## 1 量化前后对比

量化前卷积操作耗时如图 1,图 2 所示,量化后卷积操作耗时如图 3,图 4 所示。

```
In [6]: # 执行第五层卷积层PF核
start = time.clock()
RunConv(conv_ip, 3, 3, 1, 1, 1, 0, conv5_in, weights, bias, conv5_output)
end = time.clock()
print(end-start)
```

图 1 量化前第 5 层卷积操作耗时

```
In [10]: # 执行第九层全连接层IP核, conv9 output需要去量化
start = time.clock()
RunConv(conv.ip, 1, 1, 1, 1, 0, conv9_in, weights, bias, output)
end = time.clock()
print(end-start)

11.71259799999986
```

图 2 量化前第 9 层卷积操作耗时

```
In [32]: # 执行第五层卷积层PF核, conv5_output需要去量化
start = time.clock()
RunConv(conv_ip, 3, 3, 1, 1, 1, 0, conv5_in, weights, bias, conv5_output, maxw5_w)
end = time.clock()
print(end-start)

88.51469199999997
```

图 3 量化后第 5 层卷积操作耗时

```
In [43]: # 执行第九层全连接层P核, conv9 output需要去量化
start = time.clock()
RumConv(conv_ip, 1, 1, 1, 1, 1, 0, conv9_in, weights, bias, output, maxw9_w)
end = time.clock()
print(end-start)
10.091155999999955
```

图 4 量化后第 9 层卷积操作耗时

量化前输出图片如图 5 所示,量化后输出图片如图 6 所示。通过对比图片可以看出,量化后识别出的矩形框仍相同,但识别的置信度有所降低。

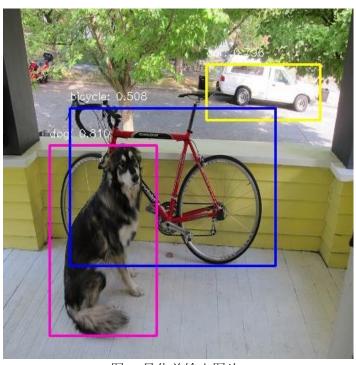


图 5 量化前输出图片

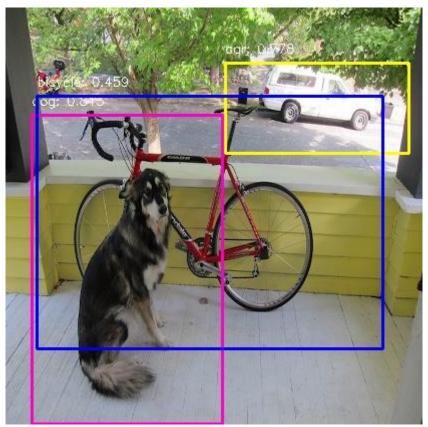


图 6 量化后输出图片

## 2. 优化前后对比

优化前卷积 ip 核的分析报告如图 7, 优化后的分析报告如图 8.



图 7 优化后分析报告

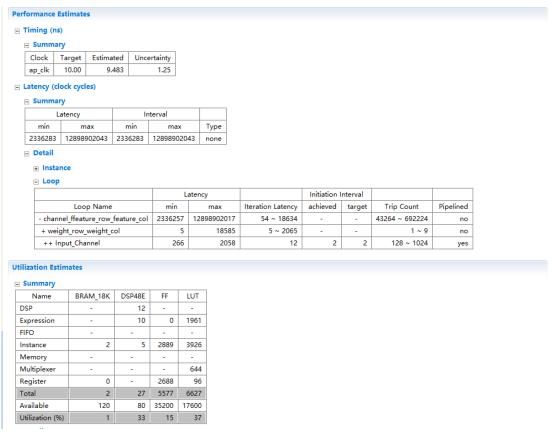


图 8 优化后分析报告

通过对比可以看出,虽然优化后时钟频率有所下降,但由于并行性提高性能 反而提升,同时资源消耗也有所增加。

优化后的运行时间如图 9,图 10 所示。

```
In [9]: # 共行第五层卷积层IP核, conv5_output需要去量化
start = time.clock()
RunConv(conv.jp, 8, 3, 1, 1, 1, 0, conv5_in, weights, bias, conv5_output, maxw5_w)
end = time.clock()
print(end-start)

23.41226900000001
```

图 9 优化后第 5 层卷积操作耗时

```
In [16]: # 执行第九层全连接层IP栋, conv9 output需要去量化
start = time.clock O
RumConv(conv.ip,1,1,1,1,1,0,conv9_in,weights,bias,output,maxw9_w)
end = time.clock()
print(end-start)

2.605002000000013
```

图 10 优化后第 9 层卷积操作耗时

优化后输出图片如图 **11** 所示。可以看到比起优化前的输出,优化后的置信度进一步发生下降。

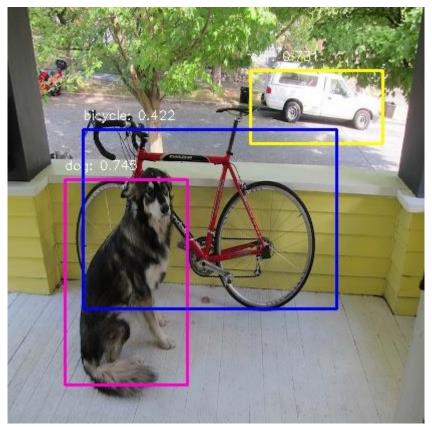


图 11 优化后输出图片