行人检测与跟踪 中期报告

小组成员: 无 24 梁栋 2012011092

无 24 李嘉龙 2012011096

无 24 王怡人 2012011099

一、前期调研

按照前期调研的结果,我们的项目框架主要分为两大部分:可能存在行人区域(ROI)的识别、区域内是否为行人的判定。小组的任务也主要围绕这两个部分去完成。

ROI 检测部分:

在 ROI 检测部分,主要使用的模型有帧差法、背景统计模型、编码本背景模型。其中在背景统计模型中,具体的算法有均值偏移与 Kmeans 聚类级联、混合高斯模型、滑动高斯平均、Color (基于颜色信息的背景建模方法)。我们将根据实际情况,选取其中的几种实现 ROI 的识别,对不同提取算法进行测试,比较各种识别方法之间的效率和准确度,并选出在一定条件下最优的实验结果。

ROI 识别预期结果: 背景提取较为准确,和原图像作差后能明显看到行人的轮廓,方便下一步行人检测的进行。注意要多测试几组视频,比较不同环境下的识别结果。

行人检测部分:

行人检测效果比较显著的有以下几种方法:小波变化、神经网络,HOG,shapelet 特征。在行人检测部分,首先我们将借助 OpenCV 实现 Dalal 在 2005 的 CVPR 发表的 HOG+SVM 的行人检测算法,并使用 INRIA Person Dataset 进行训练与测试。在成功实现该算法的基础上,尝试采取 Zhu 等人提出的分类器级联结构进一步提升效率。然后再通过图像分辨率变换等方法,尽可能实现实时性的行人检测。对于行人跟踪部分,在行人检测准确率较高的情况下比较容易解决。

预期实验结果: 从电脑端输入待检测视频,经过短暂的背景提取后开始在线检测,实现接近实时的行人检测功能并保证一定的准确率。

二、 已完成的工作

在之前的几周中,我们主要完成了行人检测与跟踪问题中的 ROI 识别,即背景提取部分。在本实验中,我们采取了混合高斯模型对背景进行建模,并借助 OpenCV 实现了运动前

景的提取,具体的算法及结果如下。

混合高斯模型

混合高斯模型使用 K (通常为 3 到 5) 个高斯模型来表征图像中各个像素点的特征,在 新一帧图像获得后更新混合高斯模型,用当前图像中的每个像素点与混合高斯模型匹配,如 果成功则判定该点为背景点,否则为前景点。

每个高斯模型,主要由方差和均值两个参数决定,对均值和方差的学习,采取不同的学习机制,将直接影响到模型的稳定性、精确性和收敛性。由于我们是对运动目标的背景提取建模,因此需要对高斯模型中方差和均值两个参数实时更新。为提高模型的学习能力,改进方法对均值和方差的更新采用不同的学习率;为提高在繁忙的场景下,大而慢的运动目标的检测效果,引入权值均值的概念,建立背景图像并实时更新,然后结合权值、权值均值和背景图像对像素点进行前景和背景的分类。

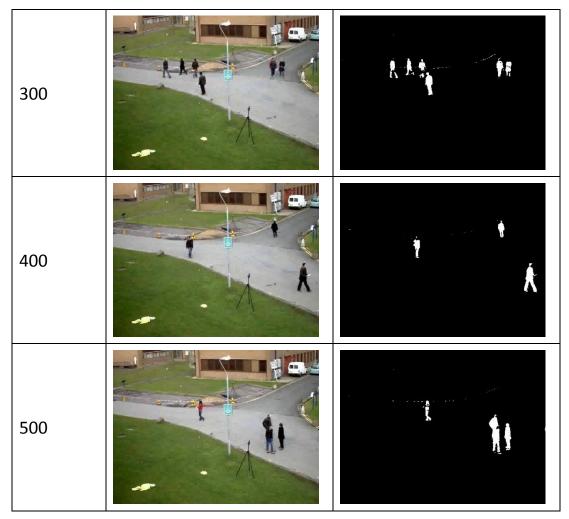
实现方式

本文借助 OpenCV 所提供的背景去除函数 BackgroundSubtractorMOG 来实现相关的背景 检测与去除,采取K=3,学习率 $\rho=0.001$,对助教所给的视频"PET_View_001.avi"进行背景 检测,得到了较为满意的结果。

结果

具体的检测结果如下:





结果分析

从上面的检测结果可以看出,混合高斯模型在背景检测上取得了较好的效果,能够准确 地判断运动行人所在的区域,便于之后进行连通域分析以及行人检测。

三、 其余工作

(一) 行人检测

1. 帧差法筛选

由于行人存在运动的特性,利用帧差法可以有效滤除静态背景噪声。不过帧差法筛选 过程也会影响程序运行时间和效率等,因此,我们在这一部分还需要具体分析,根据需 要选择是否加入该环节。

2. 连通域判别

我们已经得到了二值化的图像,下一步对连通域集合进行进一步分析,去除不可能包含行人的连通域。具体思路为: 1)将面积过小的连通域判定为无效。2)比较连通域所

在的限定矩形框的长与高,比例关系超过一定阈值的判定为非行人。

3. HOG 特征分类器

- · HOG 特征提取: 提取正负样本的 HOG 特征
- 分类器训练: 训练 SVM 分类器,得到训练好的模型,生成检测子
- 在线检测: 用训练好的 SVM 分类器对测试文件的特征向量进行分类

(二)交互端口

在视频中标出感兴趣区域,对该区域内行走的行人进行检测。

(三) 算法优化

- 完成全部功能后,对运行时间、正确率等性能进行优化
- 分析可能存在的错检和虚警现象, 并进行程序和参数的调试
- 行人检测部分尝试 shapelet 特征 (比 HOG+SVM 算法有更低的错误率),并进行 两种算法的比较