

密级状态: 绝密() 秘密() 内部() 公开(√)

RK3399_SSD_Android&Linux_V1.0_20180522

(技术部,图形显示平台中心)

文件状态:	当前版本:	V1. 0
[]正在修改	作 者:	卓鸿添
[√]正式发布	完成日期:	2018-05-22
	审核:	熊伟
	完成日期:	2018-05-22

福州瑞芯微电子股份有限公司

Fuzhou Rockchips Semiconductor Co., Ltd

(版本所有,翻版必究)



更新记录

版本	修改人	修改日期	修改说明	核定人
V1.0	卓鸿添	2018-05-22	初始版本	熊伟



目 录

1	主要功能说明	3
	系统依赖说明	
	2.1 Android 平台依赖	.3
	2.2 LINUX 平台依赖	.3
	2.3 关于性能	.4
3	优化库使用说明	.5
	3.1 Android 平台使用说明	.5
	3.2 LINUX 平台使用说明	.6
4	RKL 模型转换工具使用说明	.7
	4.1 环境依赖	.7
	4.2 转换步骤	.7
	开源软件使用说明	



1 主要功能说明

本优化包为 RK3399 平台的基于深度学习的目标检测(SSD)方案提供优化,可为 AI 人工智能行业提供准 Turnkey 解决方案,可同时支持 Android 及 Linux 系统。

本次优化包主要包含3个部分:

- 1) SSD 优化库。 Rockchip 针对 SSD 不同的 class 及 alpha 提供了不同的优化库,可通过在线网站(http://ai.rock-chips.com/mobilenet-ssd.php)下载。
 - 2) rkl 模型转换工具,支持将 tflite 模型转成 rkl 模型
 - 3) Android/Linux 优化库 Demo

2 系统依赖说明

2.1 Android 平台依赖

本次优化库基于 Android Nougat 开发,只提供 64 位版本,要求系统具有 OpenCL 驱动。并且在 Mali 版本为 r14p0 上通过验证。(Note: 可通过如下命令查看 mali 驱动版本: getprop | grep mali)

2.2 Linux 平台依赖

本次优化库基于 Ubuntu 16.04 ARM 版本开发,只提供 64 位版本,要求系统具有 OpenCL 驱动。优化库将自动搜索系统中的 libOpenCL.so。如果 libOpenCL.so 不在搜索路径中,请设置环境变量 LIBOPENCL_SO_PATH,优化库将优先使用该环境变量指定的 OpenCL。本优化库在 Mali 版本为 r13p0 上通过验证。



2.3 关于性能

为了达到最好的性能,需要将 CPU 及 GPU 定频,特别是 GPU。

CPU 定频方法参考:

cat /sys/devices/system/cpu/cpu4/cpufreq/scaling_available_frequencies
echo "userspace" > /sys/devices/system/cpu/cpu0/cpufreq/scaling_governor
echo "1416000" > /sys/devices/system/cpu/cpu0/cpufreq/scaling_setspeed
echo "userspace" > /sys/devices/system/cpu/cpu1/cpufreq/scaling_governor
echo "1416000" > /sys/devices/system/cpu/cpu1/cpufreq/scaling_setspeed
echo "userspace" > /sys/devices/system/cpu/cpu2/cpufreq/scaling_governor
echo "1416000" > /sys/devices/system/cpu/cpu2/cpufreq/scaling_setspeed
echo "userspace" > /sys/devices/system/cpu/cpu3/cpufreq/scaling_governor
echo "1416000" > /sys/devices/system/cpu/cpu3/cpufreq/scaling_setspeed
echo "userspace" > /sys/devices/system/cpu/cpu4/cpufreq/scaling_governor
echo "1800000" > /sys/devices/system/cpu/cpu4/cpufreq/scaling_setspeed
echo "userspace" > /sys/devices/system/cpu/cpu4/cpufreq/scaling_governor
echo "1800000" > /sys/devices/system/cpu/cpu5/cpufreq/scaling_governor
echo "1800000" > /sys/devices/system/cpu/cpu5/cpufreq/scaling_governor

GPU 定频方法参考:

echo "userspace" >/sys/devices/platform/ff9a0000.gpu/devfreq/ff9a0000.gpu/governor
echo "800000000" >/sys/devices/platform/ff9a0000.gpu/devfreq/ff9a0000.gpu/devfreq/ff9a0000.gpu/userspace/set_freq
cat /sys/devices/platform/ff9a0000.gpu/devfreq/ff9a0000.gpu/cur_freq



3 优化库使用说明

在优化库中,将对输入数据做如下的预处理:

RGB Value/128.0f - 1.0f

所以 APP 中不需要做相应的处理。

对于优化库的输出的 locations 及 confidence 都需要做相应的后处理,具体参考相应的 demo。

优化库可通过在线网站(http://ai.rock-chips.com/mobilenet-ssd.php)下载。

3.1 Android 平台使用说明

本次优化库将为 Android 平台提供一个 JNI 文件。

需要说明的是 JNI 支持两种格式的输入:

1) OpenGL Texture: 纹理只支持 GL_TEXTURE_2D, 不支持 GL_TEXTURE_EXTERNAL_OES (Camera 输出),格式为 RGBA。

/*

- * descption:
- * SSD 检测, 只适用于 Android 平台
- * params:
- * textureId: 输入图像纹理 Id
- * outputLocations: 用于保存预测框位置(xmin, ymin, xmax, ymax)(需要后处理具体参考相应的 demo)
- * outputClasses: 用于保存 confidence, confidence 还需要做 expit 处理((float) (1. / (1. + Math.exp(-x)));)

* */

private native int native_run_ssd(int textureId, float[] outputLocations, float[] outputClasses);

2) RGB Raw Data:格式为 RGB/BGR(取决于用户自己训练的模型)。



/*

* descption:

* SSD 检测

* params:

* inData: 输入图像,目前支持格式为 RGB/BGR(取决于用户自己训练的模型)

* outputLocations: 用于保存预测框位置(xmin, ymin, xmax, ymax)(需要后处理具体参考相应的 demo)

* outputClasses: 用于保存 confidence, confidence 还需要做 expit 处理((float) (1. / (1. + Math.exp(-x)));)

* */

private native int native_run_ssd(byte[] inData, float[] outputLocations, float[] outputClasses);

3.2 Linux 平台使用说明

Linux 平台只支持一种格式的输入:

1) RGB Raw Data:格式为 RGB/BGR(取决于用户自己训练的模型)。

/*

- * descption:
- * SSD 检测
- * params:
- * inData: 输入图像,目前支持格式为RGB/BGR(取决于用户自己训练的模型)
- * predictions: 用于保存预测框位置(xmin, ymin, xmax, ymax)(需要后处理,具体参考相应的 demo)
- * outputClasses: 用于保存 confidence, confidence 还需要做 expit 处理((float) (1. / (1. + Math.exp(-x)));)

* */

virtual void run_ssd(char *inData, float *predictions, float* outputClasses) = 0;



4 rkl 模型转换工具使用说明

4.1 环境依赖

模型转换工具基于 Python 2.7 开发, 依赖如下:

```
numpy
tensorflow = 1.8
```

4.2 转换步骤

```
Step 1:
bazel run -c opt tensorflow/python/tools/optimize_for_inference -- \
--input=5c.pb --output=5c_opt.pb --frozen_graph=True \
--input_names=Preprocessor/sub --output_names=concat,concat_1 \
--alsologtostderr

Step 2:
bazel run tensorflow/contrib/lite/toco:toco -- \
--input_file=5c_opt.pb --output_file=5c.tflite \
--input_format=TENSORFLOW_GRAPHDEF --output_format=TFLITE \
--input_shapes=1,300,300,3 --input_arrays=Preprocessor/sub \
--output_arrays=concat,concat_1 --inference_type=FLOAT --logtostderr

Step 3:

//TFLiteMobileNetSSD300Convertor 5c.tflite 5c
```

运行模型转换工具后将得到一个 xxxx.rkl, 这个文件就是 SSD 优化库可用的参数模型。



5 开源软件使用说明

RK3399 SSD 优化包参考并使用了一些第三方软件,其版权归属原作者所有,非常感谢所有相关的软件及其作者,由于篇幅所限无法一一列举,包括但不限于:

1) Tensorflow

Copyright 2018 The TensorFlow Authors. All rights reserved.

https://github.com/tensorflow/tensorflow/blob/master/LICENSE

2) ACL

Copyright (c) 2017 ARM Software

 $\underline{https://github.com/ARM-software/ComputeLibrary/blob/master/LICENSE}$

3) NNVM

Distributed (Deep) Machine Learning Community. Licensed under an Apache-2.0 license.

https://github.com/dmlc/nnvm/blob/master/LICENSE

4) NCNN

Copyright (C) 2017 THL A29 Limited, a Tencent company. All rights reserved.

https://github.com/Tencent/ncnn/blob/master/LICENSE.txt