

下面看具体实现。代码是同时确定gt box是分配在哪一层的哪一个或几个anchor上。具体的类为GridAssigner, 其中输入参数为: Bboxes: 所有的anchor, box_responsible_flags: gt 第一步分配的anchor flags, 主要是记录在候选anchor中分配。和gt bboxes, 该类遍历batch, 维护一个assigned_gt_inds, 类似mask的概念, 元素值会被分配为-1: 忽略样本, 0: 负样本, 正整数: 正样本, 同时数字代表负责的gt box的索引。具体步骤如下:

第一步, 将所有的assigned_gt_inds设置为-1, 默认为忽略样本。

第二步, 将所有iou小于一定值例如0.5 (或者在一定区间的), 设置为0, 置为负样本。gt box和全部anchor计算iou, 这里的boxes为anchor, 是带有位置信息的。获取的overlaps 尺度为gt box个数*全部anchor个数 (这里为300+1200+4800=6300)。

```
overlaps = self.iou_calculator(gt_bboxes, bboxes) # 获取全部iou, size为gt个数*6300
max_overlaps, argmax_overlaps = overlaps.max(dim=0) # 找和所有gtbox最大的iou, size为6300
assigned_gt_inds[(max_overlaps >= 0) & (max_overlaps <= self.neg_iou_thr)] = 0 # 如果小
```

第三步, 将全部iou中, 非负责gt的 (记录在box_responsible_flags, 非中心点grid cell的anchor) 置为-1, 该步骤首先排除掉非中心点grid cell的anchor。因为排除掉的部分肯定不是正样本。

```
# 获取和哪一个gt最大的iou, size为6300, 和上一步类似, 不过获取的都是负责gt box的grid cell里的
max_overlaps, argmax_overlaps = overlaps.max(dim=0)
# 获取的iou和一定阈值对比, 例如0.5, 大于该值, 设置为正样本。
## 可见这一步是找gt box对应的grid cell, 里面大于一定阈值的anchor设置为正样本, 可能是多个anchor
pos_inds = (max_overlaps > self.pos_iou_thr) & box_responsible_flags.type(torch.bool)
assigned_gt_inds[pos_inds] = argmax_overlaps[pos_inds] + 1
# -----
# 获取全部gt和哪一个anchor最大的iou, 尺度为gt的数目, 例如有2个gt, 那么size就是2
gt_max_overlaps, gt_argmax_overlaps = overlaps.max(dim=1)
# 遍历gt box, 找到其最大的anchor, 且在负责的grid cell中, 设置为正样本。
# 因为上一步, 有些gt box并未找到iou大于阈值的anchor, 这部分也是要预测的, 所以退而求其次, 找最
for i in range(num_gts):
    if gt_max_overlaps[i] > self.min_pos_iou:
        if self.gt_max_assign_all:
            max_iou_inds = (overlaps[i, :] == gt_max_overlaps[i]) & \
                box_responsible_flags.type(torch.bool)
            assigned_gt_inds[max_iou_inds] = i + 1
```

至此, 全部anchor全部分配完成, 总结一下:

1. 全部anchor, 和gt box的iou小于阈值的, 设置为负样本;
2. 正样本来自两部分: 第一是gt box对应的grid cell里的anchor, iou大于阈值的。第二部分是gt box对应grid cell里的anchor, 和gt box iou 最大的那一个;
3. 其余部分, 设置为忽略样本;

可以看出, 上面2中的第二部分的正样本是最后计算了, 因此理论上所有gt box都会分配一个和自己iou最大的anchor。如果预先被2中第一部分分配了, 有可能会被其他gt box挤走, 也就是标签重写现象。这个以后可以重点分析一下。还可以看出, 一个gt box 可以有多个anchor, 但是一个anchor只能负责一个gt box。可以理解为, 正负样本的分配在训练该样本之前已经做好了, 和训练的好坏以及预测的结果并无关系。当然还有另外一种实现方式是: 忽略样本由训练过程中的真实预测的box和gt box算iou, 较大的且没有被分配到的为忽略样本, 是一种动态的分配方式。究竟哪一种方式好我没有去深入思考和测试, 知道的小伙伴可以告诉我。

assigned - gt - inds 是mask。
长度为木区数目, 因为要标记每个木区为
正负样本的状态 { -1 ignore
0 负
1 正

gt x bbox 数目, 表示两两iou状态
每个bbox 对应最大的 gt。

负责任
responsible 记录每个位置是否负责预测。
feat-w x feat-h 大小, 有gt中心落入木区内才算
bbox与最大gt iou > 0.5 且该bbox需要负责预测。

下标从0开始, 而0是负样本
每个gt 与所有bbox 的 iou 状态

gt与最大bbox的 iou > 0.5 且该bbox需要预测

保证每个bbox 都有负责gt。
且gt 都有bbox。