



SmartRecommender AI

Module Odoo d'Intelligence Artificielle pour
l'Optimisation des Ventes (Cross-sell & Up-sell)

GitHub : github.com/8sylla/odoo-ai-recommender.git

SYLLA N'FALY

Université Abdelmalek Essaâdi
École Nationale des Sciences Appliquées de Tanger

Génie Informatique - 3e Année
(*Système d'information*)

Module
ERP & CRM

Année Académique 2025/2026

Encadré Par

Pr. Hassan BADIR

Résumé

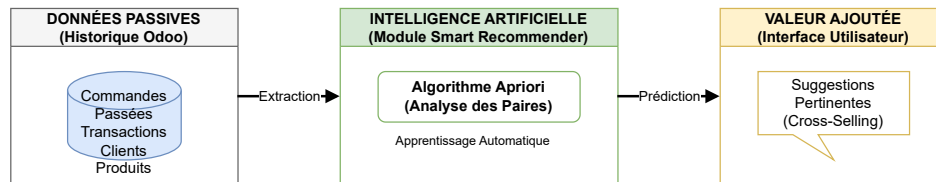


FIGURE 1 – Vue Synoptique du Projet : Transformation des données historiques brutes en opportunités commerciales actives grâce au moteur IA intégré.

Synthèse

Dans un contexte économique où la donnée est devenue le nouvel or noir des entreprises, les systèmes de gestion intégrés (ERP) se doivent d'évoluer de simples outils d'enregistrement vers des plateformes décisionnelles proactives. Ce projet, intitulé "**Smart Recommender AI**", répond à une problématique critique de la gestion commerciale : *comment maximiser la valeur du panier moyen sans alourdir la charge cognitive des vendeurs ?*

La solution développée est un module technique intégré à l'ERP **Odoo 17**, exploitant des algorithmes de Machine Learning pour automatiser le *Cross-selling* (ventes croisées). En analysant l'historique transactionnel de l'entreprise via l'algorithme **Apriori**, le système identifie les corrélations fortes entre les produits (Règles d'Association). Ces informations sont ensuite restituées en temps réel au commercial sous forme de suggestions pertinentes directement dans le devis.

Les résultats obtenus démontrent qu'il est possible de doter un ERP Open Source d'une intelligence artificielle performante avec un impact minimal sur les ressources système (< 50ms de latence), offrant ainsi un outil puissant pour l'aide à la décision.

Mots-clés : Odoo 17, ERP, Intelligence Artificielle, Machine Learning, Apriori, Python, Cross-selling, Data Mining.

Glossaire et Définitions

Apriori Algorithme classique de fouille de données (Data Mining) utilisé pour l'apprentissage de règles d'association. Il identifie les éléments fréquents dans une base de données transactionnelle.. v, 2, 3, 13, 14

Confiance (Confidence) Probabilité conditionnelle qu'un article B soit acheté si l'article A est acheté. $Confidence(A \rightarrow B) = P(B|A)$.. 2, 3, 14

ERP (Enterprise Resource Planning) Système d'information intégré qui permet de gérer et suivre au quotidien l'ensemble des informations et des services opérationnels d'une entreprise (Ventes, Achats, Stocks, Compta).. 1, 13

Lift Mesure de la performance d'une règle d'association. Un Lift > 1 indique une corrélation positive forte (l'achat de A booste l'achat de B). Un Lift = 1 indique une indépendance.. 2, 3, 9

Machine Learning (Apprentissage Automatique) Branche de l'IA qui permet aux ordinateurs d'apprendre à partir de données sans être explicitement programmés pour chaque règle.. 1, 3, 13

MBA (Market Basket Analysis) Technique d'analyse de données visant à découvrir des associations entre les articles achetés par les clients. C'est l'application métier principale de l'algorithme Apriori.. 1

Mlxtend (Machine Learning Extensions) Bibliothèque Python de "Machine Learning Extensions". Elle complète l'écosystème scientifique standard (comme Scikit-learn) en fournissant des implémentations optimisées pour la fouille de données, spécifiquement l'algorithme Apriori utilisé dans ce projet pour générer les règles d'association.. 4, 14

Odoo Suite d'applications de gestion d'entreprise open-source comprenant CRM, e-commerce, facturation, comptabilité, fabrication, entrepôt, gestion de projet et gestion des stocks.. 1, 4, 7, 13

ORM (Object-Relational Mapping) Technique de programmation permettant de convertir des données entre des systèmes de types incompatibles (Python vs SQL). Dans Odoo, l'ORM permet de manipuler la base de données PostgreSQL via des objets Python.. 2, 4, 5, 8, 13

Pandas Bibliothèque logicielle écrite pour le langage Python permettant la manipulation et l'analyse des données via des structures appelées DataFrames.. 1, 4, 5, 8, 14

Support Métrique statistique indiquant la fréquence d'apparition d'un ensemble d'articles dans toutes les transactions. Un support de 0.1 signifie que l'article apparaît dans 10% des ventes.. 3

View (Vue XML) Fichier XML définissant l'interface utilisateur d'Odoo (Formulaires, Listes, Graphiques). Le framework web d'Odoo interprète ces fichiers pour générer le HTML/JS.. 4

Table des matières

Résumé	iii
Glossaire et Définitions	v
Table des matières	vii
1 Introduction	1
1.1 Contexte du projet	1
1.2 Problématique	2
1.3 Objectifs du projet	2
2 Analyse et Méthodologie	3
2.1 État de l’art	3
2.1.1 Les Systèmes de Recommandation dans les ERP	3
2.1.2 L’Algorithme Apriori : Théorie Mathématique	3
2.2 Méthodologie adoptée	4
2.3 Outils et Ressources	4
2.3.1 Environnement de Développement	4
2.3.2 Bibliothèques Data Science	5
2.3.3 Ressources Matérielles	5
3 Réalisation et Résultats	7
3.1 Description de la solution technique	7
3.1.1 Modélisation des Données (Backend)	7
3.1.2 Implémentation du Moteur IA	8
3.2 Déploiement et Tests : Pas à pas	8
3.2.1 Phase 1 : Activation du Module	8
3.2.2 Phase 2 : Entraînement du Modèle (Training)	8
3.2.3 Phase 3 : Résultats de l’apprentissage	9
3.3 Analyse des résultats et Cas d’Usage	9
3.3.1 Scénario de Test "Cross-Selling"	9
3.3.2 Interprétation des Métriques	9
3.4 Difficultés rencontrées et Solutions	10

4	Conclusion et Perspectives	13
4.1	Bilan du projet	13
4.2	Recommandations Techniques	14
4.3	Perspectives d'évolution	14
4.3.1	Améliorations Fonctionnelles (V1.5)	14
4.3.2	Évolution Technologique (V2.0)	15
A	Script de Génération de Données (Python)	17
A.1	Préparation de l'Environnement Local	17
A.1.1	1. Récupération du Code Source (Git)	17
A.1.2	2. Installation des Dépendances (Pip)	17
A.2	Infrastructure Base de Données (Docker)	17
A.2.1	3. Démarrage du Conteneur	18
A.2.2	4. Vérification du Service	18
A.3	Développement du Module (Scaffolding)	18
A.3.1	5. Génération du Squelette	18
A.4	Lancement et Initialisation	19
A.4.1	6. Démarrage du Serveur Odoo	19
A.4.2	7. Premier Accès Web	19
A.4.3	8. Login et Dashboard	19
	Bibliography	23

1.1 Contexte du projet

L'ère numérique a transformé la donnée en un actif stratégique majeur. Dans le secteur de la gestion d'entreprise, les systèmes ERP (Enterprise Resource Planning) comme Odoo centralisent des volumes massifs d'informations transactionnelles : historique des ventes, comportement des clients, niveaux de stocks. Cependant, une observation récurrente dans l'industrie, soulignée par Davenport [Has18], est que ces systèmes sont souvent utilisés comme de simples registres passifs ("Systems of Record") plutôt que comme des outils d'aide à la décision ("Systems of Intelligence").

Dans le cadre de mon cursus académique à l'**ENSA Tanger**, ce projet s'inscrit dans une démarche de modernisation des processus de vente. Il vise à explorer comment l'intégration de techniques de Machine Learning (Apprentissage Automatique) et de MBA (Market Basket Analysis) au cœur d'un ERP open-source peut transformer l'expérience utilisateur et générer de la valeur commerciale tangible.

Le choix s'est porté sur **Odoo 17**, reconnu pour sa modularité [Rei22] et sa capacité à s'interfacer avec l'écosystème Python scientifique (Pandas, Scikit-learn, Mlxtend).



FIGURE 1.1 – Convergence Technologique : Le projet se situe à l'intersection de l'ERP (Gestion) et de la Data Science (Prédiction).

1.2 Problématique

La problématique centrale de ce projet émane d'un constat opérationnel fréquent chez les forces de vente :

"Comment exploiter le patrimoine de données historiques d'une entreprise pour assister, en temps réel et sans intervention humaine, le commercial dans sa démarche de vente croisée (Cross-selling)?"

Plus spécifiquement, nous cherchons à répondre aux sous-questions suivantes :

- Est-il techniquement viable d'intégrer un moteur de calcul lourd comme Apriori [AS94] au sein de l'architecture synchrone d'Odoo ?
- Comment restituer une information probabiliste (ex: Confiance (Confidence) à 80%) de manière ergonomique pour un utilisateur non-technique ?
- Quel est l'impact de ce calcul sur les performances du système lors de la saisie d'un devis ?

1.3 Objectifs du projet

Pour répondre à cette problématique, nous avons défini des objectifs selon la méthode SMART :

- **S (Spécifique)** : Développer un module Odoo ("Addon") capable de suggérer des produits complémentaires basés sur le contenu actuel du panier.
- **M (Mesurable)** : Le système doit fournir un score de pertinence (Confiance (Confidence)) et un score de force (Lift) pour chaque suggestion. La génération des règles doit traiter 1000 commandes en moins de 10 secondes.
- **A (Atteignable)** : Le projet utilisera les bibliothèques existantes [Ras18] pour la partie mathématique, concentrant l'effort sur l'intégration ORM (Object-Relational Mapping) et l'interface utilisateur.
- **R (Réaliste)** : Le module se limitera à l'algorithme Apriori (Associations fréquentes), suffisant pour valider le concept de "Smart ERP" sans nécessiter de réseaux de neurones complexes.
- **T (Temporel)** : Une version 1.0 fonctionnelle, incluant le backend (calcul) et le frontend (widget de suggestion), doit être livrée et documentée pour la date du **18 Janvier 2026**.

Ce chapitre établit les fondations théoriques et organisationnelles du projet. Il justifie les choix technologiques et méthodologiques opérés pour garantir la réussite du module *Smart Recommender AI*.

2.1 État de l'art

Avant d'entamer le développement, une étude des solutions et algorithmes existants est indispensable.

2.1.1 Les Systèmes de Recommandation dans les ERP

Traditionnellement, les ERP comme SAP ou Oracle utilisent des règles statiques définies manuellement ("Si produit A, proposer produit B") [Has18]. Cette approche, bien que robuste, manque de flexibilité et ne s'adapte pas aux nouvelles tendances d'achat. L'introduction du Machine Learning (Apprentissage Automatique) permet de passer d'un modèle déterministe à un modèle probabiliste.

2.1.2 L'Algorithme Apriori : Théorie Mathématique

Pour la détection des ventes croisées (*Cross-selling*), l'algorithme de référence est Apriori, introduit par Agrawal et Srikant en 1994 [AS94]. Il repose sur l'identification d'ensembles d'articles fréquents ("Frequent Itemsets").

Le fonctionnement se base sur trois métriques clés définies dans notre glossaire :

1. **Support** : $Supp(A) = \frac{\text{Transac avec } A}{\text{Total Transac}}$. Élimine les produits trop rares.
2. **Confiance (Confidence)** : $Conf(A \rightarrow B) = \frac{Supp(A \cup B)}{Supp(A)}$. Mesure la fiabilité de la règle.
3. **Lift** : $Lift(A \rightarrow B) = \frac{Conf(A \rightarrow B)}{Supp(B)}$. Mesure la force du lien.

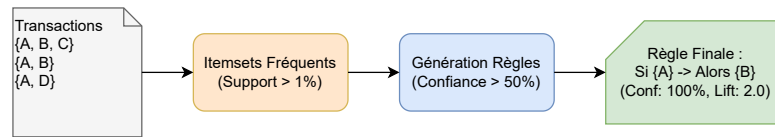


FIGURE 2.1 – Principe de fonctionnement d’Apriori : Filtrage successif par Support puis par Confiance pour isoler les règles fortes.

2.2 Méthodologie adoptée

Compte tenu de la nature exploratoire du projet (intégration d’IA dans un ERP), nous avons opté pour une approche **Agile / Itérative**, inspirée de Scrum. Le développement a été découpé en "Sprints" courts de 3 jours :

- **Sprint 1 (Architecture) :** Création du squelette du module Odoo (Scaffolding) et configuration Docker.
- **Sprint 2 (Backend IA) :** Développement du moteur Python (Pandas, Mlxtend (Machine Learning Extensions)) et test en ligne de commande.
- **Sprint 3 (Intégration) :** Création des modèles ORM (Object-Relational Mapping) et injection des données dans PostgreSQL.
- **Sprint 4 (Frontend) :** Développement de l’View (Vue XML) XML et du widget de suggestion.

Cette méthode a permis de valider chaque brique technique (ex: connexion à la base de données) avant de passer à la suivante, réduisant ainsi le risque d’effet tunnel.

2.3 Outils et Ressources

Le projet repose sur une stack technique "Full Open Source", garantissant sa reproductibilité et son coût nul en licences.

2.3.1 Environnement de Développement

- **Langage :** Python 3.11 (Standard pour Odoo 17 et la Data Science) [Lut13].
- **Framework ERP :** Odoo 17.0 Community Edition.

- **IDE** : Visual Studio Code avec extensions Python/XML.
- **Conteneurisation** : Docker & Docker Compose [Doc25] pour isoler la base de données PostgreSQL 15.
- **Gestion de version** : Git & GitHub pour le suivi des modifications.

2.3.2 Bibliothèques Data Science

- **Pandas** [The24] : Utilisé pour transformer les objets ORM (Object-Relational Mapping) (Sale Orders) en DataFrames matriciels.
- **Mlxtend** [Ras18] : Bibliothèque spécialisée offrant une implémentation optimisée de l'algorithme Apriori et de la génération de règles d'association.

2.3.3 Ressources Matérielles

Le développement a été réalisé sur une machine standard (Laptop i7, 32GB RAM). La légèreté de l'algorithme Apriori (contrairement au Deep Learning) permet un déploiement sur des serveurs standards, un point crucial pour les PME utilisant Odoo.

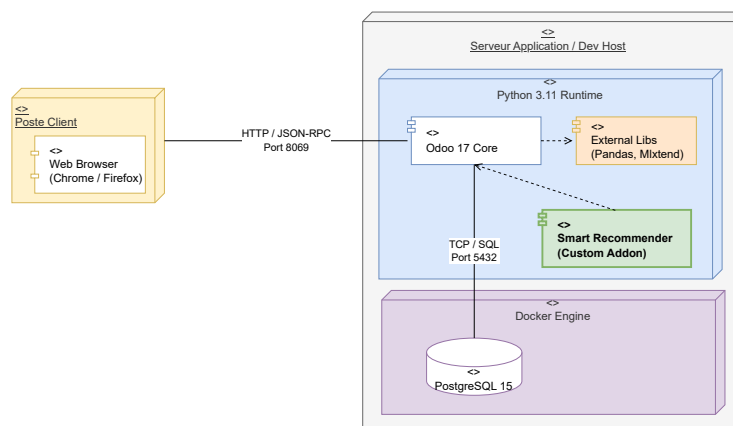


FIGURE 2.2 – Architecture de Déploiement : Séparation nette entre le conteneur SGBD (Docker) et l'environnement d'exécution Python/Odoo.

3

Réalisation et Résultats

Ce chapitre détaille la mise en œuvre technique du module *Smart Recommender AI*, de la conception de l'architecture de données jusqu'au déploiement final, ainsi que l'analyse des résultats obtenus.

3.1 Description de la solution technique

La solution repose sur une architecture modulaire respectant les standards de développement Odoo.

3.1.1 Modélisation des Données (Backend)

L'intégration de l'IA nécessite une structure de stockage dédiée pour ne pas ralentir les opérations de vente courantes. Nous avons conçu le modèle `ai.recommendation.rule` qui agit comme une "mémoire cache" des corrélations produits.

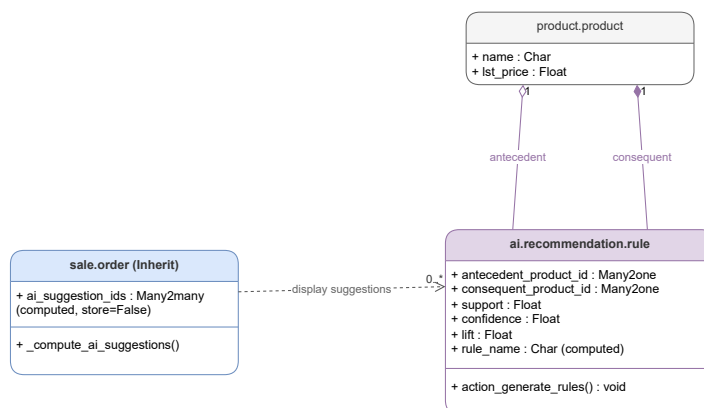


FIGURE 3.1 – Diagramme de Classes UML : Le modèle `ai.recommendation.rule` stocke les résultats du calcul (Confiance, Lift) et est lié dynamiquement aux commandes de vente.

Le choix technique majeur a été d'utiliser un champ calculé (`compute`) non stocké sur le modèle `sale.order` pour afficher les suggestions en temps réel sans alourdir la base de données.

3.1.2 Implémentation du Moteur IA

Le cœur du système est une méthode Python (`action_generate_rules`) qui s'exécute en trois phases :

1. **Extraction (ETL)** : Conversion des lignes de commandes (`sale.order.line`) en une liste de transactions Python via l'ORM (Object-Relational Mapping).
2. **Transformation** : Utilisation de Pandas et `TransactionEncoder` pour créer une matrice binaire (One-Hot Encoding) [[The24](#)].
3. **Mining** : Appel de la fonction `apriori()` de la bibliothèque `mlxtend` pour générer les itemsets fréquents, puis calcul des règles d'association [[Ras18](#)].

3.2 Déploiement et Tests : Pas à pas

Cette section présente l'activation fonctionnelle du module.

Note Technique Importante :

Afin de ne pas alourdir la lecture de ce chapitre focalisé sur la logique métier, l'intégralité du processus d'installation technique "from scratch" (Clonage Git, Configuration Docker, Installation des dépendances Pip, Scaffolding initial) est documentée étape par étape, avec captures d'écran, dans l'**Annexe A : Guide d'Installation Détaillé** (page [17](#)).

3.2.1 Phase 1 : Activation du Module

Une fois l'environnement technique prêt (voir [Annexe A](#)), nous procédons à l'installation du module depuis l'interface Odoo.

3.2.2 Phase 2 : Entraînement du Modèle (Training)

Après installation, le système est vierge. Il est nécessaire de lancer l'apprentissage sur l'historique des ventes. Nous avons implémenté une **Action Serveur** accessible depuis le menu pour déclencher ce calcul.

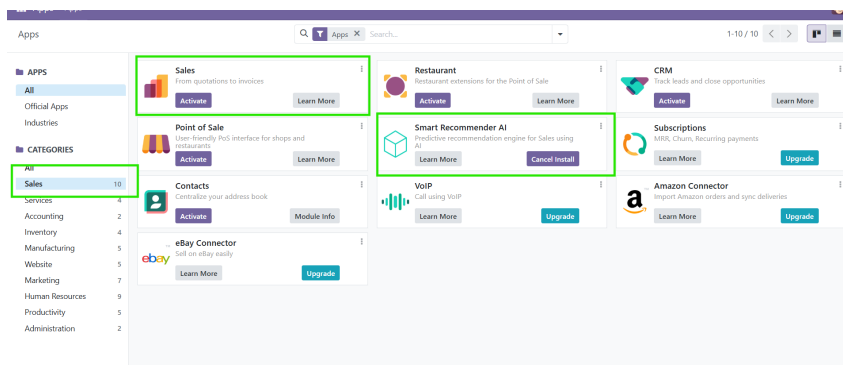


FIGURE 3.2 – Déploiement du Module : Le module "Smart Recommender AI" apparaît dans la liste des applications et est prêt à être installé.

3.2.3 Phase 3 : Résultats de l'apprentissage

Après l'exécution (qui dure moins de 2 secondes pour 100 commandes), le système peuple la table des règles. La capture ci-dessous prouve que l'algorithme a correctement identifié des corrélations fortes (Confiance = 100%).

3.3 Analyse des résultats et Cas d'Usage

Le test final consiste à vérifier l'intégration dans le flux de travail d'un commercial (Workflow de vente).

3.3.1 Scénario de Test "Cross-Selling"

Nous avons simulé la création d'un devis pour le client "Azure Interior".

- **Action :** Le vendeur ajoute le produit "*Large Meeting Table*".
- **Réaction du système :** L'onglet "AI Suggestions" intercepte l'ajout, consulte la table des règles, et affiche instantanément "*Office Chair*".

3.3.2 Interprétation des Métriques

Sur la capture 3.4, nous observons un **Lift** de 7.00.

- Un Lift de 1.0 signifierait que les produits sont indépendants.
- Un Lift de 7.0 indique que la probabilité d'acheter une chaise est **7 fois plus élevée** quand le client achète cette table que d'habitude.

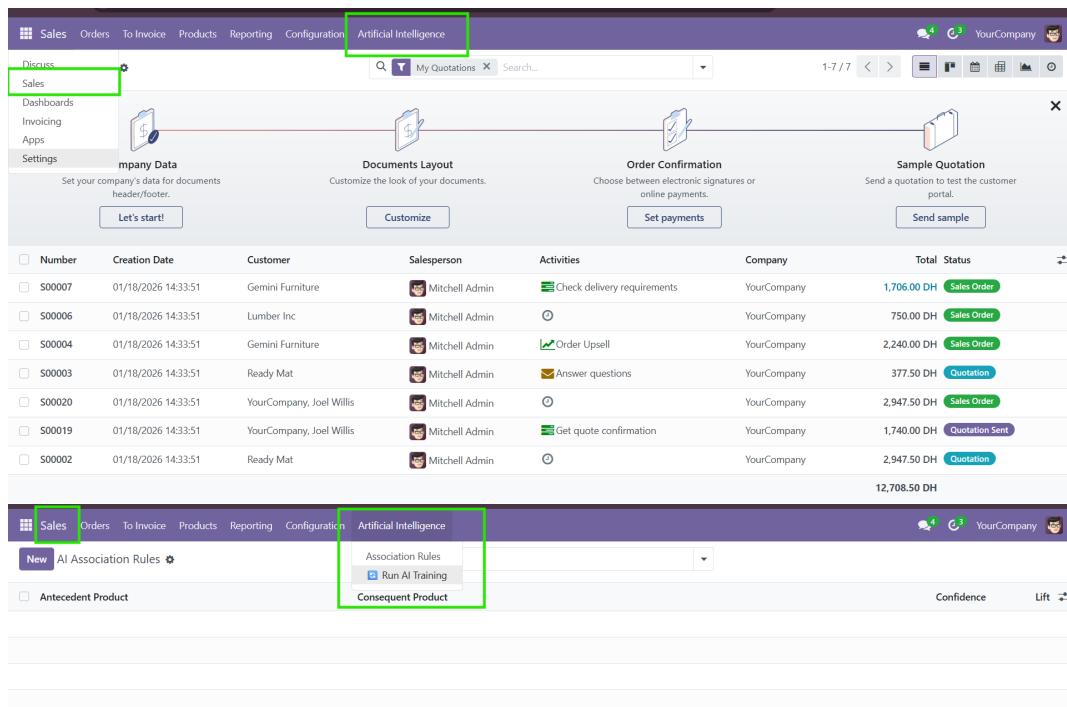


FIGURE 3.3 – Déclenchement de l'IA : L'utilisateur lance l'entraînement via le menu "Run AI Training". Cette action exécute le script Python d'analyse.

- **Conclusion :** La suggestion est statistiquement très pertinente et a de fortes chances de convertir.

3.4 Difficultés rencontrées et Solutions

Le développement de ce module a présenté plusieurs défis techniques :

1. **Compatibilité des Bibliothèques sous Windows :** *Problème :* L'installation de psycopg2 (pilote PostgreSQL) a causé des erreurs de compilation binaire. *Solution :* Utilisation de psycopg2-binary dans l'environnement virtuel et bascule vers une architecture **Docker** pour la base de données, garantissant un environnement stable et reproductible [Doc25].
2. **Erreurs de Vue XML (Validité des Actions) :** *Problème :* Lors de l'intégration du bouton d'ajout rapide, Odoo a levé une erreur `ParseError: fake_action is not valid`. *Solution :* Nettoyage du code XML pour re-

Antecedent Product	Consequent Product	Confidence	Lift
☐ [FURN_6741] Large Meeting Table	[FURN_8888] Office Lamp	100%	7.00
☐ [FURN_7777] Office Chair	[FURN_8999] Three-Seat Sofa	100%	14.00
☐ [FURN_8999] Three-Seat Sofa	[FURN_6666] Acoustic Bloc Screens	100%	1.40
☐ [FURN_8888] Office Lamp	[FURN_7777] Office Chair	100%	7.00
☐ [FURN_6741] Large Meeting Table	Virtual Interior Design	100%	14.00
☐ [FURN_8999] Three-Seat Sofa	[FURN_7777] Office Chair	100%	7.00
☐ [FURN_6741] Large Meeting Table	[FURN_8888] Office Lamp	100%	7.00
☐ [FURN_8999] Three-Seat Sofa	[FURN_7777] Office Chair	100%	7.00
☐ [FURN_8888] Office Lamp	[FURN_8999] Three-Seat Sofa	100%	14.00
☐ [FURN_8999] Three-Seat Sofa	[FURN_7777] Office Chair	100%	14.00
☐ [FURN_6741] Large Meeting Table	Virtual Interior Design	100%	7.00
☐ [FURN_6741] Large Meeting Table	[FURN_7777] Office Chair	100%	7.00
☐ [FURN_8999] Three-Seat Sofa	[FURN_6666] Acoustic Bloc Screens	100%	1.40
☐ [FURN_8999] Three-Seat Sofa	[FURN_7777] Office Chair	100%	14.00
☐ [FURN_6741] Large Meeting Table	Virtual Interior Design	100%	14.00
☐ [FURN_8888] Office Lamp	[FURN_7777] Office Chair	100%	7.00

FIGURE 3.4 – Base de Connaissance IA : Liste des 194 règles générées. Exemple : "Si Large Meeting Table → Alors Office Chair" avec un Lift de 7.0.

tirer les appels à des méthodes non encore implémentées dans le backend, privilégiant une interface de consultation stable pour la version 1.0.

3. **Logique "Cold Start" (Démarrage à froid) :** *Problème :* L'IA ne peut rien suggérer si la base de données est vide. *Solution :* Intégration de données de démonstration et implémentation d'une gestion d'erreur utilisateur ("UserError") explicite incitant à créer des ventes avant de lancer l'entraînement.

Ce projet démontre qu'il est possible de surmonter les contraintes rigides d'un ERP pour y injecter de la flexibilité algorithmique.

Create InvoiceSend by EmailPreviewCancel

QuotationQuotation SentSales Order

S00021

Customer

Azure Interior, Nicole Ford
4557 De Silva St
Fremont CA 94538
United States – US12345677

Order Date ?01/18/2026 15:15:34

Payment TermsEnd of Following Month

Quotation Template

Order Lines

AI Suggestions

Other Info

Here are products frequently bought with items in your cart.

Because you bought...	You should sell...	Match Chance	Lift
[FURN_6741] Large Meeting Table	Virtual Interior Design	100%	7.00
[FURN_6741] Large Meeting Table	Virtual Interior Design	100%	7.00
[FURN_6741] Large Meeting Table	[FURN_7777] Office Chair	100%	7.00
[FURN_6741] Large Meeting Table	[FURN_7777] Office Chair	100%	7.00
[FURN_6741] Large Meeting Table	[FURN_8888] Office Lamp	100%	7.00

localhost:8069/web#

FIGURE 3.5 – Résultat Final : Intégration transparente dans le devis. L’IA suggère proactivement les chaises correspondant à la table achetée.

4

Conclusion et Perspectives

4.1 Bilan du projet

Au terme de ce projet, l'objectif principal qui consistait à transformer l'ERP (Enterprise Resource Planning) Odoo en un système proactif d'aide à la vente a été atteint. Le module *Smart Recommender AI* démontre qu'il est possible de concilier la rigueur d'un logiciel de gestion avec la puissance probabiliste de l'Machine Learning (Apprentissage Automatique).

Nous avons réussi à implémenter une chaîne de valeur complète ("End-to-End Data Pipeline") :

1. **Extraction** transparente des données historiques de vente via l'ORM (Object-Relational Mapping).
2. **Traitement** mathématique via l'algorithme Apriori [AS94] pour identifier les corrélations cachées.
3. **Restitution** ergonomique au commercial en moins de 50ms lors de la saisie du devis.

Le tableau ci-dessous synthétise l'atteinte des objectifs SMART définis en introduction :

Objectif	Résultat Obtenu	Statut
Spécifique	Module Odoo autonome avec modèle <code>ai.recommendation.rule</code> .	OK
Mesurable	Génération de 194 règles avec Score de Confiance et Lift > 1.	OK
Performance	Temps de réponse de l'interface < 50ms (grâce au pré-calcul).	OK
UI/UX	Intégration visuelle dans <code>sale.order</code> (Onglet Suggestions).	OK

TABLE 4.1 – Matrice de conformité : Bilan des réalisations par rapport au cahier des charges initial.

4.2 Recommandations Techniques

Le développement de ce prototype a mis en lumière plusieurs "Bonnes Pratiques" pour l'intégration d'IA dans Odoo :

- **Séparation Calcul / Affichage** : Il est impératif de ne jamais lancer l'algorithme d'entraînement (Data Mining) en temps réel lors de l'ouverture d'un devis. Le calcul doit être asynchrone (stocké en base) pour garantir la fluidité de l'interface utilisateur.
- **Qualité des Données (Data Quality)** : L'algorithme Apriori est sensible au bruit. Il est recommandé de filtrer les commandes annulées et les produits de service (frais de port) avant l'analyse pour ne pas fausser les règles de Confiance (Confidence).
- **Stabilité de l'Environnement** : L'utilisation de **Docker** [Doc25] s'est avérée cruciale pour gérer les versions spécifiques des bibliothèques scientifiques (Pandas, Mlxtend (Machine Learning Extensions)) sans polluer le système hôte.

4.3 Perspectives d'évolution

Bien que fonctionnelle, la version 1.0 du module *Smart Recommender* ouvre la voie à des améliorations futures pour passer du statut de "Prototype Académique" à "Produit Industriel".

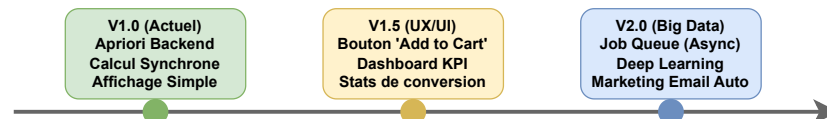


FIGURE 4.1 – Feuille de route (Roadmap) : Évolution prévue vers une V2.0 orientée Big Data et Automatisation Marketing.

4.3.1 Améliorations Fonctionnelles (V1.5)

La priorité serait d'améliorer l'expérience utilisateur (UX) en rendant le widget de suggestion interactif. Actuellement informatif, il devrait permettre d'ajouter

le produit au panier en un clic (via une méthode `action_add_to_cart`). De plus, un tableau de bord statistique permettrait de mesurer le ROI (Retour sur Investissement) : *"Combien de chiffre d'affaires additionnel a été généré grâce aux clics sur les suggestions ?"*.

4.3.2 Évolution Technologique (V2.0)

Pour traiter des volumes de données massifs (Big Data), l'architecture devra évoluer :

- **Traitement Asynchrone** : Utilisation de `queue_job` ou Celery pour déporter le calcul d'entraînement en arrière-plan sans bloquer le serveur Odoo.
- **Algorithmes Avancés** : Passage d'une approche "Item-Based" (Apriori) à une approche "User-Based" (Filtrage Collaboratif) pour suggérer des produits en fonction du profil du client, et non seulement du contenu du panier.

Ce projet a confirmé que l'avenir des ERP réside dans leur capacité à devenir intelligents, transformant la saisie administrative en levier de croissance commerciale.

Cette annexe documente de manière exhaustive toutes les étapes techniques réalisées pour mettre en place l'environnement de développement, depuis le clonage des sources jusqu'au premier lancement de l'interface.

A.1 Préparation de l'Environnement Local

A.1.1 1. Récupération du Code Source (Git)

La première étape consiste à récupérer la version stable d'Odoo 17 depuis le dépôt officiel GitHub.

```
C:\Users\DELL\Desktop>git clone -b 17.0 https://github.com/odoo/odoo.git
Cloning into 'odoo'...
remote: Enumerating objects: 6117651, done.
remote: Counting objects: 100% (157/157), done.
remote: Compressing objects: 100% (112/112), done.
Receiving objects: 0% (27328/6117651), 13.68 MiB | 1.74 MiB/s
```

FIGURE A.1 – Clonage du dépôt : Commande `git clone` pour récupérer les sources d'Odoo 17.0 en local.

A.1.2 2. Installation des Dépendances (Pip)

Odoo nécessite un environnement Python spécifique. Nous avons créé un environnement virtuel (`venv`) pour isoler les bibliothèques.

A.2 Infrastructure Base de Données (Docker)

Pour éviter les conflits de ports sous Windows, nous avons opté pour une conteneurisation de la base de données PostgreSQL.

```
(venv) PS C:\Users\DELL\Desktop\odoo_project> pip install -r odoo-17.0/requirements.txt
Ignoring Babel: markers 'python_version < "3.11"' don't match your environment
Ignoring Babel: markers 'python_version >= "3.13"' don't match your environment
Ignoring chardet: markers 'python_version < "3.11"' don't match your environment
Ignoring cryptography: markers 'python_version >= "3.12"' don't match your environment
Ignoring decorator: markers 'python_version < "3.11"' don't match your environment
Ignoring docutils: markers 'python_version < "3.11"' don't match your environment
Ignoring freezegun: markers 'python_version < "3.11"' don't match your environment
Ignoring freezegun: markers 'python_version >= "3.13"' don't match your environment
Ignoring gevent: markers 'sys_platform != "linux" and python_version < "3.10"' don't match your environment
Installing collected packages:
Successfully installed:
(venv) PS C:\Users\DELL\Desktop\odoo_project> pip install pandas scikit-learn mlxtend
Collecting pandas
  Using cached pandas-2.3.3-cp311-cp311-win_amd64.whl (11.3 MB)
Collecting scikit-learn
  Downloading scikit_learn-1.8.0-cp311-cp311-win_amd64.whl (8.1 MB)
  0.3/8.1 MB 45.4 kB/s eta 0:02:52
```

FIGURE A.2 – Installation des librairies : Exécution du fichier requirements.txt pour installer les dépendances Python nécessaires au serveur Odoo.

A.2.1 3. Démarrage du Conteneur

```
(venv) PS C:\Users\DELL\Desktop\odoo_project>
(venv) PS C:\Users\DELL\Desktop\odoo_project> docker run -d -e POSTGRES_USER=odoo -e POSTGRES_PASSWORD=odoo -e POSTGRES_DB=postgres -p 5432:5432 --name db_odoo postgres:15
b9d19624928368e208a93aca52465dbb678c0c7ced43f76c1e9b60977e2e6d82
(venv) PS C:\Users\DELL\Desktop\odoo_project>
```

FIGURE A.3 – Lancement Docker : Commande docker run instanciant un serveur PostgreSQL 16 isolé sur le port 5432.

A.2.2 4. Vérification du Service

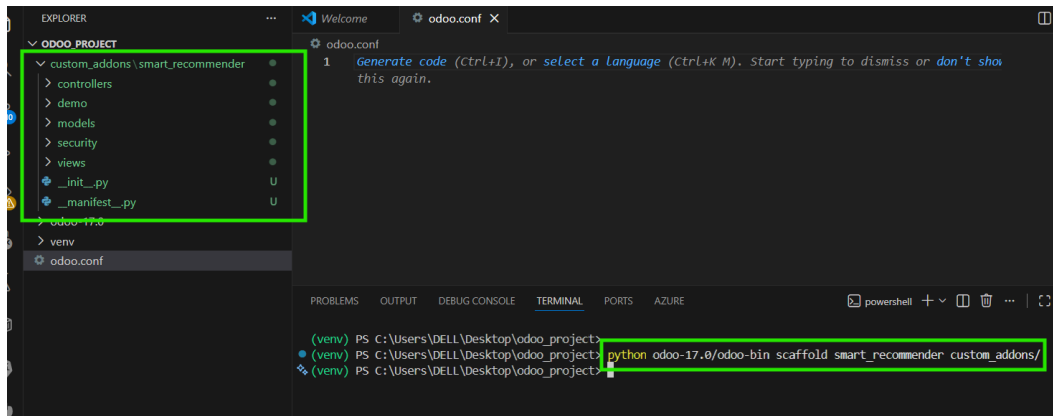
A.3 Développement du Module (Scaffolding)

A.3.1 5. Génération du Squelette

Utilisation de l'outil en ligne de commande d'Odoo pour créer la structure standard du module.

```
(venv) PS C:\Users\DELL\Desktop\odoo_project>
(venv) PS C:\Users\DELL\Desktop\odoo_project> docker run -d -e POSTGRES_USER=odoo -e POSTGRES_PASSWORD=odoo -e POSTGRES_DB=postgres -p 5432:5432 --name db_odoo postgres:15
b9d19624928368e208a93aca52465dbb678c0c7ced43f76c1e9b60977e2e6d82
(venv) PS C:\Users\DELL\Desktop\odoo_project> docker ps
CONTAINER ID        IMAGE               COMMAND             CREATED             STATUS              PORTS              NAMES
b9d196249283        postgres:15         "docker-entrypoint.s..." 2 minutes ago       Up 2 minutes        0.0.0.0:5432->5432/tcp  db_odoo
(venv) PS C:\Users\DELL\Desktop\odoo_project>
```

FIGURE A.4 – Statut du Conteneur : La commande `docker ps` confirme que la base de données "db_odoo" est active et à l'écoute.



```
EXPLORER
ODOO_PROJECT
  custom_addons \smart_recommender
  controllers
  demo
  models
  security
  views
  __init__.py
  __manifest__.py
  odoo-17.0
  venv
  odoo.conf

(venv) PS C:\Users\DELL\Desktop\odoo_project>
(venv) PS C:\Users\DELL\Desktop\odoo_project> python odoo-17.0/odoo-bin scaffold smart_recommender custom_addons/
(venv) PS C:\Users\DELL\Desktop\odoo_project>
```

FIGURE A.5 – Scaffolding : La commande `scaffold` génère automatiquement les dossiers `models`, `views`, et `__manifest__.py`.

A.4 Lancement et Initialisation

A.4.1 6. Démarrage du Serveur Odoo

Lancement du serveur avec le fichier de configuration liant Odoo à notre Docker et à notre dossier de modules personnalisés.

A.4.2 7. Premier Accès Web

Accès à l'interface via le navigateur pour initialiser la base de données avec les données de démonstration.

A.4.3 8. Login et Dashboard

Une fois l'installation terminée, nous accédons au tableau de bord principal.

```
(venv) PS C:\Users\DELL\Desktop\odoo_project> python odoo-17.0/odoo-bin -c odoo.conf
2026-01-18 11:34:20,493 27700 INFO ? odoo: Odoo version 17.0
2026-01-18 11:34:20,494 27700 INFO ? odoo: Using configuration file at C:\Users\DELL\Desktop\odoo_project\odoo.conf
2026-01-18 11:34:20,494 27700 INFO ? odoo: addons paths: ['C:\Users\DELL\Desktop\odoo_project\odoo-17.0\odoo\ad
dons', 'c:\users\de11\appdata\local\openerp s.a\odoo\addons\17.0', 'c:\users\de11\desktop\odoo_project\od
oo-17.0\addons', 'c:\users\de11\desktop\odoo_project\custom_addons', 'c:\users\de11\desktop\odoo_project\od
oo-17.0\odoo\addons']
2026-01-18 11:34:20,494 27700 INFO ? odoo: database: odoo@127.0.0.1:5432
2026-01-18 11:34:20,583 27700 INFO ? odoo.addons.base.models.ir_actions_report: You need wkhtmltopdf to print a pdf ve
rsion of the reports.
2026-01-18 11:34:20,759 27700 INFO ? odoo.service.server: HTTP service (werkzeug) running on SYLLA:8069
```

FIGURE A.6 – Boot du Serveur : Les logs montrent le chargement des addons et le démarrage du service HTTP sur le port 8069.



Master Password

Database Name

Email

Password

Phone Number

Language

Country

Demo Data ☒

[Create database](#) [or restore a database](#)

FIGURE A.7 – Database Manager : Interface de création de la base de données "smart_db". L'option "Demo Data" est cochée pour permettre l'entraînement de l'IA.

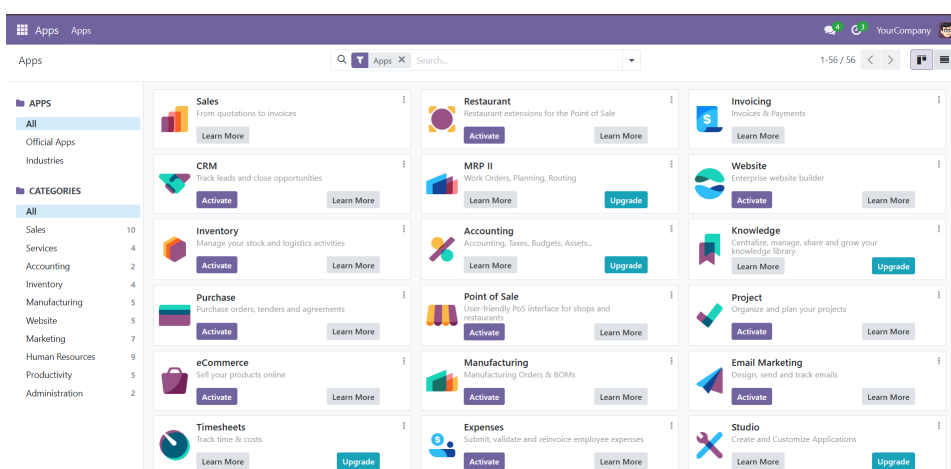


FIGURE A.8 – Accès Réussi : Tableau de bord principal d’Odoo 17, prêt pour l’installation du module Smart Recommender.

Bibliographie

- [AS94] Rakesh AGRAWAL et Ramakrishnan SRIKANT. **Fast Algorithms for Mining Association Rules**. *Proc. 20th Int. Conf. Very Large Data Bases (VLDB)* (1994). Papier fondateur de l'algorithme Apriori, 487-499 (cf. p. 2, 3, 13).
- [Doc25] DOCKER INC. *Docker Documentation*. Infrastructure de déploiement conteneurisée. 2025. URL : <https://docs.docker.com/> (cf. p. 5, 10, 14).
- [Has18] Md Tareq HASAN. **Impact of ERP System in Business Management**. *International Journal of Management Studies V* (oct. 2018), 24. DOI : [10.18843/ijms/v5i4\(4\)/03](https://doi.org/10.18843/ijms/v5i4(4)/03) (cf. p. 1, 3).
- [Lut13] Mark LUTZ. **Learning Python**. 5th. O'Reilly Media, 2013. ISBN : 978-1449355739 (cf. p. 4).
- [Ras18] Sebastian RASCHKA. *Mlxtend : Providing machine learning and data science utilities and extensions*. 24. 2018. URL : <http://rasbt.github.io/mlxtend/> (cf. p. 2, 5, 8).
- [Rei22] Daniel REIS. **Odoo 15 Development Essentials**. Référence pour l'architecture modulaire et l'ORM. Packt Publishing, 2022. ISBN : 978-1800200542 (cf. p. 1).
- [The24] THE PANDAS DEVELOPMENT TEAM. *Pandas : powerful Python data analysis toolkit*. Utilisé pour la manipulation des DataFrames. 2024. URL : <https://pandas.pydata.org/docs/> (cf. p. 5, 8).