# Heart Disease Prediction: HeartWise



Réalisé par : Zayneb Hamdi

Groupe: INGA2- groupe1- sousgroupe2

Année universitaire: 2024/2025

# Table des matières

l.	Introduction :	3
II.	Base de données :	J
III.	Backend : le modèle de Prédiction	5
IV.	Frontend : les interfaces de l'application	5
V.	Etapes :	7
VI.	Améliorations futures :	. 11
VII.	Conclusion:	12

### I. Introduction:

Les maladies cardiaques demeurent parmi les principales causes de mortalité dans le monde. La détection précoce peut sauver la vie des malades. Ce projet vise à développer une application capable de prédire le risque de maladies cardiaques en fonction de divers paramètres médicaux, tels que l'âge, le sexe, le cholestérol, la pression artérielle, etc.

# Vous trouverez dans cette application:

- ✓ Une interface utilisateur permettant la saisie de données
- ✓ Un modèle de machine Learning entrainé sur des données cliniques
- Une base de données pour stocker les données nécessaires à évaluer la précision de prédiction

## Objectifs de l'application:

- ✓ Atteindre une précision supérieure à 80%
- Concevoir une interface simple accessible à des utilisateurs non techniques
- ✓ Stocker les données afin de suivre la performance de l'application

# Outils de développement :

- ✓ Python : pour l'entrainement de modèle de machine Learning et le backend
- ✓ Flask : Framework léger pour le backend
- ✓ MongoDB : stocker les données de prédictions
- Scikit-learn : librairie python utilisée pour entrainer le modèle de prédiction
- ✓ Html/css : la conception des interfaces utilisateurs

#### II. Base de données :

La base de donnée utilisée est MongoDB (NoSQL) pour stocker les données cliniques ainsi que le résultat de prédiction obtenues pour suivre la précision de modèle afin de le développer.

✓ DB: « prédiction »

✓ Collection : « cases » : pour chaque cas l'id, les données cliniques associés et le résultat

Pour l'entrainement du modèle on utilisera une dataset « heart disease data.csv » :

- ✓ Age : l'âge de patient en année
- ✓ Sex : le genre de patient :
  - 0 : female
  - 1 : male
- ✓ cp : chest pain type
  - 0 = Typical angina
  - 1 = Atypical angina
  - 2 = Non-anginal pain
  - 3 = Asymptomatic
- ✓ trestbps resting blood pressure
- ✓ chol serum cholesterol
- ✓ fbs fasting blood sugar
  - 1 = True
  - 0 = False
- ✓ restecg resting electrocardiographic results
  - 0 = Normal
  - 1 = Having ST-T wave abnormality
- ✓ 2 = Showing probable or definite left ventricular
- ✓ thalach maximum heart rate achieved
- ✓ exang exercise-induced angina
  - 1 = Yes
  - 0 = No
- ✓ oldpeak ST depression
- ✓ slope slope of the peak exercise ST segment
  - 0 = Upsloping
  - 1 = Flat
  - 2 = Downsloping
- ✓ ca number of major vessels :(0-3)
- ✓ thal thalassemia

A blood disorder condition:

- 1 = Normal
- 2 = Fixed defect
- 3 = Reversible defect
- ✓ target diagnosis of heart disease
  - 1 = Presence of heart disease
  - 0 = Absence of heart disease

## III. Backend : le modèle de Prédiction

- ✓ NumPy : Pour manipuler les données sous forme de tableaux.
- ✓ Pandas : Pour charger et analyser les données tabulaires.
- ✓ Scikit-learn : Pour diviser les données, entraîner le modèle et mesurer ses performances.
- ✓ Flask : Pour créer le backend et exposer les fonctionnalités via une interface web.
- ✓ PyMongo : Pour interagir avec MongoDB et enregistrer les données utilisateur.
- ✓ MongoDB : Pour stocker les données et les résultats des prédictions.

Régression Logistique (Logistic Regression) : Algorithme de classification supervisée, bien adapté à ce type de problème binaire (0 = Pas de risque, 1 = Risque).

# IV. Frontend: les interfaces de l'application

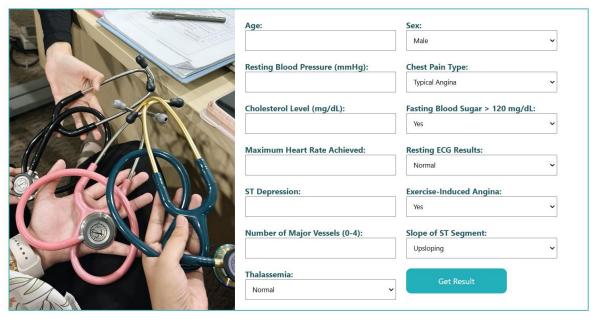
Cette application comporte 3 interfaces:

✓ Page d'accueil « index.html » : d'après la page d'accueil l'utilisateur peut savoir le but et la façon d'utiliser l'application. le métier : la santé .

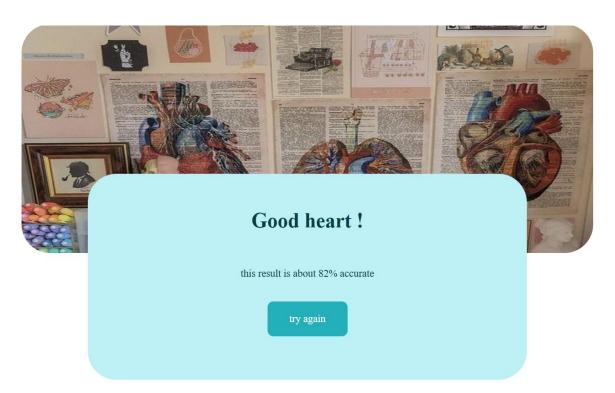


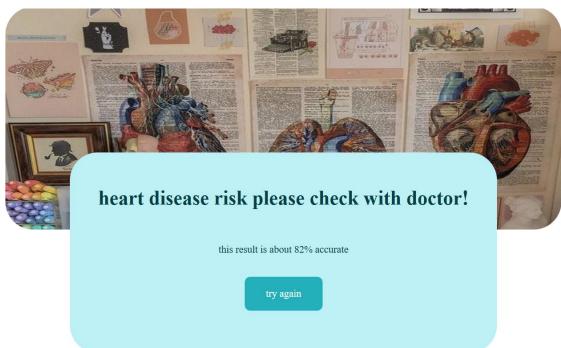
✓ Page de formulaire « formulaire.html » : avec des labels et des phrases claires, l'utilisateur peut saisir ses données cliniques facilement. Le formulaire est guidé et facile à utiliser

#### **Heart Disease Risk Assessment Form**



✓ Page de résultat « resultat.html » : contient le résultat de la prédiction ainsi que le pourcentage de précision de prédiction. S'il y a un risque l'application affiche un message qui l'incite à contacter son médecin.





# V. Etapes:

1. Installer les dépendances nécessaires :

PS C:\Users\hamdi\OneDrive\Desktop\heart disease prediction> pip install pandas numpy scikit-learn flask pymongo
Requirement already satisfied: pandas in c:\users\hamdi\appdata\local\programs\python\python\python312\lib\site-packages (2.2.3)

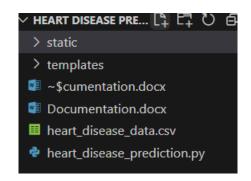
2. Importer les bibliothèques :

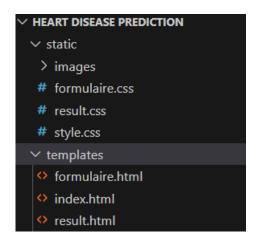
```
import numpy as np
import pandas as pd
from sklearn.model_selection import train_test_split
from sklearn.linear_model import LogisticRegression
from sklearn.metrics import accuracy_score
from flask import Flask,render_template,request
from pymongo import mongo_client
```

3. Créer une application Flask et créer la base de données

```
app=Flask(__name__)
client = mongo_client.MongoClient("mongodb://localhost:27017/")
db=client["prediction_db"]
cases=db["cases"]
```

4. L'arborescence de projet est le suivant





5. Avec pandas lire les données de dataset

```
heart_data=pd.read_csv('heart_disease_data.csv')
"""heart_data.head()
heart_data.tail()
heart_data.shape
heart_data.info()
heart_data.isnull().sum()
heart_data.iecvibe()
heart_data['target'].value_counts()"""
```

6. Séparer les données pour créer des variables d'entrées

```
x=heart_data.drop('target',axis=1)
y=heart_data['target']
#print(x)
#print(y)
```

7. Séparer les données pour former les données d'entrainement des données de test

```
x_train,x_test,y_train,y_test=train_test_split(x,y,test_size=0.2,stratify=y,random_state=2)
#print(x.shape,x_train.shape,x_test.shape)
```

8. Entrainer le modèle

```
model=LogisticRegression()
model.fit(x_train,y_train)
x_train_prediction=model.predict(x_train)
```

9. Vérifier la précision du modèle

```
accuracy on training data: 0.8512396694214877
accuracy on test data 0.819672131147541
```

## 10. Gérer les routes de l'application Flask

## 11. Récupérer les données nécessaires de formulaire

```
63  @app.route("/submit",methods=["POST"])
64  def submit():
65    age = int(request.form['age'])
66    sex = int(request.form['sex'])
67    cp = int(request.form['cp'])
68    trestbps = int(request.form['trestbps'])
69    chol = int(request.form['chol'])
60    fbs = int(request.form['fbs'])
61    restecg = int(request.form['restecg'])
62    thalach = int(request.form['thalach'])
63    exang = int(request.form['exang'])
64    oldpeak = float(request.form['oldpeak'])
65    slope = int(request.form['slope'])
66    ca = int(request.form['thal'])
67    thal = int(request.form['thal'])
68    input_data = (age, sex, cp, trestbps, chol, fbs, restecg, thalach, exang, oldpeak, slope, ca, thal)
```

# 12. Convertir en tableau NumPy

```
input_data_as_numpy_array=np.asarray(input_data)
input_data_reshaped=input_data_as_numpy_array.reshape(1,-1)
prediction=model.predict(input_data_reshaped)
print(prediction)
```

#### 13. Prédiction avec le modèle entrainé

```
if(prediction[0]==0):
result='Good heart !'
else:
result='heart disease risk please check with doctor!'
```

```
object ={
  "age":age,
  "sex":sex,
  "cp":cp,
  "trestbps":trestbps,
  "chol":chol,
  "fbs":fbs,
  "restecg":restecg,
  "thalach":thalach,
  "exang":exang,
  "oldpeak":oldpeak,
  "slope":slope,
  "ca":ca,
  "thal":thalach,
  "result":result,
cases.insert_one(object)
return render template("result.html",resultat=result)
```

## 14.Run l'application Flask

```
115    if <u>name</u>=="<u>main</u>":
116    app.run(debug=True)
```

# 15. Exécuter le programme

```
\heart disease prediction> py .\heart_disease_prediction.py
ams\Python\Python312\Lib\site-packages\sklearn\linear_model\_logistic
```

```
WARNING: This is a development server. Do not use it in a production deployment. Use a production WSGI server instead
* Running on http://127.0.0.1:5000
Press CTRL+C to quit
```

## VI. Améliorations futures :

- ✓ Visualisation des données
- ✓ Ajout d'une authentification des patients
- ✓ Hébergement de l'application sur un service cloud

## VII. Conclusion:

Ce mini projet est basé sur l'entrainement d'un modèle de machine Learning qui fait la prédiction des maladies cardiaques. Grâce à l'utilisation de la régression logistique, le modèle offre une précision raisonnable basée sur des données fiables.