Manuel Technique – HealthPredict AI



1. Introduction

Ce document décrit l'architecture technique, les dépendances et la procédure de déploiement de l'application **HealthPredict AI**.

Il est destiné aux développeurs, intégrateurs et mainteneurs du projet.

2. Architecture du projet

```
Healthpredict-AI-clean/
                    → Interface Streamlit (healthpredict_app.py)
— app/
- assets/
                    → Données et modèles
                    → Raw (OpenFDA), processed (labeled)
 --- data/
  --- models/
                    → Modèles IA entraînés (joblib)
  L-- eval/
                     → Figures d'évaluation
                     → Fichiers de configuration (config.yaml, .streamlit/config.toml)
 — config/
                    → Base SQLite (app.db), échantillons
├── data/
- notebooks/
                 → Scripts d'évaluation (eval_healthpredict.py)
 — scripts/
                     → Préparation données + entraînement IA
  -- build_processed_csv.py
 -- train_minimal_tfidf.py
  -- train_camembert_baseline.py
  — download_assets.py
  L-- ...
— requirements.txt → Dépendances Python
- start.ps1
                    → Script de lancement (Windows)
 hpdb.py
                      → Gestion SQLite
```

3. Dépendances principales

Langage: Python 3.12+

Librairies clés:

- Streamlit (UI)
- Pandas / Numpy (ETL & calculs)
- Scikit-learn (TF-IDF, modèles classiques)
- Transformers / Torch (CamemBERT)
- **SpaCy** (nettoyage linguistique)
- Tesseract + pdf2image + PyPDF2 (OCR documents)
- SQLite (hpdb.py) (historique des prédictions)

Installation:

pip install -r requirements.txt

4. Configuration

Fichiers clés:

- config/config.yaml: chemins des datasets et modèles.
- .streamlit/config.toml: paramètres UI (taille max messages, thème).
- .env: variables d'environnement (DB path, tokens Hugging Face).

Variables utiles:

- HP_AUTO_DOWNLOAD=1 → téléchargement auto des modèles/données.
- HP_DB=data/app.db → chemin de la base SQLite.
- HP_USE_CAMEMBERT=1 → active CamemBERT au lieu de TF-IDF.

5. Base de données

```
id
         INTEGER PRIMARY KEY
ts
         TIMESTAMP DEFAULT CURRENT_TIMESTAMP
source
        TEXT (texte, document, API...)
file_name TEXT
input_text TEXT
cleaned_text TEXT
model_type TEXT (TF-IDF / CamemBERT)
label
         TEXT (Critique / Non critique)
         FLOAT
proba
detected_type TEXT
src_lang TEXT (fr/en)
translated BOOLEAN
top_keywords JSON
```

6. Pipeline IA

Schéma simplifié:

```
Entrée texte/doc (PDF, DOCX, image OCR)

↓

Nettoyage (normalisation, accents, stopwords)

↓

Traduction (EN → FR, optionnelle)

↓

Vectorisation

- TF-IDF

- CammemBERT embeddings

↓

Modèle IA

- Logistic Regression / Random Forest

↓

Sortie

- Label (critique/non)

- Confiance

- Explication (mots-clés TF-IDF)

- Stockage DB SQLite
```

7. Entraînement des modèles

TF-IDF (baseline)

python scripts/train_minimal_tfidf.py

Génère: assets/models/healthpredict_model.joblib

CamemBERT (avancé)

python scripts/train_camembert_baseline.py

Génère: assets/models/healthpredict_camembert_model.joblib

8. Déploiement

Mode local (dev/test)

streamlit run app/healthpredict_app.py

Mode production (Docker possible)

- Utiliser requirements.txt pour installer dépendances.
- Stocker datasets & modèles sur Hugging Face (repo healthpredict-assets).

• Configurer pipeline CI/CD (GitHub Actions .github/workflow/ci.yml).

9. Maintenance & évolutions

- Réentraînement recommandé tous les 6 mois avec nouveaux incidents.
- Améliorations possibles :
 - o Support multilingue (EN, FR).
 - o API REST (FastAPI) pour intégration tierce.
 - o Passage à une base PostgreSQL pour usage multi-utilisateurs.