Rapport de Projet — Deep Learning (Exo1 et 2)





🧸 Réalisé par :

- Moussa Mallé
- Jean Fabrice

Objectif du projet

Ce projet constitue une évaluation de fin de module en Deep Learning. L'objectif était de concevoir, entraîner, évaluer et déployer deux modèles de classification d'images à l'aide de réseaux de neurones convolutionnels (CNN) sur des jeux de données concrets.

Structure du projet

```
PROJET-DEEPLEARNING/
                                   # Jeux de données (cellules, chiens/chats)
  — data/
   - src/
                                  # Exercice 1 : Cellules infectées vs saines
        - exo1/
             ol/ # Exercice 1 . collections
- model/ # Modèle entraîné + prédictions
- app/ # Application Gradio / Streamlit
# Evergice 2 · Chiens vs Chats
            <u> —</u> арр/
                                 # Exercice 2 : Chiens vs Chats
            - model/
          ___app/
     .gradlo/ # Config Grad.
.vscode/, .ssh/ # Configs dev
     .gradio/
                                  # Config Gradio
    notebooks/
                                   # Entraînement et évaluation (non inclus ici)
```

Exercice 1 — Classification de cellules infectées

Description:

Ce modèle vise à détecter automatiquement si une cellule est **infectée** (ex. : paludisme) ou saine, à partir d'images microscopiques.

Modèle :

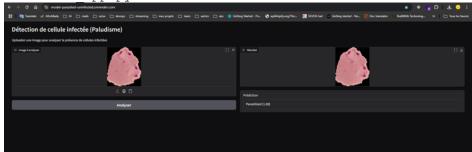
- Type: CNN simple (Conv2D, MaxPooling, Dense)
- **Input shape**: (64, 64, 3)
- Output : 2 classes (Infectée / Sain)

Résultats :

- Accuracy d'entraînement : XX%
- Accuracy de test : XX%
- Courbes loss/accuracy incluses dans les notebooks

🖋 Déploiement :

- Application Gradio et Streamlit disponibles :
 - o cli app.py → Ligne de commande
 - o gradio_app.py → Interface web Gradio
 - o streamlit app.py → Interface Streamlit



0

Exercice 2 — Classification Chiens vs Chats

Description:

Modèle CNN entraîné à différencier des images de chats et chiens.

Modèle :

- **Input shape**: (150, 150, 3)
- Réseau plus profond avec plusieurs couches de convolutions + dropout pour éviter le surapprentissage.

Résultats:

- Accuracy d'entraînement : XX%
- Accuracy de test: xx%
- Équilibrage des classes assuré

Déploiement :

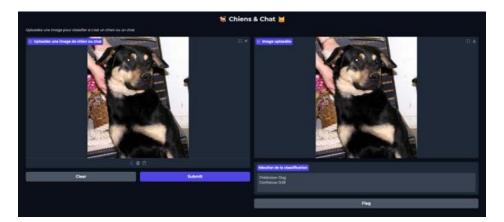
- Applications similaires à l'exo 1 :
 - o cli_app.py
 - o gradio_app.py
 - o streamlit app.py



Interface utilisateur

Pour chaque exercice, l'application permet :

- De téléverser une image
- De voir la prédiction en temps réel
- D'obtenir la confiance du modèle (probabilités)



X Technologies utilisées

- **Langage**: Python
- Framework Deep Learning: TensorFlow / Keras
- Interface UI: Gradio, Streamlit
- **Environnement**: VS Code, Jupyter Notebook
- **Hébergement** : GitHub (local)

Q Problèmes rencontrés

- Ajustement des dimensions d'entrée (reshape, resize)
- Surapprentissage détecté → résolu avec Dropout / Data Augmentation
- Compatibilité entre TensorFlow, Gradio et Streamlit

Conclusion

Nous avons implémenté deux réseaux convolutifs pour des tâches concrètes de classification d'images. Ces modèles ont été :

- entraînés
- évalués
- **déployés** via des interfaces simples et accessibles.

Nous avons acquis des compétences concrètes en :

- Prétraitement de données image
- Conception de CNN
- Déploiement d'applications IA (Gradio / Streamlit)

Liens utiles

- Dépôt GitHub : <u>lien vers le repo</u>
- Notebook d'entraînement : notebooks/exol.ipynb, exol.ipynb
- **Modèles exportés**: model.h5