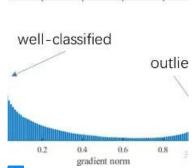
#### **Gradient Harmonized Single-stage Detector**

**笔记本:** 文件中转

**创建时间:** 2019/12/6 11:12 **更新时间:** 2019/12/7 15:01

#### **GHM**



### 型 参考解读:

https://blog.csdn.net/watermelon1123/article/details/89362220 实际降计算低复杂度的使用策略:

https://ranmaosong.github.io/2019/07/20/cv-imbalance-betweeneasy-and-hard-examples/

### 实用性

单阶段检测器的anchor样本不均衡问题;

在<u>数据集比较dirty时</u>能够避免反复学习不准确样本导致的性能下降(因为对不准确或者误标的outlier进行了抑制)。

# Insight

实际上,不同类别样本数不同并不是影响单阶段检测器的训练的本质问题,因为背景样本虽然大部分非常容易识别(well classified),但其中也会存在着比较像某类物体的难样本(hard negative),而前景类中也有许多网络很容易正确判断的样本(easy positive)。

所以产生本质影响的问题是不同难度样本的分布不均衡。

# • 个人感觉

实际调参中确实出现如果减小iou阈值,让适当多的anchor参与学习能够更快收敛以及效果更好。这可能是缓解了样本不平衡的缘故。该方法的出发点很对。收敛加速是可以,但是最终效果上不一定就会有很大差别(训练重足且参数合适的同等情况下);当然,理论上还是有可能收敛到更好的极值。