

# Détection d'objets en temps réel avec OpenCV (DNN) + SSD

Portfolio de projet

**Technologies** : Python, OpenCV (cv2.dnn), SSD MobileNet, COCO

---

## Résumé

Ce projet implémente une **détection d'objets en direct via webcam** en s'appuyant sur le module `cv2.dnn` d'OpenCV. Le programme charge un modèle de type **SSD** (poids `.pb` et configuration `.pbtxt`) et les classes **COCO** (`coco.names`). À chaque image vidéo, le modèle retourne les objets détectés, leur **score de confiance** et leur **boîte englobante** affichés à l'écran.

## 1 Contexte et objectifs

### 1.1 Problématique

La vision par ordinateur permet d'automatiser l'identification d'objets dans une scène (personne, voiture, téléphone, etc.). L'objectif ici est de réaliser une solution **simple, portable et temps réel** à partir d'OpenCV, sans framework lourd.

### 1.2 Objectifs

- Détecter des objets en **temps réel** depuis une webcam.
- Afficher **labels, bounding boxes** et **confiance**.
- Garder une architecture de projet claire (poids/modèle/classes séparés).

## 2 Architecture du projet

### 2.1 Fichiers principaux

Fichier	Rôle
<code>main.py</code>	Script principal (capture webcam, inférence, affichage).
<code>coco.names</code>	Liste des classes (COCO) utilisées pour nommer les objets.
<code>ssd.pbtxt</code>	Configuration du réseau (graph/architecture).
<code>file.pb</code>	Poids du modèle (réseau entraîné).

TABLE 1 – Structure des fichiers du projet.

### 2.2 Pipeline de fonctionnement

1. Chargement des classes COCO (`coco.names`).
2. Chargement du modèle SSD via `cv2.dnn_DetectionModel`.
3. Paramétrage des entrées : taille, normalisation, moyenne, swap RB.

4. Capture vidéo avec `cv2.VideoCapture(0)`.
5. Pour chaque frame : **détection** → **dessin** → **affichage**.

## 3 Choix techniques

### 3.1 Pourquoi OpenCV DNN ?

- Facile à déployer (une seule dépendance principale).
- Compatible CPU (pas besoin de GPU pour une démo).
- API claire pour l'inférence (`detect`, `setInputSize`, etc.).

### 3.2 Pré-traitements appliqués

Le modèle est configuré avec :

- `InputSize` = 320x320 : compromis vitesse/précision.
- `InputScale` = 1/127.5 et `Mean` = (127.5, 127.5, 127.5) : normalisation.
- `SwapRB` = `True` : conversion BGR → RGB.
- Seuil de confiance : `thres` = 0.45.

## 4 Implémentation (extraits)

### 4.1 Chargement du modèle et des classes

Listing 1 – Chargement des classes COCO et du modèle SSD.

```
1 class_file = "coco.names"
2 config_path = "ssd.pbt.txt"
3 weights_path = "file.pb"
4
5 with open(class_file, "rt") as f:
6     class_names = f.read().rstrip("\n").split("\n")
7
8 net = cv2.dnn_DetectionModel(weights_path, config_path)
9 net.setInputSize(320, 320)
10 net.setInputScale(1.0 / 127.5)
11 net.setInputMean((127.5, 127.5, 127.5))
12 net.setInputSwapRB(True)
```

### 4.2 Boucle temps réel et affichage

Listing 2 – Inférence sur chaque frame et rendu.

```
1 cap = cv2.VideoCapture(0)
2
3 thres = 0.45
4 while True:
5     success, frame = cap.read()
6     if not success:
7         break
8
```

```

9      class_ids, confs, bbox = net.detect(frame, confThreshold=thres)
10
11     if class_ids is not None and len(class_ids) > 0:
12         for class_id, confidence, box in zip(class_ids.flatten(), confs.
13             flatten(), bbox):
14             cv2.rectangle(frame, box, (0, 255, 0), 2)
15
16             label = class_names[class_id - 1].upper()
17             conf_txt = f"{confidence * 100:.2f}%"
18
19             cv2.putText(frame, label, (box[0] + 10, box[1] + 30),
20                 cv2.FONT_HERSHEY_COMPLEX, 1, (0, 255, 0), 2)
21             cv2.putText(frame, conf_txt, (box[0] + 10, box[1] + 65),
22                 cv2.FONT_HERSHEY_COMPLEX, 0.8, (0, 255, 0), 2)
23
24     cv2.imshow("Object Detection (OpenCV)", frame)
25     if cv2.waitKey(1) & 0xFF == ord("q"):
26         break

```

## 5 Résultats

### 5.1 Ce que l'application affiche

- Boîte englobante (rectangle) autour de l'objet détecté.
- Nom de la classe (en majuscules).
- Score de confiance en %.

### 5.2 Performances observables (qualitatives)

Les performances dépendent principalement de :

- la résolution caméra,
- la puissance CPU,
- le seuil de confiance (0.45) et la taille d'entrée (320x320).

**À documenter dans ton portfolio :** ajoute une capture d'écran et/ou une courte vidéo de démonstration, et note une estimation (FPS approximatif) sur ta machine.

## 6 Limites

- Sensibilité aux conditions de lumière et aux objets petits/lointains.
- Détections parfois instables (faux positifs / faux négatifs).
- Pas de suivi d'objets entre images (tracking) : chaque frame est indépendante.

## 7 Améliorations possibles

- Ajouter un **compteur FPS** et l'afficher à l'écran.
- Mettre en place un **tracking** (SORT/DeepSORT) pour stabiliser les boîtes.

- Optimiser l'inférence : réduire la résolution, activer backend/target (si disponible).
- Ajouter une fonctionnalité : sauvegarde vidéo, logs, ou export des détections.

## 8 Guide d'exécution

### 8.1 Prérequis

- Python 3.x
- OpenCV : `pip install opencv-python`

### 8.2 Lancer le projet

Place les fichiers `main.py`, `coco.names`, `ssd.pbtxt`, `file.pb` dans le même dossier, puis :

```
python main.py
```

Appuie sur **q** pour quitter.

---