

性能测试报告

wuziheng

December 5, 2017

1 流程分析

关于检测速度，我们需要将整个问题的流程进行详细的分析。对于一帧测试图像整个过程大致分为如下图

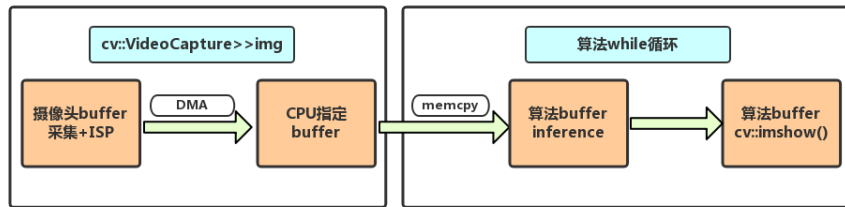


Figure 1: 主要流程分析

- 摄像头负责采集并做 ISP 等功能的时间由摄像头规格决定（包括曝光时间，处理速度等等）
- DMA 时间由带宽决定, 而由 cpu 拷贝至算法指定的 buffer 的时间由 Opencv 算法的实现和 cpu 性能决定

上述这一部分在比赛中限定使用 `cv::VideoCapture() » img` 实现，笔者关闭了整个算法循环的内容，可以测出 `cv::VideoCapture»img` 的速度约为 25fps, 即该摄像头规格为 480p25. 实际在使用中，如果算法 while 循环一次的时间小于 40ms，则需要继续等待下一帧 img 通过 memcpy 传输过来。

当然笔者也进行了测试，在该平台上 `cv::imshow()` 一帧 480p 的图像平均时间在 10 到 13ms 之间。在这个情况下，会显示 `cap»img` 的时间约为 (40-13) = 27ms 左右。进一步的测试总结如下表格：

主要流程	ISP+Capture	memcpy	cv::imshow	inference
time	40ms	12ms(uncertain)	10 13ms	3 5ms

Table 1: 流程时间测试

到这里我们也就理清了 `cv::VideoCapture` 的工作原理（应该是算法线程会去开辟一个新的内存去完成左边框内的工作）。而算法线程每一帧图像在副线程完成 DMA 之后，就会拷贝给算法开辟的 buffer 中去，这个间隔是 40ms。也就是说如果 `memcpy+inference+cv::imshow()` 的时间小于 40ms，这个时候在算法线程就会挂起等待 DMA 结束。

Summary 在 Firefly-3399 上，调用 `cv::VideoCapture` 作为采集，`cv::imshow()` 作为显示，如果你的 inference 时间小于 15ms（40-13-12）每帧，那么多余的速度将不会起到任何增益。例如笔者这里的 inference 在没有目标的时候大概是 1ms，出现很大目标时是 7 到 10ms，这样的波动根本不会影响实际帧率，因为算法永远会挂起等待 DMA。考虑在实际的整个系统的流水线取决于最慢的一级，而摄像头一般都有最低的曝光和 ISP 处理时间，而这个时间将成为整个系统的瓶颈，也就是说在我们的板子上，最快显示出来的实际 fps 就是 25，想要提升只能加速摄像头采集，提升规格。所以再优化检测算法的速度（inference）在现阶段也只有理论上的意义了。

2 Inference 性能测试

有了上面的讨论，这里我们就可以进入对检测算法的性能测评（以下对应每个手势的时间代表的是这个算法检出为某个手势的时间，是包括定位和分类一起的时间。而不是单独测试某一个分类器的时间）：

dis=1.5m	no target	hearta	heartb	greet	six	thumb
time	0.7ms	2.5ms	3.5ms	2.5ms	4.9ms	2.2ms

Table 2: 比赛版本 Single-Gestures Test

dis=1.5m	no target	hearta	heartb	greet	six	thumb
time	2.0ms	3.3ms	4.8ms	2.8ms	6.0ms	3.5ms

Table 3: 全局版本 Single-Gestures Test

dis=1.5m	3six	2hearta	2heartb	2greet	2six	2thumb
time	10.3ms	4.2ms	8.1ms	3.8ms	6.8ms	4.0ms

Table 4: 比赛版本 Muti-Gestures Test

dis=1.5m	3six	2hearta	2heartb	2greet	2six	2thumb
time	10.5ms	8.3ms	14.4ms	3.3ms	6.0ms	4.1ms

Table 5: 全局版本 Muti-Gestures Test

PS:

- 1 测试距离为 1 到 1.5m, 这个距离决定了 vj 搜索的最小框与最大框的参数, 会对速度产生一定影响, 可以根据需求修改, 但是不要太远。对于太小的目标而言, 算法框架可能需要精细的调整。(其实也很简单, 可以咨询我 694790961@qq.com)
- 2 手势速度差距来源于手势训练处的 xml 的深度和每一层的弱分类器个数, 总的来说, 在训练分类器的过程里, 还是要以 recall 和 precision 为关注点, 训练出来可以用的再考虑在这一部分提升速度。
- 3 以上的度比赛版本是在每 3 帧才全局搜索一次而其余两帧只做近邻搜索分类的情况下做的。全局版则是在每一帧都做全局搜索的情况下的测试结果
- 4 对比结果发现, 在预处理的时间上, 比赛版有优势, 但是在 Viola-jones 的时间上, 全局版有优势。随着每一帧画面中手势数量的增多, Viola-jones 的时间几乎是线性增加的, 而预处理时间几乎不会变化, 所以说在 Muti-Gesture 的应用场景里, 我们推荐 frame_control=1,2, 而在确定只有 Single-Gesture 的场景中, 选择 frame_control=3。比赛情况为后者。
- 5 全局版会出现少量的误检, 而比赛版则不会, 因为 frame_control 还控制了算法逻辑框架的其他部分可以消除大部分误检测。这也是选择比赛版的原因之一。
- 6 算法还保留了利用 CNN 对检出的手势框进行再确认的接口, 本意是用来提高 precision, 但是后期笔者解决了 precision 的问题, 并且 CNN 较慢而且 recall 很低, 会导致检出的手势也会被误判为背景, 所以在比赛版本里关闭了 CNN 测试的接口。CNN 在板子上的性能大约为 10ms 一个候选框。
- 7 关于核心使用的问题, 程序是默认使用 6 个核心, 笔者的测试结果也表示默认是最快的, 可能会有不同的结果。

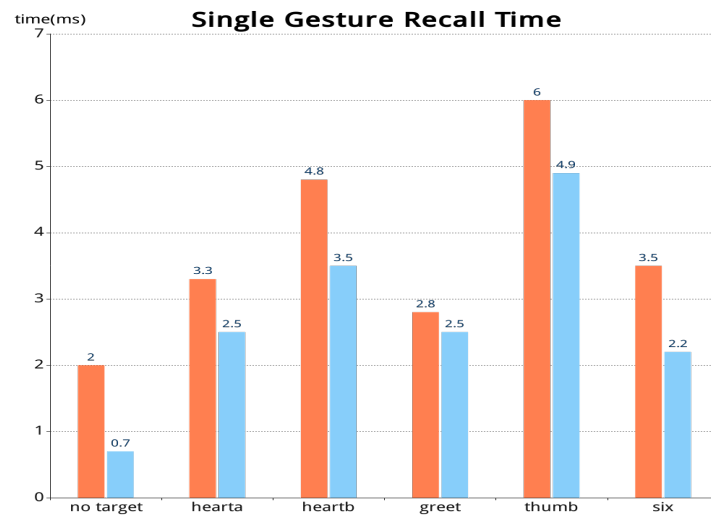


Figure 2: 单手势检出时间

图例 蓝色：比赛版 橙色：全局版

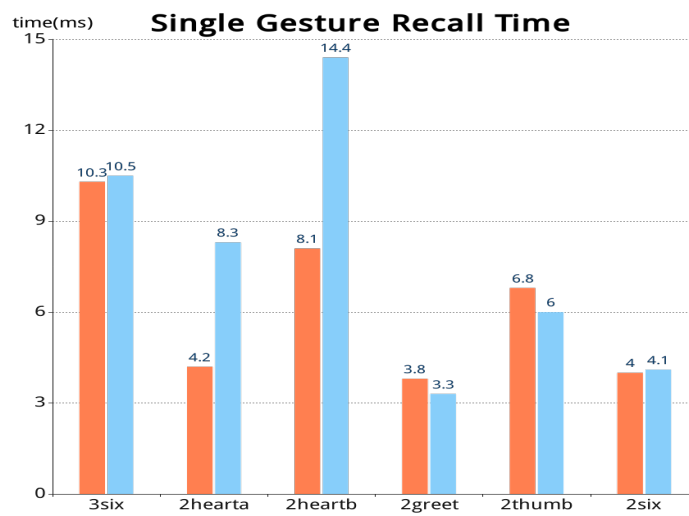


Figure 3: 多手势检出时间

图例 蓝色：全局版 橙色：比赛版