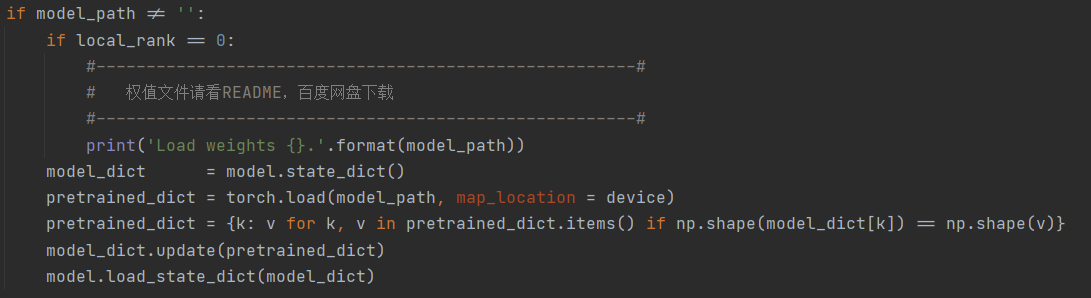
yolo.py这个文件是与训练完之后进行预测用的，与训练过程无关。于是当下载了代码和预训练权重之后，由于预训练权重是在coco数据集上训练出来的，于是yolo.py里面的所要去预测的类别的txt文件只能指向coco\_classes.txt。虽然voc数据集（20个类）里面的类在coco数据集（80个类）里面都有，但是如果修改为voc\_classes.txt就会报错。

载入预训练权重可以预测voc里面没有但是coco里有的类，比如umbrella。（如果只想预测voc里面的类，请在代码里面修改，加上类别判定条件即可。）

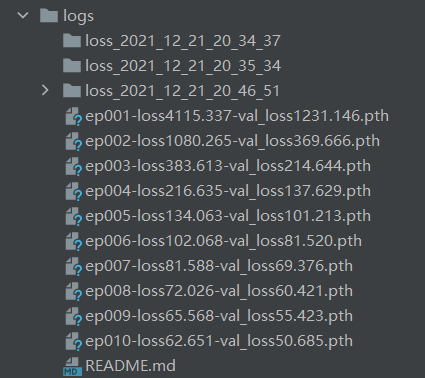
关于使用预训练权重，比如使用coco训练出来的YOLO权重，coco有80各类，而自己的数据集不是80各类，其实只有最后输出的三个特征图在通道数上有区别，其他任何地方都没有区别，所以加载的时候可以通过下面的代码加载匹配的权重：



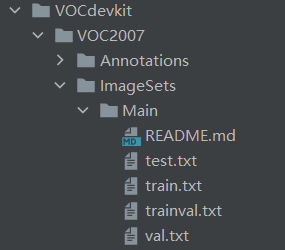
所以，如果采用迁移学习去训练的话，不管是自己的数据集还是voc2007+2012数据集，首先下载代码与预训练权重（注：如果修改了网络结构的话就没办法用预训练权重了），参照以下步骤：

（前提要求：标签必须是VOC格式的，即XML文件。图片必须是jpg格式的。Coco数据集是json格式的标签，可以用程序转成voc格式。其他格式的图片也能转为jpg格式）

1. 首先删除一些东西：
2. logs文件夹下所有权重和日志文件



1. VOCdevkit/VOC2007/ImageSets/Main文件夹下的四个txt文件

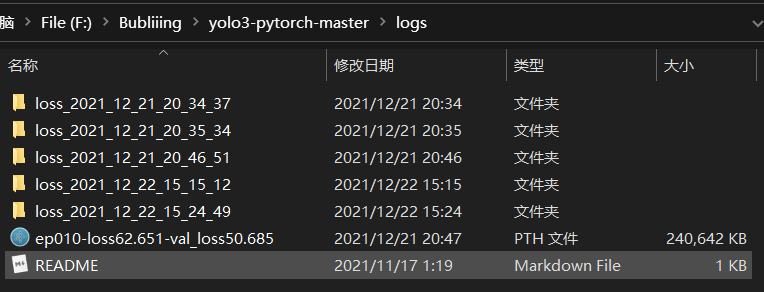


（3）2007\_train.txt和2007\_val.txt文件



（4）map\_out文件夹。因为保存的是上一次测试的结果，当然也可以不删，因为重新运行get\_map.py的话新的测试结果会覆盖掉原来的。不过还是建议删掉。

1. 用labelimg制作数据集，原图片需要是jpg格式。可以用python函数将png格式转成jpg格式，函数在F盘的DataSet\_VOC/convert\_img.py
2. 将制作的数据集中的图片（只能是jpg格式）和标签分别放在VOCdevkit\VOC2007文件夹下的JPEGImages文件夹和Anotations文件夹下。
3. 在model\_data文件夹下新建一个txt文件，里面是数据集里面的类别，要竖着写，比如dog、cat、person......。比如命名为my\_classes.txt。
4. 打开voc\_anotations.py文件：
5. 修改annotation\_mode = 0
6. 修改classes\_path = 'model\_data/my\_classes.txt'
7. 运行voc\_anotations.py生成所需txt文件
8. 打开train.py文件:
9. 修改classes\_path = 'model\_data/my\_classes.txt'，这个txt必须和voc\_annotation.py里面的txt一样！。
10. model\_path = 'model\_data/yolo\_weights.pth'是加载别人预训练的权重，一般不修改（要先把这个权重文件下载下来放在对应文件夹下面）
11. input\_shape= [416, 416]，可以根据自己数据集图片的大小修改，比如640，608，320等，但必须是32的倍数
12. 冻结阶段与解冻阶段的参数修改，如epoch、batch\_size、lr等
13. Freeze\_Train为True。利用了迁移学习。
14. num\_workers在Windows下可以设置为4，但训练程序必须在main函数内。
15. 运行train.py进行训练，同时会在logs文件夹下面保存损失函数信息，文件夹里面放的是损失函数（包括训练、测试与验证），以及模型权重。



1. 打开predict.py文件，利用训练好的权重进行预测：
2. 在预测之前，进入YOLO()这个类里面调整一些参数：

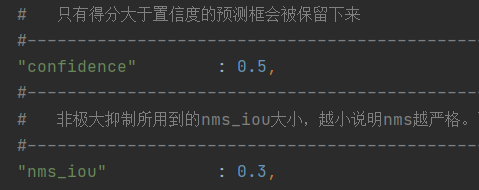
首先是载入自己训练出的权重和指明数据集类别--->

"model\_path" : './logs/ep010-loss62.651-val\_loss50.685.pth',

"classes\_path" : 'model\_data/my\_classes.txt',

注：此处类别的txt必须和训练的train.py文件里的一样。

然后可以调整置信度阈值和nms\_iou阈值--->



1. 返回predict.py，设置model：predict、video、fps等。运行便能得到检测结果

如果没看到结果只看到原图，可能是confidence和nms\_iou设置不当，可以重新调整之后再进行检测。

1. 在训练完之后可以测试mAP：

（1）首先像7(1)一样，在YOLO类里面要修改classes\_path，指向自己的txt文件，

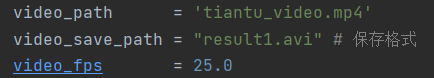
classes\_path = 'model\_data/my\_classes.txt'，以及载入自己训练出来的权重。

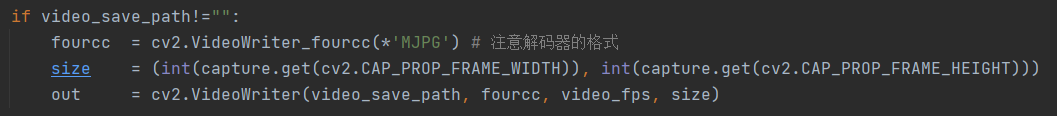
（2）打开get\_map.py文件，可以修改map\_mode为01234，但是若修改为4需要注意下注释。

1. 选择修改：MINCVERLAP、map\_vis等。
2. 运行get\_map.py可以看到结果。
3. 程序运行之后会生成map\_out文件夹并保存结果，比如在result文件夹下面保存了AP、F1、Precision、Recall等。当然如果之前就存在这个文件夹的话，会被清空然后再重新保存结果，所以其实一开始可以将整个map\_out文件夹删掉。

对于训练自己的数据集或者voc数据集，虽然载入了预训练权重，但是是coco的预训练权重（含80个类），所以换到其他数据集，如果选择的训练参数不合适，不如lr，epoch，batch\_size等等，训练出来的模型甚至会检测不到任何物体。

若predict.py中模式选择为video且想保存视频，那么注意保存视频的后缀以及视频解码器的格式选择，如下。





* 如果发现训练效果不佳，比如mAP低，或者精度、召回率低，或者无法检测物体直接返回原图，那么考虑以下几个方面：

（1）目标信息问题，查看2007\_train.txt文件是否有目标信息，没有的话请修改voc\_annotation.py。

（2）数据集问题，小于500的自行考虑增加数据集，同时测试不同的模型，确认数据集是好的。另外不同数据集可能需要不同的anchor，所以可以考虑对数据集进行聚类产生合适的anchor再进行训练

（3）是否解冻训练，如果数据集分布与常规画面差距过大需要进一步解冻训练，调整主干，加强特征提取能力。

（4）网络问题，比如SSD不适合小目标，因为先验框固定了。YOLOv4\_tiny也不适合小目标检测

（5）训练时长问题，有些同学只训练了几代表示没有效果，按默认参数训练完。

（6）确认自己是否按照步骤去做了，如果比如voc\_annotation.py里面的classes是否修改了等。

（8）不同网络的LOSS不同，LOSS只是一个参考指标，用于查看网络是否收敛，而非评价网络好坏，LOSS的值不重要，重要的是是否收敛。

（8）是否修改了网络的主干，如果修改了没有预训练权重，网络不容易收敛，自然效果不好。

（9）数据集分布不均，比如想训练识别人＋车，但是训练集中人的标注远远少于车的标注。

（10）优化器选择的问题，SGD效果比Adam要好，默认用SGD，但是需要训练更多的世代才能收敛。用Adam优化器的话最好不要用权重衰减