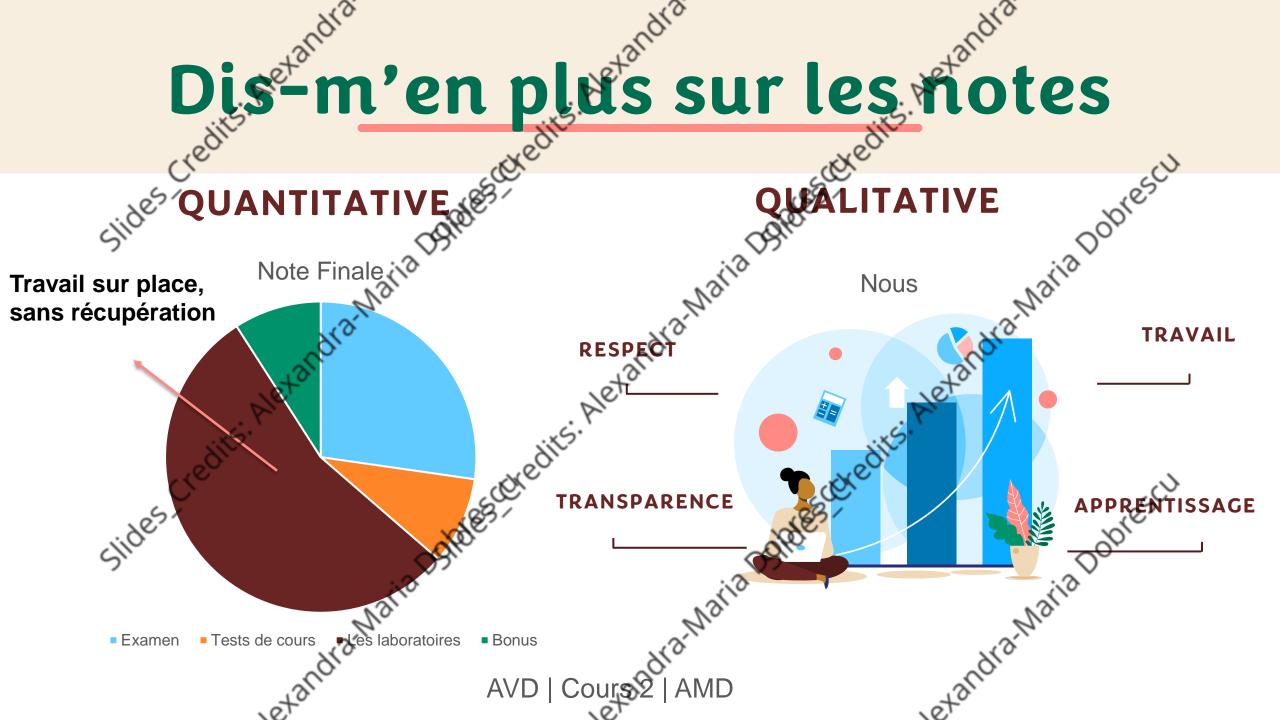


Alexandra-Maria DOBRESCU

| Cours 2 |



DÉFINIR

DÉFINIR

DÉFINIR

DEFINIR

DEF ndra-Maria Dala escendits. Alexandra AVD | Coura 2 |

DÉFINER LA VISUALISATION DES DONNÉES

APROFONDIR

DÉFINER LA VISUALISATION DES DONNÉES

APROFONDIR

POURQUOI L'ANALYSE DES DONNÉES EST IMPORTANTE DANS DIFFÉRENTS DOMAINES

TYPES DE DONNÉES (STRUCTURÉES, SEMI-STRUCTURÉES) SEMI-STRUCTURÉES)

RÉSULTATS

RÉSULTATS

RÉSULTATS INTERDÉPENDANCE

e nettowage, la interprétation des en extraire des grificatives, d'identifier des faire des prédictions ou de a des questions de recherche des conclusions à partir des conclusions à partir des conclusions à partir des connées.



Consiste principalement à représenter visuellement les données au moyen de tableaux, de graphiques, de cartes et d'autres éléments graphiques.

n objectif principal est d'aider les utilisateurs à comprendre et à interpréter les données rapidement et efficacement.

redits. Alexandra

PROCESSUS

PROCESSUS es telles que le nées, tanalyse données (AED), la statistique, la vérification des et la fermulation de is.

ait souvent appel à des techniques de la termatiques.

Alta de la termatique de la technique de l



Implique la sélection de techniques de visualisation appropriées, la conception de visuels et la création de tableaux ou de graphiques pour représenter visuellement les données

met l'accent sur la communication des ormations. informations.

Analyse des données

redits. Alexandra

Le résultat de l'analyse des données se présente généralement sous la forme de résumés statistiques, de rapports, de modèles ou de résultats numériques.

-Xedits. Alexandra. Maria Daka Il fournit des informations et des réponses à des questions de recherche spésifiques.

AVD

Visualisation des données

Le résultat de la visualisation des données consiste en des diagrammes, des table esentations visuelle permettent aux individus de facilement les tendances, les mules relations au sein des données. des graphiques, des tableaux de bord et des représentations visuelles interactives qui permettent aux individus de saisir plus facilement les tendances, les modèles et

L'analyse des données utilise souvent des outils logiciels et des 'ngages de programmation tels que 'vthon, SQL et des progiciels' que pour effectuer e' et des calcule Nexandra Maria Dalates de Ledire. Alexandra de Ledi statistiques pour effectuer des analyses et des calculs.

Visualisation des données

Les outils et bibliothèques de visualisation des données, tels que Tableau, D3.js,

Matplotlib et gordet? AVD | Coursell at Haria Avairable AVD | Coursell at Haria Avairable Avairabl

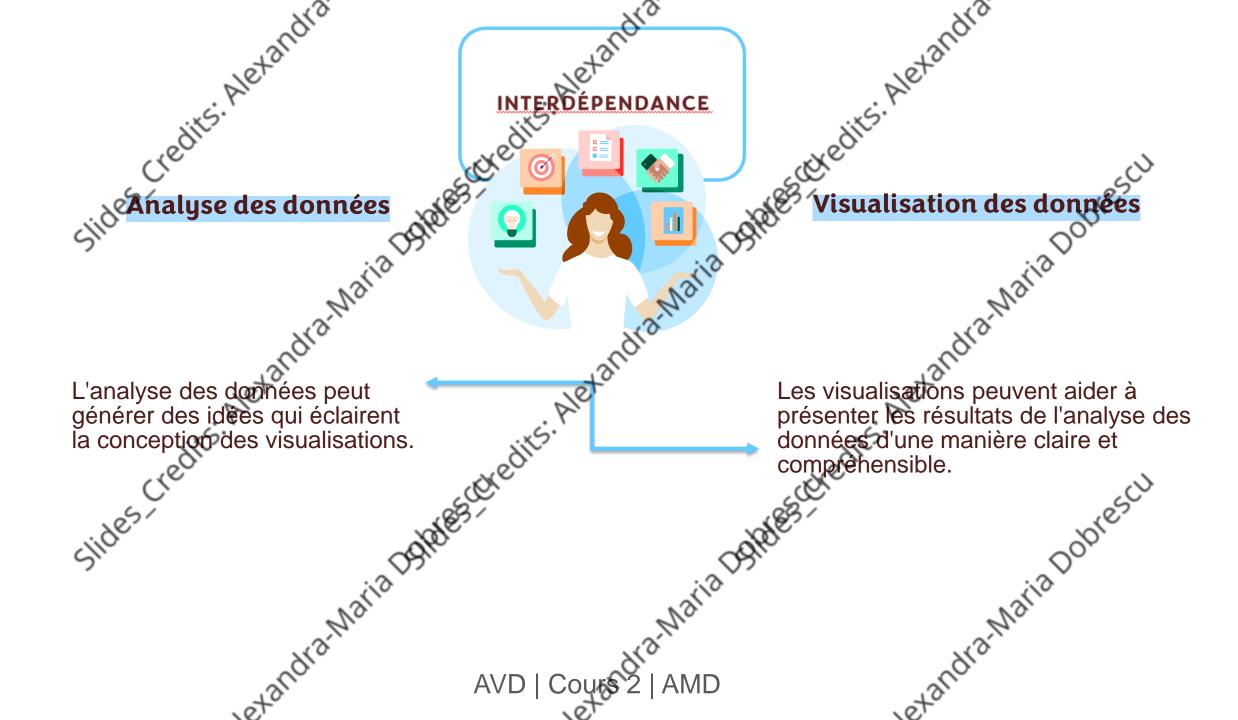
Les analystes et les scientifiques des ronées sont principalement ronsables de l'analyse des s. Ils se concentrent sur ron des données statistic. modélisation statistique et l'obtention

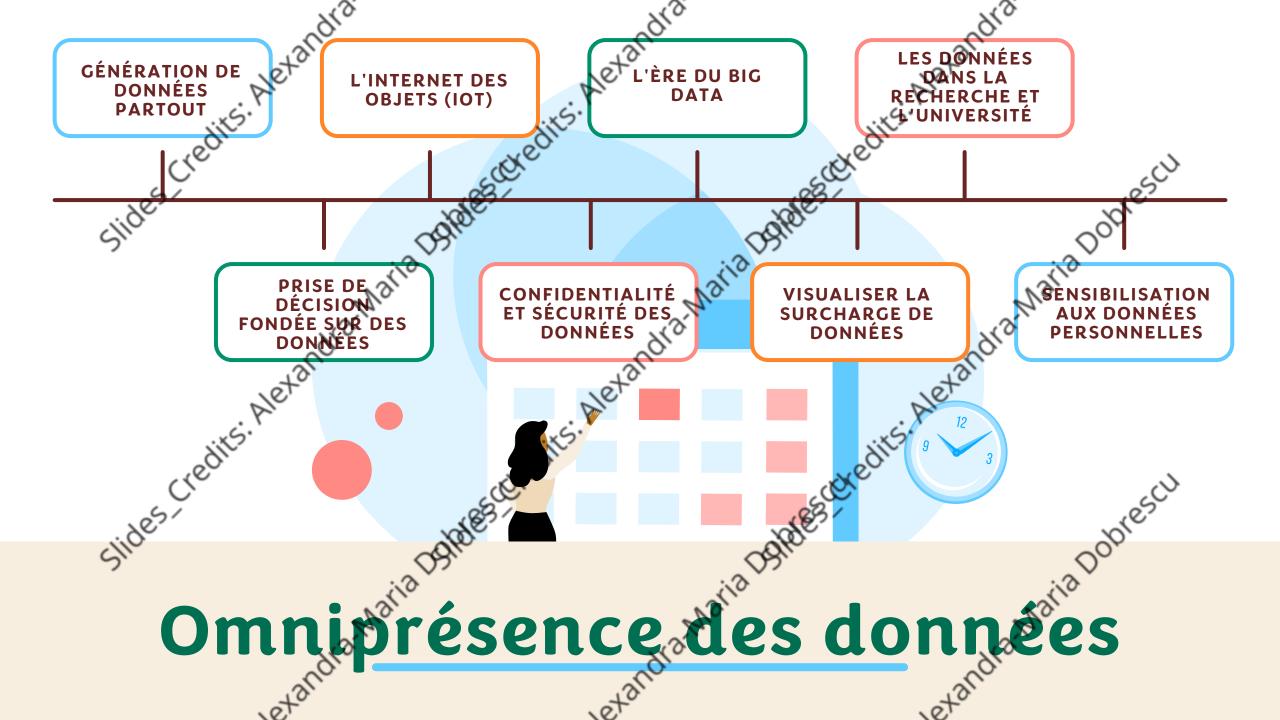
d'informations.

Visualisation des données

Les spécialistes de la visualisation des données ou les analystes de données se spécialisant convent dans la création le spécialisent souvent dans la création de visualisations efficaces pour transmettre des informations sur les données à un

Lexandra-Maria Dobrescu





Génération de données partout

LES DONNÉES SONT GÉNÉRÉES EN PERMANENCE, TOUT AUTOUR DE NOUS SOUS DIVERSES FORMES ET À PARTIR DE DIVERSES SOURCES:

Les plateformes de médias sociaux collectent des données sur les interactions des utilisateurs et leurs préférences en matière de contenu [1]. Les sites de commerce électronique enregistrent le comportement des clients, leurs achats et leur historique de navigation.

Les senseurs des appareils intelligents recueillent des données sur la température, l'emplacement et les habitudes d'utilisation [2].







L'internet des objets (loT)

Flux de données continus et en temps réel : Permet de détecter immédiatement les anomalies, les irrégularités ou les événements critiques.

Example 1: Les thermostats intelligents surveillent en permanence la température et l'humidité [3].

Example 2: Les trackers de fitness suivent le rython cardiaque et les pas.

Permettre d'améliorer considérablement l'efficacité, la réduction des coûts et la prise de décision dans différents domaines.



avg. resting heart rate same as previous week

Étude de cas - L'IdQ et la surveillance de l'environnement

EXERCICE : PRÉVISION DE L'INDICE DE QUALITÉ DE L'AIR (ÎQA)

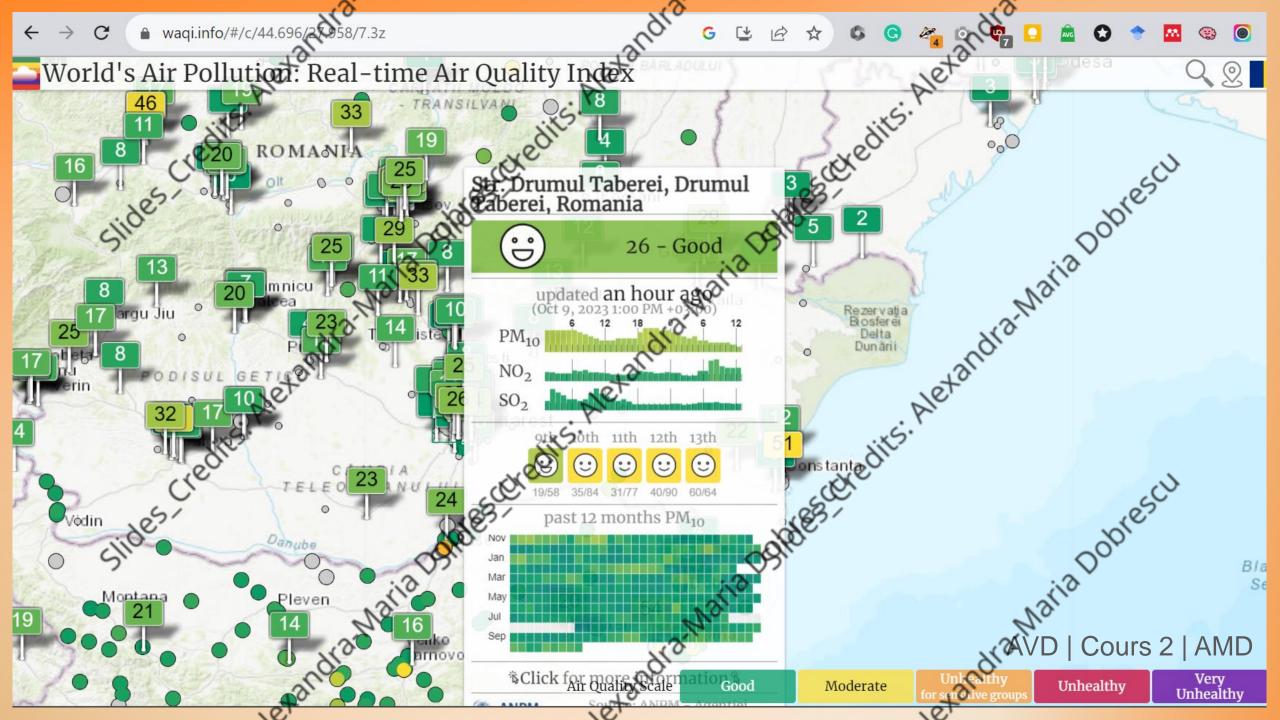
<u>Scénario</u>: Imaginez que vous disposiez d'un réseau de capteurs IoT placés dans une ville pour surveiller la qualité de l'air. Ces capteurs mesurent divers polluants:

- les particules (« Particle Matter » PM2, .5),
- le monoxyde de carbone (CO)
- l'ozone (O3).

Vous souhaitez utiliser <u>les données collectées</u> par ces capteurs pour prédire l'indice de qualité de l'air (IQA) de la ville, qui est une mesure critique de la qualité de l'air.

Description:

- 1. Vous avez collecté des données au cours de l'année précédente, y compris des mesures quotidiennes de PM2.5, CO, O3, température, humidité et vitesse du vent.
- 2. Votre tâche consiste à créer un modèle prédictif capable d'estimer l'IQA sur la base de ces variables.



Étude de cas - L'IdQ et la surveillance de l'environnement

EXERCICE : PRÉVISION DE L'INDICE DE QUALITÉ DE L'AIR (IQA)

Étapes

- 1. Divisez votre ensemble de données en un ensemble de formation et un ensemble de test (par exemple, 80 % pour le << training >> et 20 % pour le test).
- 2. Utilisez la régression linéaire ou une autre technique de régression appropriée pour construire un modèle prédictif. Vous pouvez utiliser des outils tels que la bibliothèque scikit-learn de Python [4].
- 3. Entraînez votre modèle à l'aide de l'ensemble de données d'entraînement. Utilisez des variables telles que les PM2,5, le CO, l'O3, la température, l'humidité et la vitesse du vent comme caractéristiques d'entrée et l'IQA comme variable cible.
- 4. Évaluez les performances du modèle à l'aide de l'ensemble de données de test. Calculez des mesures telles que l'erreur absolue moyenne (MAE) et le R au carré (R2) pour évaluer la capacité de votre modèle à prédire l'IQA.
- 5. Înterprétez les résultats. Discutez de l'importance de chaque variable d'entrée dans la prédiction de l'IQA. Par exemple, une concentration plus élevée de PM2.5 entraîne-t-elle un IQA plus élevé ?
- 6. Examinez les possibilités d'optimisation du modèle. Pourriez-vous améliorer sa précision en incluant des variables supplémentaires ou en utilisant une technique de régression différente?

L'ère du Big Data Perandra

LES BIC DATA DÉSIGNENT DES ENSEMBLES DE DONNÉES EXTRÊMEMENT VOLUMINEUX ET COMPLEXES QUI NE PEUVENT ÊTRE GÉRÉS OU ANALYSÉS EFFICACEMENT À L'AIDE D'OUTILS ET DE MÉTHODES DE TRAITEMENT DE DONNÉES TRADITIONNELS.

Dans le traitement traditionnel des données, les systèmes RDBMS (Relational Database Management System) tels qu'Oracle, MySQL ou Microsoft SQL Server ont été les solutions privilégiées pour le stockage et l'analyse <u>des données structurées</u>.

Ces systèmes sont excellents pour:

- traiter des données structurées avec des schémas bien définis
- · des volumes de données relativement modérés.

<u>Big Data:</u> comprennent généralement de grandes quantités de <u>données non structurées</u> ou <u>semi-structurées</u>, en plus des données structurées.



edits. Alexandra L'ère du Big Data Perandra L'ère du Big Data Perandra RDBMS, par le super l

LES LIMITATIONS DU RDBMS.

- 1. Scalabilité: Les bases de données traditionnelles peuvent avoir du mal à évoluer horizontalement pour gérer les volumes massifs de données générés dans les scénarios de big data.
- 2. Performance: Au fur et à mesure que les données augmentent, les requêtes sur un RDBMS traditionnel peuvent devenir lentes et inefficaces.
- 3. Complexité: La structuration et la gestion des données dans une base de données relationnelle traditionnelle peuvent devenir complexes, en particulier lorsqu'il s'agit de divers types de données.
- 4. Coût: La mise à l'échelle des bases de données traditionnelles peut être coûteuse, tant en termes de matériel que de licences logicielles.



POUR CÉRER L'ÉCHELLE ET LA PARIÉTÉ DES DONNÉES POLUMINEUSES DE MANGE.

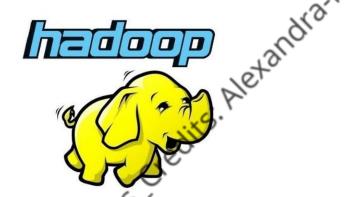
'echnologies Big Data telles que:

Des bases de données (BD) NoSQL:

PLUS ÉFFICACE, ON A:

Des bases de données (BD) NoSQL:

PLUS ÉFICACE, DE LA COMPANIE DE LA



cassandro Deglares De

mongo Dr exandra.Manago Dr

Quelle technologie choisir?

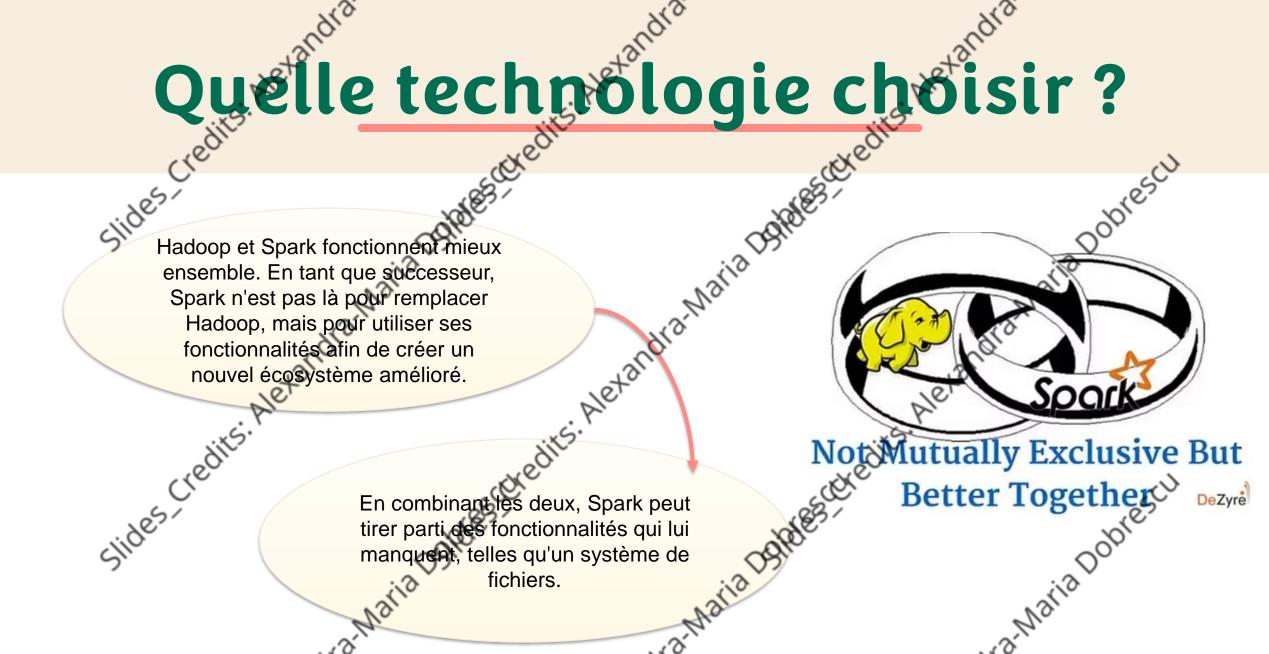
HADOOP

- Traitement de grands ensembles de données dans des environnements où la taille des données dépasse la mémoire disponible.
- Mise en place d'une infrastructure d'analyse de données avec un budget limité.
- Exécution de tâches ne nécessitant pas de résultats immédiats et pour lesquelles le temps n'est pas un facteur limitant.
- Traitement par batch avec des tâches exploitant les opérations de lecture et d'écriture sur disque.
- Analyse de données historiques et d'archives.

SPARK

- L'analyse des données de flux en temps réel.
- Lorsque le temps est compté. Spark fournit des résultats rapides grâce à des calculs en mémoire.
- Traitement des chaînes d'opérations parallèles à l'aide d'algorithmes itératifs.
- Le traitement parallèle des graphes pour modéliser les données.
- Toutes les applications d'apprentissage automatique.

En combinant les deux, Spark peut tirer parti des fonctionnalités qui lui manquent, telles qu'un système de fichiers.



Better Togetheru



En combinant les deux. Spark peut tirer parti des fonctionnalités qui lui manquent, telles qu'un système de fichiers. Hadoop stocke une grande quantité de données à l'aide d'un matériel Sans Hadoop, les applications professionnelles risquent de passe côté de données historiques cruciales que Spark ne peut pas traiter.

professionnelles risquent de passer à cruciales que Spark ne peut pas

de données à l'aide d'un matériel abordable et effectue ensuite des analyses, tandis que Spark apporte un traitement en temps réel pour draiter les données entrantes.

Not Mutually Exclusive But Better Together

Spark tire également parti des avantages de Hadoop en matière de sécurité et de gestion des ressources.

all Spark en utilisant toutes les ressources disponibles.

Je

as sont

s.

AVD | Cours 2 | Aⁿ

et le gestion des donn beaucoup plus faciles. Avec YARN, la mise en cluster de Spark et la gestion des données sont

Soork Not Mutually Exclusive But Better Together

Spark tire également parti des avantages de Hadoop en matière de sécurité et de gestion des ressources.

de l'écosystème Hadoop qui permet une gestion efficace des ressources, une planification des tâches et une gestion du cycle de vie des applications.

a mise en et le gestion des donn beaucoup plus faciles. Avec YARN, la mise en cluster de Spark et la gestion des données sont



Quelle technologie choisir?

CETTE COLLABORATION PERMET D'OBTENIR LES MEIL DEURS RÉSULTATS EN MAT

• D'ANALYSE DE DONNÉES TRANSACTIONNELLES RÉTROACTIVES,

• D'ANALYSE AVANCÉE

TOUS CES CAS D'UTILISATION SONT POSSIBLES DANS Not Mutually Exclusive But Better Together

Quelle BD Echoisir [5]? andra Maria Lighter Secure din Maria Lighter S



- Système de gestion de base de données

 NoSQL gratuit et open-source, distribué, à le rege stockage de colonnes.

 'u pour traiter de grandes quantité

 'es sur de nombreux ser ne haute dier défaillance unique.



- MongoDB est un programme de base de données non relationnelle (c'est-à-dire NoSQL) orienté vers les documents (document-oriented) et multiplateforme
- disponibilité et une grande évolutivité.

Caractéris (Sques [5] sandra MongoDB Modèle de données Base de données NoSQL à Base de données NoSQL grand nombre de colonnes qui basée sur des documents qui utilise un format tabulaire pour stocke les données dans des documents BSON flexibles de le stockage des données. Elle type JSON. est conçue pour traiter des quantités massives de données structurées. CQL (Cassandra Query Langage de requête Langage de requête puissant Language) pour les requêtes, 🗸 pour des requêtes flexibles et (Query Language) qui est similaire à SQL mais complexes qui peuvent être avec quelques différences dues exprimées dans une syntaxe de à sa nature NoSQL. type JSON.

AVD | Cours 2 | AMD

Caractéristiques [5] Connu pour son excellente Évolutivité Prend également en charge & (Scalability) évolutivité horizontale, ce qui le l'évolutivité horizontale, mais il end adapté aux déploiements se peut qu'il n'évolue pas de distribués à grande échelle. manière aussi transparente que Cassandra dans des scénarios de données extrêmement volumineuses et à grande vitesse. Modèle de Consistance Offre des niveaux de cohérence Offre généralement une (Consistency Model) cohérence forte au sein d'un réglables, ce qui vous permet de choisir entre une document unique, mais permet une consistance éventuelle consistance forte et une consistance éventuelle en lorsqu'il est distribué. fonction des besoins de votre

AVD | Cours 2 | AMD

application.



Définir de nouveaux mots-clés

CONSISTANCE FORTE

Imaginez que vous disposez d'un compte bancaire dont le solde est de 100 dollars. Vous effectuez deux transactions simultanées: l'une pour retirer 30 dollars et l'autre pour vérifier le solde de votre compte. Dans un système à forte cohérence, le système garantit que lorsque vous vérifiez votre solde immédiatement après avoir retiré 30 \$, vous verrez le solde mis à jour de 70 \$.

En effet, <u>la cohérence forte garantit que toutes les</u> <u>opérations semblent se produire instantanément</u>, comme s'il n'existait qu'une seule copie de votre compte.

CONSISTANCE ÉVENTUELLE

Dans un autre scénario, disons que vous avez publié une photo sur une plateforme de médias sociaux. Vous la consultez ensuite immédiatement. Il est possible que vous ne voyiez pas immédiatement votre propre publication lorsque vous la consultez juste après l'avoir publiée. Toutefois, au bout d'un certain temps (quelques secondes ou quelques minutes), toutes les répliques des données du système distribué se synchroniseront et vous finirez par voir votre propre message.

En effet, <u>la cohérence éventuelle autorise les incohérences temporaires car elle privilégie la disponibilité et la faible latence par rapport à la cohérence immédiate.</u>

Définir de nouveaux mots-clés CONSISTANCE FORTE CONSISTANCE ÉVENTUELLE Paris les deux exemples, la conérence forte garantit que dia maria du la la conérence forte garantit que dia maria du la conére

Dans les deux exemples, la cohérence forte garantit que de vous voyez l'état immédiat et cohérent des données, tandis que la cohérence à terme autorise des incohérence temporaires mais garantit que les données conversun état cohérent auxil du temps dépend des exigences compromis compromis entre la cohérence, la disponibilité et la latence.

Caractéristiques [5]

Flexibilité du modèle de **données** (Data Model Flexibility)

Bien adapté aux données de séries temporelles et à l'enregistrement d'événements, où la structure des données reste relativement constante.

La conception sans schéma (schema-less design) est plus flexible et polyvalente, ce qui la rend adaptée à un large éventail d'applications et de données dynamiques.

d'utilisa. (Use Cases) Cas d'utilisation

Souvent utilisé dans des scénarios où la haute disponibilité, la tolérance aux pannes et les charges de travail développement rapide, telles à forte intensité d'écriture sont que les systèmes de gestion de cruciales, telles que les données chronologiques, les données de capteurs et les analyses en temps réel.

Populaire pour les applications nécessitant de la flexibilité, des requêtes complexes et un contenu, les catalogues et les profils d'utilisateurs.

Jses Cassandra de Constant Contact: A Retaindra Maria Dalaker Library Contact: A Retai

Bibliographie, Mexandra

- [2] https://www.taggdigital.com/blog/what-are-smartwatch-sensors-and-how-do-they-function
 [3] https://www.goodhousekeeping.com/uk/product-reviews/tech/g685723/best-smart-heating-thermostats/#product-e8b0b9d6-3938-4403-8422-24f8da27ff43
 [4] Kramer, O., & Kramer, O. (2016). Sciklt-learn. Machine learning for evolution state.
- [5] https://www.geeksforgeeks.org/difference-between-cassandra-and-mongodb/
- [6] https://www.image-net.org/about.php

redits. Alexandra

- [7] G. Miller, R. Beckwith, C. Felbaum, D. Gross, K. Miller, Introduction to WordNet: An On-line Lexical Database (1993)
- [7] G. Miller, R. Beckwith, C. Felbaum, D. Gross, K. Miller, Introduction to WordNet: An On-line Lexical Database (1993)
 [8] Knaflic, C. N. (2015). Storytelling with data: A data visualization guide for business professionals. John Wiley & Sons.

 AVD | Cours 2 | AMD