参考)YOLOv2训练自己的数据集(voc 格式)进行实验,基本上是正确的,但其初始给出的代码并非是在 linux 下可以运行的,因此参考部分博客写了下面的程序,可以实现对文件夹内图片的批量读取以及更改名称符合 VOC 数据集习惯。另原文有部分小错误,本文已经修改,但后文属于转载,版权属原作者所有,本文仅为记录和交流用。如下文所示。

## 1 准备数据

首先准备好自己的数据集,最好固定格式,此处以 VOC 为例,采用 jpg 格式的图像,在名字上最好使用像 VOC 一样类似 000001.jpg、000002.jpg 这样。可使用下面示例代码

```
#include <dirent.h>
#include <sys/stat.h>
#include <unistd.h>
#include <stdio.h>
#include <string.h>
#include <opencv2/opencv.hpp>
#define img_num 2000
char img_file[img_num][1000];
int list_dir_name(char* dirname, int tabs)
    DIR* dp;
    struct dirent* dirp;
    struct stat st;
    char tab[tabs + 1];
                    char img_count=0;
    /* open dirent directory */
    if((dp = opendir(dirname)) == NULL)
        perror("opendir");
        return -1;
```

```
/* fill tab array with tabs */
               memset(tab, '\t', tabs);
                tab[tabs] = 0;
                /**
                   * read all files in this dir
                while((dirp = readdir(dp)) != NULL)
                               char fullname[255];
                               memset(fullname, 0, sizeof(fullname));
                               /* ignore hidden files */
                               if(dirp->d_name[0] == '.')
                                               continue;
                               /* display file name */
                               //printf("img_name:%s\n", dirp->d_name);
                               strncpy(fullname, dirname, sizeof(fullname));
                               strncat(fullname, dirp->d_name, sizeof(fullname));
                                                       strcat(img_file[img_count++], fullname);
                                                       printf("Image %3d
path: \$s \ n", img\_count-1, img\_file[img\_count-1]); //fullname=dir+file name, the absolute path of the sum o
the image file
                                                                                                                                                             /* get dirent status */
                               if(stat(fullname, &st) == -1)
                                              perror("stat");
                                               fputs(fullname, stderr);
                                              return -1;
```

```
/* if dirent is a directory, call itself */
        if(S_ISDIR(st.st_mode) && list_dir_name(fullname, tabs + 1) == -1)
            return -1;
   return img_count;
int main(int argc, char* argv[])
          char* dir="/home/robot/Downloads/mark_recognition/car_img/simple_3class/";
        printf("%s\n", dir);
        char sum=list_dir_name(dir, 1);
          printf("Img total num:%d\n", sum);
          int i;
          char order[1000];
          char txt_path[1000];
          char* txt_name="train.txt";
          memset(txt_path, 0, sizeof(txt_path));
          strcat(txt_path, dir);
          strcat(txt_path, txt_name);
          FILE *fp = fopen(txt_path, "w");
          for (i = 0; i \leq sum; ++i)
                    char img_path[1000];
                    memset(img_path, 0, sizeof(img_path));
                    printf("Source %s\n", img_file[i]);
                    IplImage *pSrc = cvLoadImage(img_file[i]);
                    sprintf(order, "%05d.jpg", i);
                    strcat(img_path, dir);
                    strcat(img_path, order);
                    cvSaveImage(img_path, pSrc);
```

准备好了自己的图像后,需要按 VOC 数据集的结构放置图像文件。VOC 的结构如下

[plain] view plain copy

```
1. --VOC
2. --Annotations
3. --ImageSets
4. --Main
5. --Layout
6. --Segmentation
7. --JPEGImages
8. --SegmentationClass
9. --SegmentationObject
```

这里面用到的文件夹是 Annotations、ImageSets 和 JPEGImages。其中文件夹 Annotation 中主要存放 xml 文件,每一个 xml 对应一张图像,并且每个 xml 中存放 的是标记的各个目标的位置和类别信息,命名通常与对应的原始图像一样;而 ImageSets 我们只需要用到 Main 文件夹,这里面存放的是一些文本文件,通常为 train.txt、test.txt 等,该文本文件里面的内容是需要用来训练或测试的图像的名字(无后缀无路径); JPEGImages 文件夹中放我们已按统一规则命名好的原始图像。

因此,首先

- 1.新建文件夹 VOC2007 (通常命名为这个,也可以用其他命名,但一定是名字+年份,例如 MYDATA2016,无论叫什么后面都需要改相关代码匹配这里,本例中以 VOC2007 为例)
- 2.在 VOC2007 文件夹下新建三个文件夹 Annotations、ImageSets 和 JPEGImages,并把准备好的自己的原始图像放在 JPEGImages 文件夹下
- 3.在 ImageSets 文件夹中,新建三个空文件夹 Layout、Main、Segmentation,然后把写了训练或测试的图像的名字的文本拷到 Main 文件夹下,按目的命名,我这里所有图像用来训练,故而 Main 文件夹下只有 train.txt 文件。上面代码运行后会在图片文件夹内生成该文件,把它拷进去即可。

## 2 用 YOLOv2 训练

### 1.生成相关文件

按 darknet 的说明编译好后,接下来在 darknet-master/scripts 文件夹中新建文件夹VOCdevkit, 然后将整个 VOC2007 文件夹都拷到 VOCdevkit 文件夹下。

然后,需要利用 scripts 文件夹中的 voc\_label.py 文件生成一系列训练文件和 label,具体操作如下:

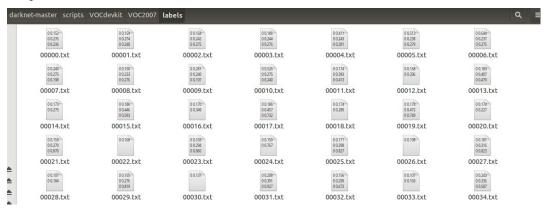
首先需要修改 voc\_label.py 中的代码,这里主要修改数据集名,以及类别信息,我的是 VOC2007,并且所有样本用来训练,没有 val 或 test,并且只检测人,故只有一类目标,因此按如下设置

```
import xml.etree.ElementTree as ET
import pickle
import os
from os import listdir, getcwd
from os. path import join
#sets=[('2012', 'train'), ('2012', 'val'), ('2007', 'train'), ('2007',
'val'), ('2007', 'test')]
#classes = ["aeroplane", "bicycle", "bird", "boat", "bottle", "bus",
"car", "cat", "chair", "cow", "diningtable", "dog", "horse", "motorbike",
"person", "pottedplant", "sheep", "sofa", "train", "tvmonitor"]
sets=[('2007', 'train')]
classes = [ "person"]
def convert(size, box):
    dw = 1./size[0]
    dh = 1./size[1]
    x = (box[0] + box[1])/2.0
    y = (box[2] + box[3])/2.0
    w = box[1] - box[0]
    h = box[3] - box[2]
    x = x*dw
    w = w*dw
    y = y*dh
    h = h*dh
```

```
return (x, y, w, h)
def convert annotation (year, image id):
    in file = open('VOCdevkit/VOC%s/Annotations/%s.xml'%(year,
image id)) #(如果使用的不是 VOC 而是自设置数据集名字,则这里需要修改)
    out file = open('VOCdevkit/VOC%s/labels/%s.txt'%(year, image id),
'w') #(同上)
    tree=ET. parse(in file)
    root = tree.getroot()
    size = root. find('size')
    w = int(size.find('width').text)
    h = int(size.find('height').text)
    for obj in root. iter('object'):
        difficult = obj. find('difficult'). text
        cls = obj. find('name'). text
        if cls not in classes or int(difficult) == 1:
            continue
        cls id = classes. index(cls)
        xmlbox = obj. find('bndbox')
        b = (float(xmlbox.find('xmin').text),
float (xmlbox. find ('xmax'). text), float (xmlbox. find ('ymin'). text),
float(xmlbox.find('vmax').text))
        bb = convert((w, h), b)
        out file.write(str(cls id) + "" + "".join([str(a) for a in bb])
+ '\n')
wd = getcwd()
for year, image_set in sets:
    if not os. path. exists ('VOCdevkit/VOC%s/labels/'%(year)):
        os. makedirs ('VOCdevkit/VOC%s/labels/'%(year))
    image_ids = open('VOCdevkit/VOC%s/ImageSets/Main/%s.txt'%(year,
image_set)).read().strip().split()
    list file = open('%s %s.txt'%(year, image set), 'w')
    for image id in image ids:
        list file.write('%s/VOCdevkit/VOC%s/JPEGImages/%s.jpg\n'%(wd,
year, image_id))
```

# convert\_annotation(year, image\_id) list file.close()

修改好后在该目录下运行命令: python voc\_label.py, 之后则在文件夹 scripts\VOCdevkit\VOC2007下生成了文件夹 lable, 该文件夹下的画风是这样的



这里包含了类别和对应归一化后的位置(i guess,如有错请指正)。同时在 scripts\下应该也生成了 train\_2007.txt 这个文件,里面包含了所有训练样本的绝对路径。

### 2.配置文件修改

做好了上述准备,就可以根据不同的网络设置(cfg 文件)来训练了。在文件夹cfg 中有很多 cfg 文件,应该跟 caffe 中的 prototxt 文件是一个意思。这里以tiny-yolo-voc.cfg 为例,该网络是 yolo-voc 的简版,相对速度会快些。主要修改参数如下

[plain] view plain copy

- 1. . 2. .
- 3. .
- 4. [convolutional]
- 5. size=1
- 6. stride=1
- 7. pad=1
- 8. filters=30 //修改最后一层卷积层核参数个数,计算公式是依旧自己数据的类别数 filter=num× (classes + coords + 1) =5× (1+4+1) =30
- 9. activation=linear
- 10.
- 11. [region]
- 12. anchors = 1.08,1.19, 3.42,4.41, 6.63,11.38, 9.42,5.11, 16.62,10.52
- 13. bias\_match=1
- 14. classes=1 //类别数,本例为1类
- 15. coords=4
- 16. num=5
- 17. softmax=1
- 18. jitter=.2

```
19. rescore=1
20.
21. object_scale=5
22. noobject_scale=1
23. class_scale=1
24. coord_scale=1
25.
26. absolute=1
27. thresh = .6
28. random=1
```

另外也可根据需要修改 learning\_rate、max\_batches 等参数。这里歪个楼吐槽一下其他网络配置,一开始是想用 tiny.cfg 来训练的官网作者说它够小也够快,但是它的网络配置最后几层是这样的画风:

[html] view plain copy

```
1. [convolutional]
2. filters=1000
3. size=1
4. stride=1
5. pad=1
6. activation=linear
7.
8. [avgpool]
9.
10. [softmax]
11. groups=1
12.
13. [cost]
14. type=sse
```

这里没有类别数,完全不知道怎么修改,强行把最后一层卷积层卷积核个数修改又 跑不通会出错,如有大神知道还望赐教。

修改好了 cfg 文件之后,就需要修改两个文件,首先是 data 文件下的 voc.names。 打开 voc.names 文件可以看到有 20 类的名称,本例中只有一类,检测人,因此将原来所有内容清空,仅写上 person 并保存,备注:若此处为多个类的训练,请同 voc\_label.py 中顺序一致。

接着需要修改 cfg 文件夹中的 voc.data 文件。也是按自己需求修改,我的修改之后是这样的画风:

[plain] view plain copy

- 1. classes= 1 //类别数
- 2. train = /home/kinglch/darknet-master/scripts/2007\_train.txt //训练样本的绝 对路径文件,也就是上文 2.1 中最后生成的
- 3. //valid = /home/pjreddie/data/voc/2007\_test.txt //本例未用到

- 4. names = data/voc.names //上一步修改的 voc.names 文件
- 5. backup = /home/kinglch/darknet-master/results/ //指示训练后生成的权重放在哪

修改后按原名保存最好,接下来就可以训练了。

ps: yolo v1 中这些细节是直接在源代码的 yolo.c 中修改的,源代码如下

```
#include "network.h"
#include "detection_layer.h"
#include "cost_layer.h"
#include "parser.h"
#include "parser.h"
#include "box.h"
#include "opencv2/highgui/highgui_c.h"
#include "opencv2/highgui/highgui_c.h"
#endif

char *voc_names[] = {"aeroplane", "bicycle", "bird", "boat", "bottle", "bus", "car", "cat", "chair",
"cow", "diningtable", "dog", "horse", "motorbike", "person", "pottedplant", "sheep", "sofa", "train",
"tvmonitor"};

void train_yolo(char *cfgfile, char *weightfile)
{
    char *train_images = "/data/voc/train.txt";
        char *backup_directory = "/home/pjreddie/backup/";
        srand(time(0));
        char *base = basecfg(cfgfile);
        printf("%s\n", base);
        float avg_loss = -1;
        network net = parse_network_cfg(cfgfile);
        if(weightfile){
            load_weights(&net, weightfile);
        }
}
```

比如这里的类别,训练样本的路径文件和模型保存路径均在此指定,修改后从新编译。而 yolov2 似乎摈弃了这种做法,所以训练的命令也与 v1 版本的不一样。

#### 3.运行训练

上面完成了就可以命令训练了,可以在官网上找到一些预训练的模型作为参数 初始值,也可以直接训练,训练命令为

./darknet detector train ./cfg/voc.data cfg/tiny-yolo-voc.cfg