Amélioration de la détection de la piste d'atterrissage par l'apprentissage actif

Tuteurs en entreprise : David Soulié & Geoffrey Delhomme

Tuteur à l'école : Boris Djomgwe Teabe

Réalisé par : Mehdi Benjid



Objectifs



Évaluer les différentes méthodes de sélection de données et les comparer avec la sélection aléatoire.



Sommaire

Introduction

Contexte et Environnement de Travail

Travail Existant : Détection de la piste d'atterrissage par un réseau de neurones

Amélioration de la détection par l'apprentissage actif

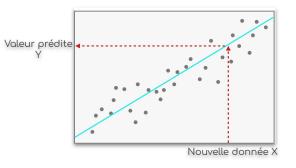
Résultats expérimentaux

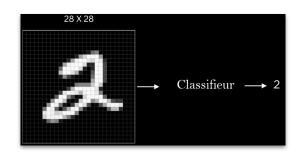
Discussion et Conclusion

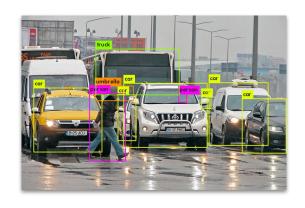


Introduction

Machine Learning







Régression

Classification

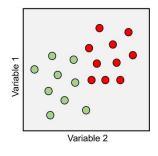
Détection d'objet



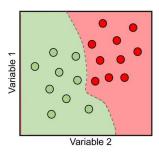
Introduction

Machine Learning

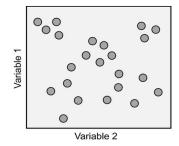
Apprentissage supervisé



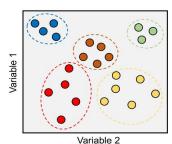




Apprentissage non supervisé









Introduction

Machine Learning







Exemples d'images

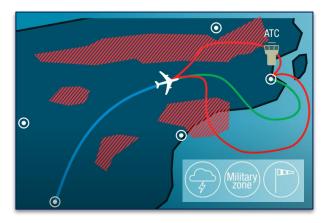
Image + Label



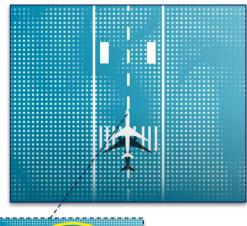
Contexte et Environnement de Travail

Airbus : vers des avions de plus en plus autonome

Optimisation de la trajectoire

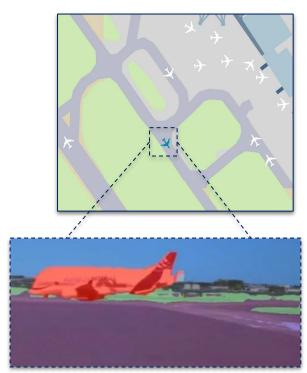


Atterrissage automatique



onsent. All rights reserved.

Assistance à la phase de Taxi



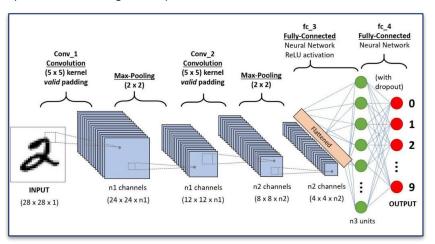
January 2023 - Airbus Amber - Airbus Internal - Artificial Intelligence Netv
This document and its content is the property of Airbus. It shall not be commun



<u>Données</u>

- → Données d'entrainements : 12 200 images
- → Données de validation : 4000 images

(2048x2048 pixels)



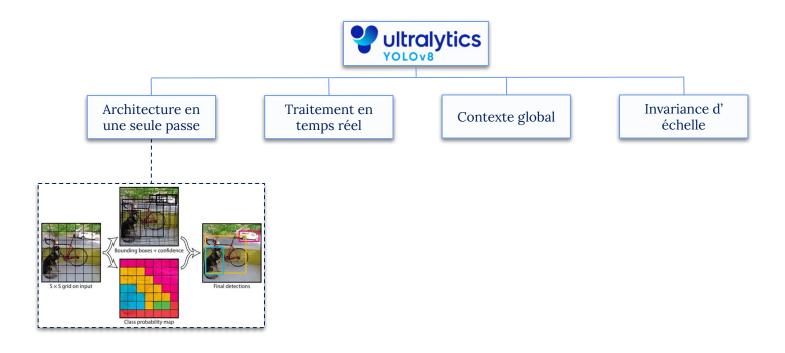
Modèle

→ Réseau de Neurones



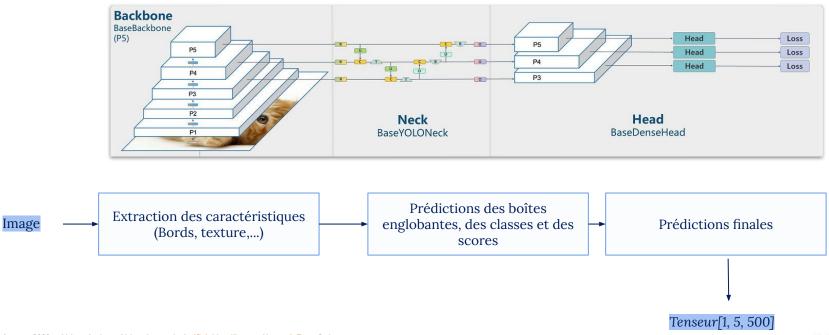


Introduction à YOLOv8

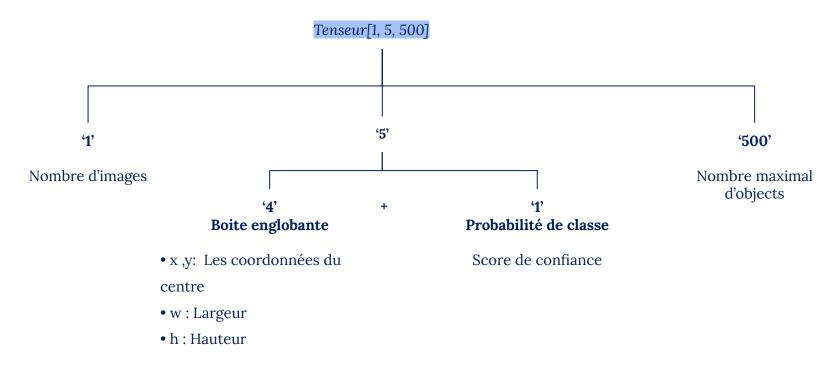




L'architecture de YOLOv8



La sortie de YOLOv8

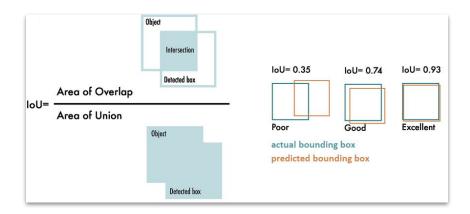




Métriques d'évaluation



- mAP50 : Précision moyenne à 50% d'Intersection sur Union (IoU)
- mAP50-95 : Précision moyenne sur des seuils d'IoU de 50% à 95%



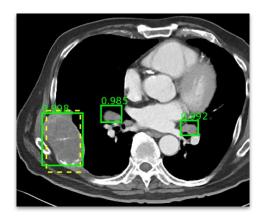


Apprentissage supervisé : Données + Labels





Piste d'atterrissage



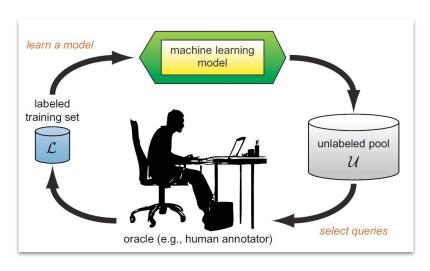
Imagerie médicale

Contrainte d'annoter seulement N images

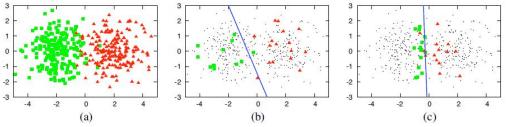
= Sélectionner les meilleures N images à annoter



Apprentissage actif: Définition



Le cycle d'apprentissage actif



 ${\it Classification\ binaire} \\ (b)\ 30\ instances\ labellisées\ tirées\ au\ hasard\ du\ jeu\ de\ données: précision\ de\ 70\%$

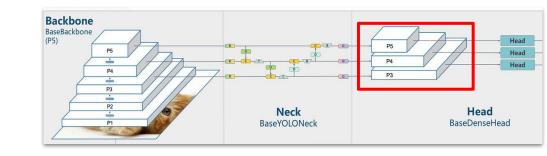
(c) 30 instances labellisées en utilisant l'apprentissage actif : précision de 90%



Apprentissage actif : Sélection de données

Échantillonnage par <u>Incertitude</u>

Entropy
$$-\sum_{c} p(y=c|x,D_{\mathrm{train}}) \log p(y=c|x,D_{\mathrm{train}})$$





Apprentissage actif : Sélection de données

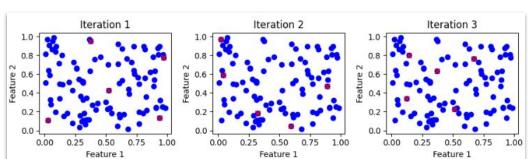
Échantillonnage par <u>Diversité</u> (Approche de Coreset)

Trouver un sous ensemble tel que : $Performance(D_{sous_ensemble}) \approx Performance(D_{entier})$

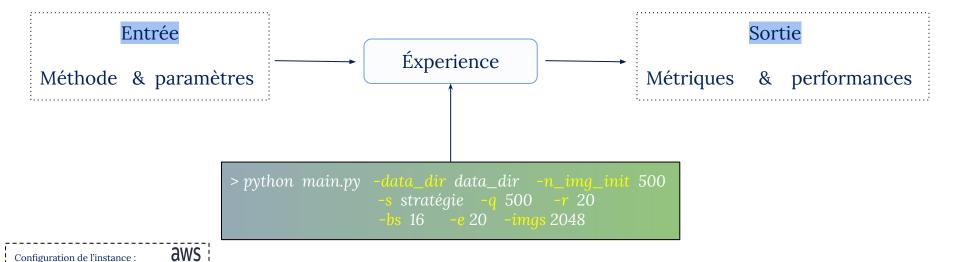
 \forall sous ensemble: $|Perte_moy(D_{sous_ensemble}) - Perte_moy(D_{entier \setminus sous_ensemble})| < M$

ll

Algorithme du k-Centre









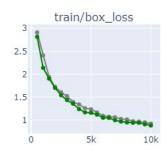
• Modèle de GPU: quatre GPU NVIDIA A10

• Système d'exploitation: Amazon Linux 2

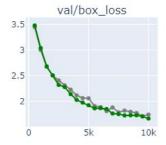
Mémoire: 24 Go
 vCPUs: 48

Coreset vs Random











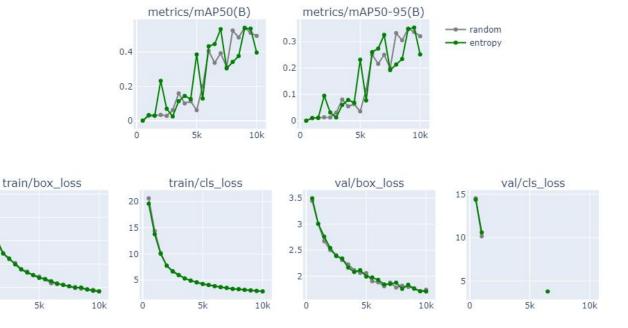


Entropy vs Random

2.5

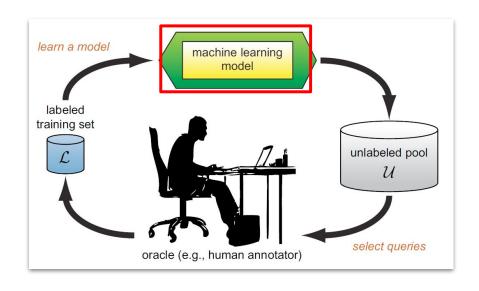
1.5

0





Entraîner le même modèle vs Entraîner un modèle à zéro



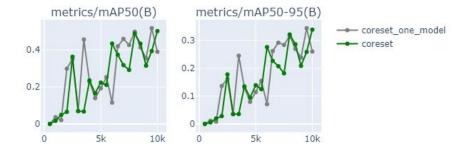


Stabilité

Performance



Entraîner le même modèle vs Entraîner un modèle à zéro

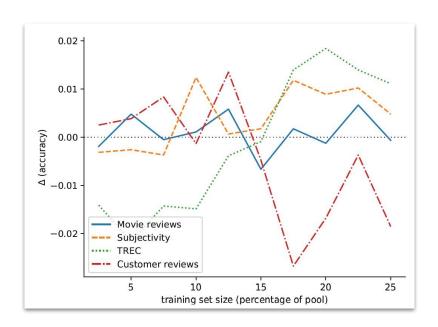






Discussion

Practical Obstacles to Deploying Active Learning. 2019.



App Actif

Données Modèle

Tâche

Random vs Apprentissage Actif



