

# Projet 7 : Preuve de concept avec YOLOv7

Ali-higo Ebo Adou

November 4, 2022



# Outline

- 1 Introduction
- 2 Le jeu de données
- 3 Modèles de l'état de l'art à "deux passes"
- 4 La famille des modèles YOLO
- 5 Résultats du transfert d'apprentissage
- 6 Conclusion



# Outline

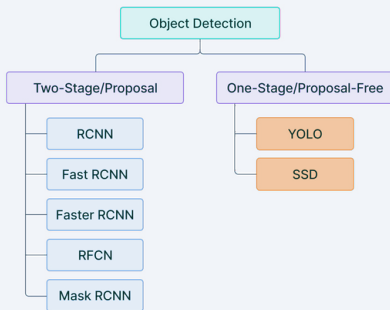
- 1 Introduction
- 2 Le jeu de données
- 3 Modèles de l'état de l'art à "deux passes"
- 4 La famille des modèles YOLO
- 5 Résultats du transfert d'apprentissage
- 6 Conclusion



## Détection d'objets en *Computer Vision* (CV)

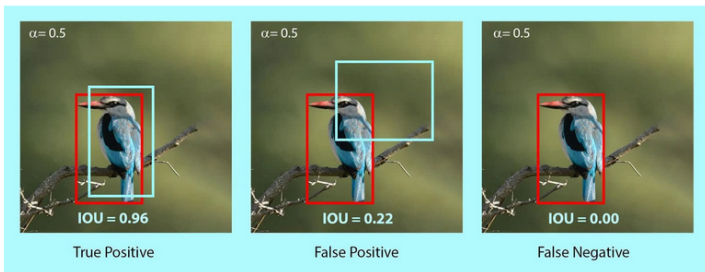
- Classification
- Localisation

### One and two stage detectors



# Métriques pour la localisation

- La localisation est correcte si  $IoU \geq 0.5$



$\Rightarrow$  ***mAP*** : Moyenne des précisions moyennes.



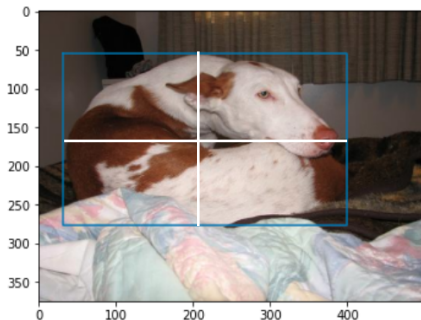
# Outline

- ① Introduction
- ② Le jeu de données
- ③ Modèles de l'état de l'art à "deux passes"
- ④ La famille des modèles YOLO
- ⑤ Résultats du transfert d'apprentissage
- ⑥ Conclusion



# Stanford Dogs Dataset

- 120 races de chiens
- plus de 20 000 images (plus de 150 images par race)  
→ fichier d'annotations pour la localisation



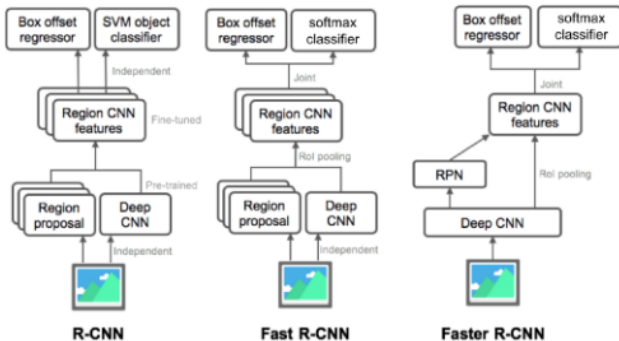
# Outline

- 1 Introduction
- 2 Le jeu de données
- 3 Modèles de l'état de l'art à "deux passes"**
- 4 La famille des modèles YOLO
- 5 Résultats du transfert d'apprentissage
- 6 Conclusion

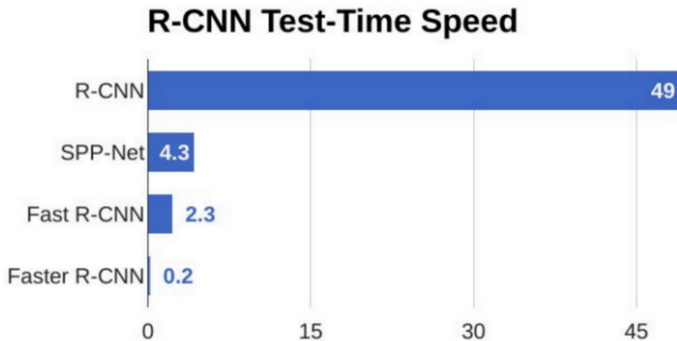




- **R-CNN** a été le premier algorithme à appliquer le deep learning à la tâche de détection d'objets.
- Pour proposer des régions d'intérêts, les deux premiers modèles utilisent l'algorithme *Selective Search*.
- **Faster R-CNN** s'affranchit de ce dernier qui est chronophage.



## Runtime à l'inférence (en secondes)

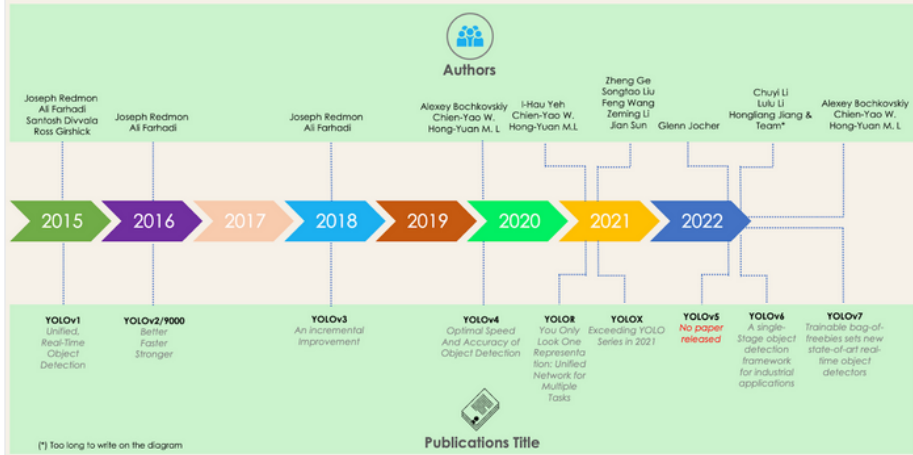


# Outline

- 1 Introduction
- 2 Le jeu de données
- 3 Modèles de l'état de l'art à "deux passes"
- 4 La famille des modèles YOLO**
- 5 Résultats du transfert d'apprentissage
- 6 Conclusion

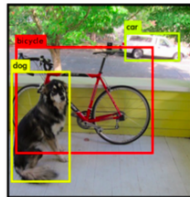
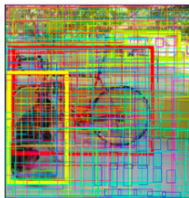
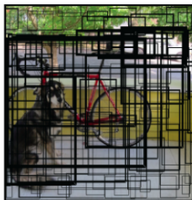


## YOLO Timeline From 2015 to 2022



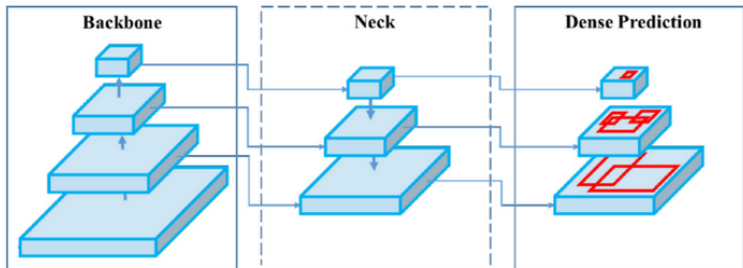
# Localisation

- L'image est découpée en une grille de taille  $(S \times S)$
- Chaque cellule permet de générer plusieurs cadrages
- L'ioU est calculée pour regrouper les cadrages qui détectent le même objet
- *Non-max suppression* pour cadrage final

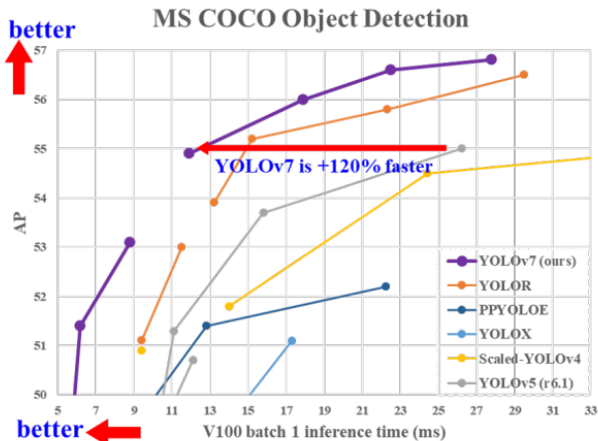


# Architecture d'un réseau "une passe"

- L'image en entrée est fournie à la première couche de la **Backbone**, et la partie **Head** ("*Dense Prediction*") retourne les détections sous forme de rectangle d'encrage.
- Le **Neck** a pour rôle d'extraire et combiner des features de différentes résolutions et complexités utiles à notre tâche de détection.



# Performances à l'état de l'art



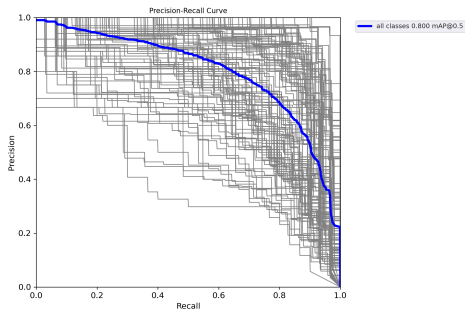
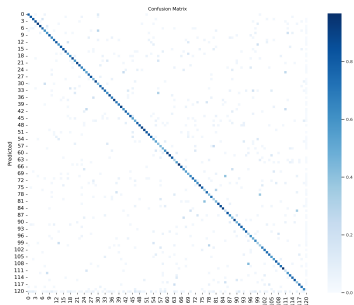
# Outline

- 1 Introduction
- 2 Le jeu de données
- 3 Modèles de l'état de l'art à "deux passes"
- 4 La famille des modèles YOLO
- 5 Résultats du transfert d'apprentissage
- 6 Conclusion

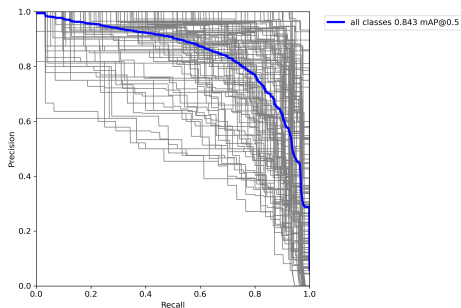
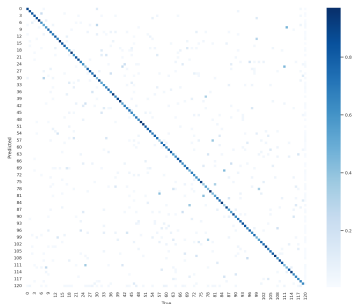




# Résultat : YOLOv5



# Résultat : YOLOv7



# Outline

- 1 Introduction
- 2 Le jeu de données
- 3 Modèles de l'état de l'art à "deux passes"
- 4 La famille des modèles YOLO
- 5 Résultats du transfert d'apprentissage
- 6 Conclusion



# Conclusion

## Résultats

- YOLO aussi performant que VGG16 ou Xception pour les tâches de classification sur les 120 races.
- Temps de calcul comparable entre les deux versions testées de YOLO : environ 6,5h pour 70 epochs.
- Application réussie sur vidéos.



Merci de votre attention.

