# Réaliser un dashboard et assurer une veille technique

### Introduction

- Partie 1: Réaliser un dashboard
  - Suite du Projet 7: "Prêt à dépenser" propose des prêts à des clients n'ayant pas ou peu d'historique de prêt
  - Outil de scoring (probabilité de défaut et classification demande de prêt)
  - Dashboard interactif destiné aux chargés de clientèle
  - Souci de transparence conseiller clientèle -> client



- Partie 2: Réaliser une veille technique
  - Technique récente de classification d'images (YOLOv8)
  - Modélisation, dataset projet 6 "classifier des biens de conso"
  - Comparaison performances VS VGG16



## Partie 1: Présentation du dashboard

## Partie 2: Veille - classification d'images avec YOLOv8

## YOLOv8: vue d'ensemble

## **Ultralytics**YOLOVE

#### Points importants:

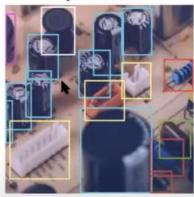
- YOLO: famille de modèles de vision par ordinateur
- YOLOv1 (2015), ... YOLOv8 (2023), YOLOv9 (2024)
- Rapidité, précision, capacité à généraliser
- Référencé sur Arxiv

#### Classification



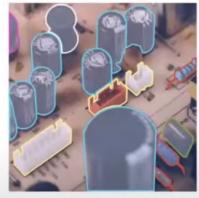
Capacitor

#### **Object Detection**



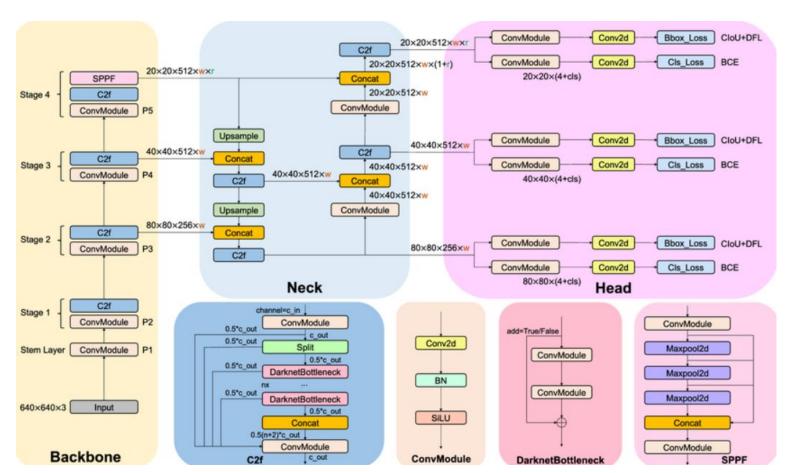
Capacitor, Resistor, Transformer, Connector, Inductor, Polyester Capacitor

#### Segmentation



Capacitor, Resistor, Transformer, Connector, Inductor, Polyester Capacitor

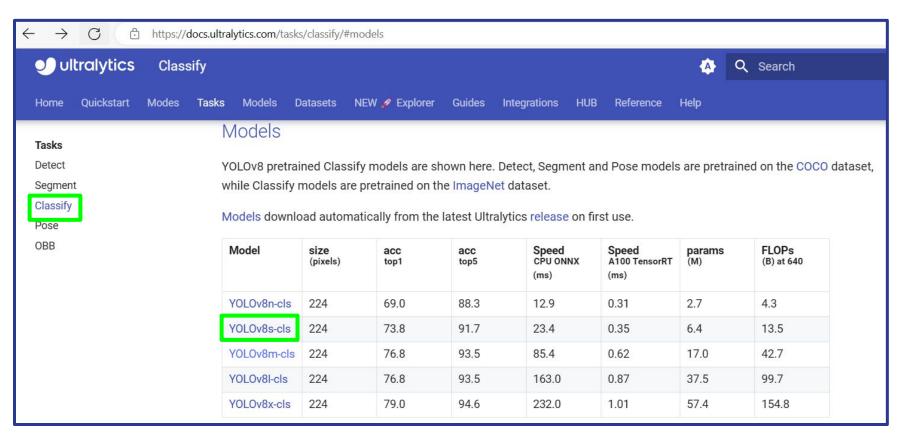
## YOLOv8: architecture



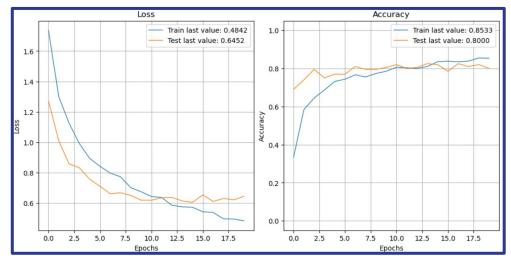
## Démarche de modélisation

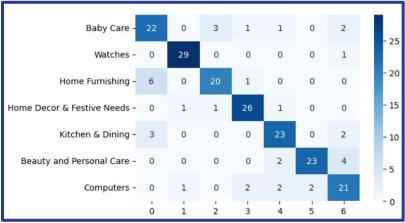


## YOLOv8 - choix du modèle pré-entraîné



### Approche classique: VGG16

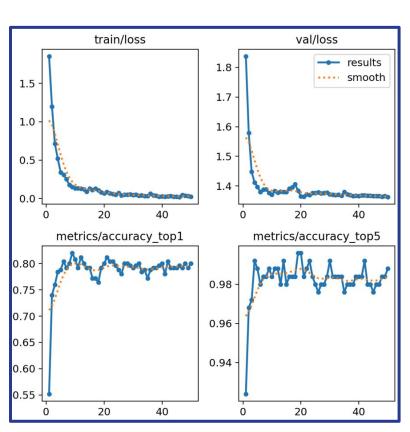


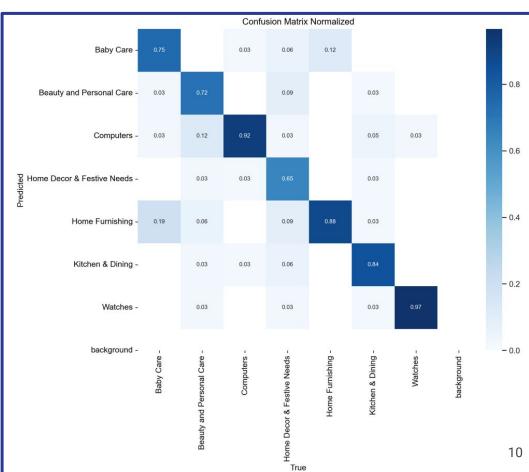


#### • Epoch optimal (min loss):

Validation Accuracy: 0.82 Test Accuracy: 0.77

## Approche nouvelle - YOLOv8





## Comparaison des performances

Modèle	Hyperparamètres principaux	Nb d'epochs	Taille des images	Validation Accuracy	Test Accura cy	Temps de train
VGG16	optimizer='rmsprop' RandomFlip=H RandomRot=0.1 RandomZoom=0.1 Dropout=0.5	20	224x224	0.82	0.77	17min
Yolo (YOLOv8s-cls)	Ir0: 0.01, Irf: 0.01 translate: 0.1, scale: 0.5 flipud: 0.0, flipIr: 0.5	50	longueur:224 largeur: ajustée	0.82	0.794	25min