BÁO CÁO ĐỒ ÁN TRÍ TUỆ NHÂN TẠO CHO HỆ THỐNG NHÚNG

Số thứ tự đề tài: 2 (RSUD20K)

Nhóm SV thực hiện: 2ae

Phan Phước Đại – 22520181

Nguyễn Phạm Quang Bình - 22520133

I. Thiết kế mô hình

1. Tổng quan

- Quá trình thực hiện mô hình:
- + Tìm hiểu về các mô hình object detection trên mạng (mobilenet ssd, YOLO, ...).
- + Chọn mô hình YOLO vì dễ thực hiện và hiệu quả.
- Mô tả vắn tắt (từ 2-3 câu) nội dung từng bước thực hiện:
- + Bước 1: Tạo file notebook trên Kaggle.
- + **Bước 2**: Upload tập dữ liệu lên Kaggle.
- + Bước 3: Tinh chỉnh các thiết lập cần thiết cho quá trình huấn luyện.
- + Bước 4: Đánh giá mô hình bằng lệnh CLI.
- + Bước 5: Chuyển mô hình qua định dạng tflite.
- + **Bước 6**: Chạy mô hình trên Pi.
- Lý do thực hiện:
- + Kaggle cho phép người dùng sử dụng tận 30 tiếng với GPU của họ, hơn hẳn Google Colab.
- + Mô hình YOLO được hỗ trợ CLI từ Ultralytics nên rất dễ hiện thực hóa.

2. Nội dung chi tiết

2.1 Bước 1

Tạo một file notebook để tiến hành huấn luyện mô hình trên Kaggle.

2.2 Bước 2

Upload tất cả các tập dữ liệu gồm tập gốc có 18681 ảnh train, 1004 ảnh val, 649 ảnh test và 200 ảnh test đã được lọc ra. Có thể upload thông qua chức năng Upload -> New dataset trên notebook Kaggle.

2.3 Bước 3

- Chọn Accelerator là GPU P100 và ngôn ngữ Python. Cài đặt các thư viện cần thiết bằng lệnh pip để cài ultralytics.
- Sau khi đã cài đặt xong các thư viện cần thiết thì tiến hành tinh chỉnh file data.yaml sao cho file chỉ đúng tới đường dẫn chứa dataset và đúng số lượng class.
- Huấn luyện mô hình bằng CLI có sẵn của Ultralytics.

2.4 Bước 4

Sau khi đã có mô hình thực hiện đánh giá bằng lệnh val của Ultralytics trên tập val, tập test và tập test đã chọn lọc.

2.5 Bước 5

Thực hiện việc export bằng CLI của Ultralytics ra định dạng .tflite.

2.5 Burác 6

- Thực hiện SSH laptop cá nhân với Pi, cài đặt thư viện opency lên Pi.
- Tải phần mềm FileZilla và chuyển tất cả các file main.py, model.py, metrics.py, nms.py, mô hình tflite và tập dữ liệu 200 ảnh sang Pi.
- Chạy mô hình và nhận kết quả.

II. Thực nghiệm và đánh giá

1. Thực nghiệm

- Do trong quá trình huấn luyện, nhóm em nhận thấy mô hình bắt đầu không tăng mAP sau 70 epochs nên đã chọn 70 epochs làm tổng số epochs huấn luyện.
- Đối với các hyperparameter khác như learning rate và các augmentation, sau khi đã thử nghiệm với các learning rate và augmentation khác nhau thì nhận thấy ít cải thiện hoặc thâm chí không cải thiên mAP nên đã lưa chon giữ nguyên hyperparameter gốc.

2. Kết quả

```
!yolo val model=/content/best_float32.tflite data=/content/data.yaml imgsz=320
WARNING lack \Lambda Unable to automatically guess model task, assuming 'task=detect'. Explicitly de
Ultralytics 8.3.152 🖋 Python-3.11.13 torch-2.6.0+cu124 CPU (Intel Xeon 2.20GHz)
WARNING: All log messages before absl::InitializeLog() is called are written to STDERR
E0000 00:00:1749565415.990228 4843 cuda_dnn.cc:8310] Unable to register cuDNN factory:
E0000 00:00:1749565415.997864
                                     4843 cuda_blas.cc:1418] Unable to register cuBLAS factory
Loading /content/best float32.tflite for TensorFlow Lite inference...
INFO: Created TensorFlow Lite XNNPACK delegate for CPU.
Setting batch=1 input of shape (1, 3, 320, 320)
Downloading https://ultralytics.com/assets/Arial.ttf to '/root/.config/Ultralytics/Arial.t
100% 755k/755k [00:00<00:00, 24.2MB/s]
val: Fast image access ☑ (ping: 0.0±0.0 ms, read: 75.4±9.3 MB/s, size: 477.3 KB)
val: Scanning /content/full_dataset/labels/val... 1004 images, 0 backgrounds, 0 corrupt: 1
                                                         Box(P
                                                                                   mAP50 mAP50-95):
                   Class
                               Images Instances
                                                          0.65
                                                                      0.469
                                                                                   0.536
                  person
                                                          0.801
                                                                      0.459
                rickshaw
                                  648
                                              1587
           rickshaw van
                                               240
                                                         0.529
                                                                      0.402
                                                                                                0.206
          auto rickshaw
                                   388
                                               590
                                                         0.722
                                                                                   0.768
                                                                                                0.598
                  truck
                                                65
                                                         0.588
                                                                      0.446
                                                                                   0.533
                                                                                                0.449
           pickup truck
                                                         0.526
                                                                      0.405
                                                                                   0.388
                                                                                                0.253
            private car
                                                                                                0.582
                                              1420
                                                         0.826
                                                                      0.661
                                                                                   0.767
             motorcycle
                                               860
                                                         0.784
                                                                                   0.665
                                                                                                0.455
                                                146
                                                                      0.544
                     bus
                                                          0.743
                                                          0.67
            covered van
                                   38
                                                40
                                                          0.69
                                                                      0.325
                                                                                   0.395
                                                                                                0.335
           human hauler
                                                         0.231
                                                                      0.174
                                                                                   0.186
                                                                                                0.157
Speed: 0.8ms preprocess,
                            57.9ms inference, 0.0ms
                                                         loss, 1.7ms postprocess per image
```

Kết quả chạy trên tập val trên Colab

```
!yolo val model=/content/best_float32.tflite data=/content/data.yaml imgsz=320
WARNING f \Lambda Unable to automatically guess model task, assuming 'task=detect'. Explicitly \circ
WARNING: All log messages before absl::InitializeLog() is called are written to STDERR
E0000 00:00:1749565574.321443 5495 cuda_dnn.cc:8310] Unable to register cuDNN factory:
E0000 00:00:1749565574.329631
                               5495 cuda_blas.cc:1418] Unable to register cuBLAS factory
Loading /content/best_float32.tflite for TensorFlow Lite inference...
INFO: Created TensorFlow Lite XNNPACK delegate for CPU.
Setting batch=1 input of shape (1, 3, 320, 320)
val: Fast image access ☑ (ping: 0.0±0.0 ms, read: 53.6±11.1 MB/s, size: 543.1 KB)
val: Scanning /content/full_dataset/labels/test... 649 images, 0 backgrounds, 0 corrupt:
val: New cache created: /content/full_dataset/labels/test.cache
                Class
                          Images Instances
                                                Box(P
                                                                      mAP50
                                                                            mAP50-95):
                             649
                                       3805
                                                0.658
                                                           0.601
                                                                      0.643
                                                                                0.479
               person
                             365
                                       844
                                                0.719
                                                           0.598
                                                                      0.674
                                                                                 0.437
             rickshaw
                                       1129
                                                0.786
                                                           0.798
                                                                      0.863
                                                                                 0.678
         rickshaw van
                             78
                                                0.528
                                                           0.614
                                                                       0.6
                                                                                 0.343
                                                                      0.806
        auto rickshaw
                             168
                                        228
                                                0.737
                                                           0.749
                                                                                0.666
                truck
                                                           0.138
                                                                      0.104
                                                0.254
                                                                                0.0675
         pickup truck
                                                0.665
                                                           0.671
                                                                      0.731
                                                                                0.502
          private car
                                        543
                                                0.803
                                                           0.808
                                                                      0.864
                                                                                 0.687
           motorcycle
                                        509
                                                0.807
                                                           0.756
                                                                      0.811
                                                                                 0.542
                                                           0.554
              bicycle
                             114
                                        121
                                                0.739
                                                                      0.649
                                                                                 0.461
                  bus
                                        86
                                                0.516
                                                           0.581
                                                                      0.519
                                                                                 0.395
            micro bus
                                                                                 0.608
          covered van
                                                                      0.398
                                                                                 0.344
         human hauler
                                                0.718
                                                            0.59
                                                                       0.62
                                                                                 0.501
Speed: 0.6ms preprocess, 50.9ms inference, 0.0ms loss, 1.3ms postprocess per image
```

Kết quả chạy trên tập test (RSUD20K) trên Colab

!yolo val model=/content	:/best_float:	32.tflite da	rta=/content	/data.yaml	imgsz=320	
WARNING ⚠ Unable to automatically guess model task, assuming 'task=detect'. Explicitly d Ultralytics 8.3.152 ₺ Python-3.11.13 torch-2.6.0+cu124 CPU (Intel Xeon 2.20GHz) WARNING: All log messages before absl::InitializeLog() is called are written to STDERR E0000 00:00:1749565684.758865 5959 cuda_dnn.cc:8310] Unable to register cuDNN factory: E0000 00:00:1749565684.766434 5959 cuda_blas.cc:1418] Unable to register cuBLAS factory Loading /content/best_float32.tflite for TensorFlow Lite inference INFO: Created TensorFlow Lite XNNPACK delegate for CPU. Setting batch=1 input of shape (1, 3, 320, 320) val: Fast image access ☑ (ping: 0.0±0.0 ms, read: 80.6±20.4 MB/s, size: 509.6 KB) val: Scanning /content/test_dataset/rsud20k/labels/test 200 images, 0 backgrounds, 0 coval: New cache created: /content/test_dataset/rsud20k/labels/test.cache						
Class		nstances		,R		mAP50-95):
all	200	1087	ø.593	0.537	0.583	0.433
person	78	202	0.762	0.635	0.701	0.461
rickshaw	131	302	0.813	0.821	0.875	0.72
rickshaw van	21	23	0.598	0.652	0.667	0.341
auto rickshaw	31	37	0.741	0.784	0.829	0.72
truck	15	21	0.47	0.19	0.31	0.207
pickup truck			0	0	0.0663	0.0481
private car	106	190	0.813	0.874	0.9	0.69
motorcycle	136	196	0.939	0.788	0.864	0.564
bicycle			0.573	0.714	0.672	0.5
bus		12	0.131	0.417	0.127	0.0797
micro bus	77	77	0.86	0.558	0.872	0.752
covered van	10	10	0.639	0.2	0.378	0.32
human hauler			0.365	0.353	0.313	0.22
Speed: 0.6ms preprocess,	49.2ms infe	rence, 0.0m	s loss, 1.3	ms postprod	ess per i	mage

Kết quả chạy trên tập 200 ảnh test trên Colab

Average FPS: 0	.043						
	Class	Instances	P	R	mAP50	mAP50-95	F1
	all	1087	0.569	0.163	0.368	0.233	0.244
Score: 0.009							

Kết quả chạy trên kit Pi

3. Đánh giá, nhận xét

- Kết quả nhận được trên Colab là tạm ổn nhưng trên kit Pi thì mAP, F1 và FPS khá thấp.
- Có 2 lý do, lý do thứ nhất là vì mô hình còn ở dạng float32 nên việc inference trên Pi là khá chậm, lý do mô hình vẫn còn ở float32 là vì nhóm chúng em không đủ khả năng để tinh chỉnh file model.py để có thể chạy được float16 hoặc full int.
- Lý do thứ hai là vì Pi Zero W khá hạn chế về mặt phần cứng, điển hình là việc phải tăng tensor arena size từ 4MB lên 7MB để chạy được mô hình.
- Hơn nữa, nhóm em **không chạy được code inference trên Colab** vì lỗi cài đặt thư viện hoặc môi trường của file main.py hoặc model.py, **nhóm chỉ có thể chạy được code inference trên Pi**.
- Vì vậy nhóm chúng em đánh giá mô hình này còn chậm và chưa đáp ứng được yêu cầu.

III. Bảng phân công công việc

Họ và tên	MSSV	Phân công	Đánh giá
Phan Phước Đại	22520181	Huấn luyện mô	- Tỷ lệ đóng góp:
		hình, chạy mô hình	100%
		trên Pi	- Điểm nhóm đánh
			giá: 10/10
Nguyễn Phạm	22520133	Huấn luyện mô	- Tỷ lệ đóng góp:
Quang Bình		hình, chạy mô hình	100%
		trên Pi	- Điểm nhóm đánh
			giá: 10/10

IV. Tài liệu tham khảo

- [1] Ultralytics, "YOLOv11 Models," *Ultralytics Documentation*, 2024. [Online]. Tai: https://docs.ultralytics.com/models/yolo11/ [Tham khảo: 12-5-2025].
- [2] E. Juras, "Train_YOLO_Models.ipynb," *Google Colab*, 2023. [Online]. Tai: https://colab.research.google.com/github/EdjeElectronics/Train-and-Deploy-YOLO-Models/blob/main/Train-YOLO-Models.ipynb [Tham khảo: 7-5-2025].
- [3] E. Juras, "How to Train YOLO Object Detection Models in Google Colab," *YouTube*, 2025. [Online]. Tại: https://www.youtube.com/watch?v=r0RspiLG260 [Tham khảo: 7-5-2025].