

PyTorch-YOLOv3

YOLOv3最小的PyTorch实现，支持培训、推理和评估。

安装

复制和安装需求

```
$ git clone https://github.com/eriklindernoren/PyTorch-YOLOv3
$ cd PyTorch-YOLOv3/
$ sudo pip3 install -r requirements.txt
```

下载预训练权重

```
$ cd weights/
$ bash download_weights.sh
```

下载COCO

```
$ cd data/
$ bash get_coco_dataset.sh
```

测试

对模型进行COCO试验评估。

```
$ python3 test.py --weights_path weights/yolov3.weights
```

Model	mAP (min. 50 IoU)
YOLOv3 608 (paper)	57.9
YOLOv3 608 (this impl.)	57.3
YOLOv3 416 (paper)	55.3
YOLOv3 416 (this impl.)	55.5

推理

使用预先训练好的权重对图像进行预测。

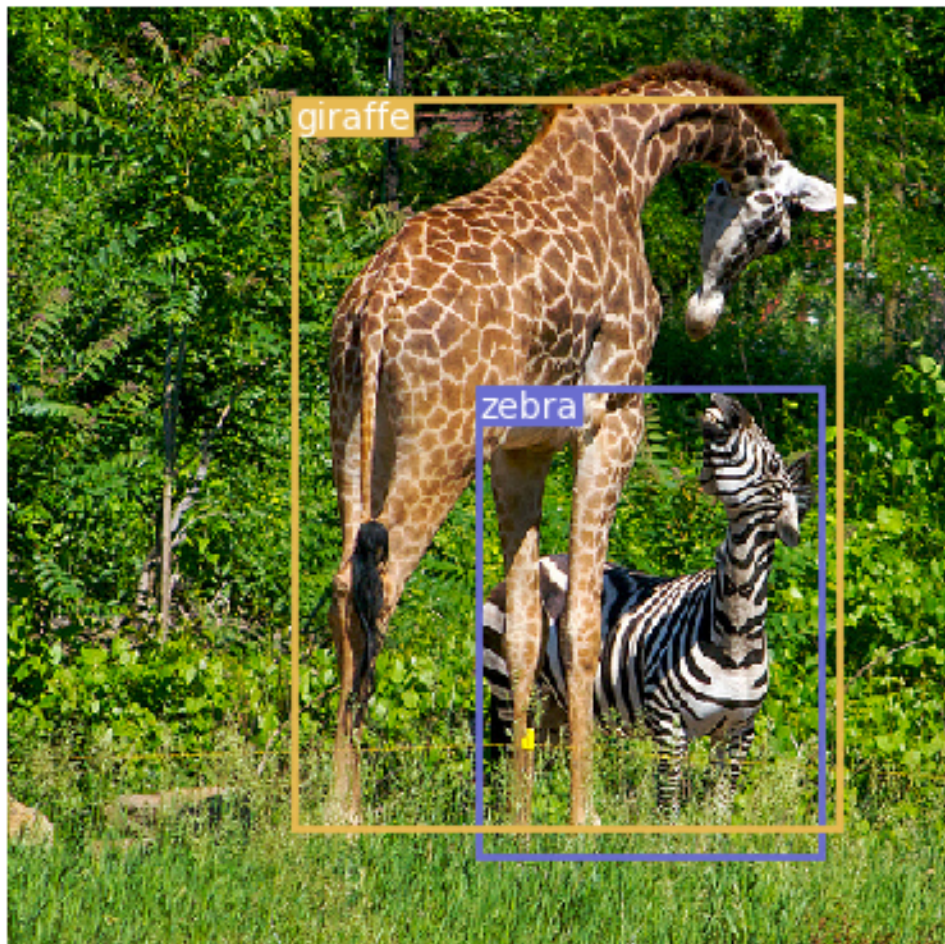
下表显示了使用缩放到256x256的作为输入图像的推断时间。

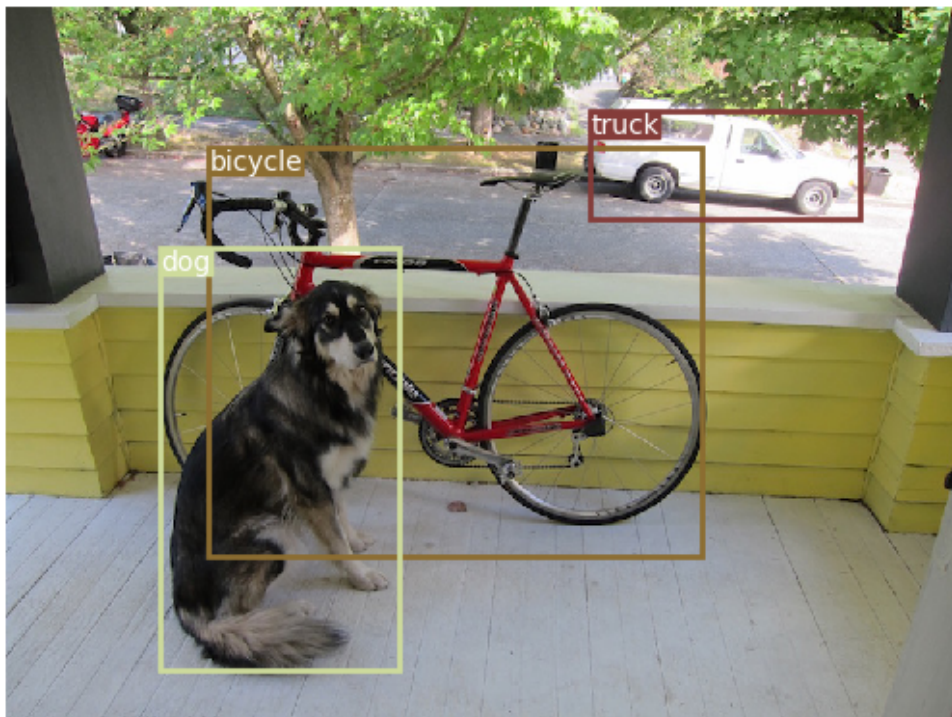
ResNet主干的测量取自YOLOv3的论文。

标记的Darknet-53测量显示了在我的1080ti卡上实现此实现的推理时间。

Backbone	GPU	FPS
ResNet-101	Titan X	53
ResNet-152	Titan X	37
Darknet-53 (paper)	Titan X	76
Darknet-53 (this impl.)	1080ti	74

```
$ python3 detect.py --image_folder data/samples/
```





训练

```
$ train.py [-h] [--epochs EPOCHS] [--batch_size BATCH_SIZE]
           [--gradient_accumulations GRADIENT_ACCUMULATIONS]
           [--model_def MODEL_DEF] [--data_config DATA_CONFIG]
           [--pretrained_weights PRETRAINED_WEIGHTS] [--n_cpu N_CPU]
           [--img_size IMG_SIZE]
           [--checkpoint_interval CHECKPOINT_INTERVAL]
           [--evaluation_interval EVALUATION_INTERVAL]
           [--compute_map COMPUTE_MAP]
           [--multiscale_training MULTISCALE_TRAINING]
```

例子(COCO)

使用在ImageNet上预先训练过的Darknet-53后端对COCO进行培训:

```
$ python3 train.py --data_config config/coco.data --pretrained_weights
weights/darknet53.conv.74
```

训练日志

```
---- [Epoch 7/100, Batch 7300/14658] ----
+-----+-----+-----+-----+
| Metrics | YOLO Layer 0 | YOLO Layer 1 | YOLO Layer 2 |
+-----+-----+-----+-----+
| grid_size | 16          | 32          | 64          |
| loss      | 1.554926    | 1.446884    | 1.427585    |
| x         | 0.028157    | 0.044483    | 0.051159    |
| y         | 0.040524    | 0.035687    | 0.046307    |
| w         | 0.078980    | 0.066310    | 0.027984    |
| h         | 0.133414    | 0.094540    | 0.037121    |
| conf      | 1.234448    | 1.165665    | 1.223495    |
| cls       | 0.039402    | 0.040198    | 0.041520    |
| cls_acc   | 44.44%      | 43.59%      | 32.50%      |
| recall50  | 0.361111    | 0.384615    | 0.300000    |
| recall75  | 0.222222    | 0.282051    | 0.300000    |
| precision | 0.520000    | 0.300000    | 0.070175    |
| conf_obj  | 0.599058    | 0.622685    | 0.651472    |
| conf_noobj | 0.003778    | 0.004039    | 0.004044    |
+-----+-----+-----+-----+
Total Loss 4.429395
---- ETA 0:35:48.821929
```

Tensorboard

用Tensorboard追踪训练进度:

- 初始化训练
- 运行下面命令
- Go to <http://localhost:6006/>

```
$ tensorboard --logdir='logs' --port=6006
```

训练自定义数据集

自定义模型

运行下面的命令来创建一个自定义模型定义，用数据集中的类数量替换 `< number -classes>`。

```
$ cd config/                                     # Navigate to config dir
$ bash create_custom_model.sh <num-classes> # Will create custom model 'yolov3-
custom.cfg'
```

类别

在 `data/custom/classes.names` 中添加类名。这个文件每个类名应该有一行。

图片文件夹

将数据集的图像移动到 `data/custom/images/`。

标签文件夹

将注释移动到 `data/custom/labels/`。 `data_loader` 期望对应于图像 `data/custom/images/train.jpg` 的注释文件具有路径 `data/custom/labels/train.txt`。注释文件中的每一行应该使用 `label_idx x_center y_center width height` 语法定义一个边界框。坐标应该缩放为 `[0,1]`， `label_idx` 应该是零索引，并对应于 `data/custom/classes.names` 中类名的行号。

定义训练集和验证集

在 `data/custom/train.txt` 和 `data/custom/valid.txt`。为图像添加路径，分别用作训练数据和验证数据。

训练

要训练自定义数据集运行：

```
$ python3 train.py --model_def config/yolov3-custom.cfg --data_config
config/custom.data
```

添加 `--pretrained_weights weights/darknet53.conv.74` 使用在ImageNet上预先训练过的后端进行培训。

引用

YOLOv3:增量的改进

Joseph Redmon, Ali Farhadi

摘要

我们向YOLO提供一些更新!我们做了一些设计上的小改变来让它更好。我们还训练了这个非常棒的新网络。它比上次大了一点，但更准确。不过它还是很快的，别担心。在320×320 YOLOv3运行在22 ms 28.2 mAP，与SSD一样准确，但三倍快。当我们看旧的。5 IOU地图检测度量YOLOv3是相当好的。它在Titan X上实现57.9 AP50在51毫秒，相比之下，RetinaNet的57.5 AP50在198毫秒，类似的性能，但3.8倍快。和往常一样，所有代码都可以在线访问<https://pjreddie.com/yolo/>。

[\[Paper\]](#) [\[Project Webpage\]](#) [\[Authors' Implementation\]](#)

```
@article{yolov3,  
  title={YOLOv3: An Incremental Improvement},  
  author={Redmon, Joseph and Farhadi, Ali},  
  journal = {arXiv},  
  year={2018}  
}
```