Rapport de Projet — Plateforme Django de Diagnostic de Tension (ML)

1. Contexte et Objectifs

Problématique: Aider au screening rapide de l'hypertension via des valeurs de tension artérielle (TA).

Objectif: Développer une mini-plateforme Web (Django) permettant de saisir systolic et diastolic et d'obtenir un diagnostic indicatif, d'abord par règles, puis via un modèle ML entraîné.

2. Données

CSV interne : diagnostic/data/bp_dataset.csv

Colonnes: systolic, diastolic, label

Classes: Normal, Élevée, Hypertension Stade 1, Hypertension Stade 2, Crise hypertensive.

Remarque : Dataset d'exemple (synthétique) conforme aux catégories usuelles de TA.

3. Méthode et Architecture

Stack: Django 5, scikit-learn (Logistic Regression), joblib.

Approche: Règles de base (fallback) dans diagnostic/ml.py; modèle ML entraîné et chargé si présent.

Fichiers clés

- diagnostic/ml.py → predict_bp(), chargement modèle et fallback
- diagnostic/train_model.py → pipeline d'entraînement et sauvegarde
- diagnostic/forms.py → BloodPressureForm
- diagnostic/views.py → home()
- diagnostic/templates/diagnostic/home.html → interface utilisateur
- diagnostic/data/bp_dataset.csv → dataset d'exemple
- projet_m1Sir/settings.py → INSTALLED_APPS inclut diagnostic
- projet_m1Sir/urls.py → include('diagnostic.urls') à la racine

4. Implémentation ML

Entrées : [[systolic, diastolic]].

Labels: ['Normal','Élevée','Hypertension Stade 1','Hypertension Stade 2','Crise hypertensive'].

Pipeline: StandardScaler + LogisticRegression(multi_class='multinomial').

Persistance: diagnostic/model/bp_model.joblib via joblib.

5. Résultats et Évaluation

Après entraînement, un rapport de classification est affiché (précision, rappel, f1). Sur données synthétiques, performance élevée attendue.

6. Démonstration

- 1 Installer les dépendances : pip install -r requirements.txt
- 2 Entraîner le modèle : python diagnostic/train_model.py
- 3 Lancer le serveur : python manage.py migrate && python manage.py runserver
- 4 Tester: http://127.0.0.1:8000/ puis saisir systolic/diastolic

7. Avertissements et Éthique

Outil indicatif, non destiné au diagnostic médical. Pas de stockage patient implémenté. Les performances sur données réelles requièrent un dataset cliniquement représentatif.

8. Limites et Améliorations

- Variables limitées (uniquement TA). Ajouter d'autres facteurs cliniques.
- Dataset de démo synthétique. Intégrer des données réelles anonymisées.
- Améliorer la robustesse (détection anomalies, unités, valeurs manquantes).
- Élargir les modèles (RF, XGBoost), calibration des probabilités, tuning.