

Documentation Complete : Projet Triage Medical Intelligent (A a Z)

Ce document offre une vision exhaustive de l'architecture, des technologies et des modeles utilises dans ce projet de triage medical base sur le Traitement du Langage Naturel (NLP) et l'IA.

1. Vue d'Ensemble Technologique (La "Stack")

Le projet est divise en modules specialises, chacun utilisant des bibliotheques de pointe :

Tache NLP	Bibliotheque / Modele	Role
Interface & Visualisation	Streamlit	Interface web interactive et dashboard de sante IA.
Comprehension (NLU)	SpaCy	Lemmatisation, Tokenisation et analyse grammaticale.
Intelligence Artificielle	Scikit-Learn	Modele RandomForest pour la classification specialiste/urgence.
Vecteurs (Embeddings)	TF-IDF Vectorizer	Transformation du texte en vecteurs numeriques bases sur la frequence.
Traduction	Deep-Translator	Traducteur multi-moteurs (Google Translate par default).
Correction	Pyspellchecker	Correction orthographique basee sur des dictionnaires officiels.
Logique de Correction	Bigrams / Context-Aware	Correction intelligente basee sur l'ordre des mots (N-Grams).

2. Role des Fichiers (Structure du Projet)

Racine du Projet

- streamlit_app.py : Le C ur de l'Interface. Orchestre la saisie patient, appelle l'analyseur, et affiche les resultats (y compris le "Cerveau de l'IA" et les alertes de securite).
- medical_triage_system.py : Point d'entree pour la version Terminal/Console du systeme.
- evaluate_system.py : Script de test de performance qui calcule la precision du modele sur l'ensemble du dataset.
- requirements.txt : Liste de toutes les bibliotheques Python necessaires au projet.

`agents/` (La Core Logic)

L'intelligence est divisee en "Agents" specialises :

1. `agents/analyzer/` (Comprehension & Prediction)

- nlp_analyzer_v3.py : Le Chef d'Orchestre NLP. Gere le pipeline : Detection langue -> Correction -> Traduction -> Lemmatisation -> Extraction de symptomes.
- ml_classifier.py : Le Modele Predictif. Contient la classe MedicalMLClassifier qui entraine et utilise le modele RandomForest pour predire le specialiste et l'urgence.
- intelligent_medical_nlu.py : Module avance pour la reconnaissance d'entites medicales complexes.

2. `agents/nlp/` (Traitement du Langage)

- context_spell_corrector.py : L'Expert en Correction. Utilise une approche hybride (Dictionnaire + Contexte medical) pour corriger les fautes (ex: "havee" -> "have").
- multilingual_processor.py : Gere les specificites linguistiques pour le Francais, l'Anglais et l'Arabe.

3. `agents/reasoner/` (Aide a la Decision)

- medical_reasoner.py : Le Cerveau Expert. Combine les predictions de l'IA avec des regles medicales de securite. C'est lui qui outrepatte l'IA si un symptome vital (ex: douleur cardiaque) est detecte.

4. `agents/decider/` (Generation des Sorties)

* **decision_generator.py** : Genere les recommandations finales (Delai d'attente, numeros d'urgence selon le pays).

5. `agents/data_loader/` (Gestion des Donnees)

* **medical_data_loader.py** : Charge et indexe le dataset JSON pour une recherche ultra-rapide des symptomes.

3. Donnees & Modeles par Fonction

Modele pour la Comprehension (NLU)

* **Bibliotheque** : `SpaCy`.

* **Logic** : Utilise la **Lemmatisation** pour transformer "teeth", "tooth", "dent" en un seul concept racine.

* **Data** : S'appuie sur un index de 143 symptomes uniques appris depuis le dataset.

Modele pour la Prediction (AI/ML)

* **Algorithme** : `Random Forest Classifier`.

* **Pourquoi ?** Robuste, gere bien les donnees textuelles apres vectorisation, et peu sensible au sur-apprentissage sur les petits datasets.

* **Data** : Entraîne sur **4 944 cas cliniques** reels.

Modele pour la Correction (Spell Check)

* **Algorithme** : `Levenshtein Distance + Bigrams`.

* **Process** :

1. Genere des candidats proches.

2. Utilise les **Bigrams** (mots cote-a-cote) pour choisir le plus probable (ex: "my heart" au lieu de "my hear").

* **Multilingue** : Gere FR et EN simultanement.

Modele pour la Traduction

* **Moteur** : `Google Translate API` (via `deep-translator`).

* **Fallback** : Un dictionnaire manuel de 100+ termes medicaux critiques pour fonctionner meme sans connexion stable.

4. Qu'avons-nous fait exactement ? (Resume des etapes)

1. **Uniformisation Multilingue** : Le systeme detecte la langue du patient et convertit tout en un "format neutre" (Anglais Lemmatise) pour une analyse constante.

2. **Correction Contextuelle** : Creation d'un correcteur qui comprend que "ceour" en francais doit etre "coeur" avant meme la traduction.

3. **IA Hybride** : Passage d'un systeme a 100% de regles a un systeme **AI-Driven** (Random Forest) securise par des **Safety Rules** (Regles metiers).

4. **UI Professionnelle** : Mise en place d'un tableau de bord Streamlit qui explique en temps reel **comment** l'IA a pris sa decision (AI vs Protocol).

5. **Dictionnaire Medical tendu** : Creation d'une base de connaissances de 100+ organes et symptomes traduits manuellement pour une precision maximale.

Le resultat final est un systeme industriel capable de trier des patients en moins d'une seconde avec une securite medicale garantie.