

DÉDICACE

## REMERCIEMENTS

Dédicace	i
Remerciements	ii
Sommaire	iv
Abréviations	v
Liste des figures	vi
Liste des tableaux	vii
Résumé	viii
Abstract	ix
Introduction	1
<b>I État de l'art</b>	<b>2</b>
<b>1 Synthèse Bibliographique</b>	<b>3</b>
1.1 Business Intelligence . . . . .	3
1.2 Le Data Warehouse . . . . .	5
1.3 Modélisation des données de l'entrepôt . . . . .	7
1.4 Démarche de Construction d'un Data Warehouse . . . . .	10
<b>2 PRESENTATION DE HOSTELINE</b>	<b>16</b>
2.1 PRESENTATION TECHNIQUE DE HOSTELINE . . . . .	16
2.2 LE SYSTEME OPERATIONNEL ACTUEL . . . . .	24
2.3 LA PROBLÉMATIQUE DU THÈME . . . . .	26
2.4 SOLUTIONS PROPOSÉES . . . . .	27

<b>II</b>	<b>Contribution</b>	<b>28</b>
<b>3</b>	<b>CAHIER DES CHARGES</b>	<b>29</b>
3.1	EXPRESSION DES BESOINS . . . . .	29
3.2	CONTRAINTES LIÉES AU PROJET . . . . .	29
3.3	DÉMARCHE DE RÉALISATION . . . . .	29
3.4	CALENDRIER PRÉVISIONNEL . . . . .	29
<b>4</b>	<b>MISE EN ŒUVRE DE LA SOLUTION</b>	<b>30</b>
4.1	ETUDE D'AVANT-PROJET . . . . .	30
4.2	MISE EN ŒUVRE DU PROJET . . . . .	30
4.3	ANALYSE CONCEPTION . . . . .	30
4.4	CHOIX DES OUTILS . . . . .	30
4.5	IMPLÉMENTATION . . . . .	30
	<b>Conclusion</b>	<b>31</b>
	<b>Références</b>	<b>33</b>
<b>A</b>	<b>titre annexe</b>	<b>34</b>
A.1	Presentation de INSBI . . . . .	34
A.2	DIAGRAMMES UML . . . . .	35
	<b>Table des matières</b>	<b>38</b>

## ABRÉVIATIONS

**BI** : Business Intelligence.  
**BD** : Database **DBA** : Data Base Administrator.  
**DIM** : Dimension.  
**DW** : Data Warehouse (Entrepôt de données).  
**EDW** : Entreprise Data Warehouse.  
**ETL** : Extract, Transform and Load (ETC).  
**ERD** : Entity Relation Diagram (Diagramme d'entité association) **FK** : Foreign Key.  
**FTP** : File Transfer Protocol.  
**HOLAP** : Hybrid OnLine Analytical Process.  
**INSBI** : Institute Business Intelligence  
**MOLAP** : Multidimensional On Line Analytical Process.  
**OLAP** : On Line Analytical Process.  
**OLTP** : On Line Transactional Process.  
**PK** : Primary Key.  
**PDI** : Pentaho Data Integrator **ROLAP** : Relational On Line Analytical Process.  
**SI** : Systèmes d'Information.  
**SID** : Systèmes d'Information Décisionnels.  
**SID** : Systèmes d'information de la distribution.  
**SIAD** : Systèmes d'Information d'Aide à la Décision.  
**SGBD** : Système de Gestion de Base de Données.  
**SMTP** : Server Mail Transfer Protocol.  
**SQL** : Structured Query Language.

## LISTE DES FIGURES

1.1	Architecture generale d'un data warehouse . . . . .	6
1.2	A cube with three dimensions.[ Rainardi 2008]. . . . .	7
1.3	Exemple d'un modèle en étoile « Dimensional star schema for campaign results data mart »[ Rainardi 2008] . . . . .	8
1.4	Slicing . . . . .	9
1.5	Dicing . . . . .	10
1.6	illustration de l'approche « Besoins d'analyse » grâce au cycle de vie dimensionnel de Kimball [Kimball, 2004]. . . . .	11
1.7	Illustration de l'approche mixte. . . . .	13
2.1	Formalismes du diagramme de cas d'utilisation. . . . .	18
2.2	Diagramme de cas d'utilisation contenant deux des acteurs de Hosteline (Agrandi en Annexe XX) . . . . .	19
2.3	Diagramme de cas d'utilisation contenant l'acteur "Client" (Agrandi en Annexe XX) . . . . .	20
2.4	Formalismes du diagramme de classes. . . . .	21
2.5	Diagramme de classes du système (Agrandi en Annexe XX) . . . . .	22
2.6	ERD du système actuel (Agrandi en Annexe XX) . . . . .	23
2.7	(Interface d'inscription a Hosteline . . . . .	24
2.8	Interface de réservations de Hosteline . . . . .	25

## LISTE DES TABLEAUX

1.1	Résumé des différences entre le Transactionnel et décisionnel. . . . .	4
1.2	Avantages et inconvénients de l'approche « Besoins d'analyse » . . . . .	11
1.3	Avantages et inconvénients de l'approche « Besoins d'analyse » . . . . .	11

La startup INSBI (Institut Business Intelligence) est une entreprise nouvellement créée qui dans son (Service qu'on propose) a une liste de service qui tourne autour de solutions de digitalisation d'entreprises et Business intelligence. Dans le souci de se faire un nom sur le marché INSBI a produit et lancé son premier produit qui est Hosteline. Hosteline est une plateforme d'hôtellerie en ligne qui a pour cible les propriétaires d'établissements hôteliers mettent leurs locaux à la disposition des clients qui à leur tour peuvent réserver ces différents locaux. Hosteline est un portail web qui fédère les hôtels et donne un accès comparatif aux clients de cette plateforme. A travers cette plateforme les clients d'hôtels auront des avantages tant sur les prix que sur les facilités que pourront offrir ces établissements hôtelier grâce à son programme de fidélité. Ce système lorsqu'il sera mis en production générera une quantité importante de données par son système transactionnel. Sachant à quel point ces données sont utiles mais n'informent pas suffisamment à l'état brut, la direction de INSBI souhaite mettre en place un système décisionnel pour pouvoir exploiter ces données et en tirer les choix et décisions stratégiques pour faire grandir le produit en offrant une meilleure qualité de service à ses consommateurs. C'est là que nous intervenons afin de mettre en place un système de reporting qui servira les données issues des systèmes opérationnels dans des formats lisibles et facilement interprétables. Notre travail consistait à répondre à un besoin précis consigné dans un cahier avec des contraintes de coûts et de délais bien définies. Dans ce mémoire nous mettrons en relief, la méthode de travail, l'évolution des travaux à INSBI et le suivi qu'était le nôtre pendant toute la durée de notre stage. Ce travail nous a permis non seulement de mettre en pratique des enseignements reçus pendant notre formation, d'en apprendre davantage sur les méthodes de fonctionnement des entreprises et aussi sur des notions nouvelles.



## ABSTRACT

## INTRODUCTION

L'avènement des TIC (Technologies de l'information) vient changer notre façon de vivre en la rendant plus simple. Le secteur hôtelier n'est pas exclu de ces changements et proposer ses services sur internet n'est plus un luxe mais un besoin fondamental pour toute entreprise hôtelière qui souhaite rester compétitive. Sur la toile les sites web d'hôtels se multiplient et tout particulier ou entreprise cherchent un ou plusieurs locaux en ligne à une large gamme de sites web d'hôtels à sa portée. Le problème quand les possibilités sont larges et non exhaustives est que on n'a pas toujours le temps de visiter ces plateformes une par une et comparer leurs offres selon nos préférences. Des plateformes telles que Booking.com, Accordhotel.com et autres offrent une solution qui répond à ce problème de comparaison de prix et d'offres toujours est-il que le contexte et les particularités camerounaises et Africaines n'est pas toujours retrouvée. En effet sur les plateformes de ce type on retrouve des hôtels conventionnels qui respectent certaines normes et standards occidentaux. A titre d'exemple le ministère du tourisme reconnaît officiellement 250 hôtels accrédités au Cameroun ce qui ne représente pas 30% du nombre réel d'établissements hôtelier du pays. Parmi les hébergeurs laissés on retrouve les propriétaires d'auberges, certaines résidences hôtelières, Appartements meublés, Villa et plein d'autres encore. Hosteline s'inspire des plateformes citées plus haut en adaptant le concept au milieu et aux coutumes Camerounaises. En effet Hosteline est une plateforme ouverte à tout type d'hébergeurs et hôteliers qui souhaitent se mettre à la disposition des clients et potentiels clients par le web.

Lorsque la plateforme sera lancée et tournera à plein régime la quantité de données cumulée sur une année sera énorme et en exploitant la plateforme sur plusieurs années encore ne produira qu'une masse de données conséquente. Pour anticiper sur les besoins de s'informer grâce à ces données qui iront grandissant, Mr Kendjio le fondateur de Hosteline souhaite se munir d'un système décisionnel pour être prêt à exploiter et tirer avantage de ce volume important de données. La mise en œuvre de ce système décisionnel est le but de la rédaction du présent mémoire. **Il faut finir les parties du document**

# Première partie

## État de l'art

# CHAPITRE 1

## SYNTHÈSE BIBLIOGRAPHIQUE

### 1.1 Business Intelligence

#### 1.1.1 Introduction

Dans le monde les grandes entreprises dans leurs activités journalières produisent une quantité importante de données qui a long terme devient en quantité astronomiques. Le besoin d'exploiter ces données a des fin de pilotage des entreprises a fait naitre le Business Intelligence encore appelé Intelligence Economique ou encore Informatique décisionnel qui permet d'étudier l'environnement de l'entreprise aux moyens des données qu'elle possède. Les données étant en grande quantité, il faut le nettoyer, les structures avant de les stocker dans ce qu'on a appelé Data Warehouse (Entrepôt de données en français).

Le concept de Data Warehouse, tel que connu aujourd'hui, est apparu pour la première fois en 1980 ; l'idée consistait alors à réaliser une base de données destinée exclusivement au processus décisionnel. Les nouveaux besoins de l'entreprise, les quantités importantes de données produites par les systèmes opérationnels et l'apparition des technologies aptes à sa mise en œuvre ont contribué à l'apparition du concept « Data Warehouse » comme support aux systèmes décisionnels.

#### 1.1.2 Les systèmes décisionnels

L'entrepôt de données est au centre du système décisionnel et sa raison d'être est la mise en place de ces systèmes décisionnels. Nous allons ici rappeler quelques définitions qui serviront ont mieux expliqué la suite.

Selon Jean-Louis Le Moigne, « Le système d'information est l'ensemble des méthodes et moyens de recueil de contrôle et de distribution des informations nécessaires à l'exercice de l'activité en tout point de l'organisation. Il a pour fonction de produire et de mémoriser les

informations, de l'activité du système opérant (système opérationnel), puis de les mettre à disposition du système de décision (système de pilotage) » [Le Moigne 1977].

Selon Wikipédia, « L'informatique décisionnelle est l'informatique à l'usage des décideurs et des dirigeants d'entreprises ».

De ces définition on retient que le système opérationnel et le système décisionnel sont des parties du système d'information.

TABLE 1.1: Résumé des différences entre le Transactionnel  
et décisionnel.

Critere	Transact	discisionel
par les données	<p>Orienté applications</p> <p>Situation instantanée</p> <p>Donnée détaillées et codées non redondantes</p> <p>Données changeantes constamment</p>	<p>Orienté thèmes et sujets</p> <p>Situation historique</p> <p>Informations agrégées cohérentes souvent avec redondance</p> <p>Informations stables et synchronisées dans le temps</p>
L'usage	<p>Assure l'activité au quotidien</p> <p>Pour les opérationnels</p> <p>Mises à jour et requêtes simples</p> <p>Temps de réponse immédiats</p>	<p>Permet l'analyse et la prise de décision</p> <p>Pour les décideurs</p> <p>Lecture unique et requêtes complexes transparentes</p> <p>Temps de réponse moins critiques</p>

Ces différences font ressortir la nécessité de mettre en place un système répondant aux besoins décisionnels. Ce système n'est rien d'autre que le « Data Warehouse ».

## 1.2 Le Data Warehouse

### 1.2.1 Définition

Bill Inmon définit le Data Warehouse, dans son livre considéré comme étant la référence dans le domaine “Building the Data Warehouse” [Inmon, 2002] comme suit :

« Le Data Warehouse est une collection de données orientées sujet, intégrées, non volatiles et évolutives dans le temps, organisées pour le support d'un processus d'aide à la décision. »

Les paragraphes suivants illustrent les caractéristiques citées dans la définition d'Inmon.

**Orienté sujet** : le Data Warehouse est organisé autour des sujets majeurs de l'entreprise, contrairement à l'approche transactionnelle utilisée dans les systèmes opérationnels, qui sont conçus autour d'applications et de fonctions telles que : cartes bancaires, solvabilité client... , les Data Warehouse sont organisés autour de sujets majeurs de l'entreprise tels que : clientèle, ventes, produits... Cette organisation affecte forcément la conception et l'implémentation des données contenues dans le Data Warehouse. Le contenu en données et en relations entre elles diffère aussi. Dans un système opérationnel, les données sont essentiellement destinées à satisfaire un processus fonctionnel et obéit à des règles de gestion, alors que celles d'un Data Warehouse sont destinées à un processus analytique.

**Intégrée** : le Data Warehouse va intégrer des données en provenance de différentes sources. Cela nécessite la gestion de toute incohérence.

**Evolutives dans le temps** : Dans un système décisionnel il est important de conserver les différentes valeurs d'une donnée, cela permet les comparaisons et le suivi de l'évolution des valeurs dans le temps, alors que dans un système opérationnel la valeur d'une donnée est simplement mise à jour. Dans un Data Warehouse chaque valeur est associée à un moment « Every key structure in the data warehouse contains - implicitly or explicitly -an element of time » [Inmon, 2000].

**Non volatiles** : c'est ce qui est, en quelque sorte la conséquence de l'historisation décrite précédemment. Une donnée dans un environnement opérationnel peut être mise à jour ou supprimée, de telles opérations n'existent pas dans un environnement Data Warehouse. Organisées pour le support d'un processus d'aide à la décision : Les données du Data Warehouse sont organisées de manière à permettre l'exécution des processus d'aide à la décision (Reporting, Data Mining... ).

### 1.2.2 Historique

L'origine du concept « Data Warehouse » D.W (entrepôt de données en français) remonte aux années 80, durant lesquelles un intérêt croissant au système décisionnel a vu le jour, dû essentiellement à l'émergence des SGBD relationnel et la simplicité du modèle relationnel et la puissance offerte par le langage SQL, au début, le Data Warehouse n'était rien d'autre qu'une copie des données du système opérationnel prise de façon périodique, dédiée à un environnement de support à la prise de décision. Ainsi, les données étaient extraites du système opérationnel, stockées dans une nouvelle base de données «concept d'infocentre », le motif principal étant

de répondre aux requêtes des décideurs sans pour autant altérer les performances des systèmes opérationnels. Le Data Warehouse, tel qu'on le connaît actuellement, n'est plus vu comme une copie ou un cumul de copies prises de façon périodique- des données du système opérationnel. Il est devenu une nouvelle source d'information, alimenté avec des données recueillies et consolidées des différentes sources internes et externes.

### 1.2.3 ARCHITECTURE D'UN DATA WAREHOUSE

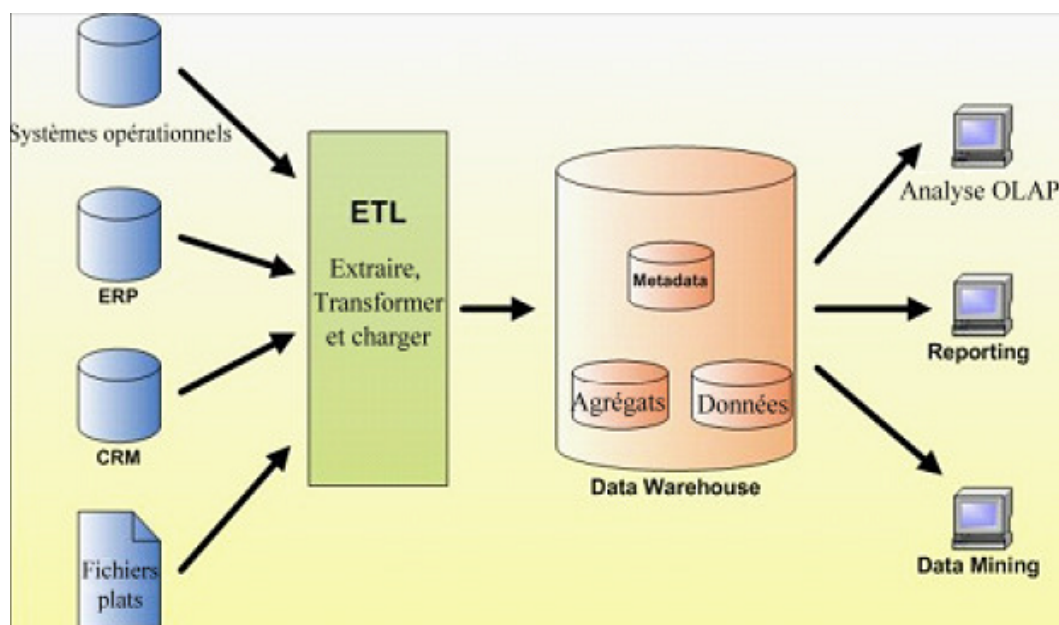


FIGURE 1.1 – Architecture generale d'un data warehouse

La figure ci-dessus illustre la forme générale d'un data Warehouse que nous allons détailler dans les paragraphes suivants.

**Les Sources de données :** Dans la figure, les représentations de systèmes opérationnel, ERP, CRM et Fichiers plat font office de source de données et c'est d'elles qu'on puisse les données pour alimenter la machine décisionnelle.

**ETL (Extract, Transform, Load) :** C'est un ensemble de méthodes et d'outils qui servent à :

- Extract : Extraire les données de sources hétérogènes
- Transform : Transformation des données pour les mettre dans un format acceptable
- Load : Charger les données dans le data warehouse

**Data Warehouse :** L'unité de stockage des données. Il est constitué de plusieurs éléments dont :

- **Meta données :** ce sont les informations relatives à la structure des données, les méthodes d'agrégation et le lien entre les données opérationnelles et celles du Data Warehouse. Les métadonnées doivent renseigner sur :

Le modèle de données,

La structure des données telle qu'elle est vue par les développeurs,

La structure des données telle qu'elle est vue par les utilisateurs,

Les sources des données,

Les transformations nécessaires,

Suivi des alimentations,

- **Les Agrégats** (Données agrégées) : données agrégées à partir des données détaillées.

Les derniers éléments de la figure font partie de la phase d'exploitation du data warehouse et seront détaillés plus bas dans le document.

## 1.3 Modélisation des données de l'entrepôt

### 1.3.1 La modélisation dimensionnelle et ses concepts

Les Data Warehouse sont destinés à la mise en place de systèmes décisionnels. Ces systèmes, devant répondre à des objectifs différents des systèmes transactionnels, ont fait ressortir très vite la nécessité de recourir à un modèle de données simplifié et aisément compréhensible. La modélisation dimensionnelle permet cela. Elle consiste à considérer un sujet d'analyse comme un cube à plusieurs dimensions, offrant des vues en tranches ou des analyses selon différents axes.

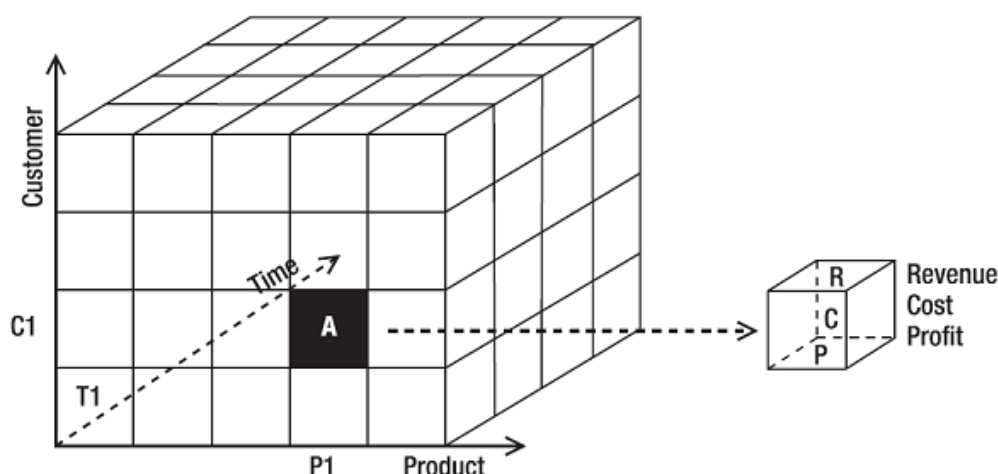


FIGURE 1.2 – A cube with three dimensions.[ Rainardi 2008].

### Le concept des Faits

Une table de faits est la table centrale d'un modèle dimensionnel, où les mesures de performances sont stockées. Une ligne d'une table de faits correspond à une mesure. Ces mesures



sont généralement des valeurs numériques, additives ; cependant des mesures textuelles peuvent exister mais sont rares. Le concepteur doit faire son possible pour faire des mesures textuelles des dimensions, car elles peuvent être corrélées efficacement avec les autres attributs textuels de dimensions.

## Le concept des Dimensions

Les tables de dimension sont les tables qui accompagnent une table de faits, elles contiennent les descriptions textuelles de l'activité. Une table de dimension est constituée de nombreuses colonnes qui décrivent une ligne. C'est grâce à cette table que l'entrepôt de données est compréhensible et utilisable ; elles permettent des analyses en tranches et en dés. Une dimension est généralement constituée : d'une clé artificielle, une clé naturelle et des attributs.

### 1.3.2 Différents modèles de la modélisation dimensionnelle

**Modèle en étoile** : comme indiqué précédemment, ce modèle se présente comme une étoile dont le centre n'est autre que la table des faits et les branches sont les tables de dimension. La force de ce type de modélisation est sa lisibilité et sa performance.

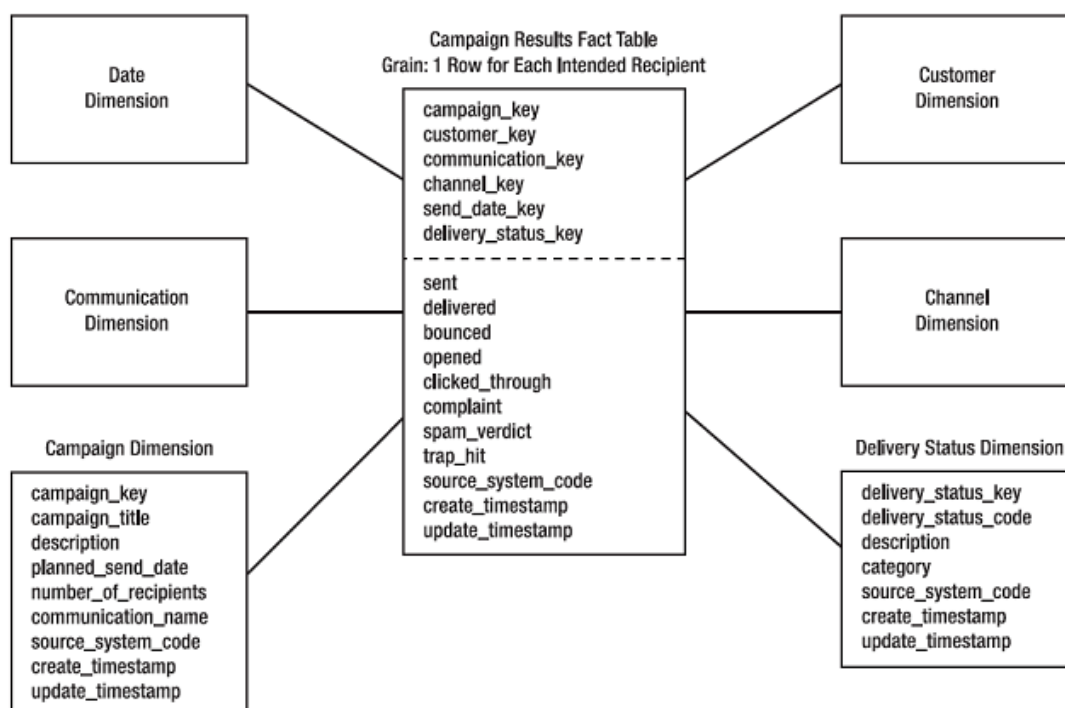


FIGURE 1.3 – Exemple d'un modèle en étoile « Dimensional star schema for campaign results data mart » [Rainardi 2008]

**Modèle en flocon** : identique au modèle en étoile, sauf que ses branches sont éclatées en hiérarchies. Cette modélisation est généralement justifiée par l'économie d'espace de stockage, cependant elle peut s'avérer moins compréhensible pour l'utilisateur final, et très coûteux en termes de performances.

**Modèle en constellation** : Ce n'est rien d'autre que plusieurs modèles en étoile liés entre eux par des dimensions communes.

### 1.3.3 La navigation dans les données

Une fois que le serveur OLAP a construit le cube multidimensionnel « ou simulé ce cube selon l'architecture du serveur », plusieurs opérations sont possibles sur ce dernier offrant ainsi la possibilité de naviguer dans les données qui le constituent. Ces opérations de navigation « Data Surfing » doivent être, d'une part, assez complexes pour adresser l'ensemble des données et, d'autre part, assez simples afin de permettre à l'utilisateur de circuler de manière libre et intuitive dans le modèle dimensionnel.

Afin de répondre à ces attentes, un ensemble de mécanismes est exploité, permettant une navigation par rapport à la dimension et par rapport à la granularité d'une dimension.

#### Slice & Dice

Le « Slicing » et le « Dicing » sont des techniques qui offrent la possibilité de faire des tranches « trancher » dans les données par rapport à des filtres de dimension bien précis, se classant de fait comme des opérations liées à la structure « se font sur les dimensions ». La différence entre eux se manifestent dans le fait que :

*Slicing is the process of retrieving a block of data from a cube by filtering on one dimension [Rainardi 2008].*

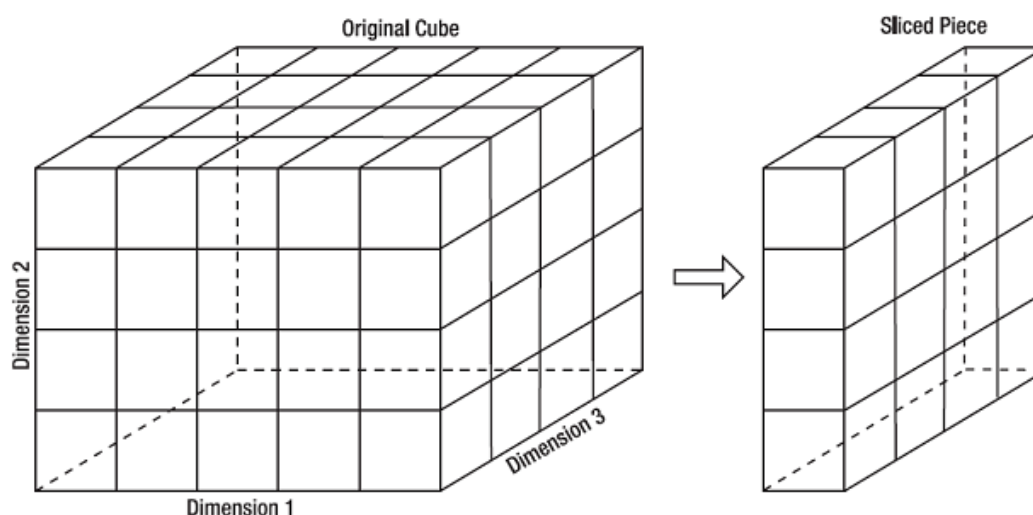


FIGURE 1.4 – Slicing

*Dicing is the process of retrieving a block of data from a cube by filtering on all dimensions [Rainardi 2008].*

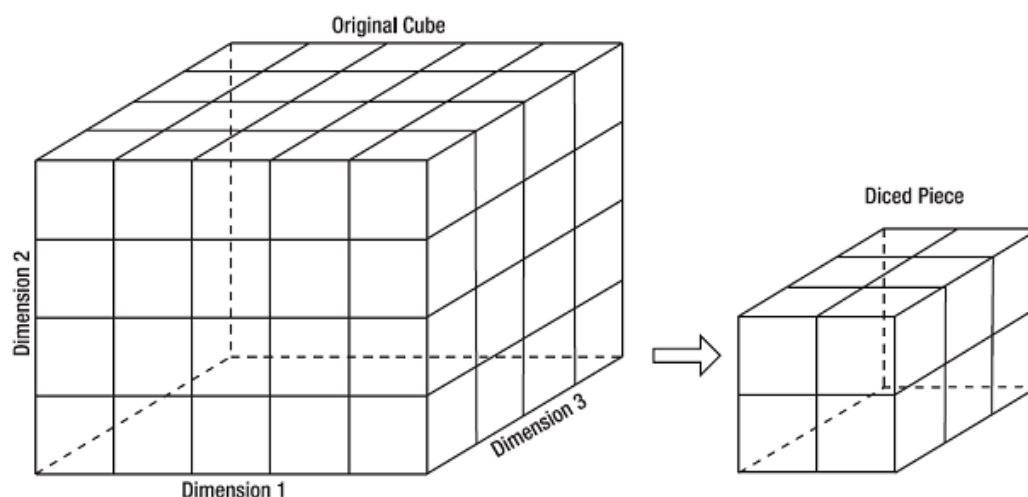


FIGURE 1.5 – Dicing

## 1.4 Démarche de Construction d'un Data Warehouse

Plusieurs chercheurs ou équipes de recherche ont essayé de proposer des démarches pour la réalisation d'un projet Data Warehouse, ces démarches se croisent essentiellement dans les étapes suivantes :

- Modélisation et conception du Data Warehouse,
- Alimentation du Data Warehouse,
- Mise en œuvre du Data Warehouse,
- Administration et maintenance du Data Warehouse,

### 1.4.1 Modélisation et conception du Data Warehouse

Les deux approches les plus connues dans la conception des Data Warehouse sont :

- L'approche basée sur les besoins d'analyse,
- L'approche basée sur les sources de données,

Aucune des deux approches citées n'est ni parfaite, ni applicable à tous les cas. Toutes deux doivent être étudiées pour choisir celle qui s'adapte le mieux à notre cas. Quel que soit l'approche adoptée pour la conception d'un Data Warehouse, la définition de celui-là reste la même. En étant un support d'aide à la décision, le Data Warehouse se base sur une architecture dimensionnelle.

#### Approche « Besoins d'analyse »

Le contenu du Data Warehouse sera déterminé selon les besoins de l'utilisateur final. Cette approche est aussi appelée « approche descendante » (Top-Down Approach) et est illustrée par R. Kimball grâce à son cycle de vie dimensionnel comme suit :

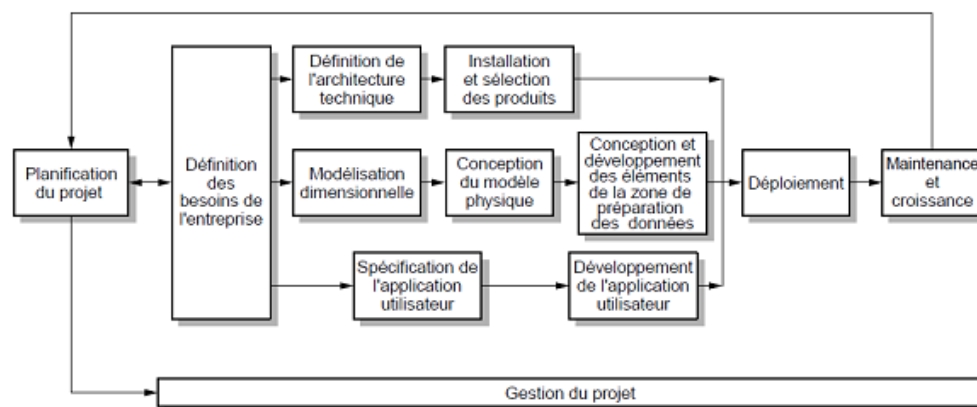


FIGURE 1.6 – illustration de l'approche « Besoins d'analyse » grâce au cycle de vie dimensionnel de Kimball [Kimball, 2004].

TABLE 1.2: Avantages et inconvénients de l'approche « Besoins d'analyse »

Avantages	Inconvénients
Aucun risque de concevoir une solution obsolète avant d'être opérationnelle	<p>Pas de prise en compte de l'évolution des besoins de l'utilisateur.</p> <p>Nécessite une modification de la structure du Data Warehouse en cas de nouveau besoin</p> <p>Négligence du système opérationnel</p> <p>Difficulté de déterminer les besoins des utilisateurs</p>

### Approche « Source de données »

Le contenu du Data Warehouse est déterminé selon les sources de données. Cette approche est appelée : Approche ascendante (Bottom-up Approach).

TABLE 1.3: Avantages et inconvénients de l'approche « Besoins d'analyse »

Avantages	Inconvénients
Meilleure prise en charge de l'évolution des besoins	Risque de concevoir une solution obsolète avant qu'elle soit opérationnelle

Cette approche consiste à construire des schémas dimensionnels à partir des structures des données du système opérationnel, et les valider par rapport aux besoins analytiques. Cette approche cumule les avantages et quelques inconvénients des deux approches déjà citées, telles que la complexité des sources de données et la difficulté quant à la détermination des besoins analytiques.

### 1.4.2 Les phases de l'alimentation « E.T.L »

Les phases du processus E.T.L. représentent la mécanique d'alimentation du Data Warehouse. Ainsi elles se déroulent comme suit :

#### a) L'extraction des données

*« L'extraction est la première étape du processus d'apport de données à l'entrepôt de données. Extraire, cela veut dire lire et interpréter les données sources et les copier dans la zone de préparation en vue de manipulations ultérieures. »* [Kimball, 2005]. Elle consiste en :

- Cibler les données,
- Appliquer les filtres nécessaires,
- Définir la fréquence de chargement

Lors du chargement des données, il faut extraire les nouvelles données ainsi que les changements intervenus sur ces données. Pour cela, il existe trois stratégies de capture de changement :

- Colonnes d'audit : la colonne d'audit, est une colonne qui enregistre la date d'insertion ou du dernier changement d'un enregistrement. Cette colonne est mise à jour soit par des triggers ou par les applications opérationnelles, d'où la nécessité de vérifier leur fiabilité.
- Capture des logs : certains outils ETL utilisent les fichiers logs des systèmes sources afin de détecter les changements (généralement logs du SGBD). En plus de l'absence de cette fonctionnalité sur certains outils ETL du marché, l'effacement des fichiers logs engendre la perte de toute information relative aux transactions.
- Comparaison avec le dernier chargement : le processus d'extraction sauvegarde des copies des chargements antérieurs, de manière à procéder à une comparaison lors de chaque nouvelle extraction. Il est impossible de rater un nouvel enregistrement avec cette méthode.

#### b) La transformation des données

La transformation est la seconde phase du processus. Cette étape, qui du reste est très importante, assure en réalité plusieurs tâches qui garantissent la fiabilité des données et leurs qualités. Ces tâches sont :

- Consolidation des données.
- Correction des données et élimination de toute ambiguïté.
- Élimination des données redondantes.
- Compléter et renseigner les valeurs manquantes. Cette opération se solde par la production

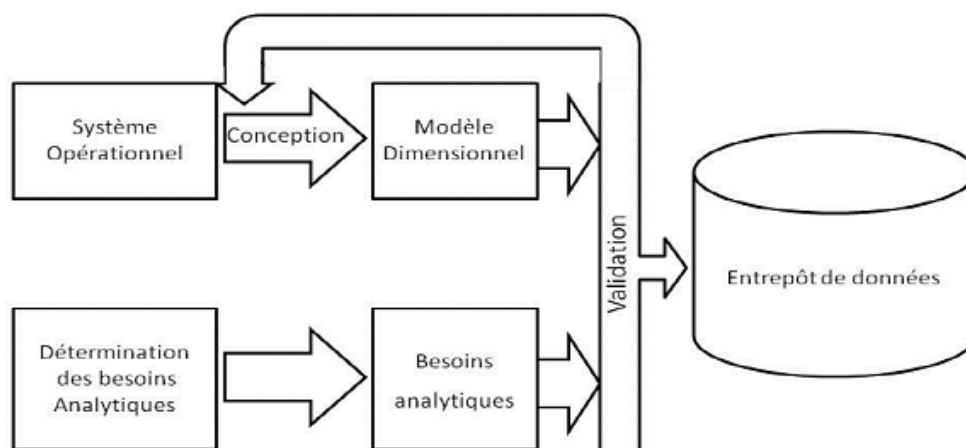


FIGURE 1.7 – Illustration de l'approche mixte.

d'informations dignes d'intérêt pour l'entreprise et de et sont donc prêtes à être entreposées.

### c) Le chargement des données

C'est la dernière phase de l'alimentation d'un entrepôt de données, le chargement est une étape indispensable. Elle reste toutefois très délicate et exige une certaine connaissance des structures du système de gestion de la base de données (tables et index) afin d'optimiser au mieux le processus.

### Politiques de l'alimentation

Le processus de l'alimentation peut se faire de différentes manières. Le choix de la politique de chargement dépend des sources : disponibilité et accessibilité. Ces politiques sont :

- **Push** : dans cette méthode, la logique de chargement est dans le système de production. Il "pousse" les données vers la zone de préparation quand il en a l'occasion. L'inconvénient est que si le système est occupé, il ne poussera jamais les données.
- **Pull** : contrairement de la méthode précédente, le Pull "tire" les données de la source vers la zone de préparation. L'inconvénient de cette méthode est qu'elle peut surcharger le système s'il est en cours d'utilisation.
- **Push-pull** : c'est la combinaison des deux méthodes. La source prépare les données à envoyer et indique à la zone de préparation qu'elle est prête. La zone de préparation va alors récupérer les données. Les Processus ETL doit respecter les critères suivants

**Sûr** : assure l'acheminement des données et leur livraison. Rapide : la quantité de données manipulées peut causer des lenteurs. Le processus d'alimentation doit palier à ce problème et assurer le chargement du Data Warehouse dans des délais acceptables.

**Correctif** : le processus d'alimentation doit apporter les correctifs nécessaires pour améliorer la qualité des données.

**Transparent** : le processus de l'ETL doit être transparent afin d'améliorer la qualité des

données.

### 1.4.3 Mise en œuvre du Data Warehouse

C'est la dernière étape d'un projet Data Warehouse, soit son exploitation. L'exploitation du Data Warehouse se fait par le biais d'un ensemble d'outils analytiques développés autour du Data Warehouse. Donc cette étape nécessite l'achèvement du développement, ou de la mise en place, de ces outils qui peuvent accomplir les fonctions suivantes :

#### a. Requêtage ad-hoc

Le requêtage ad-hoc reste très fréquent dans ce type de projet. En effet, les utilisateurs de l'entrepôt de données, et spécialement les analystes, seront amenés à interagir avec le DW via des requêtes ad-hoc dans le but de faire les analyses requises par leurs métiers et, d'élaborer aussi, des rapports et des tableaux de bords spécifiques. L'accès à ce genre de service peut se faire via différentes méthodes et outils. Cependant, les spécialistes en la matière préconisent de laisser la possibilité à l'utilisateur de choisir les outils qui lui paraissent les plus adéquats.

#### b. Reporting :

Destiné essentiellement à la production de rapports et de tableaux de bord, « *il est la présentation périodique de rapports sur les activités et résultats d'une organisation, d'une unité de travail ou du responsable d'une fonction, destinée à en informer ceux chargés de les superviser en interne ou en externe, ou tout simplement concernés par ces activités ou résultants* » [[http ://fr.wikipedia.org/wiki/Reporting](http://fr.wikipedia.org/wiki/Reporting)].

Ces outils de Reporting ne sont pas, à proprement parler, des instruments d'aide à la décision, mais, lorsqu'ils sont utilisés de manière appropriée, ils peuvent fournir une précieuse vue d'ensemble.

Les rapports sont alors créés par le biais d'outils de Reporting qui permettent de leur donner un format prédéterminé. Les requêtes sont constituées lors de l'élaboration des rapports qui seront ensuite diffusés périodiquement en automatique ou ponctuellement à la demande.

#### d. Tableaux de bord :

Les tableaux de bord sont un outil de pilotage qui donne une vision sur l'évolution d'un processus, afin de permettre aux responsables de mettre en place des actions correctives.

« *Le tableau de bord est un ensemble d'indicateurs peu nombreux conçus pour permettre aux gestionnaires de prendre connaissance de l'état et de l'évolution des systèmes qu'ils pilotent et d'identifier les tendances qui les influenceront sur un horizon cohérent avec la nature de leurs fonctions* » [Bouquin, 2003].

Cette forme de restitution a la particularité de se limiter à l'essentiel, c'est-à-dire la mise en évidence de l'état d'un indicateur par rapport à un objectif, tout en adoptant une représentation graphique de l'information.

#### e. Data Mining :

Au sens littéral du terme, le Data Mining signifie le forage de données. Le but de ce forage est d'extraire de la matière brute qui, dans notre cas, représente de nouvelles connaissances. L'idée de départ veut qu'il existe dans toute entreprise des connaissances utiles, cachées sous des gisements de données. Le Data Mining permet donc, grâce à un certain nombre de techniques, de découvrir ces connaissances en faisant apparaître des corrélations entre ces données.

Le Data Warehouse constituera alors la première source de données sur laquelle s'exécutera le processus de découverte de connaissances. Dans la majeure partie du temps, l'entrepôt de données représente un pré requis indispensable à toute fouille de données.

Le recours à ce genre de méthode est de plus en plus utilisé dans les entreprises modernes. Les applications et outils implémentant ces solutions sont rarement développés en interne. En effet, les entreprises préfèrent se reposer sur des valeurs sûres du marché afin d'exploiter au plus vite les données en leur possession.

#### 1.4.4 Maintenance et expansion

La mise en service du Data Warehouse ne signifie pas la fin du projet, car un projet Data Warehouse nécessite un suivi constant compte tenu des besoins d'optimisation de performance et ou d'expansion. Il est donc nécessaire d'investir dans les domaines suivants :

**Support** : assurer un support aux utilisateurs pour leur faire apprécier l'utilisation de l'entrepôt de données. En outre, la relation directe avec les utilisateurs permet de détecter les correctifs nécessaires à apporter.

**Formation** : il est indispensable d'offrir un programme de formation permanent aux utilisateurs de l'entrepôt de données.

**Support technique** : un entrepôt de données est considéré comme un environnement de production. Naturellement le support technique doit surveiller avec la plus grande vigilance les performances et les tendances en ce qui concerne la charge du système.

**Management de l'évolution** : il faut toujours s'assurer que l'implémentation répond aux besoins de l'entreprise. Les revues systématiques à certain point de contrôle sont un outil clé pour détecter et définir les possibilités d'amélioration. En plus du suivi et de la maintenance du Data Warehouse, des demandes d'expansion sont envisageables pour de nouveaux besoins, de nouvelles données ou pour des améliorations. Ces travaux d'expansion sont à prévoir de façon à faciliter l'évolution du schéma du Data Warehouse.



## CHAPITRE 2

## PRESENTATION DE HOSTELINE

### 2.1 PRESENTATION TECHNIQUE DE HOSTELINE

Comme la majorité des projets informatiques, Hosteline a été conçu et réalisé selon un canevas avec des langages et méthodes de conception bien connu. En effet ce projet a été piloté par la méthodologie agile SCRUM (Annexe xx) avec le langage UML pour accompagner la conception. Après une description brève du langage UML, Les diagrammes qui ont servi à la conception de Hosteline seront présentés et commentés

#### 2.1.1 LE LANGAGE UML

**UML** (Unified Modeling Language, que l'on peut traduire par langage de modélisation unifié) est une notation permettant de modéliser un problème de façon standard. Ce langage est né de la fusion de plusieurs méthodes existant auparavant, et est devenu désormais la référence en terme de modélisation objet, à un tel point que sa connaissance est souvent nécessaire pour obtenir un poste de développeur objet. La modélisation consiste à créer une représentation simplifiée d'un problème : le modèle. Grâce au modèle il est possible de représenter simplement un problème, un concept et le simuler. La modélisation comporte deux composantes :

- L'analyse, c'est-à-dire l'étude du problème
- La conception, soit la mise au point d'une solution au problème

Le méta modèle UML fournit une panoplie d'outils permettant de représenter l'ensemble des éléments du monde objet (classes, objets, ...) ainsi que les liens qui les relie. Toutefois, étant donné qu'une seule représentation est trop subjective, UML fournit un moyen astucieux permettant de représenter diverses projections d'une même représentation grâce aux vues. Une vue est constituée d'un ou plusieurs diagrammes. On distingue deux types de vues :

- i) **Les vues statiques**, c'est-à-dire représentant le système physiquement  
— diagrammes d'objets

- diagrammes de classes
- diagrammes de cas d'utilisation
- diagrammes de composants
- diagrammes de déploiement
- ii) **Les vues dynamiques**, montrant le fonctionnement du système
  - diagrammes de séquence
  - diagrammes de collaboration
  - diagrammes d'états-transitions
  - diagrammes d'activités

Mais en ce qui concerne notre cas d'étude présent, nous ne représenterons que les diagrammes utilisées lors de la conception de la plateforme Hosteline.

### 2.1.2 LE DIAGRAMME DE CAS D'UTILISATION

Les **diagrammes de cas d'utilisation** sont utilisés pour donner une vision globale du comportement fonctionnel d'un système logiciel. Ils sont utiles pour des présentations auprès de la direction ou des acteurs d'un projet, mais pour le développement, les cas d'utilisation sont plus appropriés. Un cas d'utilisation représente une unité discrète d'interaction entre un utilisateur (humain ou machine) et un système. Il est une unité significative de travail. Dans un diagramme de cas d'utilisation, les utilisateurs sont appelés acteurs (actors), ils interagissent avec les cas d'utilisation (use cases)[Source Wikipedia].

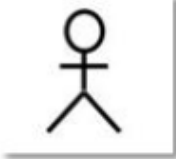
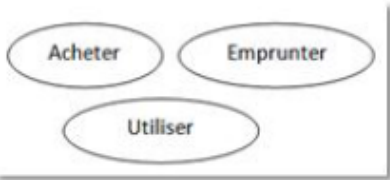
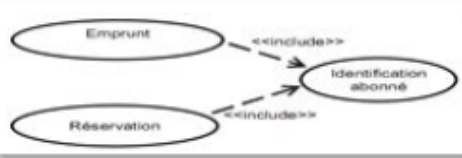
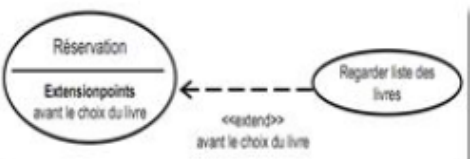
CONCEPTS	REPRESENTATION	DESCRIPTION
<i>L'acteur</i>		Un acteur représente une personne ou un périphérique qui joue un rôle (interagit) avec le système.
<i>Les cas d'utilisation</i>		Un cas d'utilisation définit une fonctionnalité utilisable par un acteur. Il exprime une suite d'interactions entre un acteur et l'application.
La relation <i>"Include"</i>		Cette relation précise qu'un cas d'utilisation contient le comportement défini dans un autre cas. Elle met en commun des comportements communs à plusieurs cas d'utilisation.
La relation <i>"Extend"</i>		Cette relation précise qu'un cas d'utilisation peut dans certains cas augmenter le comportement d'un autre cas d'utilisation. Une condition devra valider cette augmentation.

FIGURE 2.1 – Formalismes du diagramme de cas d'utilisation.

L'étude de Hosteline dans la partie diagramme de class à donner deux diagrammes représentant des groupes d'acteurs différents et ayant peu ou pas d'actions en commun comme le montrent les figures ci après.

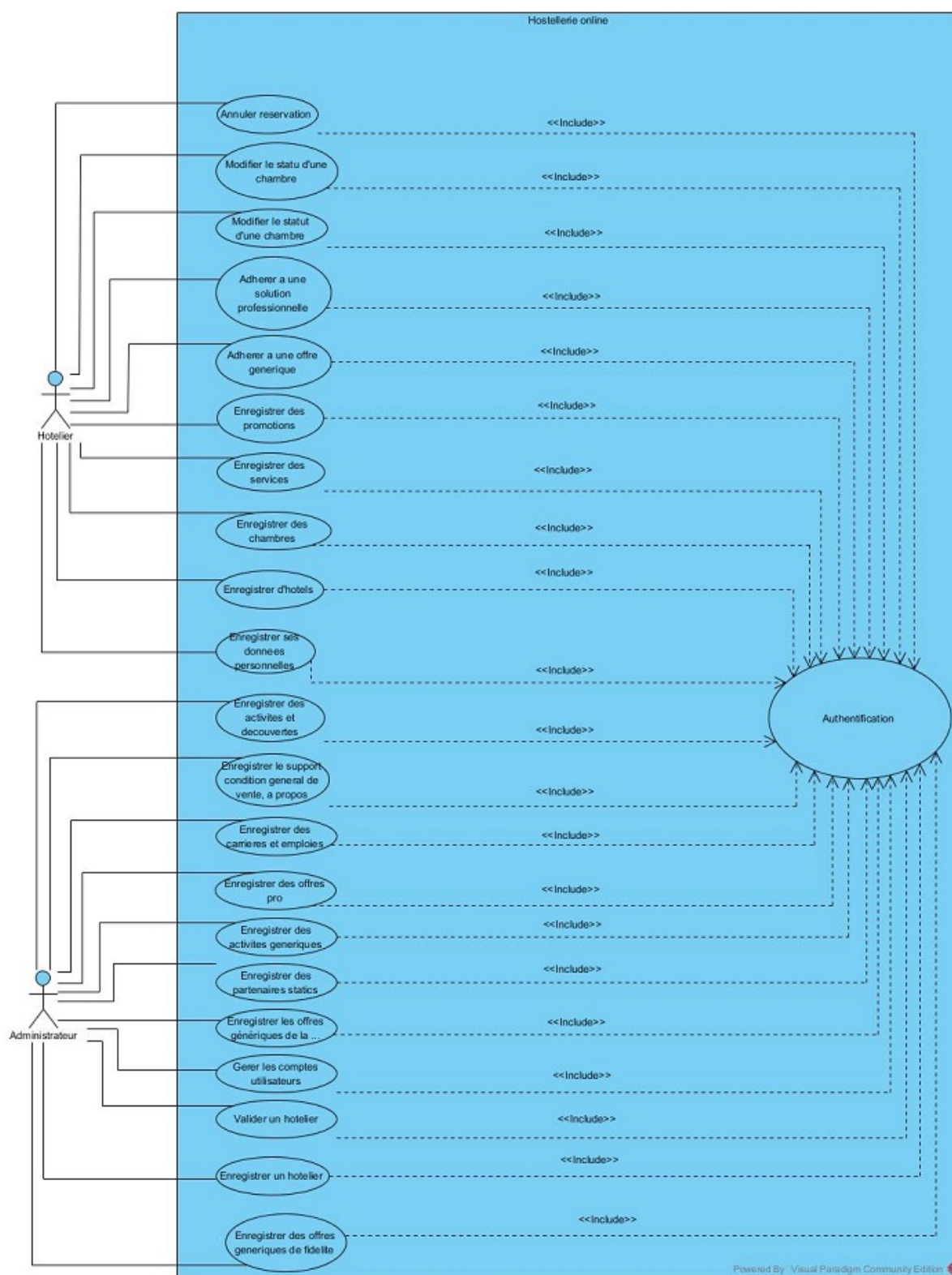


FIGURE 2.2 – Diagramme de cas d'utilisation contenant deux des acteurs de Hosteline (Agrandi en Annexe XX)

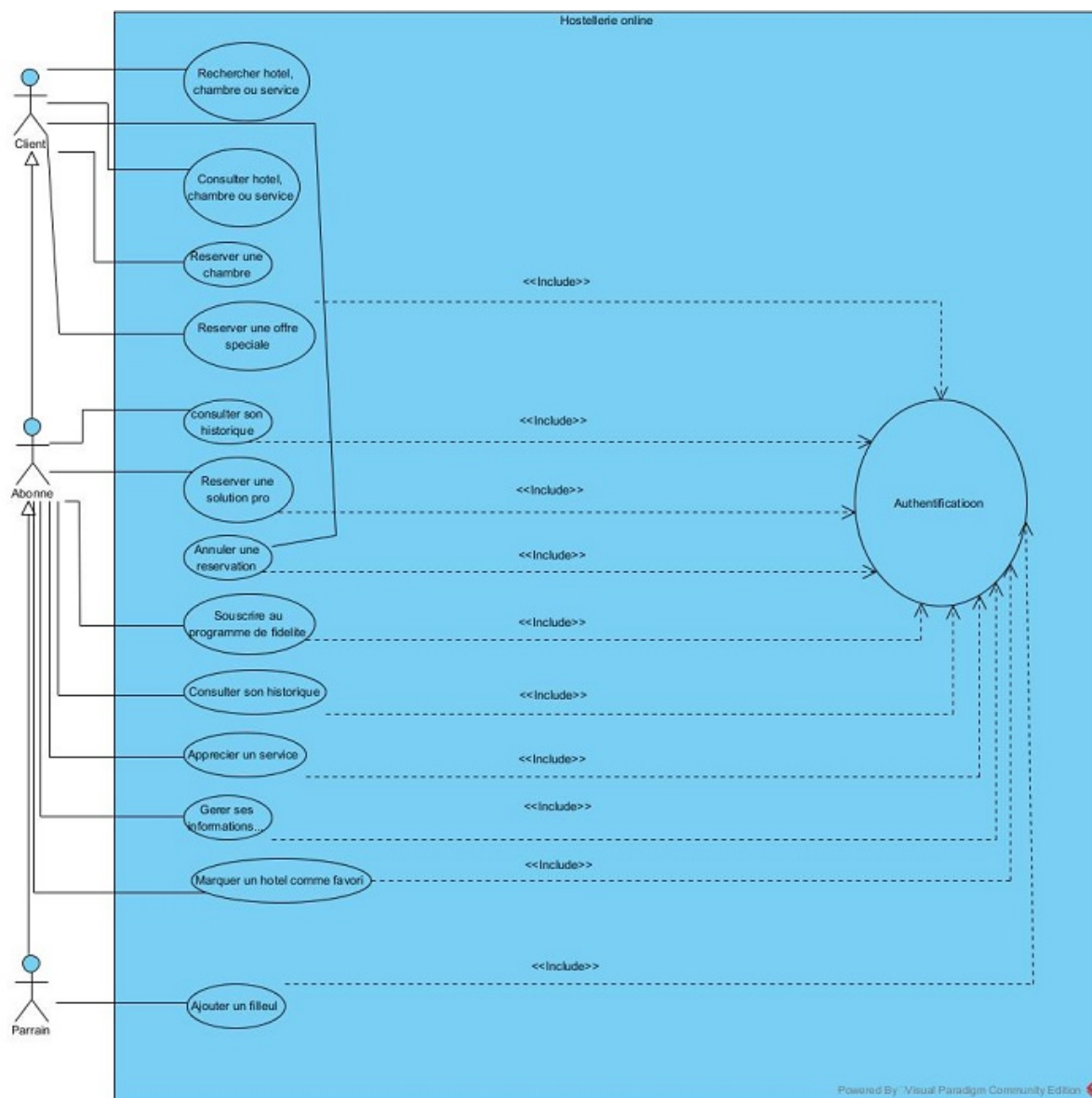


FIGURE 2.3 – Diagramme de cas d'utilisation contenant l'acteur "Client" (Agrandi en Annexe XX)

### 2.1.3 LE DIAGRAMME DE CLASSES

Le **diagramme de classes** est un schéma utilisé en génie logiciel pour présenter les classes et les interfaces des systèmes ainsi que les différentes relations entre celles-ci. Ce diagramme fait partie de la partie statique d'UML car il fait abstraction des aspects temporels et dynamiques. Une classe est un ensemble de fonctions et de données (attributs) qui sont liées ensemble par un champ sémantique. Les classes sont utilisées dans la programmation orientée objet. Elles permettent de modéliser un programme et ainsi de découper une tâche complexe en plusieurs petits travaux simples.

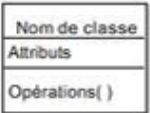
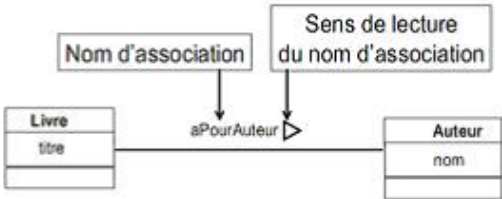
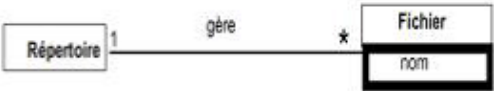
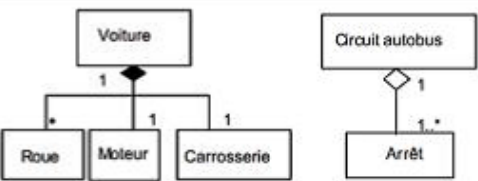
CONCEPTS	REPRESENTATION	DESCRIPTION
La classe		Elle décrit un ensemble d'objets (instances de la classe) possédant des propriétés communes.
L'association		Une association est symbolisée par une ligne continue exprime une connexion sémantique bidirectionnelle entre classes.
Les cardinalités		Les cardinalités indiquent le nombre d'instances d'une classe pour chaque instance de l'autre classe. Dans notre exemple, un répertoire gère plusieurs fichiers, et un fichier est géré par un seul répertoire
Les agrégations		C'est une association qui décrit une relation d'inclusion entre une partie et un tout (l'agrégat). Elle est symbolisée par un losange plein pour des durées de vie liées et par un losange vide du côté de l'agrégat pour des durées de vie indépendantes.

FIGURE 2.4 – Formalismes du diagramme de classes.



En ce qui concerne Hosteline, dans sa phase d'étude le diagramme de classe qui en est sorti est celui de la figure suivante (Version agrandie en annexe XX).

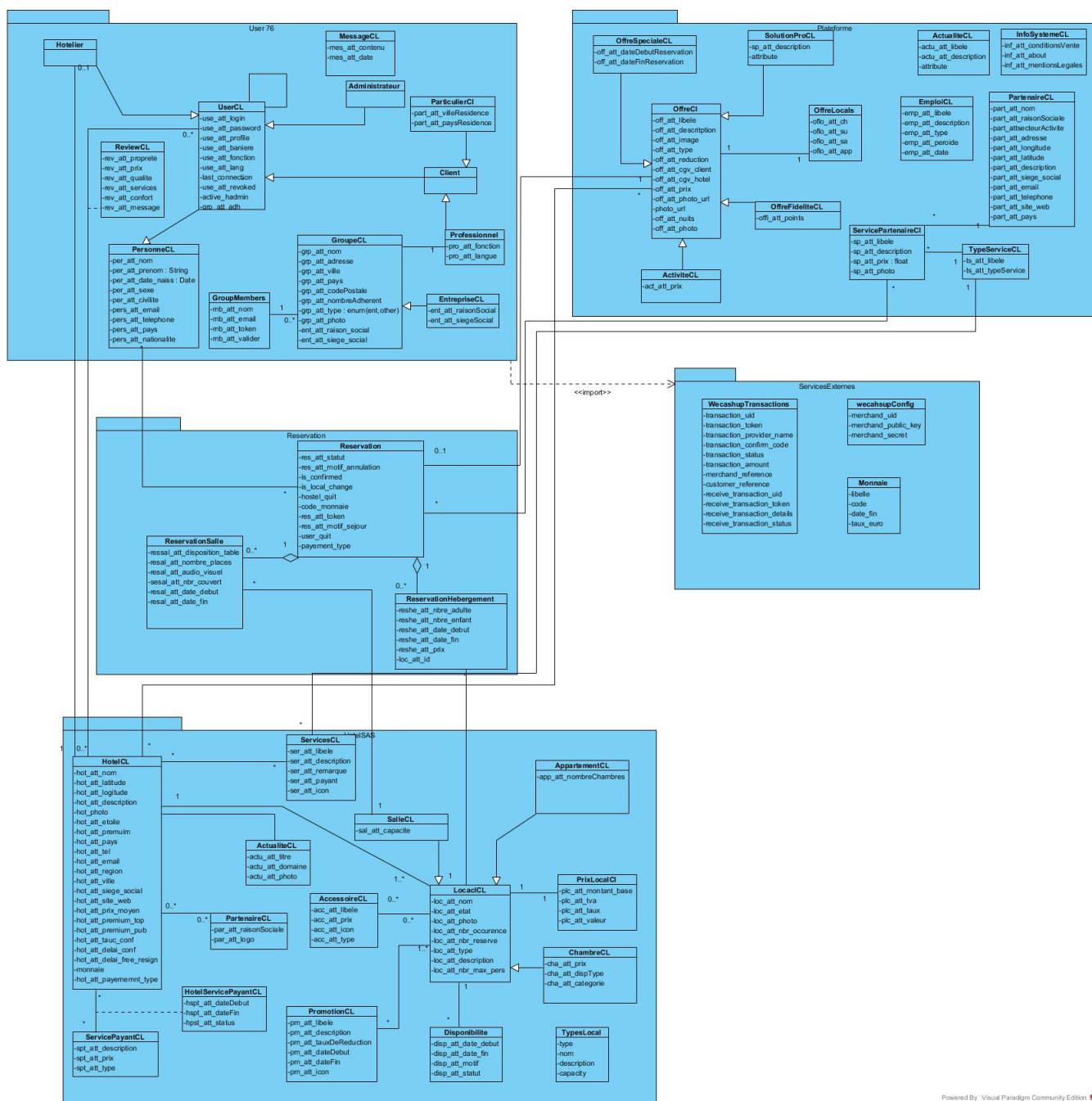


FIGURE 2.5 – Diagramme de classes du système (Agrandi en Annexe XX)

## 2.1.4 LE DIAGRAMME D'ENTITÉ ASSOCIATION

Encore appelé diagramme d'entité relation (Entity Relation Diagram)

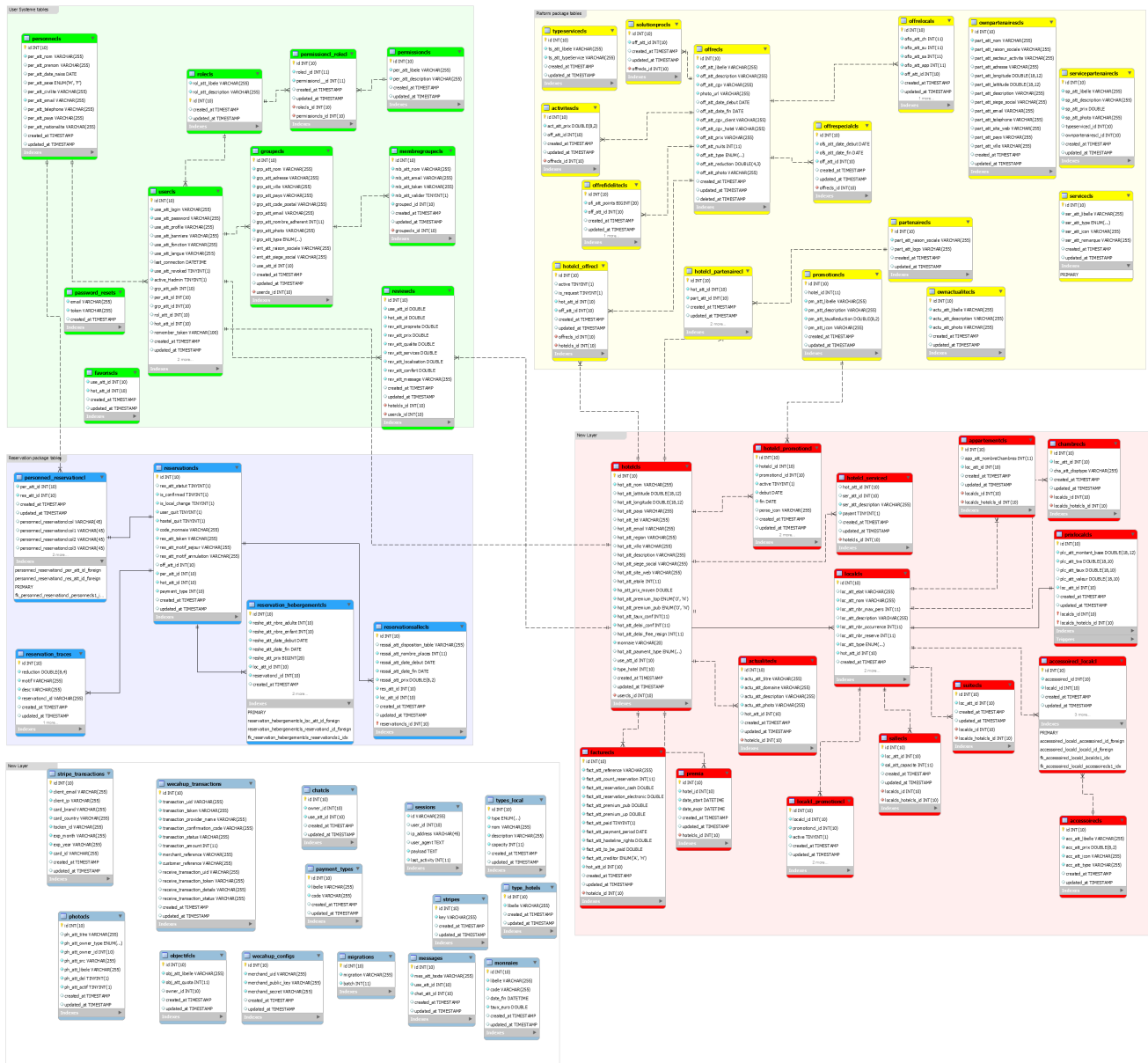


FIGURE 2.6 – ERD du système actuel (Agrandi en Annexe XX)



## 2.2 LE SYSTEME OPERATIONNEL ACTUEL

Si on parle de mettre en œuvre un système décisionnel sur Hosteline c'est parce que un système opérationnel qui va fournir les données à ce dernier existe déjà et est tout à fait fonctionnel. Dans cette partie nous allons présenter des partie du Systèmes opérationnel par les quels la collecte de données est plus forte sur Hosteline.

### 2.2.1 INSCRIPTION

L'inscription n'est pas une condition d'utilisation de Hosteline pour les clients qui souhaitent juste réserver. Elle est par contre le point d'entrée vers des droits et bonus supplémentaire pour le Client. Pour le Propriétaire d'hôtel ou client-hébergeur il doit s'inscrire pour avoir accès a l'administration de son établissement hôtelier. La figure en annexe XX montre comment se présente le formulaire d'inscription de Hosteline.

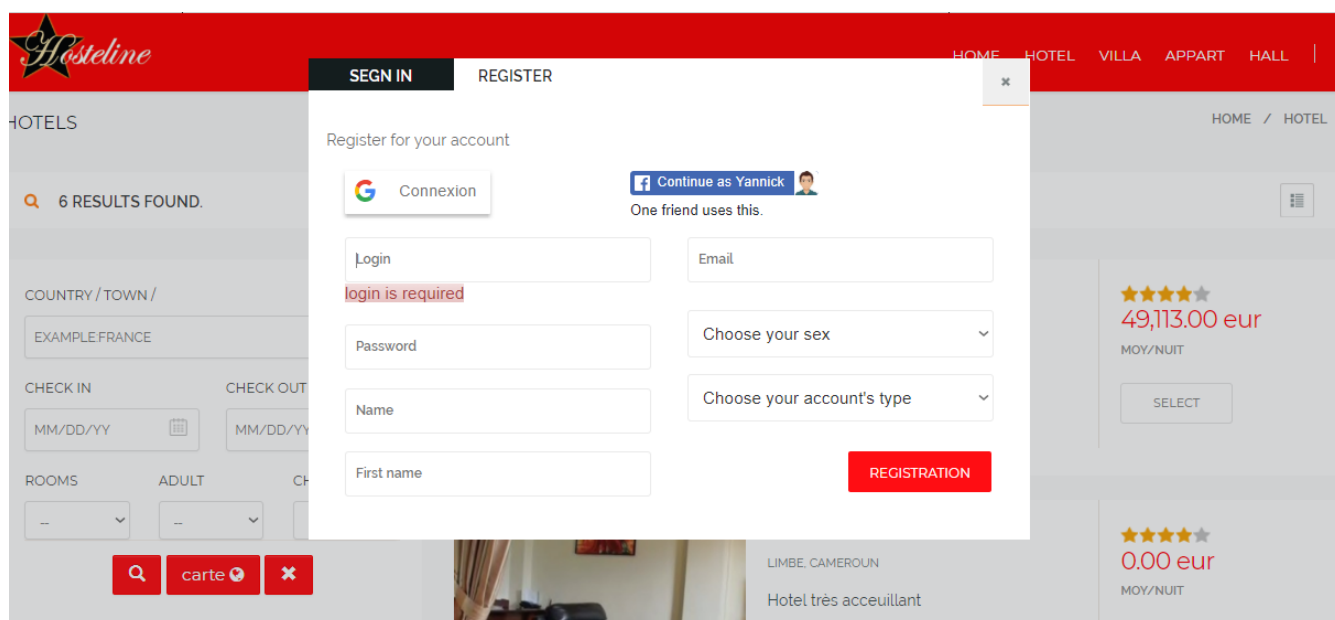


FIGURE 2.7 – Interface d'inscription a Hosteline

### 2.2.2 LA RESERVATION

La réservation commence dès que l'utilisateur rentre ses critères de recherche car certains de ces critères seront retenus comme informations de réservation. Le système de panier est utilisé ici et permet à l'utilisateur de sélectionner plusieurs chambres et de les réserver plus tard à sa guise. Lorsque la sélection est terminée, l'utilisateur rentre ses informations s'il n'a pas de session en cours et valide sa réservation. Toute réservation validée peut être confirmée (lorsqu'on paie) ou annulée suivant les termes et les conditions de l'hôtel et de la plateforme. La figure en Annexe XX est une capture de la fenêtre d'enregistrement des données de l'utilisateur.

The screenshot displays the Hosteline website's reservation interface. At the top, a red navigation bar contains the 'Hosteline' logo and links for HOME, HOTEL, VILLA, APPART, and HALL. The main content area is divided into two columns. The left column, titled 'Your Personal Informations' with a '← BACK' button, contains a registration form with fields for Nom, Prenom, Adresse Email, Confirmez l'email, Pays, Telephone, Nationalité, Civilité, Password, Repeat Password, and Login. A checkbox for 'I want to create my account' is also present. The right column features a hotel card for 'AKWA PALACE DOUALA, CAMEROUN' with a 4.5-star rating. Below the card, a 'DETAILS' section shows '1 SUITE' for '46,738.00 EUR TTC' and a 'TOTAL PRICE' of '46,738.00 EUR TTC'. At the bottom of the right column, there is a 'Need Akwa Palace Help?' section with contact information: '+237 678458588' and 'akwa\_p@gmail.com'. A footer note says 'Activate Wind Go to Settings to a'.

FIGURE 2.8 – Interface de réservations de Hosteline

### 2.2.3 ENREGISTREMENT HOTELS

Une fois le compte hôtelier créé, la prochaine étape consiste à créer son hôtel sur la plateforme et le configurer en y ajoutant des chambres, Sales et autres selon les dispositions de son établissement. En effet, dans cette partie, l'hôtelier ou la personne en charge du profil de l'hôtel va ajouter la description de son hôtel jusqu'à la position. La figure XX en annexe présente l'interface de création du profil d'un hôtel.

## 2.3 LA PROBLÉMATIQUE DU THÈME

INSBI propose des services à travers Hosteline sur un marché très concurrentiel car des plateformes comme celle-ci il y en a un grand nombre sur le marché. Pour gagner sa place et être concurrentiel, il y a lieux de développer des approches qui rendrons le produits plus intéressent que les autres déjà présent sur le marché. Dans un souci d'augmentation de la qualité des services offert aux clients, Les besoins suivants se sont formulés :

- **Un tableau de bords pour chaque utilisateur :** Il s'agit de ressortir chaque profil d'utilisateur de la plateforme, revoir ses droit et ses actions sur la plateforme, et de déterminer les données génères par ce profile en suit de les traduire de manier graphique et interprétable.
- **Pouvoir personnaliser les offres au client :** Le but étant de mettre sur pied un système permettant de mémoriser et restituer les choix des clients pour pouvoir leurs faire des offres a des périodes biens précises qui sont à la portée de leurs bourses. Le programme de fidélisation de Hosteline pouvant servir comme base pour le développement de ces outils.
- **Etudie et faire de campagnes de publicité par localité :** Grace au donnée de localisation recueillit lors des réservations sur l'utilisateur et le lieu où il va passer les nuits on doit pouvoir faire une analyse croisé pour faire des promotions qui ciblent des clients d'un endroit précis ou des hôtels dans une location géographique précise.
- **Veille environnementale :** Les outils développé a la suite du projet devront pouvoir intégrer des données de sources divers pour permettre d'informer les décideurs de l'évolution de l'environnement et des tendances qui tourne au tour du secteur hôtelier.

Après avoir écouté les besoins et les problèmes cité par les responsables de Hosteline nous avons entrepris une démarche projet pour résoudre méthodiquement les problèmes qui nous étaient posés et pour pouvoir aboutir à une solution qui répond a leurs besoins. Nous avons dans un premier temps nous référer aux diagrammes et modèles utilises a la conception de la plateforme pour avoir une idée claire de la structure des données en suit nous allons concevoir un data warehouse qui sera interrogé a l'aide d'un système de requêtes pour répondre aux questions des décideurs de la plateforme.

Dans le prochain paragraphe nous proposons de solutions et évaluons des choix d'outils pour implémenter ces solutions.

## 2.4 SOLUTIONS PROPOSÉES

Parmi les solutions que nous avons développées pour INSBI, on pouvait dénombrer des solutions de reporting, tableaux de bord et toutes ces solutions avaient un point en commun. Il fallait au départ construire un entrepôt de données et mettre sur pied un système d'exploitation de ces données qui permet de résoudre chaque problème à sa manière. Pour chaque problème nous avons fait des propositions de solutions et celle qui ont été retenues sont citée plus bas.

- Pour le **tableau de bords par profil utilisateur** nous avons proposé de développer un système décisionnel cote à cote au système opérationnel principale. Il s'agit de concevoir un data warehouse qui est chargé en temps réel a chaque insertion dans la BD opérationnel. Grace à cette solution la mise à jour des donnée du Data warehouse est instantanée (Entrepôt de données temps réel). Ainsi les besoins explicites sont satisfaits grâce aux requêtes SQL spécialisés.
- Pour permettre de **personnaliser les offres aux clients** nous avons assimilé ces problèmes à des problématiques connues et avons adopté des solutions connues que nous avons ensuite développé. Ici il ne s'agit de rien d'autre que le Data Mining (encore appelé Forage de données). Les données de chaque profil utilisateur sont traitées séparément et on peut extrapoler pour obtenir une tendance générale et proposer des offres qui vont satisfaire des profils groupé d'utilisateurs. Bien sûr ceci passe également par la mise sur pied d'un data warehouse spécialisé.
- Face au besoin de **faire des offres localisé**, nous avons proposé de nous aider de donnée utilisateurs recueilli lors des réservations pour produire des représentations graphiques mettant en exergues les localités ou les destinations et les taux de réservations correspondants. Grace aux chiffres représente par localité, les décideurs de Hosteline pourront a tout instant donné lancer des campagnes stratégiques qui leurs permet de faire un chiffre d'affaire plus grand.
- Le problème de **veiller sur l'environnement** était le plus difficile à résoudre car celui-ci faisait intervenir des données issues de l'environnement externe a Hosteline. Apres avoir identifié ces sources de données qui étaient de nature divers nous avons décidé d'exploiter des outils de BI spécialisés dans le traitement de données. Ici il fallait consolider les données internes et externes à Hosteline pour pourvoir en informations les décideurs de Hosteline. Pour mettre ça en œuvre le choix de l'outil **Pentaho Data Integration** a fait l'unanimité. Ici contrairement aux autres problèmes plus haut, la solution est totalement détachée de la plateforme web et sera déployé sur un serveur local a l'entreprise.

Les choix des techniques et technologies pour arriver aux solutions obtenues ont fait l'objet d'une étude préalable. Dans les chapitres suivants nous allons présenter les méthodes et les raisons qui nous ont permis de faire ces choix.

# Deuxième partie

## Contribution

## CHAPITRE 3

## CAHIER DES CHARGES

### **3.1 EXPRESSION DES BESOINS**

#### **3.1.1 LES BESOINS FONCTIONNELS**

#### **3.1.2 LES BESOINS NON FONCTIONNELS**

### **3.2 CONTRAINTES LIÉES AU PROJET**

#### **3.2.1 EXIGENCES DE DOCUMENTATION**

#### **3.2.2 EXIGENCES DE QUALITÉ**

#### **3.2.3 CONTRAINTES TECHNIQUES**

#### **3.2.4 CONTRAINTES TEMPORELLES**

### **3.3 DÉMARCHE DE RÉALISATION**

#### **3.3.1 INTERVENANTS DU PROJET**

#### **3.3.2 PLANIFICATION DU PROJET**

### **3.4 CALENDRIER PRÉVISIONNEL**

#### **3.4.1 CHRONOGRAMME**

#### **3.4.2 ESTIMATION DU COUT DE LA SOLUTION**

## CHAPITRE 4

---

### MISE EN ŒUVRE DE LA SOLUTION

#### 4.1 ETUDE D'AVANT-PROJET

#### 4.2 MISE EN ŒUVRE DU PROJET

#### 4.3 ANALYSE CONCEPTION

#### 4.4 CHOIX DES OUTILS

#### 4.5 IMPLÉMENTATION

CONCLUSION





## RÉFÉRENCES

- [1] Laurent AUDIBERT, *UML 2*. Institut Universitaire de Technologie de Villetaneuse. 2007 - 2008, 178 pages
- [2] François Jacquenet, *Génie logiciel : Processus de développement logiciel*. Université Saint Etienne - France, Institut Universitaire de Technologie de Villetaneuse. 03 Octobre 2016
- [3] Tutorial point, *Sdlc - overview*, <[https ://www.tutorialspoint.com/sdlc](https://www.tutorialspoint.com/sdlc)>. 09 Mars 2017.  
Consulté le 25/05/2017 à 17h00

## ANNEXE A

TITRE ANNEXE

### A.1 Présentation de INSBI

#### CREATION

Elle a été créée en 2009 par 2 ingénieurs ayant travaillés pendant plus de 10 ans pour les grands intégrateurs français et sur de nombreux comptes clients. La Sarl INSBI (Institut Business Intelligence) a une ligne directrice essentiellement centrée sur l'informatique décisionnelle (Business Intelligence). Elle travaille avec une dizaine de collaborateurs en réseaux. En 2013, Sarl INSBI s'associe à la SAS IFICLIDE et prend la direction et le développement du pôle business intelligence. Depuis le début d'année 2017, l'associé Rodrigue Kendjio a entrepris l'extension des activités en Afrique. Amorcé dès le second trimestre 2017 par un projet d'e-commerce, le lancement officiel des activités est prévu au Cameroun à la fin d'année 2017.

#### A.1.1 MISSION

Là où le contexte est en évolution permanente et les facteurs majeurs de transformation sont centrés sur les défis concurrentiels et la globalisation de l'information, nos experts interviennent pour vous accompagner dans la mise en place de projets informatiques : d'INFRASTRUCTURES, D'APPLICATIONS et de services. Nous intervenons dans le domaine bancaire, l'assurance la grande distribution et l'industrie

#### A.1.2 PRESENTATION

Conseil Stratégique : Accompagner les directions générales dans leur besoin de pilotage  
À Métier : Guider les directions métiers dans l'expression de leurs besoins  
À Technologique : Aider au choix de solution de gestion et d'aide à la décision  
À Conduite du changement : Faciliter, valoriser et promouvoir le changement  
Réalisation  
À Audit : Analyser l'existant et réaliser l'étude d'impact  
À Gestion de projet : Piloter et animer le projet  
À Technique : Concevoir et

mettre en œuvre le système d'information BI  
Formation : Former les utilisateurs à la nouvelle plateforme

## **A.2 DIAGRAMMES UML**

# TABLE DES MATIÈRES

Dédicace	i
Remerciements	ii
Sommaire	iv
Abréviations	v
Liste des figures	vi
Liste des tableaux	vii
Résumé	viii
Abstract	ix
Introduction	1
<b>I État de l'art</b>	<b>2</b>
<b>1 Synthèse Bibliographique</b>	<b>3</b>
1.1 Business Intelligence . . . . .	3
1.1.1 Introduction . . . . .	3
1.1.2 Les systèmes décisionnels . . . . .	3
1.2 Le Data Warehouse . . . . .	5
1.2.1 Définition . . . . .	5
1.2.2 Historique . . . . .	5
1.2.3 ARCHITECTURE D'UN DATA WAREHOUSE . . . . .	6
1.3 Modélisation des données de l'entrepôt . . . . .	7
1.3.1 La modélisation dimensionnelle et ses concepts . . . . .	7
Le concept des Faits . . . . .	7

Le concept des Dimensions . . . . .	8
1.3.2 Différents modèles de la modélisation dimensionnelle . . . . .	8
1.3.3 La navigation dans les données . . . . .	9
Slice & Dice . . . . .	9
1.4 Démarche de Construction d'un Data Warehouse . . . . .	10
1.4.1 Modélisation et conception du Data Warehouse . . . . .	10
Approche « Besoins d'analyse » . . . . .	10
Approche « Source de données » . . . . .	11
Approche mixte . . . . .	11
1.4.2 Les phases de l'alimentation « E.T.L » . . . . .	12
Politiques de l'alimentation . . . . .	13
1.4.3 Mise en œuvre du Data Warehouse . . . . .	14
1.4.4 Maintenance et expansion . . . . .	15
<b>2 PRESENTATION DE HOSTELINE</b>	<b>16</b>
2.1 PRESENTATION TECHNIQUE DE HOSTELINE . . . . .	16
2.1.1 LE LANGAGE UML . . . . .	16
2.1.2 LE DIAGRAMME DE CAS D'UTILISATION . . . . .	17
2.1.3 LE DIAGRAMME DE CLASSES . . . . .	21
2.1.4 LE DIAGRAMME D'ENTITÉ ASSOCIATION . . . . .	23
2.2 LE SYSTEME OPERATIONNEL ACTUEL . . . . .	24
2.2.1 INSCRIPTION . . . . .	24
2.2.2 LA RESERVATION . . . . .	25
2.2.3 ENREGISTREMENT HOTELS . . . . .	25
2.3 LA PROBLÉMATIQUE DU THÈME . . . . .	26
2.4 SOLUTIONS PROPOSÉES . . . . .	27
<b>II Contribution</b>	<b>28</b>
<b>3 CAHIER DES CHARGES</b>	<b>29</b>
3.1 EXPRESSION DES BESOINS . . . . .	29
3.1.1 LES BESOINS FONCTIONNELS . . . . .	29
3.1.2 LES BESOINS NON FONCTIONNELS . . . . .	29
3.2 CONTRAINTES LIÉES AU PROJET . . . . .	29
3.2.1 EXIGENCES DE DOCUMENTATION . . . . .	29
3.2.2 EXIGENCES DE QUALITÉ . . . . .	29
3.2.3 CONTRAINTES TECHNIQUES . . . . .	29
3.2.4 CONTRAINTES TEMPORELLES . . . . .	29
3.3 DÉMARCHE DE RÉALISATION . . . . .	29
3.3.1 INTERVENANTS DU PROJET . . . . .	29
3.3.2 PLANIFICATION DU PROJET . . . . .	29

3.4	CALENDRIER PRÉVISIONNEL . . . . .	29
3.4.1	CHRONOGRAMME . . . . .	29
3.4.2	ESTIMATION DU COUT DE LA SOLUTION . . . . .	29
<b>4</b>	<b>MISE EN ŒUVRE DE LA SOLUTION</b>	<b>30</b>
4.1	ETUDE D'AVANT-PROJET . . . . .	30
4.2	MISE EN ŒUVRE DU PROJET . . . . .	30
4.3	ANALYSE CONCEPTION . . . . .	30
4.4	CHOIX DES OUTILS . . . . .	30
4.5	IMPLÉMENTATION . . . . .	30
	<b>Conclusion</b>	<b>31</b>
	<b>Références</b>	<b>33</b>
<b>A</b>	<b>titre annexe</b>	<b>34</b>
A.1	Presentation de INSBI . . . . .	34
	CREATION . . . . .	34
	A.1.1 MISSION . . . . .	34
	A.1.2 PRESENTATION . . . . .	34
A.2	DIAGRAMMES UML . . . . .	35
	<b>Table des matières</b>	<b>38</b>