Université de la Manouba Ecole Nationale des Sciences de L'Informatique



Rapport de stage d'immersion en entreprise

SDC : Collecteur de données intelligent

Réalisé par : **Abir Bel Haj Youssef**



Organisme : SFM TECHNOLOGIES Encadré par : Mr. Ali Ben Amor

Adresse: 81, Avenue Hédi Chaker, 1002 Tunis, Tunisie

TEL: +216 98 377 887 FAX: +216 71 284 314

eMail : info@sfmtelecom.com

Site web: www.sfmtechnologies.com

Année Universitaire : 2019-2020



Remerciements

Ce projet est rendu possible grâce à la patience et aux conseils de mon encadrant, Mr Ali Ben Amor. Je lui suis très reconnaissante pour son soutien constant et ses encouragements qui ont amené mon travail dans la bonne direction.

Je tiens également à remercier ma chère famille pour ses encouragements, son soutien et son aide à chaque étape que je fais. Elle me donne la force dont j'ai besoin pour aller vers l'avant.

Mes salutations distinguées et mes meilleurs remerciements aux membres du jury d'avoir pris le temps d'évaluer mon travail et me donner de précieux commentaires.

Enfin, merci beaucoup à toutes les autres personnes non mentionnées qui ont contribué directement ou indirectement à ce travail. Votre aide et votre soutien sont très appréciés.

Table des matières

In	Introduction générale 1				
1	Étuc	de préliminaire	2		
	1.1	Organisme d'accueil	2		
	1.2	Etat de l'art	2		
		1.2.1 Concepts de Big Data	2		
		1.2.2 Le modèle 3-V	3		
		1.2.3 Du modèle 3-V au modèle multi-V	3		
	1.3	Étude de l'existant	4		
		1.3.1 Outils existants	4		
		1.3.1.1 Systèmes de gestion de base de données relationnelle	4		
		1.3.1.2 Systèmes de gestion de base de données non relationnelle	5		
		1.3.2 Spécifications techniques	6		
2	Spé	cification des besoins et conception	7		
	2.1	Analyse et spécification des besoins	7		
		2.1.1 Analyse des besoins	7		
		2.1.1.1 Identification des acteurs	7		
		2.1.1.2 Besoins fonctionnels	7		
		2.1.1.3 Besoins non fonctionnels	8		
		2.1.2 Spécification	8		
	2.2	Conception	9		
		2.2.1 Conception globale	9		
		2.2.1.1 Architecture physique pipeline	9		
		2.2.1.2 Architecture logique 2-couches	9		
		2.2.2 Conception détaillée	10		
3	Réa	lisation du SDC	12		
	3.1	Environnement de travail	12		
		3.1.1 Environnement matériel	12		
		3.1.2 Environnement logiciel	12		
		3.1.3 Choix techniques	13		
	3.2	Manuel d'utilisation de l'application réalisée	13		
		3.2.1 Données extraites du LinkedIn	13		
		3.2.2 Données extraites du Facebook	14		
		3.2.3 Données extraites du Twitter	14		
	3.3	Tests et validation	17		

Table des figures

2.1	Diagramme de cas d'utilisation	8
2.2	Architecture pipeline	9
2.3	Architecture 2-couches	9
2.4	Diagramme de classes	10
3.1	Nom, profession et entreprise	13
3.2	Université, emplacement et compétences	14
3.3	Lieux de travail et organisation	14
3.4	Url	14
3.5	Vue d'ensemble	15
3.6	Travail et éducation	15
3.7	Lieux habités	15
3.8	Contact et informations de base	15
3.9	Evènements de la vie	15
3.10	Famille et relations	16
3.11	Détails sur la personne	16
	Statuts	16
	Tweets	16
3.14	résultat	17

Liste des tableaux

1.1	Avantages et inconvénients de Drizzle	4
1.2	Avantages et inconvénients de Cassandra	5
1.3	Avantages et inconvénients de MongoDB	F

Introduction générale

Le volume de données à traiter a explosé à des niveaux inimaginables au cours de ces dernières années et, parallèlement, le prix des outils de stockage de données a systématiquement diminué. Les entreprises privées et les instituts de recherche saisissent des téraoctets de données relatives aux interactions de leurs utilisateurs, aux entreprises, aux médias sociaux ainsi qu'aux capteurs fournis par des appareils tels que les téléphones portables et les automobiles.

Le défi de cette époque est de donner un sens à cette mer de données. Ce qui donne naissance à un nouveau domaine de l'informatique appelé le "Big Data". Le Big Data implique en grande partie la collecte de données de différentes sources et structures, de manière à ce qu'elles deviennent disponibles pour être utilisées par les analystes et enfin à fournir des données utiles aux activités de l'organisation.

La collecte de données joue le rôle le plus important dans le cycle du Big Data car elles sont utilisées dans les modèles d'apprentissage automatique. Internet fournit des sources de données presque illimitées pour une variété de sujets. Par exemple, supposons que nous voulons construire un système qui recommande les restaurants. La première étape consiste à recueillir des données, dans ce cas, des critiques de restaurants de différents sites Web et à les stocker dans une base de données.

Dans ce projet, les architectures utilisant l'exécution parallèle et le partage des tâches sont des outils puissants pour améliorer les résultats, accélérer le temps d'exécution et éviter les problèmes de mémoire.

Ce projet s'articule autour de trois chapitres :

Le premier chapitre, intitulé "Étude préliminaire", comprend présentation de l'organisme d'accueil, une analyse théorique des concepts sur lesquels notre projet est basé, une étude de l'existant, et une solution à notre problème.

Le deuxième chapitre, intitulé "Spécification des besoins et conception", décrit la spécification des besoins fonctionnels et techniques de l'application ainsi que sa modélisation conceptuelle.

Le dernier chapitre, intitulé "Réalisation", comprend une présentation de l'environnement de travail avec une description de certaines interfaces de l'application et de l'exécution du résultat obtenu.

Enfin, nous terminons ce travail par une conclusion générale dans laquelle nous résumons notre solution et exposons quelques perspectives futures.

Chapitre 1

Étude préliminaire

Dans ce chapitre, nous procédons à travers trois sections : la première section est consacrée à la présentation de l'organisme d'accueil. La seconde définit le contexte théorique de ce projet pour résoudre sa problématique. La troisième couvre une étude des technologies existantes et établit une analyse comparative afin de choisir un examen technique à la suite.

1.1 Organisme d'accueil

SFM Technologies est un cabinet d'ingénierie et d'expertise en technologies de l'information et réseaux de télécommunications fixes, mobiles, et fibre optique, créé depuis 1995 et opérant en Afrique, Asie, Europe, Océanie et États Unis. Au cours de la dernière décennie, il a construit et maintenu une solide réputation de développeur de solutions et d'outils, d'expert technique, de conseiller stratégique et de formateur de haut niveau. SFM Technologies propose des solutions hautement évolutives et fiables permettant la collecte des données en temps réel à partir de plusieurs systèmes d'installation et de divers réseaux d'entreprise.

1.2 Etat de l'art

Dans cette section, nous définissons les principaux concepts de Big Data. Ensuite, nous nous expliquons le passage du modèle 3-V au modèle multi-V.

1.2.1 Concepts de Big Data

Le Big Data est un ensemble de données dont l'échelle, la diversité et la complexité nécessitent une architecture, des techniques, des algorithmes et des analyses pour le gérer et extraire de la valeur et des connaissances cachées. L'analyse des bases de données traditionnelles indique non seulement ce qui s'est passé et ce qui se passe, mais aussi l'analyse prédictive de ce qui est susceptible de se produire à l'avenir. Les besoins d'infrastructure du Big Data sont l'acquisition, l'organisation et l'analyse de données.

Le terme "Big Data" décrit des techniques et des technologies innovantes pour capturer, stocker, distribuer, gérer et analyser des données de pétaoctets ou de plus grande taille ayant des différentes structures. Les méga-données peuvent être structurées, non structurées ou semi-structurées, ce qui en résulte l'inaptitude des méthodes classiques de gestion des données. Le Big Data fait référence à l'explosion de la quantité et parfois de la qualité des ressources disponibles et des données potentiellement pertinentes, résultant en grande partie des progrès récents et des technologies de stockage de données. Dans ce nouveau et passionnant monde, la taille des échantillons n'est plus mesuré en nombre d'observations, mais plutôt en mégaoctets.

La définition la plus populaire de ces dernières années est celle des "Trois V" : Volume, Vitesse et Variété. Le concept a été soulevé pour la première fois par Doug Laney (2001) dans sa note de recherche du groupe META [1] qui décrit les caractéristiques des données qui ne peuvent pas être traitées par des outils de gestion traditionnels. Avec l'intérêt croissant pour le Big Data, les "Trois V" ont été étendus à "Cinq V" : Volume, Vitesse, Variété, Véracité et Valeur, et maintenant il s'agit du modèle multi-V.

1.2.2 Le modèle 3-V

Il est généralement admis que les méga-données peuvent être expliquées selon trois V : Vélocité, Variété et Volume.

Vélocité:

Elle représente la vitesse de génération des données. Le flux de données dans les sites internet et les réseaux sociaux est massif et continu. Ces données en temps réel peuvent aider les utilisateurs à prendre des décisions utiles. Ainsi, la vitesse signifie l'analyse des données en continu.

Variété:

Elle fait référence aux nombreuses sources et types de données, structurées et non structurées. Les données sont stockées dans des feuilles de calcul et des bases de données provenant de différentes sources. Maintenant, les données se présentent sous la forme de fichiers csv, de photos, de vidéos, PDF, audio, etc. Cette variété de données non structurées pose des problèmes de stockage, d'extraction et d'analyse de données. Afin de résoudre ce problème, nous devons définir les systèmes de stockage qui peuvent analyser une variété de données.

Volume:

Le Big Data implique d'énormes volumes de données. Ces données sont générées et créées à des fins différentes par les machines et les réseaux sociaux. Le volume de données à analyser est une énorme quantité de données. Récemment, les sources de génération de données sont augmentées et cela provoque une diversité de données telles que le texte, la vidéo, l'audio et les bases de données. Afin de traiter l'énorme quantité de données, le traitement des données conventionnelles doit être amélioré.

1.2.3 Du modèle 3-V au modèle multi-V

Les données volumineuses signifient initialement le volume, la vitesse et la variété des données qui deviennent difficiles à analyser en utilisant des techniques et des plates-formes de traitement de données conventionnelles. De nos jours, les sources de production des données sont améliorées rapidement, telles que les réseaux de capteurs, les instruments à haut débit et les machines de streaming, ces environnements génèrent une quantité massive de données.

De nos jours, les méga-données jouent un rôle crucial dans divers environnements tels que l'industrie, la recherche scientifique, la gestion des ressources naturelles et les réseaux sociaux. Le modèle 3-V ne convient plus pour montrer les caractéristiques du Big Data. Par conséquent, un modèle multi-V est adopté.

Vélocité, Variété et Volume : Déjà définis dans la section 1.1.2.

Valeur : La valeur des données représente bien le Big Data. Ayant des quantités continues de données n'est utile que lorsqu'elles peuvent être transformées en valeur. Il est essentiel de comprendre que cela ne signifie pas que le Big Data a toujours de la valeur.

Véracité : Elle représente la compréhensibilité des données non sa qualité.

Validité : Il est essentiel de s'assurer que les données sont précises et exactes pour l'utilisation d'avenir. Afin de prendre les bonnes décisions à l'avenir, les organisations doivent valider les données sensiblement.

Variabilité: Elle fait référence à la cohérence et à la valeur des données.

Viscosité : C'est un élément de la vitesse, il représente la latence ou le temps de latence dans le transmission de données entre la source et la destination.

Viralité : Elle représente la vitesse d'envoi des données.

Visualisation : Elle est utilisée pour symboliser le Big Data dans une vue complète et pour déterminer les valeurs cachées. La visualisation est une clé essentielle pour faire du Big Data un partie intégrante de la prise de décision.

1.3 Étude de l'existant

Dans cette section, nous établissons une étude comparative entre les outils existants et déduisons à la fin les meilleurs outils qui peuvent être adoptés dans notre projet.

1.3.1 Outils existants

Nous présentons, dans cette sous-section, les avantages et les inconvénients des outils existants pour enfin choisir le meilleur outil à adopter.

1.3.1.1 Systèmes de gestion de base de données relationnelle

Drizzle : C'est une fourche MySQL avec un micro-noyau enfichable et plus performant. Comme MySQL, Drizzle a une architecture client / serveur et utilise SQL comme langage de commande principal.

Avantages	Inconvénients
+ Meilleure performance dans les	- Les bases de données relationnelles ne
machines modernes	sont pas une solution appropriée pour la
+ Peut exécuter plus de 4 threads	gestion et l'analyse de données à grande
matériels à la fois	échelle
+ Peut utiliser du SQL dynamique à	
instructions multiples. Via le mot clé	
CONCURRENT, il peut exploiter ces	
déclarations en parallèle	
_	

TABLE 1.1 – Avantages et inconvénients de Drizzle

1.3.1.2 Systèmes de gestion de base de données non relationnelle

Cassandra: Apache Cassandra est un logiciel de gestion de base de données NoSQL distribué gratuit et à code source ouvert. C'est un système conçu pour traiter de grandes quantités de données sur de nombreux serveurs, offrant ainsi une haute disponibilité sans point de défaillance unique. Cassandra offre un support robuste pour clusters couvrant plusieurs centres de données, avec une réplication asynchrone sans maître permettant des opérations à faible temps de latence pour tous les clients.

Avantages	Inconvénients
+ Vitesse d'écriture	- La couche de stockage de données
+ Cohérence ajustable : Cassandra	Cassandra est un système de stockage à
permet, à base de requête-sur-requête, de	valeur-clé. Donc, les données doivent être
décider comment gérer les problèmes	modélisées autour des requêtes, plutôt
potentiels.	qu'autour de la structure des données
+ Basé sur la JVM, cela signifie que	elles-mêmes
Cassandra peut facilement s'intégrer avec	- Pas d'agrégations
d'autres applications basées sur JVM.	- Performances imprévisibles car aucun
+ CQL : c'est une manière familière	utilisateur n'a programmé les tâches
d'interroger Cassandra, en faisant la	- La gestion de la mémoire se fait par le
transition d'un SGBDR basé sur SQL vers	langage lui-même, pas l'application.
Cassandra moins choquante.	

TABLE 1.2 – Avantages et inconvénients de Cassandra

MongoDB: C'est une base de données NoSQL open source qui utilise un modèle de données orienté document. Au lieu d'utiliser des tables et des lignes comme dans les bases de données relationnelles, MongoDB repose sur une architecture de collection et de documents. Les documents comprennent des ensembles de paires clé-valeur et ils sont les unité de base de données dans MongoDB. La collection contient des ensembles de documents et fonctionne comme équivalent des tables de base de données relationnelles.

Avantages	Inconvénients
+ Evolutivité horizontale	- Aucune transaction de support
+ Si le serveur principal tombe en panne,	- Aucune jointure
le serveur secondaire devient le serveur	- Limite de mémoire
principal sans aucune intervention	
humaine	
+ Il supporte les mécanismes	
d'authentification communs, tels que	
LDAP, AD et les certificats. Les	
utilisateurs peuvent connecter MongoDB	
sur SSL et les données peuvent être	
chiffrées	
+ MongoDB peut être une solution	
rentable car il améliore la flexibilité et	
réduit les coûts sur le matériel et l'espace	
de rangement	

TABLE 1.3 – Avantages et inconvénients de MongoDB

1.3.2 Spécifications techniques

Comme nous avons, dans notre cas, une énorme quantité de données non structurées, le cadre le plus approprié pour collecter ces données en temps réel est Apache Kafka, car il fournit une riche bibliothèque et des fonctionnalités qui peuvent être adaptées à notre travail. Apache Kafka est bien effectué avec le langage de programmation Python. En fait, Python fournit une variété d'outils et de nombreuses bibliothèques pour l'exploration de données. Le stockage des données a également besoin d'un outil performant pour bien conserver une grande quantité de données afin de les traiter en toute sécurité, qui est MongoDB et qui correspond parfaitement à Apache Kafka.

Conclusion

Tout au long de ce chapitre, nous présentons brièvement l'organisme d'accueil, expliquons certains concepts théoriques essentiels à la compréhension de ce qui suit et établissons également une étude sur laquelle nous comparons les outils existants pour le Big Data. Sur la base des solutions étudiées, nous sommes capables de définir les exigences de notre projet, c'est le but du chapitre à venir.

Chapitre 2

Spécification des besoins et conception

Définir correctement les exigences que notre travail est invité à satisfaire est l'un des plus importantes étapes du développement de notre projet. Au cours de ce chapitre, nous analysons les besoins fonctionnels et non fonctionnels. Ensuite, nous définissons le comportement dynamique du système, en introduisant l'interaction entre ses acteurs et l'ensemble du système.

À travers les résultats de la première partie couvrant l'analyse et la spécification des besoins, nous pouvons commencer la phase de conception car c'est une étape cruciale et nous visons à entreprendre et à préparer le terrain pour l'étape de réalisation. Dans cette deuxième partie, nous présentons notre approche conceptuelle ainsi que des arguments pour ce choix. Ensuite, nous expliquons la conception détaillée.

2.1 Analyse et spécification des besoins

Dans cette section, nous spécifions les besoins fonctionnels et non fonctionnels du système à travers le diagramme de cas d'utilisation.

2.1.1 Analyse des besoins

L'analyse des besoins consiste à définir les différents besoins fonctionnels qui décrivent les fonctionnalités ou les services que peut offrir le système. Elle contient aussi les besoins non fonctionnels qui sont des contraintes à respecter pour tout le système.

2.1.1.1 Identification des acteurs

Un acteur est un rôle joué par une entité externe qui interagit directement avec le système étudié. Dans notre cas, tout utilisateur peut être un acteur externes directement associé à notre système.

2.1.1.2 Besoins fonctionnels

L'application livrée consiste à concevoir et à mettre en œuvre une application qui doit satisfaire les fonctionnalités spécifiques suivantes :

- Collecter les données pertinentes des personnes ou des produits, à partir des différents sites internet (site de commerce, réseaux sociaux, forum, blog, etc).
 - Analyser ces données pour sortir des informations utiles à la prédiction.

2.1.1.3 Besoins non fonctionnels

Tout en répondant aux exigences fonctionnelles, la solution doit satisfaire aux besoins non fonctionnels suivants :

Evolutivité : La modularité et l'extensibilité de l'architecture de l'application en cas de l'ajout de nouvelles fonctionnalités ou de nouveaux sites internet. Dans notre cas, lorsque la taille ou le volume des données deviennent plus grands, le collecteur doit garantir un comportement régulier.

Facilité d'utilisation : Les utilisateurs n'appartenant pratiquement pas à l'informatique, le collecteur doit une interface conviviale et ergonomique.

Sécurité: Le stockage des données devrait être loin d'être accédé par un utilisateur non désiré. Chaque accès doit être précédé d'une authentification.

Documentation : La solution doit être bien documentée afin de fournir la meilleure utilisation pour le client.

2.1.2 Spécification

Pour mieux comprendre les besoins requis, nous les modélisons de manière formelle en utilisant le diagramme de cas d'utilisation qui capture le comportement d'un système logiciel. Ce diagramme décrit les différentes actions pouvant être effectuées par un utilisateur extérieur. La figure 2.1 présente le diagramme de cas d'utilisation du Smart Data Collector montrant que l'utilisateur peut collecter les données pertinentes des différents sites internet soit des personnes ou des produits. A partir de l'analyse de ces données, il peut enfin sortir des informations utiles à la prédiction.

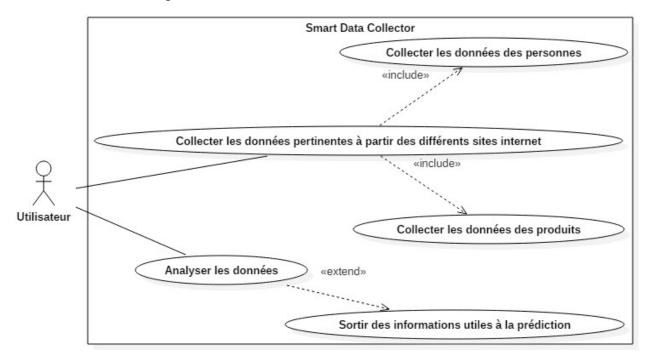


FIGURE 2.1 – Diagramme de cas d'utilisation

2.2 Conception

Dans cette section, nous présentons la conception globale et détaillée du Smart Data Collector.

2.2.1 Conception globale

Nous nous intéressons maintenant aux architectures matérielle et logicielle que nous avons choisies pour notre système.

2.2.1.1 Architecture physique pipeline

La figure 2.2 montre l'architecture physique du système. Il comprend les différents composants matériels qui construisent notre infrastructure d'applications.

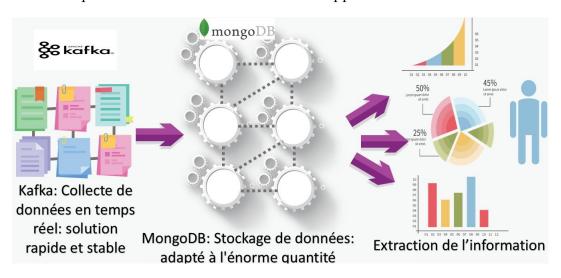


FIGURE 2.2 – Architecture pipeline

L'architecture physique du Smart Data Collector est une pipeline car la sortie d'une phase est l'entrée de l'autre. Tout d'abord, le système collecte les données du LinkedIn, et à partir du champ des noms, il collecte les données de Facebook et les tweets de Twitter. Ensuite, il les fusionne pour les intégrer dans Apache Kafka qui collecte l'énorme quantité de données en temps réel pour les stocker dans MongoDB.

2.2.1.2 Architecture logique 2-couches

L'architecture logique interne du collecteur est structurée autour de 2 couches principales comme le montre la figure 2.3.

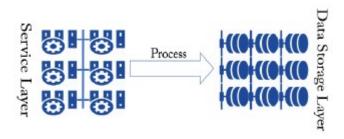


FIGURE 2.3 – Architecture 2-couches

Couche Service : C'est le module qui exécute les différents composants de notre noyau d'application.

Couche de stockage de données : C'est la couche de base de données contenant les informations où les fichiers sont gérés via MongoDB.

2.2.2 Conception détaillée

La figure 2.4 montre le diagramme de classes de notre solution proposée.

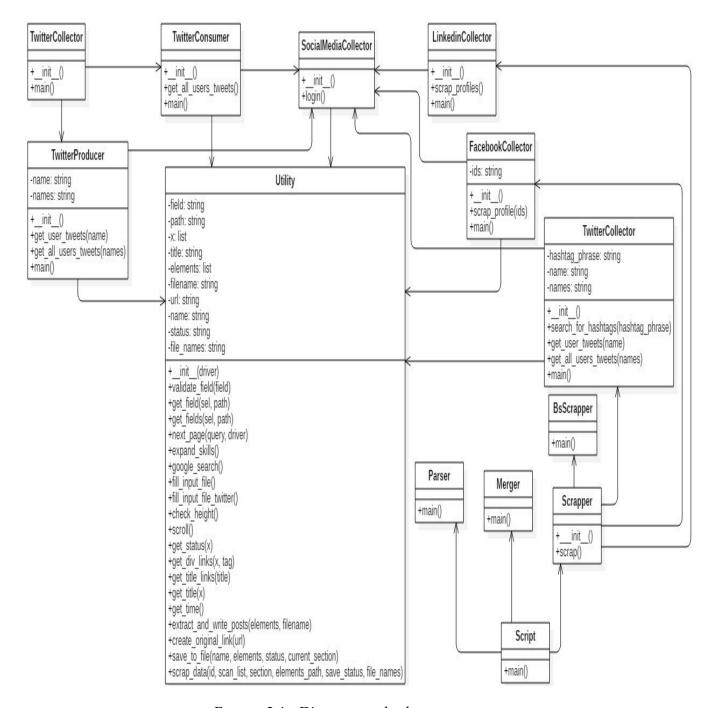


FIGURE 2.4 – Diagramme de classes

Couche Service : Cette couche contient essentiellement les 2 classes : "SocialMeediaCollector" qui permet à l'utilisateur de se connecter pour collecter les données, et "Utility" qui contient les différentes fonctions utiles à la collecte.

Couche stockage de données : Cette couche contient les classes de collecte de données à partir des sites internet à l'aide de la bibliothèque BeautifulSoup et des réseaux sociaux : LinkedIn, Facebook et Twitter.

Conclusion

Dans ce chapitre, nous présentons les exigences et les besoins du collecteur. D'abord, nous identifions les acteurs de notre système et expliquons les besoins fonctionnels et non fonctionnels. Ensuite, nous détaillons ces besoins en spécifiant plus de détails via le diagramme de cas d'utilisation.

Ainsi, nous commençons la phase de conception où nous donnons une vue d'ensemble de notre solution avec son architecture physique et logique. Ensuite, nous fournissons le diagramme de classes pour donner plus de détails sur la solution et l'interaction entre ses différents éléments. Le chapitre suivant porte sur la mise en œuvre des résultats obtenus.

Chapitre 3

Réalisation du SDC

Ce chapitre nous permet de présenter le travail réalisé. Nous commençons par énumérer les technologies et l'environnement logiciel utilisés tout au long du cycle de vie du projet. Après, nous présentons un aperçu des résultats obtenus et des captures d'écran de différentes interfaces de notre collecteur. Nous terminons ce chapitre en montrant les tests et la validation.

3.1 Environnement de travail

Dans cette partie nous présentons les différents outils matériel et logiciel nécessaires pour le développement de notre système.

3.1.1 Environnement matériel

Pour réaliser ce travail, nous avons utilisé un ordinateur personnel présentant les caractéristiques suivantes :

Marque: Ordinateur portable Asus **Processeur:** processeur Intel Core i7

Mémoire: 8,00Go de RAM

Système d'exploitation: Ubuntu 18.04

3.1.2 Environnement logiciel

Pour réaliser ce travail, nous avons utilisé les logiciels suivants :

StarUML: C'est un logiciel de modélisation UML.

Latex: C'est un logiciel de composition de documents.

Spyder: C'est un environnement de développement intégré (IDE) multi plateformes à source ouverte, utilisé pour la programmation en langage Python. Spyder intègre NumPy, SciPy, Matplotlib et IPython, ainsi que d'autres bibliothèques open source. Spyder est extensible avec les plugins, inclut le support d'outils interactifs pour la visualisation de données. Il est disponible sur plusieurs plates-formes via Anaconda.

Anaconda: C'est une distribution freemium open source de la programmation Python et R, deux langages pour le traitement de données à grande échelle et l'analyse prédictive, qui vise à simplifier la gestion et le déploiement des paquets dont les versions sont gérées par le système de gestion de paquets Conda.

3.1.3 Choix techniques

Python:

C'est un puissant langage de programmation orienté objet de haut niveau. Python est un langage interprété, il a une philosophie de conception qui met l'accent sur la lisibilité du code par une indentation d'espace et une syntaxe permettant aux programmeurs d'exprimer des concepts en quelques lignes de code.

Sélénium WebDriver:

Le changement le plus important intervenu récemment dans Selenium est l'inclusion de l'API WebDriver. C'est un outil qui marque un progrès décisif en termes d'automatisation du navigateur Web c'est-à-dire utiliser un navigateur de manière native, comme un utilisateur le fait localement ou sur une machine distante à l'aide du serveur Selenium. Le classe d'implémentation choisi dans ce projet est ChromeDriver.

TwitterAPI:

Il nous permet d'accéder aux fonctionnalités de Twitter sans passer par l'interface du site Web. C'est utile pour poster des tweets ou envoyer des messages dirigés de manière automatisée avec des scripts, ou bien pour trouver des tweets contenant un mot.

3.2 Manuel d'utilisation de l'application réalisée

Notre SDC est simple à utiliser, il suffit d'exécuter le fichier script.py pour que l'application commence à collecter les données à partir du LinkedIn selon les noms des personnes précisés préalablement dans un fichier .txt. A partir de ce champ Nom, elle commence à collecter les données de Facebook et les tweets de Twitter. Ensuite, le fichier merger.py fusionne toutes ces données dans un seul fichier output.csv.

3.2.1 Données extraites du LinkedIn

Les données extraites à partir du LinkedIn sont celles illustrées par les figures allant de 3.1 jusqu'à 3.4.

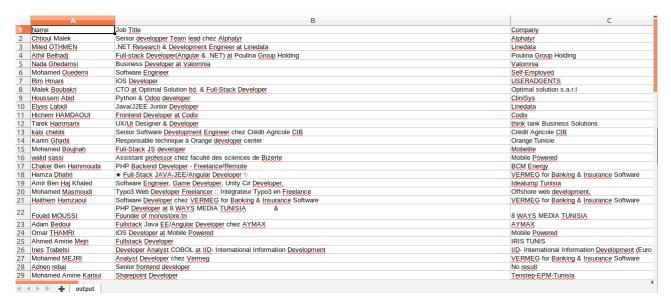


FIGURE 3.1 – Nom, profession et entreprise

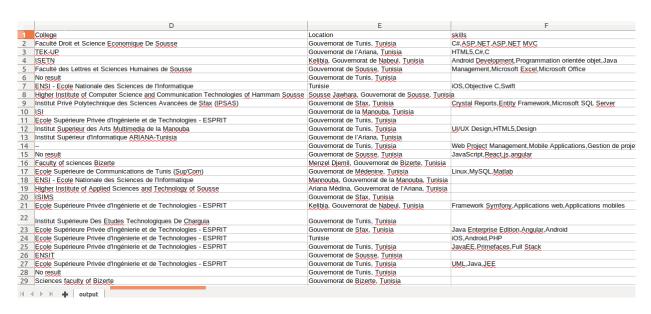
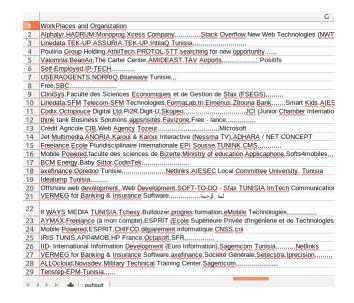


FIGURE 3.2 – Université, emplacement et compétences



URL https://www.linkedin.com/in/chtiwi/ https://www.linkedin.com/in/miled-othmen-004902ba/ https://www.linkedin.com/in/athil-belhadj-a98691ab/ https://www.linkedin.com/in/nadagh/ https://www.linkedin.com/in/medouedemi/?locale=en_US https://www.linkedin.com/in/rimhmani/ 8 https://www.linkedin.com/in/malekboubakri/?locale=en_US
9 https://www.linkedin.com/in/houssem_abid/?locale=en_US
10 https://www.linkedin.com/in/elyeslabidi/?originalSubdomain=tn https://www.linkedin.com/in/bichemhamdaou/?onginalSubdomain=tn thtps://www.linkedin.com/in/bichemhamdaou/?onginalSubdomain=tn https://www.linkedin.com/in/chebbikals/?onginalSubdomain=tn thtps://www.linkedin.com/in/kaim_ghabi-ab643310?onginalSubdomain=tn 15 https://www.linkedin.com/in/mohamed-boujnah-599b1a10b/?originalSubdomain=tn
16 https://www.linkedin.com/in/sassi-walld/?originalSubdomain=tn 17 https://www.linkedin.com/in/benhammoudachaker/?originalSubdomain=tn 18 https://www.linkedin.com/in/hamza-dhahri/?originalSubdomain=tn 19 https://www.linkedin.com/in/amirthhi/?/ocale-en_US
20 https://www.linkedin.com/in/mohamedmasmoud/?originalSubdomain=tn
21 https://www.linkedin.com/in/haithem-hamzaoui-580187117/?originalSubdomain=tn 22 https://www.linkedin.com/in/foued-moussi/?originalSubdomain=tn 23 https://www.linkedin.com/in/adam-bedoul-337b3a42/?originalSubdomain=tn
https://www.linkedin.com/in/omar-thamd-462039b6/?originalSubdomain=tn
https://www.linkedin.com/in/ahmedaminemein/?originalSubdomain=tn 26 https://www.linkedin.com/in/ipes-trabelsi-94066587/?originalSubdomain=tn
https://www.linkedin.com/in/mohamed-mejri-b81580101/?originalSubdomain=tn
https://www.linkedin.com/in/adnen-rebai-65843263/?originalSubdomain=tn 29 https://www.linkedin.com/in/mohamed-amine-karoui/?originalSubdomain=tn H → H + output

FIGURE 3.3 – Lieux de travail et organisation

FIGURE 3.4 – Url

3.2.2 Données extraites du Facebook

Les données extraites à partir du Facebook à l'aide de Selenium WebDriver sont celles illustrées par les figures allant de 3.5 jusqu'à 3.12.

3.2.3 Données extraites du Twitter

Les tweets extraits à partir du Twitter en utilisant TwitterAPI sont ceux illustrées par la figure 3.13. Ensuite, nous collectons des tweets en temps réel en intégrant Apache Kafka et nous les stockons dans la base de données de MongoDB à l'aide du résultat final qui est sous forme json comme le montre la figure 3.14.

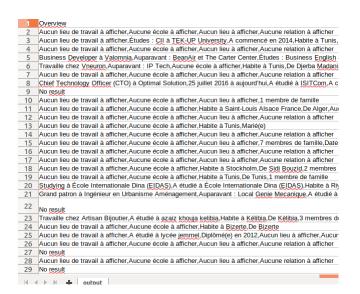


FIGURE 3.5 – Vue d'ensemble

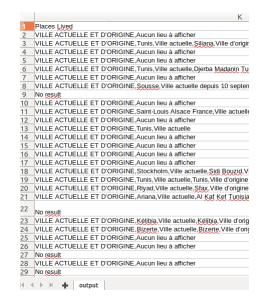


FIGURE 3.7 – Lieux habités

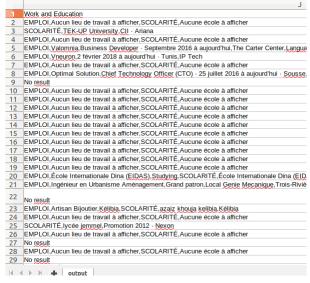


FIGURE 3.6 – Travail et éducation

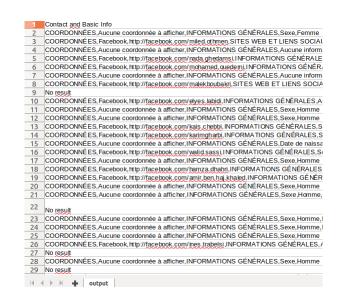


FIGURE 3.8 – Contact et informations de base



FIGURE 3.9 – Evènements de la vie



FIGURE 3.10 – Famille et relations

FIGURE 3.11 – Détails sur la personne



FIGURE 3.12 – Statuts

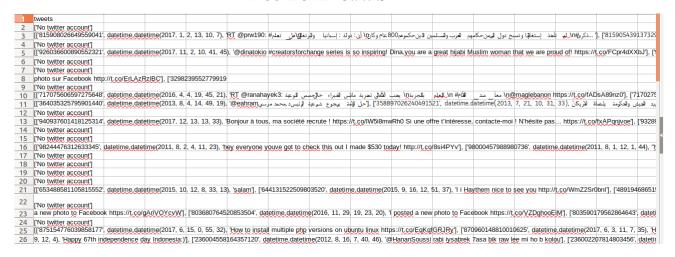


FIGURE 3.13 – Tweets

```
"Name":"Athil Belhadj",

"Job Title":"Full-stack Developer(Angular & .NET) at Poulina Group Holding",

"Company":"Poulina Group Holding",

"College":"ISETN",

"Location":"Kelibia, Gouvernorat de Nabeul, Tunisia",

"skills":"Android Development,Programmation orientée objet,Java",

"WorkPlaces and Organization":"Poulina Group Holding, AthilTech,PROTOL,STT,searching for r

"URL":"https://www.linkedin.com/in/athil-belhadj-a98691ab/",

"Overview":"Aucun lieu de travail à afficher,Aucune école à afficher,Aucun lieu à affiche
"Work and Education":"EMPLOI,Aucun Lieu de travail à afficher,SCOLARITÉ,Aucune école à af

"Places Lived":"VILLE ACTUELLE ET D'ORIGINE,Aucun lieu à afficher,INFORMATIONS GÉNÉRALES
"Family and Relationships":"SITUATION AMOUREUSE,Aucune relation à afficher,MEMBRES DE LA
"Details About":"À PROPOS DE ATHIL,Aucun détail supplémentaire à afficher,CITATIONS FAVOF
"Life Events":"ÉVÈNEMENTS MARQUANTS",
"Posts":"TIME || TYPE || TITLE || STATUS || LINKS(Shared Posts/Shared Links etc),",
"tweets":"['No twitter account']"
```

FIGURE 3.14 – résultat

3.3 Tests et validation

Comportement vis-à-vis du temps d'exécution :

Notre solution est performante en terme de temps d'exécution. En effet, pour des données de 5.000.000 valeurs, la collecte dure 3 minutes.

Comportement vis-à-vis de la mémoire :

Notre application ne s'intéresse pas seulement au temps d'exécution, elle donne également de grandes performances en termes d'utilisation de la mémoire. Par exemple, les données de 5.000.000 valeurs utilisent 1150 Mo de mémoire pour leur stockage.

Comportement vis-à-vis du besoin d'évolutivité:

Les modules développés de notre collecteur de données intelligent respectent la programmation orientée-objet pour pouvoir ajouter de nouvelles fonctionnalités ou de nouveaux sites internet, ou lorsque la taille ou le volume des données deviennent plus grands.

Comportement vis-à-vis du besoin de facilité d'utilisation :

Les utilisateurs n'appartenant pratiquement pas à l'informatique, peuvent collecter les données publiques des personnes ou des produits à l'aide du SDC.

Conclusion

Ce dernier chapitre décrit la phase de mise en œuvre de notre projet. Tout d'abord, il présente les outils que nous utilisons pendant le cycle de vie du projet. Puis, il illustre quelques captures de notre solution afin de vérifier les résultats obtenus.

Conclusion et perspectives

Comme nous sommes à l'ère des données, l'analyse des données est devenue l'une des sciences informatiques cruciales. Les défis au-delà de l'analyse des données augmentent de plus en plus et fournissent des informations exploitables. Les résultats du traitement d'une grande échelle de données sont devenus une fortune inestimable pour les propriétaires de données.

Ce projet a pour objectif de collecter les données pertinentes sans tomber dans des problèmes de traitement lent ou de mémoire insuffisante afin de concevoir une solution adaptée au traitement de grande quantité de données, et de mettre en œuvre une interface utilisateur permettant aux clients d'analyser les résultats significatifs pour sortir des informations utiles à la prédiction.

Tout au long de ce rapport, nous avons détaillé les différentes phases du cycle de vie de notre projet en commençant par une étude préliminaire dans laquelle nous avons défini certains concepts utiles, puis nous avons examiné la solution existante à notre problème. Après, nous avons présenté les besoins fonctionnels et non fonctionnels du SDC. Ensuite, nous nous sommes concentrés sur la phase de conception en élaborant le diagramme de classes. Enfin, nous sommes passés à la phase de réalisation où nous avons exposé le travail accompli.

Tout au long de ce projet, nous avons confrontés à divers défis liés à la conception et à la recherche de la meilleure façon pour obtenir un collecteur de données volumineuses, qui ne collecte seulement les données publiques des personnes, mais aussi celles des produits, à partir les réseaux sociaux aussi bien que les différents sites de commerce.

Pour la prochaine version, de nombreuses extensions peuvent être ajoutées à notre solution actuelle. En effet, nous pouvons ajouter plus d'interfaces utilisateur graphiques à notre application et utiliser les résultats pour offrir une visualisation plus expressive à nos clients. La rapidité, la sécurité et la suffisance de mémoire sont également des éléments importants pour la performances de notre collecteur. Ainsi, les améliorations peuvent également couvrir ce niveau.

Bibliographie

[1] Eglantine Schmitt. L'ambiguïté épistémologique des big data : le cas de la donnée web en sciences sociales. *Big data, Open data, quelles valeurs? Quels enjeux,* 2015.

Résumé

Dans le monde de l'analyse de données, de nombreuses fonctionnalités sont proposées pour réaliser des données à grande échelle dans un processus rapide, sûr et intelligent. Un tel champ informatique s'appelle BIG DATA. Dans ce projet, nous proposons un Collecteur de Données Intelligent ayant pour objectif principal de collecter les données pertinentes des personnes ou des produits, à partir des différents sites internet (site de commerce, réseaux sociaux, forum, blog, etc), afin de les analyser pour sortir des informations utiles à la prédiction.

Mots-clés: Python, Scrapy, Beautiful Soup, Big Data

Abstract

In the world of data analysis, many features are proposed to realize large-scale data in a fast, safe and intelligent process. Such a computer field is called BIG DATA. In this project, we propose a Smart Data Collector whose main objective is to collect relevant data of people or products, from different websites (commerce website, social networks, forum, blog, etc.), in order to analyze them to extract information useful for prediction.

Keys Words: Python, Scrapy, Beautiful Soup, Big Data

ملخص

في عالم تحليل البيانات، توجد العديد من الميزات لأداء البيانات على نطاق واسع في عملية سريعة وآمنة وذكية. يسمى هذا المجال حوسبة البيانات الضخمة. في هذا المشروع، نقترح جامع بيانات ذكي هدفه الرئيسي هو جمع البيانات ذات الصلة، العامة أو الخاصة بالأفراد أو بالمنتجات، من مواقع مختلفة (موقع تجاري، شبكات اجتماعية، منتدى، مدونة، وما إلى ذلك) من أجل تحليلها وذلك لغرض استخراج معلومات مفيدة للتنبؤ.