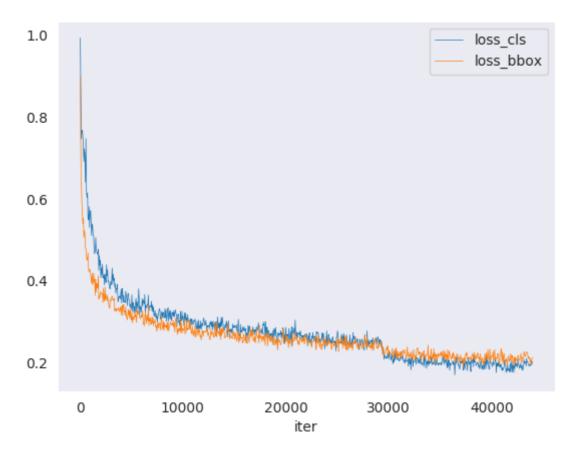
mmdetection2.6 有用的工具

在tools文件夹下,除了训练与测试的script,也提供了很多的其他的有用工具。

1. 日志分析

tools/analyze_logs.py 利用给定的训练日志文件,可以打印出loss函数与map的曲线,运行 pip install serborn 来安装对应的依赖。

python tools/analyze_logs.py plot_curve [--keys \${KEYS}] [--title \${TITLE}] [--legend \${LEGEND}] [--backend \${BACKEND}] [--style \${STYLE}] [--out \${OUT_FILE}]



Examples:

• 打印分类损失

python tools/analyze_logs.py plot_curve log.json --keys loss_cls --legend loss_cls

• 打印分类与回归的损失,并保存为一个pdf文件

python tools/analyze_logs.py plot_curve log.json --keys loss_cls loss_bbox --out losses.pdf

• 在同一个图中对比两个runs的map

python tools/analyze_logs.py plot_curve log1.json log2.json --keys bbox_mAP --legend run1 run2

计算平均训练速度

python tools/analyze_logs.py cal_train_time log.json [--include-outliers]

训练速度的计算结果输出如下所示:.

-----Analyze train time of work_dirs/some_exp/20190611_192040.log.json-----slowest epoch 11, average time is 1.2024 fastest epoch 1, average time is 1.1909 time std over epochs is 0.0028 average iter time: 1.1959 s/iter

2. 可视化

2.1 可视化数据集

tools/browse_dataset.py 这个脚本程序,用来帮助使用者来浏览目标检测的数据集,包括图片与bbox,或者保存图片到指定的目录。

python tools/browse_dataset.py \${CONFIG} [-h] [--skip-type \${SKIP_TYPE[SKIP_TYPE...]}] [--output-dir \${OUTPUT_DIR}] [--not-show] [--show-interval \${SHOW_INTERVAL}]

2.2 可视化模型

首先按照<u>这里</u>的描述转换模型为ONNX,现在仅仅RetainNet支持这种操作,其他的模型将在后来的版本中逐步支持,然后使用<u>Netron</u>工具来实现可视化。

2.3 可视化预测结果

如果需要轻量化的GUI来可视化检测结果,可以参考DetVisGUI project。

3. 误差分析

tools/coco_error_analysis.py 利用不同的标准分析了每一类的结果,也可以绘图来提供有用的信息。

 $python\ tools/coco_error_analysis.py\ \$\{RESULT\}\ \$\{OUT_DIR\}\ [-h]\ [--ann\ \$\{ANN\}]\ [--types\ \$\{TYPES[TYPES...]\}]$

4. 模型复杂度

tools/get_flops.py 是一个利用 flops-counter.pytorch 来计算FLOPS与参数的方法。

得到的最终结果如下图所示:

Input shape: (3, 1280, 800) Flops: 239.32 GFLOPs Params: 37.74 M

注意:这个工具依然在实验阶段,并且不能够保证结果完全正确。可以使用这个结果进行简单的比较,但是在论文或者技术报告中,使用这个结果时必须要好好检查一下。

- FLOPS与输入图像的代销相关,然而模型参数没有关系,默认的输入尺寸是(1, 3, 1280, 800)
- 一些自定义的操作例如GN等没有算在FLOPS中。更多信息参考 mmcv.cnn.get model complexity info()
- 两步法的FLOPS依赖于proposal的数目。

5. 模型转换

5.1 mmdetection模型转换为ONNX(实验阶段)

mmdetection提供了一个脚本将模型转换为ONNX。

python tools/pytorch2onnx.py \${CONFIG_FILE} \${CHECKPOINT_FILE} --output_file \${ONNX_FILE} [--shape \${INPUT_SHAPE} --verify]

现在这个工具依然在实验阶段,好多自定义的操作不支持。

5.2 mmdetection1.x版本的模型转换为mmdetection2.x

tools/upgrade_model_version.py 更新先前版本的checkpoint权重为新的版本。不保证全部实现。

python tools/upgrade_model_version.py \${IN_FILE} \${OUT_FILE} [-h] [--num-classes NUM_CLASSES]

5.3 RegNet模型转换为mmdetection

tools/regnet2mmdet.py 将pycls预训练的regnet模型转换为mmdetection风格的模型。

python tools/regnet2mmdet.py \${SRC} \${DST} [-h]

5.4 Detectron resnet转换为Pytorch

tools/detectron2pytorch.py 将原始detectron框架的resnet预训练模型转换为pytorch风格的模型。

python tools/detectron2pytorch.py \${SRC} \${DST} \${DEPTH} [-h]

5.5 准备一个待发布的模型

tools/publish_model.py 帮助使用者准备自己的待发布的模型。

在你讲模型传到AWS之前,你可能想要:

- 将模型的权重转换为cpu tensor
- 删除优化器的状态
- 计算checkpoint文件的的哈希值,并且将hash id加到文件名后边

python tools/publish_model.py \${INPUT_FILENAME} \${OUTPUT_FILENAME}

例子:

python tools/publish_model.py work_dirs/faster_rcnn/latest.pth faster_rcnn_r50_fpn_1x_20190801.pth

最终的输出名字为 faster_rcnn_r50_fpn_1x_20190801-{hash id}.pth

6. 数据集转换

tools/convert_datasets/ 提供了工具来转换Cityscapes数据集与Pascal VOC数据集为COCO格式的数据集。

python tools/convert_datasets/cityscapes.py \${CITYSCAPES_PATH} [-h] [--img-dir \${IMG_DIR}] [--gt-dir \${GT_DIR}] [-o \${OUT_DIR}] [--nproc \${NPROC}] python tools/convert_datasets/pascal_voc.py \${DEVKIT_PATH} [-h] [-o \${OUT_DIR}]

7. 其他

7.1 评估标准

tools/eval_metric.py 按照config文件评估某个结果pickle文件。

7.2 打印整个config文件

tools/print_config.py 打印整个config文件,包括import的内容

python tools/print_config.py \${CONFIG} [-h] [--options \${OPTIONS...]}]

7.3 测试模型的鲁棒性

参考robustness benchmarking.md.

专栏所有文章请点击下列文章列表查看:

知乎专栏:小哲AI专栏文章分类索引跳转查看

AI研习社专栏:小哲AI专栏文章分类索引