HW2_report

姓名:陳鎧勳

學號:0716314

0. GitHub link of my code:

https://github.com/KaivinC/NCTU CV HW2

1. Reference:

Efficientdet:

https://arxiv.org/pdf/1911.09070.pdf https://github.com/signatrix/efficientdet

Process mat file:

https://github.com/nate-parrott/juypter-notebooks/blob/master/digitStruct.py

2. Speed benchmark:

```
+ 程式碼 + 文字
                                   ×
檔案
                                                model - model. coldevice/
                                          [61] model = nn. DataParallel(model)
        C
            1
                                               #resume
                                               checkpoint = torch.load("./KS/checkpoint/14_resnet34/mode1_32_0.63795268535
   KS
                                               model.load_state_dict(checkpoint['model'])
                                               model.eval()
   sample_data
                                          [55] print(device)
                                               a = torch.cuda.is_available()
                                               print(a)
                                               cuda
                                                True
                                               %%timeit
                                                with torch.no_grad():
                                                   for images in data_loader:
                                                          image = images.to(device).float()
                                                           [nms_scores, nms_class, transformed_anchors]= model([image])
                                              10 loops, best of 3: 119 ms per loop
```

3. Brief introduction:

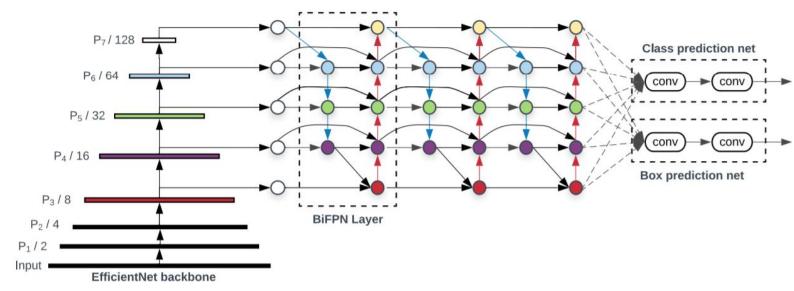
這個作業我所使用的技術是參考了 EfficientDet: Scalable and Efficient Object Detection 這篇論文裡的方法,裡面所提到 Bi-FPN 取代了舊有的 FPN,而且他可以當作一個區塊,要重複幾次區塊完全取決於使用者的設備資源,可以說是非常有彈性的模型。

4. Methodology:

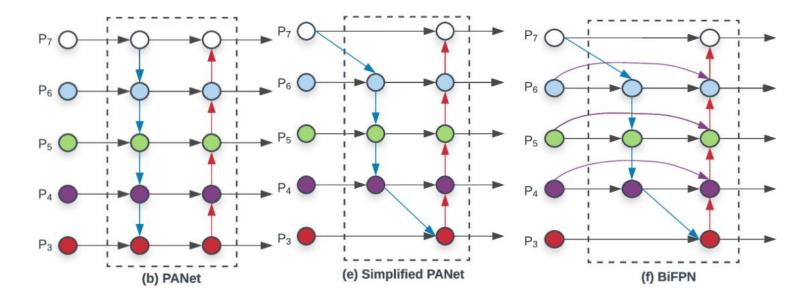
1. Data pre-process:

一開始拿到的資料是一個.mat 檔,透過助教提供的檔案進行轉檔成 h5 檔,但是後來發現一個問題,就是我如果一次把 h5 檔案讀近來會導致系統記憶體被我撐爆,然後整個程式被 pid kill 掉,所以我後來又去 github 找了一個是分別轉成 npy 的檔案,每次 dataloader 要 load 的時候在讀進來。

5. Model architecture:



這個 backbone 主要分為三個部分,分別是 BiFPN layer、Box prediction net 和 Class prediction net。



BiFPN 的發想可以從 PANet(上圖 b)講起,Tan et al. 發現 PANet 的效率比 FPN 還要好,只是計算量更大,於是他就移除掉只有一個輸入的節點(因為他認為相比其他節點,一個輸入的節點比較不重要),於是得到了 Simplified PANet(上圖 e),而作者又另外在相同 level 的輸入和輸出節點連了一條線,來融合更多的特徵。而 BiFPN 的好處就是可以當作一個區塊,然後重複數次,完全取決於使用者設備資源。

而 Box prediction net 和 Class prediction net 就相對比較單純,就是用 conv layer 組合起來的,而他的 input feature 則是各層 BiFPN 做 concatenate 的結果。

3. Hyperparameter:

本次作業我的 optimizer 主要有兩個,分別是 Adamw 和 SGD(momentum 則是 0.9),我先利用 Adamw 把 loss 快速降低到一個程度,之後改用 SGD,而 learning rate 則是利用 cosine annealing 做一個 $1e-3^{-1}e-10$ 的周期性切換, epoch 總數為 120。

Data augmentation 則是把短邊 resize 成 128,接著 center crop 成 128*128(因 為觀察到圖片的數字幾乎都在正中間),接著經過自己對整個 dataset 所算出來的 mean 和 std 做標準化。

4. Summary:

這次作業我一開始是使用 FasterRCNN 但效果非常的不好,於是換了個模

型,也就是現在的 EfficientDet 後才終於過了 baseline,每次做這些作業都讓我對如何架構一個 model 有了夠進一步的了解,這個過程就好像拼拼圖一樣,把自己不會的知識一片一片的補上。