Введение в нейронные сети

Урок 7. Детектирование объектов

Либо 1 пункт либо пункт 2.

1. Сделайте краткий обзор любой научной работы, посвящённой алгоритму для object detection, не рассматривавшемуся на уроке. Проведите анализ: чем отличается выбранная вами архитектура нейронной сети от других? В чём плюсы и минусы данной архитектуры? Какие могут возникнуть трудности при применении этой архитектуры на практике?

2. Поиграться с кодом урока в разделе Advanced, поменять код и написать свои выводы.

Задания и ответы:

1.



BEGINNER



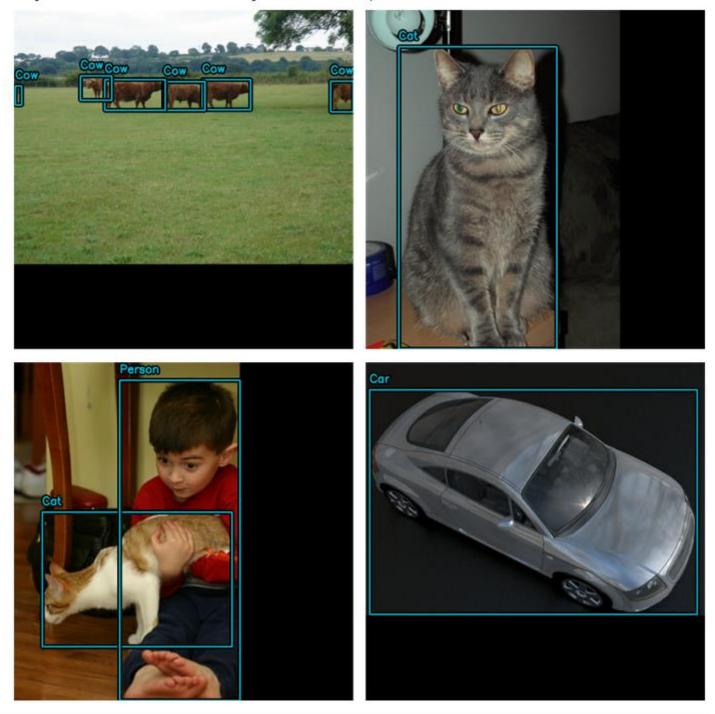


ADVANCED

model = keras_cv.models.YOLOV8Detector.from_preset(

```
"resnet50 imagenet",
           # For more info on supported bounding box formats, visit
           # https://keras.io/api/keras cv/bounding box/
           bounding_box_format="xywh",
           num classes=20,
    model.compile(
           classification_loss="binary_crossentropy",
           box_loss="ciou",
           optimizer=optimizer,
   model.fit(
        train_ds.take(20),
        # Run for 10-35~ epochs to achieve good scores.
        epochs=1,
        callbacks=[coco_metrics_callback],
creating index...
    index created!
    creating index...
    index created!
    Running per image evaluation...
    Evaluate annotation type *bbox*
    DONE (t=0.44s).
    Accumulating evaluation results...
    DONE (t=0.19s).
     Average Precision (AP) @[ IoU=0.50:0.95 | area=
                                                       all | maxDets=100 ] = 0.000
     Average Precision
                        (AP) @[ IoU=0.50
                                                area=
                                                        all | maxDets=100 ] = 0.000
     Average Precision (AP) @[ IoU=0.75
                                               | area= all | maxDets=100 ] = 0.000
     Average Precision (AP) @[ IoU=0.50:0.95 | area= small | maxDets=100 ] = 0.000
     Average Precision (AP) @[ IoU=0.50:0.95 | area=medium | maxDets=100 ] = 0.000
     Average Precision (AP) @[ IoU=0.50:0.95 | area= large | maxDets=100 ] = 0.000 Average Recall (AR) @[ IoU=0.50:0.95 | area= all | maxDets= 1 ] = 0.000
     Average Recall
                        (AR) @[ IoU=0.50:0.95 | area= all | maxDets= 10 ] = 0.000 (AR) @[ IoU=0.50:0.95 | area= all | maxDets=100 ] = 0.000
     Average Recall
     Average Recall
     Average Recall
                       (AR) @[ IoU=0.50:0.95 | area= small | maxDets=100 ] = 0.000
                     (AR) @[ IOU=0.50:0.95 | area=medium | maxDets=100 ] = 0.000
(AR) @[ IOU=0.50:0.95 | area= large | maxDets=100 ] = 0.000
     Average Recall
     Average Recall
    20/20 [==========] - 2304s 115s/step - loss: 51.6753 - box_loss: 3.1318 - class_loss: 48.5435 - val_AP: 0.0000e+00
    <keras.src.callbacks.History at 0x7801bf074730>
```





Потрясающий результат!

Выводы о KerasCV:

- КегаsCV позволяет легко создавать современные конвейеры обнаружения объектов.
 Мы начали с написания загрузчика данных с использованием KerasCV, спецификации ограничивающей рамки.
 После этого мы собрали конвейер увеличения данных промышленного уровня, используя Уровни предварительной обработки KerasCV в <50 строках кода.
- Компоненты обнаружения объектов KerasCV могут использоваться независимо, но они также имеют глубокую интеграцию друг с другом.
- КегаsCV обеспечивает увеличение ограничивающей рамки пользовательского уровня, обучение моделей, визуализацию, а метрическая оценка достаточно проста.

Ещё немного выводов о проблемах и итогах:

1. Есть проблема в совместимости версий TensorFlow и Keras.

В первый раз блокнот запустился. Но потом закончилось время работы в Colab, и пришлось начинать всё сначала. К сожалению, вновь блокнот не запустился...

Пришлось решать проблему, которая оказалась в совместимости версий.

См. Ячейка №1 и Ячейка №2.

В итоге проблема решена, но на это ушло достаточно много времени.

2. Очень долго идёт обучение, заканчивается бесплатное использовоние GPU в процессе обучение.

Есть возможность использования локального GPU достаточно мощной видео-карты. Но здесь тоже не так всё просто. Буду разбираться.

Как вариант - ипользование возможностей kaggle.

3. Одностадийная модель YOLO достаточно точно провела детекцию, но обучается очень долго... Если не решить проблему п.2, то двухстадийные модели похоже на ресурсах Colab не потянуть.

4. В итоге обучение завершилось успешно!

И результат очень порадовал.

См. картинки выше, раздел "Результаты".

И в завершении забавный результат фрагмента кода, демонстрирующий возможности API KerasCV!

