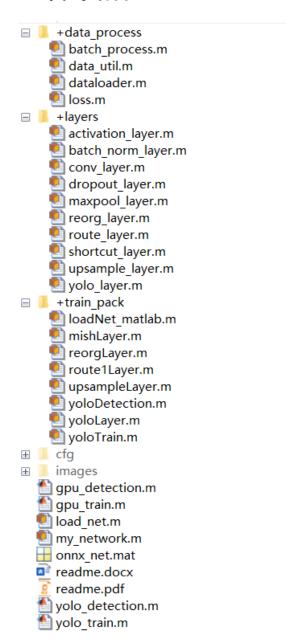
YOLO 的 Matlab 版代码说明

1 代码结构



1.1 自定义网络各层的前向推理

- (1) data process 包: 训练之前数据的预处理、损失函数的计算(一个 batch)等。
- (2) layer 包:神经网络的不同层, yolo、maxpool、conv 包括前向与反向, 其他暂时只有前向。
- (3) cfg 目录: 网络配置文件*.cfg, 训练得到的权重文件*.weights, 目标对象名称

文件等。

(4) images: 检测的图像。

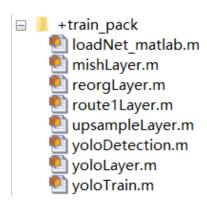
(5) load net.m: 通过 cfg 加载网络。

(6) my network.m: 串联所有层的网络。

(7) yolo detection.m: 目标检测。

(8) yolo train.m: 网络训练。

1.2 依赖 Matlab 深度学习算子的检测与训练



(1) train_pack 包:包括神经网络的各层,加载网络与权重(适配 Matlab 深度学习算子),检测与训练处理等。

loadNet_matlab.m: 通过 cfg 文件、weights 文件加载网络(适配 Maltab 算子)。包括两种方式: 1. fun(cfg_file, weight_file),适用于训练与检测。训练时 weight_file 为主干网络预训练权重,检测时 weight_file 为某个网络训练好的权重; 2. fun(cfg_file)只适用训练时,没有加载预训练权重,通过自定义权重初始化。

yoloDetection.m: 通过 gpu 检测一个目录下的所有图像。其中包括非极大值抑制等。

yoloTrain.m: 通过 gpu 做训练。其中包括损失函数计算,反向传播及梯度更新等。

(2) gpu detection: 使用 GPU 做检测的入口。

(3) gpu_train: 使用 GPU 做训练的入口。

2 检测部分

包括: yolov2、yolov3、yolo-fastest、yolo-lite。

```
yolo_detection.m × +
    tic
    % img_path = './images/zidane.jpg';
    % img_path = './images/dog.jpg';
    img_path = './images/field.jpg';
    % img_path = './images/horses.jpg';
    % mn = my_network(img_path, 'onnx_net.mat');
    % mn = my_network(img_path,'cfg/yolov2/yolov2.cfg','cfg/yolov2/yolov2.weights');
    % mn = my_network(img_path, 'cfg/yolov2/yolov2-tiny.cfg', 'cfg/yolov2/yolov2-tiny.weights');
    % mn = my_network(img_path, 'cfg/yolov3/yolov3.cfg', 'cfg/yolov3/yolov3.weights');
    % mn = my_network(img_path,'cfg/yolov3/yolov3-tiny.cfg','cfg/yolov3/yolov3-tiny.weights');
                                ===== yolo-fastest ====
    % mn = my_network(img_path, 'cfg/fastest/yolo-fastest.cfg', 'cfg/fastest/yolo-fastest.weights');
    % mn = my_network(img_path, 'cfg/fastest/yolo-fastest-x1.cfg', 'cfg/fastest/yolo-fastest-x1.weights');
    % mn = my_network(img_path,'cfg/fastest/yolo-fastest-1.1.cfg','cfg/fastest/yolo-fastest-1.1.weights');
    mn = my_network(img_path, 'cfg/fastest/yolo-fastest-1.1-x1.ofg', 'cfg/fastest/yolo-fastest-1.1-x1.weights');
        % mn = my_network(img_path, 'cfg/lite/tiny-yolov2-trial3-noBatch.cfg', 'cfg/lite/tiny-yolov2-trial3-noBatch.weights');
    % mn = my_network(img_path,'cfg/lite/trial6.cfg','cfg/lite/trial6_653550.weights');
```

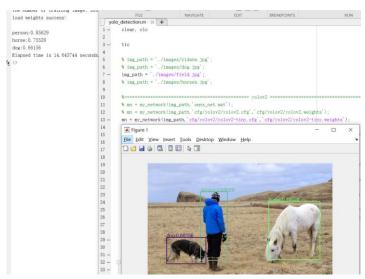
第一部分加载图像, 第二部分加载网络、权重、图像。

2.1 yolov2

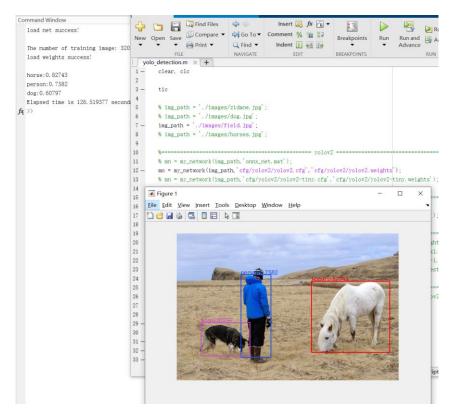
加载网络存在两种方式: mat 文件、cfg+weights

```
% mn = my_network(img_path, 'onnx_net.mat');
% mn = my_network(img_path, 'cfg/yolov2/yolov2.cfg', 'cfg/yolov2/yolov2.weights');
% mn = my_network(img_path, 'cfg/yolov2/yolov2-tiny.cfg', 'cfg/yolov2/yolov2-tiny.weights');
```

2.1.1 yolov2-tiny

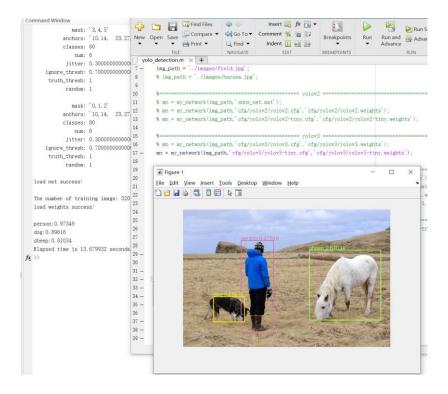


2.1.2 yolov2

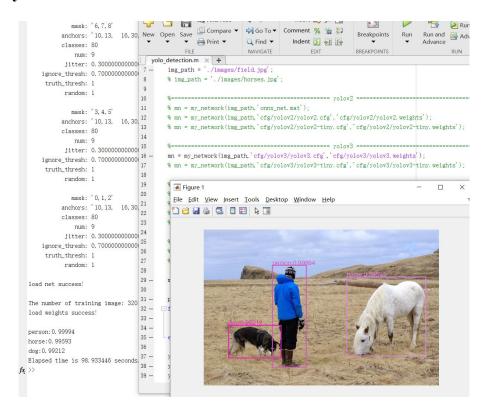


2.2 yolov3

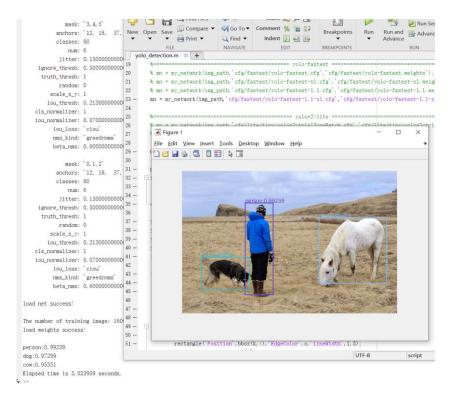
2.2.1 yolov3-tiny



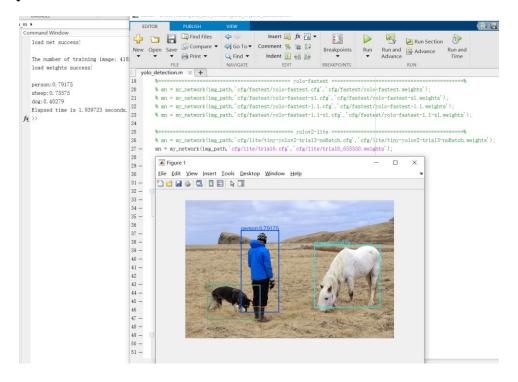
2.2.2 yolov3



2.3 yolo-fastest

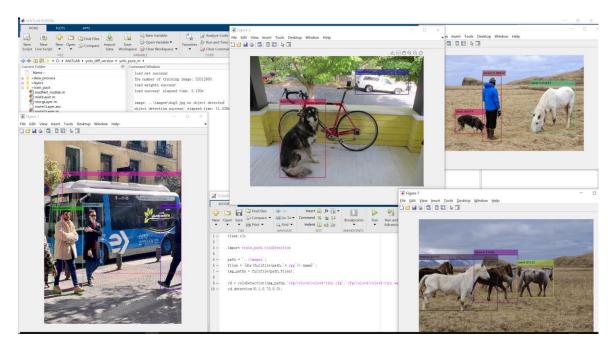


2.4 yolo-lite

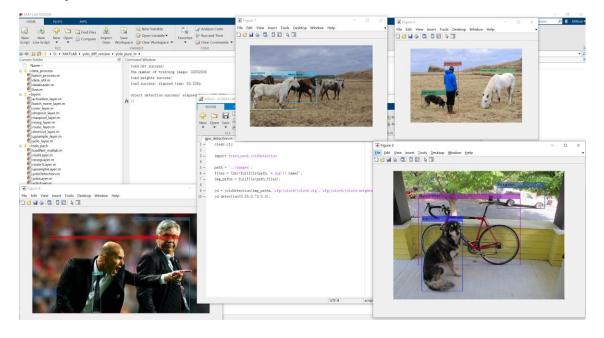


2.5 yolov4(GPU)

2.5.1 yolov4-tiny



2.5.2 yolov4



3 训练部分

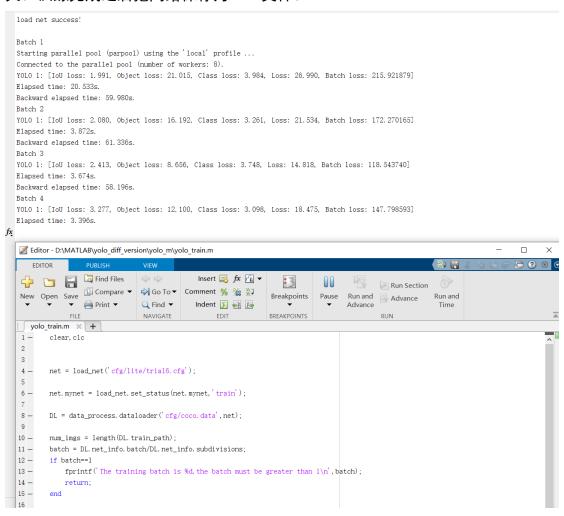
训练部分暂时采用 lite 做训练,其中没有包含 batch_norm。数据集采用 coco, coco 数据集的配置如下:



另外, 反向传播目前只存在卷积层(conv_layer)、最大池化层(maxpool_layer)、yolo层(yolo_layer)。训练过程中添加了并行运算,主要是针对 for 循环。

3.1 Lite 网络训练

一个 batch 中包括 8 张图像。计算了 IoU、Object、Class 与 Total、Batch 损失。训练完成之后把网络保存为 mat 文件。



3.2 基于 Matlab 深度学习算子的训练

通过运行 gpu_trian.m 来训练网络, yoloTrain 存在两种调用方式: yoloTrain(cfg_file, weight_file, data_file), 或者 yoloTrain(cfg_file, data_file)。即是否加载预训练权重。

```
gpu_train.m x +

clear, clc

import train_pack. yoloTrain

yt = yoloTrain('cfg/yolov3/yolov3.cfg','cfg/coco.data');
yt. train;
```

训练效果:

```
load net success
load net and init parm elapsed time: 9.428s.
The loss result[1][8/117264]: [IoU loss: 2.131, Object loss: 894.154, Class loss: 1.351, Loss: 897.637, Batch loss: 7181.097373]
Time left: 232 day, 11 hours, 8 minutes, 9.509 seconds.
The loss result[1][16/117264]: [IoU loss: 2.420, Object loss: 46.732, Class loss: 0.911, Loss: 50.063, Batch loss: 400.503763]
Time left: 287 day, 2 hours, 38 minutes, 53.796 seconds.
The loss result[1][24/117264]: [IoU loss: 1.867, Object loss: 5.682, Class loss: 1.199, Loss: 8.748, Batch loss: 69.983251]
Time left: 337 day, 19 hours, 46 minutes, 4.884 seconds.
The loss result[1][32/117264]: [IOU loss: 2.520, Object loss: 6.855, Class loss: 0.887, Loss: 10.262, Batch loss: 82.099597]
Time left: 319 day, 6 hours, 58 minutes, 20.141 seconds.
The loss result[1][40/117264]: [IoU loss: 1.947, Object loss: 3.730, Class loss: 0.688, Loss: 6.365, Batch loss: 50.920824]
Time left: 328 day, 3 hours, 51 minutes, 43.970 seconds.
The loss result[1][48/117264]: [IoU loss: 2.244, Object loss: 4.637, Class loss: 1.036, Loss: 7.916, Batch loss: 63.330568]
Time left: 320 day, 8 hours, 24 minutes, 52.347 seconds.
The loss result[1][56/117264]: [IOU loss: 2.024, Object loss: 4.138, Class loss: 0.968, Loss: 7.130, Batch loss: 57.040628]
Time left: 321 day, 17 hours, 34 minutes, 15.045 seconds.
The loss result[1][64/117264]: [IOU loss: 1.972, Object loss: 3.075, Class loss: 1.263, Loss: 6.310, Batch loss: 50.476523]
Time left: 320 day, 14 hours, 37 minutes, 38.526 seconds.
```

说明: [epoch][img_num/img_total_num], 三种损失与一个 batch 的总损失。 训练剩余的大概时间

