modèle (NoSQL)

# Pourquoi partitionner ?

Le **partitionnement** comporte de nombreux avantages : les performances des requêtes peuvent être significativement améliorées dans certaines situations, particulièrement lorsque la plupart des lignes fortement accédées d'une table se trouvent sur une seule partition ou sur un petit nombre de partitions.

Même avec index :

- Une table de 100M lignes reste :
  - lourde à scanner
  - lourde à maintenir
  - lourde à indexer

Partitionner = diviser pour mieux agir

## EXEMPLE

Imaginons que nous soyons en train de construire une base de données pour une grande société de crème glacée. La société mesure les pics de températures chaque jour, ainsi que les ventes de crème glacée dans chaque région. Conceptuellement, nous voulons une table comme ceci :

```
CREATE TABLE mesure (  
    id_ville int not null,  
    date_trace date not null,  
    temperature int,  
    ventes int  
);
```

Problème : après quelques années → table énorme

**Après 10 ans :**  
~3650 jours  
~1000 villes  
≈ 3,6 millions de lignes  
**Conséquences :**  
Index énormes  
Requêtes par période lentes  
Archivage compliqué

## CRÉATION DES PARTITIONS MENSUELLES

```
CREATE TABLE measurement_y2006m02 PARTITION OF measurement  
FOR VALUES FROM ('2006-02-01') TO ('2006-03-01');  
CREATE TABLE measurement_y2006m03 PARTITION OF measurement  
FOR VALUES FROM ('2006-03-01') TO ('2006-04-01');
```

**Plusieurs partitions = plusieurs fichiers**

Chaque mois =

- une table physique
- ses propres index
- éventuellement son propre disque

**Le partitionnement est une optimisation STRUCTURELLE basée sur le métier, pas un gadget technique.**

# MAINTENANCE DES PARTITIONS

## Réalité en production

Une table partitionnée n'est jamais figée :

- On ajoute des données tous les jours
- On archive les anciennes
- On supprime des périodes entières

## Automatisation indispensable

En production :

- Script SQL
- Script Python
- Job cron
- Migration automatique

Pour :

- Créer les partitions à l'avance
- Supprimer / détacher les anciennes

# OPTIMISATION DES CALCULS ANALYTIQUES

## GROUP BY, AGRÉGATIONS, VUES MATÉRIALISÉES

### Problème général du reporting

#### En production

Ce ne sont pas les requêtes OLTP qui tuent les bases...

Ce sont les requêtes de reporting.

- Lentes
- Lourdes
- Lisent énormément de données
- Peuvent bloquer la prod

Le reporting, ce sont des requêtes SQL qui servent à :

- faire des statistiques
- faire des tableaux de bord
- analyser l'activité
- aider à la décision

# OPTIMISATION DES CALCULS ANALYTIQUES

## GROUP BY, AGRÉGATIONS, VUES MATÉRIALISÉES

### Ce que PostgreSQL doit faire

Pour répondre :

1. Lire toutes les lignes
2. Regrouper par device
3. Compter chaque groupe

Même si :

Il n'y a que 3 lignes en sortie

The screenshot shows a PostgreSQL interface with two open scripts and a results window.

**Script-9:**

```
<postgres> Script-9 × <postgres> Script-10
SELECT device, COUNT(*)
FROM access_logs
GROUP BY device;
```

**access\_logs 1:**

```
SELECT device, COUNT(*) FROM acce | Entrez une expressio
device|count|
-----+-----+
mobile|    1|
```

Combien de connexions par type d'appareil ?"

# OPTIMISATION DES CALCULS ANALYTIQUES

## GROUP BY, AGRÉGATIONS, VUES MATÉRIALISÉES

**Le coût dépend du volume d'entrée, pas du volume de sortie.**

**Exemple :**

- 5 000 000 lignes lues
- 3 lignes retournées

The screenshot shows a PostgreSQL database interface with three main sections:

- Script-9:** Contains the SQL query: `SELECT device, COUNT(*) FROM access_logs GROUP BY device;`
- Script-10:** Contains the SQL query: `SELECT device, COUNT(*) FROM acce` followed by a placeholder "Entrez une expression".
- access\_logs 1:** A table view showing the results of the first query:

device	count
mobile	1

# STRATÉGIES INTERNES POSTGRESQL

PostgreSQL peut utiliser :

## HashAggregate

- Construit une table de hachage en mémoire
- Rapide si ça tient en RAM
- Peut déborder sur disque

## GroupAggregate + Sort

- Trie toutes les lignes
- Puis regroupe
- Très coûteux en I/O

The screenshot shows the pgAdmin interface with the following details:

- Top Bar:** Shows four tabs: <postgres> Script-9, <postgres> Script-10, <postgres> Script-11, and \*<postgres> Script-12.
- Left Sidebar:** Contains icons for File, Edit, Tools, Help, and a vertical ellipsis.
- Central Area:** Displays the SQL query:

```
EXPLAIN ANALYZE
SELECT device, COUNT(*) FROM access_logs GROUP BY device;
```
- Bottom Area:** Shows the results of the EXPLAIN ANALYZE command, specifically the QUERY PLAN section:

Name	Value
QUERY PLAN	HashAggregate (cost=26.05..28.05 rows=200 width=40) (actual time=0.037..0.037 rows=1.00)

## PREMIÈRE OPTIMISATION : FILTRER AVANT D'AGRÉGER

On agrège moins de lignes – beaucoup plus rapide

```
④ SELECT device, COUNT(*)
      FROM access_logs
     WHERE accessed_at >= '2025-01-01'
       GROUP BY device;
```

# CTE : DÉCOUPER LOGIQUEMENT LE PROBLÈME

## CTE (Common Table Expression)

- Une table temporaire définie dans la requête
- **Sert à :**
  - Découper une requête complexe
  - Rendre le SQL plus lisible
  - Structurer un raisonnement

```
④ WITH recent_logs AS (
    SELECT *
    FROM access_logs
    WHERE accessed_at >= '2025-01-01'
)
SELECT device, COUNT(*)
FROM recent_logs
GROUP BY device;
```

### Avantages :

- Lisibilité
- Débogage
- Structuration du raisonnement

## CTE : DÉCOUPER LOGIQUEMENT LE PROBLÈME

PostgreSQL peut :

- matérialiser le CTE
- empêcher certaines optimisations

Toujours vérifier avec : **EXPLAIN**

**ANALYZE**

**Solution : Vue matérialisée**

**Une vue matérialisée =**

Une table cachée qui contient le résultat pré-calculé.

**Utilisation**

**SELECT \* FROM stats\_devices;**

```
<postgres> Script-9 <postgres> Script-10 <postgres> Script-11
CREATE MATERIALIZED VIEW stats_devices AS
  SELECT device, COUNT(*) AS total
    FROM access_logs
   GROUP BY device;
```

Name	Value
device	mobile
total	1

## TESTS COMPARÉS

### **Méthode professionnelle**

On ne dit jamais “c'est plus rapide” sans chiffres.

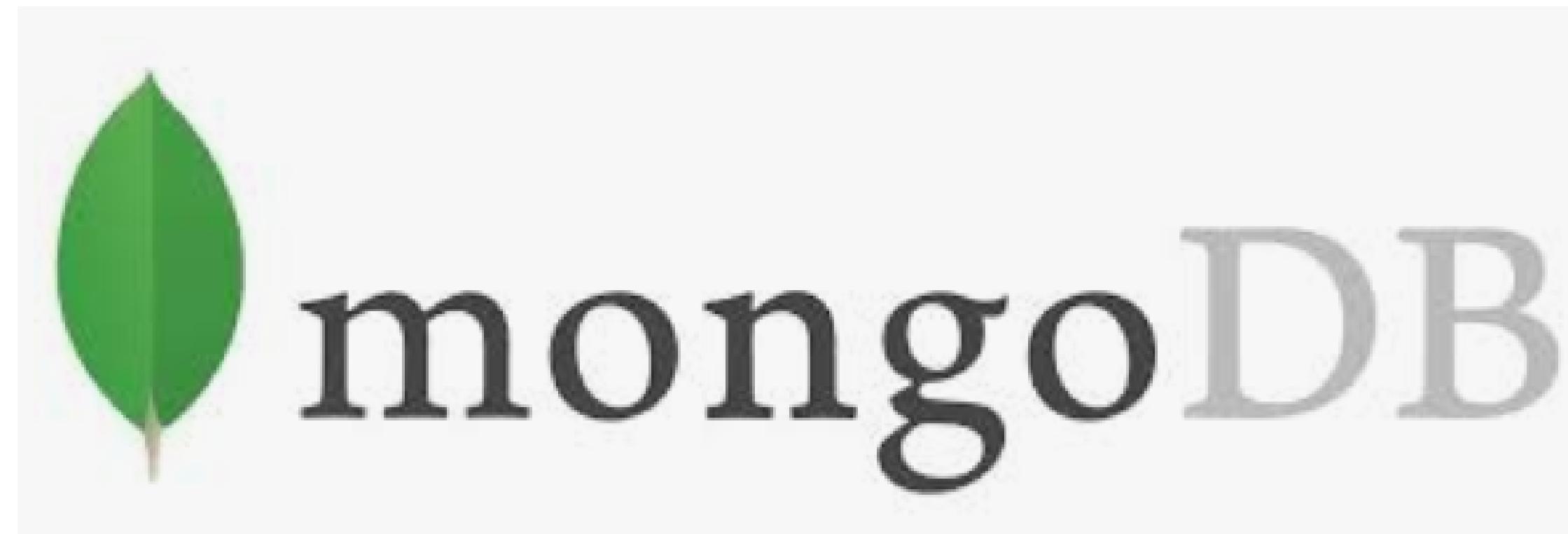
**EXPLAIN ANALYZE**

**EXPLAIN (ANALYZE, BUFFERS)**

## MONGODB

MongoDB est une base de données  
NoSQL orientée documents :

- Les données sont stockées en documents JSON
- Regroupés dans des collections
- Sans schéma strict imposé



## MONGODB

MongoDB = mêmes problèmes, autre moteur

### Idée clé

**MongoDB n'est pas “magiquement rapide”.**

Comme PostgreSQL :

- **Sans index** → scan complet
- **Avec index** → recherche dans une structure arborescente (B-tree)

# COMMENT MONGODB STOCKE LES DONNÉES

Les données sont stockées sous forme de documents JSON  
Regroupés dans des collections

The screenshot shows the MongoDB Atlas Data Explorer interface. At the top, it displays the organization 'Alimou's Org - 2024...' and project 'Santou-AI-Lab'. The left sidebar shows clusters: Cluster0 (Ecommerce, admin, bluesky, local, mobility) and velib. The main area shows the 'mobility' collection under 'Cluster0 > mobility > velib'. The 'Documents' tab is selected, showing 20 documents. A specific document is expanded, displaying its contents:

```
{  
  "_id": {  
    "$oid": "69675dc1507c431d1a33cd28"  
  },  
  "fetched_at": {  
    "$date": "2026-01-14T09:11:29.804Z"  
  },  
  "data": {  
    "stationcode": "16107",  
    "name": "Benjamin Godard - Victor Hugo",  
    "is_installed": "OUT"  
  }  
}
```

État actuel d'une station :  
Que se passe-t-il sans index

db.velib.find({ "data.stationcode": "16107" })

# COMMENT MONGODB STOCKE LES DONNÉES

Analyse réelle

b.velib.find({ "data.stationcode": "16107" }).explain("executionStats")

MongoDB lit toute la collection pour trouver 1 document.

stage: COLLSCAN

totalDocsExamined: 20

nReturned: 1

```
>_MONGOSH
    '$eq': '16107'
  },
  direction: 'forward'
},
rejectedPlans: []
},
executionStats: {
  executionSuccess: true,
  nReturned: 1,
  executionTimeMillis: 0,
  totalKeysExamined: 0,
  totalDocsExamined: 20,
  executionStages: {
    isCached: false,
    stage: 'COLLSCAN',
    filter: {
      'data.stationcode': {
        '$eq': '16107'
      }
    },
  }
},
```

## CRÉATION DE L'INDEX MÉTIER

appliquons la même requête

```
db.velib.find({ "data.stationcode": "16107" })
  .sort({ fetched_at: -1 })
  .limit(1)
  .explain("executionStats")
```

```
nReturned: 1,
executionTimeMillisEstimate: 0,
works: 1,
advanced: 1,
needTime: 0,
needYield: 0,
saveState: 0,
restoreState: 0,
isEOF: 0,
docsExamined: 1,
alreadyHasObj: 0,
inputStage: {
  stage: 'IXSCAN',
  nReturned: 1,
  executionTimeMillisEstimate: 0,
  works: 1,
  advanced: 1,
  needTime: 0,
  needYield: 0,
```

>\_MONGOSH

```
> db.velib.createIndex({
    "data.stationcode": 1,
    "fetched_at": -1
})
< data.stationcode_1_fetched_at_-1
Atlas atlas-5pqsgt-shard-0 [primary] mobility >
```

Accès direct, ultra rapide

## CRÉATION DE L'INDEX MÉTIER

appliquons la même requête

```
db.velib.find({ "data.stationcode": "16107" })
  .sort({ fetched_at: -1 })
  .limit(1)
  .explain("executionStats")
```

```
nReturned: 1,
executionTimeMillisEstimate: 0,
works: 1,
advanced: 1,
needTime: 0,
needYield: 0,
saveState: 0,
restoreState: 0,
isEOF: 0,
docsExamined: 1,
alreadyHasObj: 0,
inputStage: {
  stage: 'IXSCAN',
  nReturned: 1,
  executionTimeMillisEstimate: 0,
  works: 1,
  advanced: 1,
  needTime: 0,
  needYield: 0,
```

>\_MONGOSH

```
> db.velib.createIndex({
    "data.stationcode": 1,
    "fetched_at": -1
})
< data.stationcode_1_fetched_at_-1
Atlas atlas-5pqsgt-shard-0 [primary] mobility >
```

Accès direct, ultra rapide

## AUTRE REQUÊTE MÉTIER

Stations presque vides :

```
db.velib.find({  
    "data.numbikesavailable": { $lt: 3 }  
})
```

Index secondaire

```
db.velib.createIndex({  
    "data.numbikesavailable": 1  
})
```

Vérification avec explain

```
>_MONGOISH  
  
    executionTimeMillis: 0,  
    totalKeysExamined: 5,  
    totalDocsExamined: 5,  
    executionStages: {  
        isCached: false,  
        stage: 'FETCH',  
        nReturned: 5,  
        executionTimeMillisEstimate: 0,  
        works: 6,  
        advanced: 5,  
        needTime: 0,  
        needYield: 0,  
        saveState: 0,  
        restoreState: 0,  
        isEOF: 1,  
        docsExamined: 5,  
        alreadyHasObj: 0,  
        inputStage: {  
            stage: 'IXSCAN',
```

```
>_MONGOSH  
  
    > db.velib.createIndex({  
        "data.numbikesavailable": 1  
    })  
    < data.numbikesavailable_1  
  
    Atlas atlas-5pqsgt-shard-0 [primary] mobility >
```

## COMPARAISON AVEC POSTGRESQL

Stations presque vides :

PostgreSQL

MongoDB

Seq Scan

COLLSCAN

Index Scan

IXSCAN

EXPLAIN ANALYZE

explain("executionStats")

# TP 2 – OPTIMISATION AVANCÉE SQL & NOSQL

Nowledgeable

Mon espace étudiant

Mo

1. TP2 — Optimisation avancée S...

▼ 1. TP2 — Optimisation avancée SQL & NoSQL

## **Objectif général**

Mettre en place et optimiser une plateforme d'analyse de données issues d'une API publique réelle afin de :

- structurer efficacement les données
- optimiser les requêtes analytiques
- comparer les approches SQL et NoSQL
- mesurer objectivement les gains de performance

## **PHASE 1 — Mise en place des données (SQL + MongoDB)**

Objectif : construire une base exploitable et volumineuse.

- Écrire un script Python de collecte depuis une API publique
- Stocker :
  - les données brutes dans MongoDB
  - les données structurées dans PostgreSQL
- Concevoir le modèle SQL (table de mesures + tables de dimensions)
- Justifier les choix de :
  - types de données
  - clés
  - structure
- Accumuler au moins :
  - 500 000 à 1 000 000 de mesures
- Mesurer :
  - le temps d'ingestion
  - la taille occupée sur disque

## **PHASE 2 — Diagnostic des performances (SQL)**

- Définir des requêtes métier :