8INF404 : Introduction à la science des données et à la veille stratégique



Quality Exploration Ethics Privacy

Collection

preprocessing

Management

Chapitre 4 : Données

Données

Les données

- Données : Faits bruts, non traités, comme des chiffres, des dates, des noms, ou des mesures.
- Les données sont collectées, stockées et traitées par un système d'information (SI).
- Les données sont la base qui, une fois traitée, devient de l'information utile.
- Rôle des Données :
- Fournissent la matière première pour la création d'informations.
- Utilisées pour la prise de décisions, l'analyse et la gestion des opérations.
- Information : Données traitées, organisées ou structurées pour leur donner du sens.
- L'information est utilisée par les décideurs et les parties impliquées dans une organisation.

- Plusieurs types en fonction de leur structure, de leur source et de leur nature. 1.
 Données structurées
 - Définition : Données organisées dans un format défini, tel que des lignes et des colonnes, ce qui les rend facilement consultables et analysables. Exemples :
 - Bases de données (par exemple, tables SQL) Feuilles de calcul (p. ex., fichiers Excel) Relevés des capteurs
 - Caractéristiques:
 - Très organisé Facile à gérer avec des systèmes de gestion de bases de données Adapté aux méthodes traditionnelles de traitement et d'analyse des données

2. Données non structurées

- Définition : données qui n'ont pas de structure ou de format prédéfini, ce qui les rend plus difficiles à traiter et à analyser. Exemples :
 - Documents texte (p. ex., fichiers Word) Images, vidéos et fichiers audio Publications sur les réseaux sociaux, e-mails
- Caractéristiques:
 - Non organisé dans un format de base de données traditionnel Nécessité des outils et des techniques avancées (p. ex., exploration de texte, traitement du langage naturel) pour l'analyse Riche en informations, mais plus difficile à analyser

DONNÉES

Exemples d'images









3. Données semi- structurées

 Définition: Les données qui ne sont pas conformes à une structure rigide, mais qui possèdent des balises, des marqueurs ou des propriétés organisationnelles qui les rendent un peu plus faciles à traiter que les données non structurées.

Exemples :

- Fichiers XML
- Documents JSON
- Fichiers journaux

Caractéristiques :

 Contient des éléments de données structurées et non structurées Peuvent être traités et analysées plus facilement que les données non structurées Souvent utilisées dans les technologies web et les API

4. Données quantitatives

Définition: Données qui peuvent être évaluées et exprimées numériquement. Ce type de données est souvent utilisé dans l'analyse statistique et les calculs mathématiques.

Exemples:

Chiffres de vente Relevés de température Résultats de ventes

Caractéristiques :

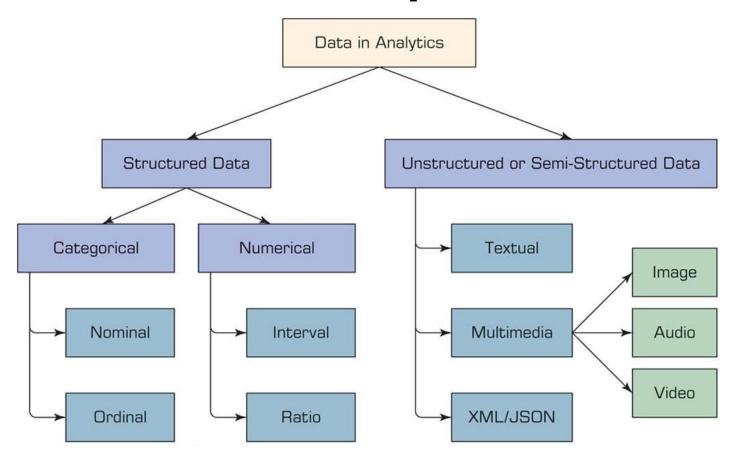
Peut être divisé en données discrètes (dénombrables) et continues (mesurables)
 Convient pour l'analyse statistique, les graphiques et les modèles numériques

- 5. Données qualitatives
- Définition : Données descriptives qui ne sont pas faciles à mesurer ou à quantifier. Il est souvent utilisé pour capturer des attributs, des propriétés et des caractéristiques.
- Exemples :
 - Transcriptions d'entretiens Commentaires des clients Réponses ouvertes aux sondages
- Caractéristiques :
 - Souvent représenté sous forme de texte, bien qu'il puisse également inclure des images et de l'audio Nécessité des techniques telles que l'analyse de contenu, l'analyse thématique ou l'analyse des sentiments pour l'interprétation
- 6. Données de séries chronologiques
- Définition : Données recueillies à intervalles réguliers sur une période donnée.
- Exemples :
 - Cours des actions au fil du temps Chiffres de vente mensuels Données météorologiques enregistrées toutes les heures
- Caractéristiques :
 - L'ordre chronologique est crucial Utilisé dans l'analyse des tendances, les prévisions et l'analyse dépendante du temps

7. Données spatiales

- Définition : Données qui représente l'emplacement physique et la forme des objets sur Terre .
- Exemples:
 - Coordonnées géographiques (latitude et longitude)
 - Cartes
 - Imagerie
- Caractéristiques :
 - Souvent utilisé dans les systèmes d'information géographique (SIG)
 - Important pour la cartographie, la navigation et les services basés sur la localisation
- 8. Métadonnées
- Définition : Données qui fournit des informations sur d'autres données. Il décrit le contenu, la qualité , l'état et d'autres caractéristiques des données.
- Exemples :
 - Type de fichier, taille et date de création d'un document
 - Mots-clés et balises associés avec une page Web
 - Auteur, titre et date de publication d'un livre
- Caractéristiques :
 - Aide à organiser, rechercher et comprendre les données
 - Essentiel pour la gestion et la récupération des données

Une taxonomie simple des données



Catégorisation simple du type de données sans chevauchement

- en Business Intelligence (BI) est le processus de collecte données brutes de diverses sources à être stockés, traités et analysés afin de générer des informations exploitables qui éclairer les décisions commerciales.
- est une première étape cruciale dans le processus BI, car la qualité et l'exhaustivité des données collectées avoir un impact direct sur l'exactitude et l'efficacité des informations obtenues depuis il.

1. Sources des données :

1. Sources internes:

- Transactionnel Systèmes: Données des systèmes de point de vente (POS), entreprise systèmes de planification des ressources humaines (ERP) et clients systèmes de gestion des relations (CRM).
- 2. Opérationnel Bases de données : Bases de données que piste activités commerciales quotidiennes , telles que l' inventaire niveaux , dossiers des employés et transactions financières .
- 3. Applications métiers : Applications logicielles utilisées au sein de l'entreprise, y compris les systèmes RH, les outils de gestion financière et d'approvisionnement chaîne systèmes.

2. Sources externes :

- 1. **Données de marché** : Informations provenant de marché recherche entreprises , institutions financières et rapports sectoriels .
- 2. **Médias sociaux** : données provenant de plateformes telles que Twitter, Facebook, LinkedIn, etc., qui peuvent fournir des informations sur sentiment des clients et tendances du marché.
- 3. Bases de données publiques : Gouvernement bases de données , économiques indicateurs et autres publiquement données disponibles .
- **4. Données Web** : Données collectées depuis sites Web , y compris le comportement des utilisateurs analyses , données de flux de clics et données de ventes en ligne.

2. Méthodes de collecte de données :

- 2. Saisie manuelle des données : Dans certains cas, les données sont collecté manuellement , par exemple via enquêtes , formulaires ou saisie directe par les employés .
- 3. Collecte automatisée de données : de nombreux systèmes BI automatiquement collecter des données à partir de diverses sources via des API, des processus ETL (Extract, Transform, Load) et des flux de données en temps réel.
- 4. Capteurs et appareils IoT : dans des secteurs comme la fabrication ou la logistique , les données peuvent être collecté depuis capteurs et appareils Internet des objets (IoT) qui surveillent les processus et les équipements en temps réel.
- 5. **Web Scraping** : Automatisé outils que extraire des données de sites Web utiles pour collecter veille concurrentielle ou de marché données de recherche .

3. Défis de la collecte de données :

- 1. Qualité des données : Assurer que les données collectées est précis , cohérent et sans erreur constitue un défi majeur en BI.
- 2. Intégration des données : Intégration de données provenant de sources disparates dans un ensemble cohérent et unifié ensemble de données ça peut être analysé .
- 3. Volume de données : gestion de grands volumes de données, notamment avec l'avènement du big data, nécessite un stockage et un traitement efficaces systèmes
- **4. Confidentialité et sécurité des données** : garantir que la collecte de données est conforme aux légal réglementations (par exemple, le RGPD) et que les données sensibles sont protégé depuis non autorisé accéder .

4. Outils et Technologies :

- 1. Outils ETL: Ceux-ci des outils (par exemple, Informatica, Talend) extraient des données de diverses sources, transformer il dans un format utilisable et charger il dans un entrepôt de données ou une base de données.
- 2. Entreposage de données : Données collectées est souvent stockés dans un entrepôt de données , qui permet des requêtes et des analyses efficaces .
- 3. API et connecteurs : de nombreux outils BI offre connecteurs vers diverses sources de données, permettant collecte transparente de données à partir de services cloud, de bases de données et d'applications.
- 4. Plateformes Big Data : pour les organisations transaction avec des quantités massives de données, des plateformes Big Data comme Hadoop ou Spark sont utilisées pour collecter et traiter les données.

5. Importance de la collecte de données dans la BI :

- Fondement de l'analyse : la collecte de données est le fondement sur sur laquelle toutes les activités BI ultérieures sont construites . Une collecte de données précise et complète est essentiel pour générer des informations fiables.
- 2. Actualité : La vitesse à laquelle les données sont Les données collectées peuvent avoir un impact sur la prise de décision . La collecte de données en temps réel permet organisations à réagir rapidement aux changements du marché ou opérationnels environnement .
- 3. Décision basée sur les données Réalisation : Une collecte de données efficace garantit que les décisions sont fondées sur des données solides preuve plutôt que l'intuition, conduisant à une meilleure résultats et compétitifs avantage .
- La collecte de données est un élément essentiel étape. Cela implique recueillir des données à partir de diverses sources, en veillant à c'est qualité et préparation pour analyse.

Qualité

Qualité des données

- Qualité des données en Business Intelligence (BI) :
- Condition des données utilisées pour la prise de décision, l'analyse et les rapports.
- Une haute qualité des données garantit des informations précises, fiables et exploitables.
- Précision :
- Définition : Exactitude avec laquelle les données renvoient la réalité.
- Exemple : Les noms, adresses et détails des transactions des clients doivent être enregistrés correctement, sans erreurs.
- Complétude :
- Définition : Vérifie que toutes les données nécessaires sont présentes et qu'il n'y a pas de valeurs ou d'enregistrements manquants.
- Exemple : Une base de données de ventes doit inclure toutes les transactions, avec dates, informations clients, et montants complets.
- Cohérence :
- Définition : Uniformité des données à travers différents systèmes, sources et rapports.
- Exemple : Si l'adresse d'un client est mise à jour dans le CRM, ce changement doit être reflété partout (bases de données, rapports, plateformes).

Qualité des données

Actualisation :

- Définition : Mesure si les données sont à jour et disponibles au moment opportun.
- Exemple : Les rapports financiers doivent utiliser les données les plus récentes pour refléter avec précision la situation actuelle de l'organisation.

Validité :

- Définition : Les données respectent les formats, normes et règles métier définies.
- Exemple : Les dates doivent suivre le format correct (ex. : JJ/MM/AAAA), et les codes produits doivent respecter une structure prédéfinie (ex. : alphanumérique).

Intégrité :

- Définition: L'exactitude et la cohérence des données tout au long de leur cycle de vie, assurant qu'elles ne sont pas altérées lors du stockage, de la récupération ou du traitement.
- Exemple : Une base de données relationnelle garantit l'intégrité référentielle en maintenant les relations correctes entre les clés primaires et étrangères.

Unicité :

- Définition : S'assurer qu'il n'y a pas de doubles dans les enregistrements. Chaque entité doit être représentée une seule fois.
- Exemple : Une base de données clients ne doit pas avoir plusieurs enregistrements pour un même client, car les doubles faussent les analyses et les chiffres.

Importance de la Qualité des données

La prise de décisions précise :

 La haute qualité des données garantit des informations BI exactes, conduisant à de meilleures décisions. Des données de mauvaise qualité peuvent entraîner des conclusions incorrectes et des décisions prises.

Efficacité :

 Une bonne qualité des données réduit le besoin de nettoyage et de validation fastidieux, permettant aux analystes de se concentrer sur l'analyse des données.

Confiance et crédibilité :

• La qualité des données renforce la confiance dans les systèmes BI. Des données fiables incitent les parties à utiliser les informations BI pour guider leurs décisions.

Conformité réglementaire :

 La qualité des données est souvent une exigence légale, notamment dans les secteurs comme la finance, la santé et les télécommunications. Des données précisées à respecter les réglementations (ex. : RGPD, HIPAA).

Amélioration de l'expérience client :

 Des données client précises permettent un marketing personnalisé, une meilleure communication et un service optimisé, améliorant l'expérience client.

Réduction des coûts :

 Une mauvaise qualité des données peut entraîner des erreurs coûteuses (ex. : envoi à la mauvaise adresse, erreurs d'inventaire). Assurer une qualité élevée des données réduites ces risques et les coûts associés.

Défis liés à la qualité des données

Silos de données :

 Les données stockées dans des systèmes non connectés peuvent provoquer des incohérences et des visions incomplètes des opérations. Intégrer ces silos est essentiel pour maintenir la qualité.

Volume et vitesse des données :

 L'augmentation du volume et de la vitesse des données (Big Data) complique la gestion de la qualité à travers tous les ensembles de données.

Erreur humaine :

 La saisie manuelle des données peut introduire des erreurs qui, si elles ne sont pas corrigées rapidement, peuvent se propager à travers les processus BI.

Sources de données complexes :

 Des données provenant de sources, formats et systèmes différents sont difficiles à harmoniser, ce qui peut entraîner des problèmes de qualité si elles ne sont pas bien gérées.

Changements dans les besoins métier :

 Les exigences de qualité des données peuvent évoluer avec les besoins du métier, nécessitant une attention continue pour maintenir des normes de qualité adéquates.

S'assurer de la qualité des données

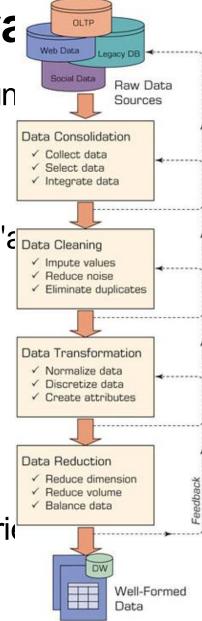
Gouvernance des données :

- Mettre en place un cadre de gouvernance des données avec des politiques, procédures et responsabilités pour garantir la qualité des données dans toute l'organisation.
- Outils de qualité des données :
- Utiliser des outils spécialisés pour le profilage, le nettoyage et la validation des données afin de corriger les problèmes de qualité avant qu'ils n'affectent les processus BI.
- Audits réguliers et surveillance :
- Effectuer des audits de qualité des données et une surveillance continue pour détecter et résoudre rapidement les problèmes, assurant ainsi des données fiables et exactes.
- Formation et sensibilisation :
- Former les employés à l'importance de la qualité des données et aux bonnes pratiques de saisie et de gestion des données pour réduire les erreurs humaines et améliorer la qualité globale.

Prétraitement

Les données doivent être prétra

- Les données du monde réel sont sales, mal align complexes et inexactes
 - Pas prêt pour l'analyse !
- Il est nécessaire de préparer les données pour l'april Data Cleaning
 - Prétraitement des données
 - Consolidation des données
 - Nettoyage des données
 - Transformation des données
 - Réduction des données
- L'art il se développe et s'améliore avec l'expérié

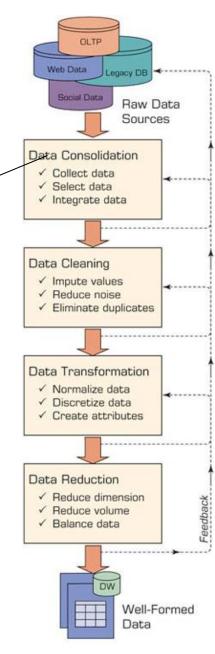


- Le prétraitement des données en Business Intelligence (BI) fait référence aux étapes pris pour préparer données brutes pour analyse.
- Ce processus implique transformer données brutes dans un format propre, cohérent et utilisable, qui assure que la suite l'analyse, le reporting et la visualisation sont précis et significatifs. Prétraitement des données est un élément critique étape dans le pipeline BI car la qualité des informations obtenues à partir de l'analyse des données directement dépend de la qualité des données d'entrée.

1. Intégration

1. Définition : Combinaison de données provenant de sources multiples en une seule donnée cohérente . ensemble de données . Cela peut impliquer fusionner différent bases de données , alignement des formats de données et résolution conflits entre les données de différentes sources.

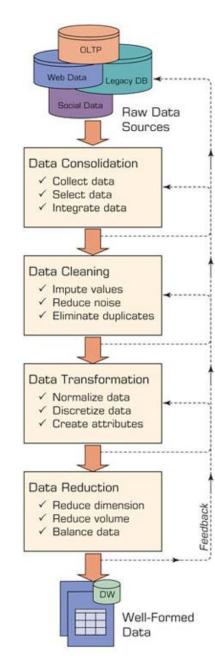
- Correspondance de schémas : alignement du schéma de différents ensembles de données pour garantir que les données de différentes sources peuvent être intégré en douceur .
- 2. Consolidation des données : agrégation de données provenant de plusieurs sources pour créer une base de données unifiée. ensemble de données pour analyse .
- 3. Gestion des incohérences : résolution divergences entre ensembles de données , tels que les différences dans les unités ou les formats de données.



2. Nettoyage des données :

 Définition : Le processus d' identification et de correction erreurs , incohérences et inexactitudes dans les données. Cette étape est crucial pour garantir la sécurité des données qualité et fiabilité .

- 1. Gestion des données manquantes : les techniques incluent remplissage valeurs manquantes avec une valeur par défaut, la moyenne / médiane /mode, ou en utilisant des méthodes d'imputation de données . Alternativement , des lignes ou des colonnes avec des données manquantes excessives peuvent être supprimé .
- 2. Suppression des doublons : identification et élimination des enregistrements en double pour garantir que chaque entité est unique représenté .
- 3. Correction Erreurs : Correction des entrées de données incorrectes, telles que les erreurs typographiques erreurs ou données saisies dans un format incorrect .
- 4. Valeur aberrante Détection : identification et traitement les valeurs aberrantes , qui sont des points de données significativement différent depuis d'autres , soit en supprimant eux ou enquêter plus loin .



2. Transformation des données :

 Définition : Modification et organisation des données dans un format adapté à l'analyse . Cette étape peut impliquer conversion de types de données, normalisation de valeurs ou création de nouvelles variables.

- Normalisation : mise à l'échelle des données vers une plage cohérente, généralement entre 0 et 1, pour éliminer différences de grandeur et assurer comparabilité .
- 2. Normalisation : Transformer les données pour avoir une moyenne de zéro et un écart type de un, ce qui est utile pour les algorithmes qui supposent que les données sont normalement distribué.
- 3. Agrégation : Résumer ou agréger des données à un niveau supérieur. niveau , comme le calcul totaux , moyennes ou autres résumé statistiques .
- 4. Codage Variables catégorielles : conversion données catégorielles dans un format numérique , par exemple en utilisant un-chaud codage ou codage d'étiquette , donc que ça peut être utilisé en mathématique modèles .

4. Réduction des données :

 Définition : Réduire le volume de données tout en conserver ses caractéristiques essentielles . Cette étape est important pour améliorer vitesse de traitement et réduction stockage coûts .

2. Tâches courantes :

- 1. Réduction de la dimensionnalité : Techniques telles que l'analyse en composantes principales (ACP) ou les caractéristiques sélection pour réduire le nombre de variables tout en en préservant autant d'informations que possible.
- 2. Échantillonnage des données : sélection d'un représentant sous-ensemble des données à analyser , qui est en particulier utile quand transaction avec ensembles de données très volumineux .
- 3. Fonctionnalité Sélection : identifier les variables les plus pertinentes pour l' analyse et les écarter ceux que contribuer peu aux résultats .

5. Discrétisation et binning des données :

1. **Définition** : Conversion données continues dans discret catégories ou bacs . Cela peut aider à simplifier les données et à rendre c'est plus interprétable .

- **1. Binning**: Regroupement variables continues dans catégories ou intervalles, comme la conversion âge dans groupes d'âge (par exemple, 0-18, 19-35, 36-50, 51+).
- 2. Discrétisation : Division données continues dans discret intervalles basé sur des données spécifiques règles ou seuils .

6. Validation des données :

1. Définition : Assurer que les données sont précis , cohérent et prêt à être analysé . Cette étape implique de vérifier que le prétraitement les étapes ont été correctement appliquée et que les données sont de haute qualité .

2. Tâches courantes :

- 1. Vérification de la cohérence des données : Assurer que les données traitées s'alignent avec les données originales et qu'aucune erreur n'a été introduite pendant prétraitement .
- 2. Validation croisée : comparaison des données prétraitées avec des repères ou des normes connus pour valider c'est précision .

7. Formatage des données :

1. **Définition**: Structurer les données dans un format qui est compatible avec les outils BI ou analytiques méthodes à utiliser utilisé.

- Conversion de format de fichier : conversion de données dans des formats tels que CSV, JSON, Excel ou bases de données SQL, en fonction des exigences des outils BI.
- 2. Structuration des données : Organisation des données dans des tableaux, des matrices ou d' autres structures aligner avec l' analytique modèles ou visualisations à réaliser employé .

Importance du prétraitement des données

1. Améliore la qualité des données :

 Prétraitement des données assure que les données utilisées dans BI sont propres, précises et fiables, ce qui impacte directement la qualité des informations générées.

2. Améliore Analyse :

 Correctement les données prétraitées conduisent à des données plus précises et plus significatives analyse. Il réduit le bruit et les informations non pertinentes, permettant aux outils BI de se concentrer sur les aspects les plus importants des données.

3. Optimise les performances :

 En réduisant le volume et la complexité des données, le prétraitement aide optimiser les performances des outils et systèmes BI, en facilitant le traitement et l'interrogation des données plus rapide et plus efficace.

4. Facilite Intégration :

 Prétraitement des données fait il plus facile d' intégrer des données provenant de sources multiples, garantissant que différent les ensembles de données peuvent être combinés et analysés de manière cohérente.

5. Assure la conformité :

 Prétraitement des étapes telles que le nettoyage et la validation des données contribuent à garantir que les données sont conformes industrie réglementations et normes, qui est essentiel dans des secteurs comme la finance et la santé.

Tâche principale	Sous-tâches	Méthodes populaires
Consolidation des données	Accéder et collecter les données Sélectionner et filtrer les données Intégrer et unifier les données	Requêtes SQL, agents logiciels, services Web. Expertise métier, requêtes SQL, tests statistiques. Requêtes SQL, expertise métier, cartographie de données pilotée par ontologie.
Nettoyage des données	Gérer les valeurs manquantes dans les données	Complétez les valeurs manquantes (imputations) avec les valeurs les plus appropriées (moyenne, médiane, min/max, mode, etc.); recodez les valeurs manquantes avec une constante telle que « ML »; supprimez l'enregistrement de la valeur manquante; ne faites rien.
	Identifier et réduire le bruit dans les données	Identifiez les valeurs aberrantes dans les données à l'aide de techniques statistiques simples (telles que les moyennes et les écarts types) ou à l'aide d'une analyse de cluster; une fois identifiées, supprimez les valeurs aberrantes ou lissez-les en utilisant le binning, la régression ou de simples moyennes.
	Rechercher et éliminer les données erronées	Identifiez les valeurs erronées dans les données (autres que les valeurs aberrantes), telles que les valeurs impaires, les étiquettes de classe incohérentes, les distributions impaires ; une fois identifiées, utilisez l'expertise du domaine pour corriger les valeurs ou supprimer les enregistrements contenant les valeurs erronées.
Transformation des données	Normaliser les données	Réduisez la plage de valeurs de chaque variable à valeur numérique à une plage standard (par exemple, 0 à 1 ou -1 à +1) en utilisant diverses techniques de normalisation ou de mise à l'échelle.
	Discrétiser ou agréger les données	Si nécessaire, convertissez les variables numériques en représentations discrètes à l'aide de techniques de binning basées sur la plage ou la fréquence ; pour les variables catégorielles, réduisez le nombre de valeurs en appliquant des hiérarchies de concepts appropriées.
	Construire de nouveaux attributs	Dérivez de nouvelles variables plus informatives à partir de variables existantes en utilisant une large gamme de fonctions mathématiques (aussi simples que l'addition et la multiplication ou aussi complexes qu'une combinaison hybride de transformations logarithmiques).
Réduction des données	Réduire le nombre d'attributs	Utiliser l'analyse des composantes principales, l'analyse des composantes indépendantes, le test du chi carré, l'analyse de corrélation et l'induction d'arbre de décision.
	Réduire le nombre d'enregistrements	Effectuer un échantillonnage aléatoire, un échantillonnage stratifié, un échantillonnage ciblé basé sur les connaissances des experts.
	Données biaisées en termes d'équilibre	Suréchantillonnez les classes les moins représentées ou sous-échantillonnez les classes les plus représentées.

Stockage et gestion des données

Stockage et gestion

- Stockage et gestion des données se référer aux processus, technologies et stratégies utilisé pour stocker, organiser et conserver les données de manière sécurisée que assure c'est accessibilité, fiabilité et intégrité. Ces concepts sont fondamentaux pour tout organisation qui s'appuie sur des données pour son opérations, analyses et prises de décision.
- Stockage des données est le processus de sauvegarde de données numériques sur un support physique ou basé sur le cloud, ce qui il disponible pour récupération et utilisation lorsque nécessaire. Cela implique à la fois du matériel (tel que des serveurs, des disques durs et des services de stockage en cloud) et des logiciels (tels que des bases de données et des systèmes de gestion de stockage) qui travail ensemble pour assurer ces données sont stocké de manière efficace, sûre et fiable.
- La gestion des données englobe les pratiques, les politiques et les outils utilisé pour gérer les données tout au long c'est cycle de vie, de création et stockage à utiliser, archivage et suppression. Une gestion efficace des données garantit ces données sont précis, accessible, sécurisé et utilisé efficacement à travers une organisation.

Types de stockage de données

1. Stockage primaire :

- Définition : Stockage rapide et volatil que est directement accessible par le processeur, comme la mémoire vive (RAM). utilisé pour stocker des données qui est activement être traité .
- Exemples : RAM, mémoire cache.

2. Stockage secondaire :

- Définition : Stockage non volatil que conserve les données même lorsque l'ordinateur est éteint . C'est où se trouvent les données stocké à long terme .
- Exemples: disques durs (HDD), disques SSD (Solid State Drives), disques optiques disques (CD/DVD), clés USB.

3. Stockage tertiaire :

- Définition : Stockage hors ligne utilisé pour l'archivage et les sauvegardes. Il n'est pas fréquent accessible mais est important pour la conservation des données à long terme .
- Exemples : Stockage sur bande magnétique , archivage disques .

4. Stockage en nuage :

- Définition : Stockage de données fournies par les fournisseurs de services cloud, où les données sont stockés sur des serveurs distants et accessibles via Internet.
- Exemples: Amazon S3, Google Cloud Storage, Microsoft Azure Blob Storage.

5. en réseau (NAS) :

- Définition : Un stockage de fichiers dédié appareil que fournit aux utilisateurs du réseau local (LAN) avec centralisé stockage via une connexion Ethernet standard .
- Exemples: NAS Synology, NAS QNAP.

6. Réseau de stockage (SAN) :

- 1. **Définition**: Un réseau à haut débit qui fournit accès au niveau du bloc consolidé stockage, généralement utilisé en entreprise environnements.
- 2. Exemples: SAN Fibre Channel, SAN iSCSI.

Gestion des données

Gouvernance des données :

- **Définition**: Le cadre de politiques, de normes et de pratiques qui garantit que les données sont géré systématiquement et utilisé de manière appropriée à travers une organisation.
- Finalité: Assurer la qualité des données, la conformité aux réglementations et alignement avec des objectifs commerciaux.

Sécurité des données :

- Définition : Les mesures prises pour protéger les données de non autorisé accès , violations et autres sécurité menaces .
- Objectif : Assure confidentialité , intégrité et disponibilité des données

Gestion de la qualité des données :

- **Définition**: Processus visant à garantir ces données sont précis, complet, cohérent, opportun.
- Objectif: est essentiel pour une analyse, une prise de décision et un fonctionnement fiables processus.

Archivage des données :

- Définition: Le processus de déplacement de données qui n'est plus actif utilisé pour un séparé système de stockage à long terme rétention.
- **Objectif**: Réduit la charge sur les écoles primaires stockage alors que conservation des données pour référence ultérieure, conformité légale ou historique analyse.

Sauvegarde et récupération des données :

- **Définition**: La pratique consistant à créer des copies de données qui peuvent être restauré en cas de perte, de corruption ou de catastrophe.
- Objectif: Assurer la continuité des activités et minimiser temps d'arrêt en cas de perte de données

Gestion du cycle de vie des données (DLM) :

- **Définition**: Les politiques et procédures que régir le traitement des données provenant c'est de sa création à sa destination finale (par exemple, suppression ou archivage).
- Objectif: Assure ces données sont utilisé efficacement et éliminés en toute sécurité quand il n'est plus nécessaire.

Conformité des données :

- **Définition**: Respecter les lois, les réglementations et les normes régissant l'utilisation et la protection des données.
- Exemples : RGPD (Règlement général sur la protection des données), HIPAA (Santé Assurance Portabilité et responsabilité Acte).

Éthique et confidentialité

 L'éthique des données et la confidentialité sont essentielles considérations dans la collecte, le stockage, l'analyse et l'utilisation des données. Ces concepts sont essentiels pour maintenir la confiance, assurer le respect des réglementations et protection droits des individus. Ces implications sont de grande portée, affectant non seulement les individus et les organisations mais aussi la société dans son ensemble.

1. Confiance et réputation

- Implication : Organisations qui gérer les données de manière éthique et hiérarchiser la confidentialité sont plus susceptibles de créer et de maintenir la confiance avec clients , clients et partenaires .
- **Détails**: La confiance est cruciale pour le client fidélité et réussite commerciale. Si une organisation est perçue comme une gestion irresponsable des données, elle peut entraîner une atteinte à la réputation, une perte de clients et une diminution de la clientèle. compétitivité.

Conformité légale et réglementaire

- Implication : Adhérer à l'éthique des données et à la confidentialité règlements est essentiel pour éviter sanctions légales et assurer le respect des lois tels que le RGPD (Règlement général sur la protection des données), le CCPA (California Consumer Privacy Loi), HIPAA (Santé Assurance Portabilité et responsabilité Acte), et autres.
- Détails: Non-respect de la confidentialité des données les lois peuvent entraîner des amendes importantes, des poursuites judiciaires et des restrictions sur les opérations commerciales. Les organisations doivent rester informé et se conformer avec les réglementations pertinentes en matière de protection des données dans toutes les juridictions où ils opérer.

3. Protection des personnes Droits

- Implication: Assurer la confidentialité des données et le traitement éthique des données protège les droits des individus, y compris le droit à la vie privée, le droit d'être oubliées et le droit de contrôler la manière dont les données personnelles sont utilisé.
- Détails: Les pratiques éthiques en matière de données respectent l'autonomie des individus, permettant leur permettre de consentir à la collecte et à l'utilisation des données. Cette protection est particulièrement important dans les contextes impliquant des données personnelles sensibles, telles que des informations de santé, financières et biométriques.

4. Sécurité des données

- Implication : La gestion éthique des données comprend assurer robuste sécurité mesures de protection contre violations , non autorisées accès et cyberattaques .
- Détails: Les violations de données peuvent exposer des informations sensibles, conduisant à des pertes d'identité. vol, financier perte, et autre nuit à. Éthique organisations investir dans des pratiques de sécurité, telles que le cryptage, l'accès contrôles et réguliers audits de sécurité, pour protéger les données contre être compromis.

5. Consentement éclairé

- **Implication**: Les pratiques éthiques en matière de données nécessitent obtention consentement éclairé de individus avant collecter et utiliser leurs données.
- Détails: Individus devrait être pleinement conscients de la manière dont leurs données seront être utilisé, stocké et partagé. Le consentement doit être spécifique, informé et librement donné, avec la possibilité de se retirer à tout moment. Le défaut d'obtenir un consentement approprié peut conduire à des poursuites judiciaires répercussions et perte de confiance.

6. Transparence et responsabilité

- Implication: La transparence dans les pratiques en matière de données garantit que les individus et les parties prenantes sont informés de la manière dont les données sont collectées , utilisées et gérées. Responsabilité moyens que organisations prendre responsabilité de leurs pratiques en matière de données et des résultats ils produire.
- Détails: Les organisations doivent clairement communiquer leurs politiques et pratiques en matière de données aux utilisateurs, y compris la manière dont les données sont traitées, qui y a accès et quoi droits les individus ont concernant leurs données. Transparence renforce la confiance et la responsabilité assure que les normes éthiques sont maintenues.

7. Préjugés et équité

- **Implication**: L'utilisation éthique des données nécessite de traiter et d'atténuer les biais dans la collecte, l'analyse et la prise de décision des données processus pour assurer justice et équité.
- Détails: Piloté par les données systèmes, y compris l'IA et l'apprentissage automatique modèles, peuvent perpétuer ou même exacerber existant des préjugés s'ils ne sont pas soigneusement géré. Cela peut conduire à des injustices résultats dans des domaines tels que l'embauche, les prêts, le droit application de la loi et soins de santé. Les organisations doivent s'assurer que leurs pratiques en matière de données favorisent l'équité et ne pas discriminer contre des individus ou des groupes.

8. Impact sur la société

- **Implication**: La façon dont les données sont collectées, analysées et utilisées peuvent avoir des conséquences importantes implications sociétales, influence tout des politiques publiques à l'équité sociale.
- Détails: Les pratiques éthiques en matière de données peuvent contribuer à un impact sociétal positif des résultats, tels que l'amélioration de la santé publique et de la situation économique développement. À l'inverse, les pratiques contraires à l'éthique peuvent conduire à des préjudices, tels qu'une surveillance accrue, l'érosion de la vie privée et les inégalités sociales.

- 9. IA éthique et automatisée Prise de décision
 - **Implication**: Comme l'IA et l'apprentissage automatique systèmes de plus en plus faire décisions qui affectent les gens vies, assurant ces les systèmes sont conçus et utilisés éthiquement est crucial.
 - Détails: L'IA éthique implique assurer que Les algorithmes sont transparents, responsables et équitables. Les organisations doivent tenir compte des implications éthiques des algorithmes automatisés. décisions, en particulier dans des domaines critiques comme les soins de santé, la finance et la justice pénale, où Les décisions biaisées ou incorrectes peuvent avoir de graves conséquences. conséquences.
- 10. Responsabilité sociale des entreprises (RSE)
 - **Implication**: Intégrer l'éthique des données et la confidentialité dans Les initiatives de responsabilité sociale des entreprises démontrent un engagement envers des pratiques commerciales éthiques et le bien social.
 - Détails: Entreprises que donner la priorité à l'éthique des données dans le cadre de leurs stratégies RSE peut renforcer leur marque, attirer socialement conscient consommateurs et contribuer à la prospérité plus large objectif sociétal d'une utilisation éthique des données.

Conclusion