IA et référentiels qualité Un RAG pour des réponses précises et rapides

Clément Le Guyadec - mars 2025



Quelle est la durée minimale de conservation des dossiers de lot selon les BPF?

La réponse se trouve dans un PDF de 400 pages ou en allant solliciter le pharmacien responsable

Pourquoi un projet RAG en interne?

- Contexte : Les équipes ont besoin d'un accès rapide et précis aux informations relatives aux BPF.
- Problème : Trop d'informations, document complexe avec beaucoup de références croisées.
- Objectif: Mettre en place un RAG interne pour améliorer la recherche et l'exploitation du référentiel qualité tout en limitant la sollicitation des experts métier.

Synthèse des URS retenues par la DSI

La DSI a établi un cadre précis pour garantir un déploiement sécurisé, performant et conforme aux exigences réglementaires. Les critères retenus sont :

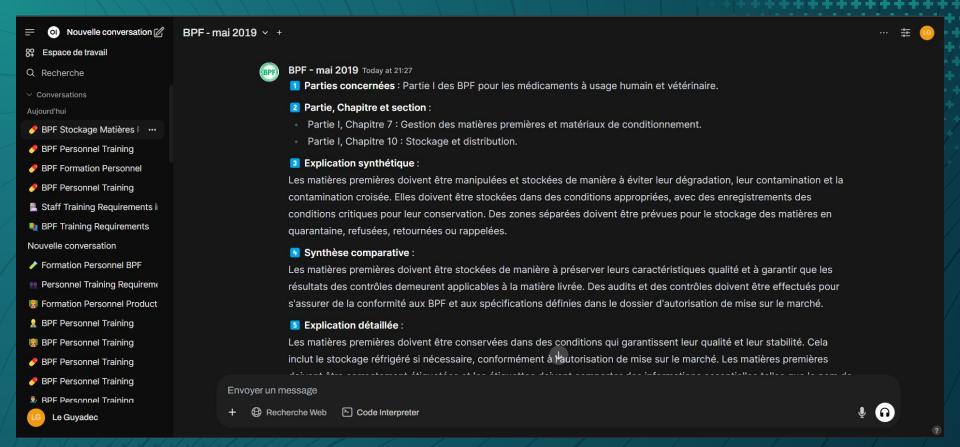
- Contrôle des accès : Gestion centralisée des utilisateurs et des permissions pour garantir une utilisation maîtrisée.
- P Flexibilité et compatibilité : Intégration fluide avec des modèles lA locaux et des API externes, assurant une adaptation aux besoins métier.
- Sécurité et confidentialité : Traitement des données sous contrôle interne, stockage sécurisé pour éviter toute fuite d'informations sensibles.
- Évolutivité et modularité : Capacité d'ajouter des agents spécialisés (RAG, recherche web...) et d'adapter l'outil aux nouveaux cas d'usage.
- Conformité RGPD : Stockage des données en Europe, mise en place d'un Data Processing Agreement (DPA) et respect strict des réglementations.

Plan projet

Semaine	1	2	3	4	5	6	7	8	9	10
Enquête métier										
Sélection technologique										
Déploiement du MVP										
Formation des utilisateurs										
Évaluation et amélioration										

Critère	URS	OpenWebUI/Mistral		
Gestion des utilisateurs	Multi-accès sécurisé	☑ Oui, gestion granularisée		
IA locale et API	Compatibilité hybride	☑ Ollama + API externes		
Sécurisation des données	Contrôle interne	☑ Données stockées localement		
Extensibilité	Plugins et agents IA	✓ Agents intégrés (RAG, web search)		
Conformité RGPD	Données en Europe	✓ Oui, stockage et utilisation contrôlés (selon modèle implémenté)		

[⊸] OpenWebUI



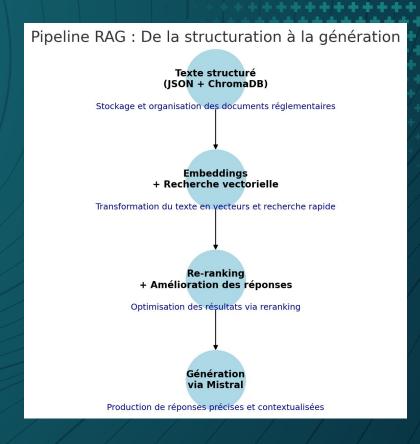
Exploitation d'un Référentiel Qualité (RAG)

Technologies choisies

- ChromaDB et un model multilangues
 (intfloat/multilingual-e5-large) pour l'indexation des
 textes et le stockage local
- → Modèle Mistral + Re-ranking (bge-reranker-v2-m3) pour améliorer les réponses.
- → Fichiers JSON structurés pour organiser les chapitres et mots-clés et source réglementaire complète au format txt

Optimisations techniques

- → Taille des chunks : 1024 tokens, chevauchement 300.
- Contrôle des prompts pour éviter les réponses hors-sujet.



- Architecture et déploiement du RAG

Défis rencontrés et solutions

Défi 1: Serveur sans GPU limitant les performances

Proposition Défi 2 : Volume et complexité du référentiel

Défi 3 : Pertinence et clarté des réponses

→ Adoption d'une architecture hybride, combinant des modèles légers en local et l'utilisation d'API externes pour les tâches plus exigeantes. → Conversion du document en format TXT structuré, segmentation en fichiers JSON par chapitres et mots-clés pour une indexation efficace via ChromaDB. → Affinage des prompts pour cadrer la génération de réponses.

→ Ajustement des embeddings et du re-ranking (bge-reranker-v2-m3) pour améliorer la hiérarchisation des résultats

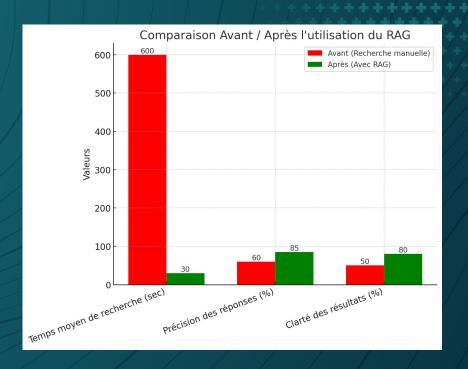
Validation du modèle

- Métriques de performance
 - Exactitude : 50% (Pertinence des réponses).
 - Complétude : 30% (Capacité à récupérer les bonnes informations).
 - Format & clarté : 20% (Facilité de lecture et compréhension).

Tests utilisateurs

- Comparaison avec recherches manuelles
- Réduction des erreurs d'interprétation grâce à l'ajout du re-ranking.

Critère	Recherche manuelle	RAG		
Temps moyen de recherche	10 min	30 sec		
Précision des réponses	Variable	85% validées		
Clarté	Dépend de l'utilisateur	Structurée et synthétique		



Comparaison avant/après

Conclusion et perspectives

- Le RAG fonctionne bien et apporte une vraie valeur ajoutée.
- Améliorations futures :
 - Ajout de nouveaux référentiels,
 - amélioration du modèle,
 - meilleur fine-tuning.

Prochaine étape ?

 Déploiement à plus grande échelle et retour utilisateur continu.

Merci pour votre attention

- https://github.com/cleguyadec/jedha-Generative-Al
 - Prompt système et user prompt pré-configuré dans OpenWebUl
 - Fichiers alimentant la base de connaissance pour améliorer la qualité des réponses
 - Grille d'évaluation du modèle et résultat