

密级状态: 绝密( ) 秘密( ) 内部( ) 公开(√)

# Rockchip User Guide RKNN API

(技术部,图形计算平台中心)

文件状态:	当前版本:	1. 6. 1
[]正在修改	作 者:	HPC
[√] 正式发布	完成日期:	2021-04-26
	审核:	熊伟
	完成日期:	2021-04-26

瑞芯微电子股份有限公司

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
v0.9.6	杨华聪	2018-12-20	初始版本	熊伟
V0.9.7	杨华聪	2019-01-16	1)添加 RKNN SDK 开发流程说明 2)添加 RKNN Python API 说明	熊伟
V0.9.8	杨华聪	2019-06-05	<ol> <li>添加 RKNN API 库的说明</li> <li>更新 rknn example 和 rknn-toolkit 路径</li> <li>修正文档中错误</li> </ol>	卓鸿添
V1.3.3	卓鸿添	2020-06-02	1)支持 RV1126/RV1109 2020-06-02 2)删除 python 支持说明,关于 python 支持见 RKNN Toolkit Lite 相关文档。	
V1.4.0	卓鸿添	2020-09-10	1)增加错误码	卓鸿添
v1.6.0	洪启飞	2021-1-15	1)增加 Matmul 高级 API 说明 2)增加一组设置输入和一组获取输出的接口 3)增加做量化和反量化的算法说明 4)增加 NPU 驱动说明 5)增加 FAQ	卓鸿添
v1.6.1	洪启飞	2021-4-26	1)更新 Matmul 高级 API 说明	卓鸿添



# 目 录

1	主要功能说明	6
2	. 硬件平台	6
3	6 使用说明	6
	3.1 RKNN SDK 开发流程	6
	3.2 RKNN C API	7
	3.2.1 RKNN API 库	7
	3.2.2 EXAMPLE 使用说明	7
	3.2.3 API 流程说明	8
	3.2.3.1 API 内部处理流程	10
	3.2.3.2 量化和反量化	11
	3.2.3.3 零拷贝	12
	3.2.4 API 详细说明	13
	3.2.4.1 rknn_init	13
	3.2.4.2 rknn_destroy	14
	3.2.4.3 rknn_query	14
	3.2.4.4 rknn_inputs_set	17
	3.2.4.5 rknn_inputs_map	17
	3.2.4.6 rknn_inputs_sync	18
	3.2.4.7 rknn_inputs_unmap	19
	3.2.4.8 rknn_run	20
	3.2.4.9 rknn_outputs_get	20
	3.2.4.10 rknn_outputs_release	21
	3.2.4.11 rknn_outputs_map	22
	3.2.4.12 rknn outputs sync	22



	3.2.4.13 rknn_outputs_unmap	23
	3.2.5 RKNN 数据结构定义	23
	3.2.5.1 rknn_input_output_num	23
	3.2.5.2 rknn_tensor_attr	24
	3.2.5.3 rknn_input	25
	3.2.5.4 rknn_tensor_mem	
	3.2.5.5 rknn_output	26
	3.2.5.6 rknn_perf_detail	
	3.2.5.7 rknn_sdk_version	26
	3.2.6 RKNN 返回值错误码	27
4	4 高级 API 使用说明	28
	4.1 MATMUL 算子库	28
	4.1.1 简介	28
	4.1.2 数据结构定义	28
	4.1.3 详细 API 说明	29
	4.1.3.1 rknn_matmul_load	29
	4.1.3.2 rknn_matmul_run	29
	4.1.3.3 rknn_matmul_unload	30
	4.1.4 实现限制	30
	4.1.4.1 维度限制	30
	4.1.4.2 输入数据类型限制	31
	4.1.5 基准测试	31
5	5 NPU 驱动说明	32
	5.1.1 NPU 驱动目录说明	32
	5.1.2 NPU full driver 与 mini driver 的区别	32



6 F.	AQ	33
	6.1.1 输入输出数据格式问题	33
	6.1.2 输入输出接口使用问题	34
	6.1.3 API 调用流程问题	34
	6.1.4 性能问题	35



## 1 主要功能说明

RKNN SDK 为 RK1808 等带有 NPU 的平台提供编程接口,能够帮助用户部署使用RKNN-Toolkit 导出的 RKNN 模型,加速 AI 应用的落地。

## 2 硬件平台

本文档适用如下硬件平台:

- 1) RK1808、RK1806
- 2) RV1126, RV1109

注意:本文档不适用 RK3399Pro

下面的说明以 RK1808 为例,也同时适用上述其他平台。

## 3 使用说明

## 3.1 RKNN SDK 开发流程

在使用 RKNN SDK 之前,用户首先需要使用 RKNN-Toolkit 工具将用户的模型转换为 RKNN模型,用户可以在 <a href="https://github.com/rockchip-linux/rknn-toolkit">https://github.com/rockchip-linux/rknn-toolkit</a> 获取工具的完整安装包及使用文档。

成功转换生成 RKNN 模型之后,用户可以先通过 RKNN-Toolkit 连接 RK1808 等开发板进行联机调试,确保模型的精度性能符合要求。

得到 RKNN 模型文件之后,用户可以选择使用 C 或 Python 接口在 RK1808 等平台开发应用,后续章节将说明如何在 RK1808 等平台上基于 RKNN SDK 进行开发。



#### 3.2 RKNN C API

#### 3.2.1 RKNN API 库

RKNN SDK 所提供的库和头文件位于<sdk>/external/rknpu/rknn/rknn\_api/librknn\_api 目录下,开发者可以在自己应用中引用即可开发应用。

需要注意的是,RK1808 和 RK3399Pro 平台的 RKNN API 是兼容的,两者开发的应用程序可以很方便地移植。但是使用过程中需要注意要区分两个平台的 librknn\_api.so,如果开发者使用 RK3399Pro 的 librknn\_api.so 将无法在 RK1808 平台上运行。开发者可以使用以下方法来区分 librknn\_api.so 的平台:

\$ strings librknn\_api.so |grep version librknn\_api version 1.6.1 (d422f86 build: 2021-04-26 09:30:27)

#### 3.2.2 EXAMPLE 使用说明

SDK 提供了 Linux 平台的 MobileNet 图像分类、MobileNet SSD 目标检测以及 YoloV3 Tiny 目标检测 Demo。这些 Demo 能够为客户基于 RKNN SDK 开发自己的 AI 应用提供参考。Demo 代码位于<sdk>/external/rknpu/rknn/rknn\_api/examples 目录。下面以 rknn\_mobilenet\_demo 为例来讲解如何快速上手运行。

1) 编译 Demo

cd examples/rknn\_mobilenet\_demo # 修改 build.sh 中的 GCC\_COMPILER,指向目标平台的编译器 ./build.sh

2) 部署到 RK1808 设备

adb push install/rknn\_mobilenet\_demo /userdata/

3) 运行 Demo



adb shell

cd /userdata/rknn mobilenet demo/

./rknn\_mobilenet\_demo model/mobilenet\_v1\_rk180x.rknn model/dog\_224x224.jpg #for RK1808

./rknn\_mobilenet\_demo model/mobilenet\_v1\_rv1109\_rv1126.rknn model/dog\_224x224.jpg #for RV1109/RV1126

#### 3.2.3 API 流程说明

从 RKNN API V1.6.0 版本开始,新增加了一组设置输入的函数:

- rknn\_inputs\_map
- rknn\_inputs\_sync
- rknn inputs unmap

以及一组获取输出的函数:

- rknn\_outputs\_map
- rknn outputs sync
- rknn\_outputs\_unmap

在设置输入时,用户可以使用 rknn\_inputs\_set 或者 rknn\_inputs\_map 系列函数。获取推理的输出时,使用 rknn\_outputs\_get 或者 rknn\_outputs\_map 系列函数。特定场景下,使用 map 系列接口可以减少内存拷贝的次数,提高完整推理的速度。

rknn\_inputs\_map 系列接口和 rknn\_inputs\_set 接口的调用流程不同,rknn\_outputs\_map 系列接口和 rknn\_outputs\_get 接口的调用流程也不同。两个系列 API 调用流程差异如图 3-1 所示,其中(a)为 set/get 系列接口调用流程,(b)为 map 系列接口调用流程。



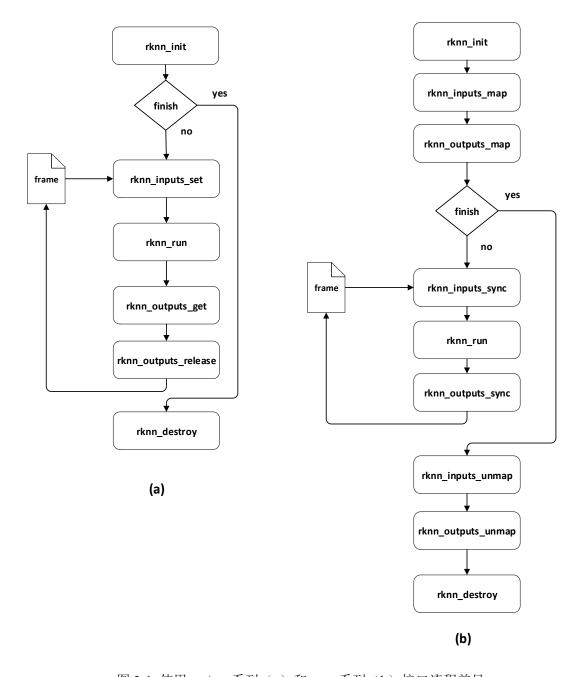


图 3-1 使用 set/get 系列(a)和 map 系列(b)接口流程差异

设置输入和获取输出接口没有绑定关系,因此可以混合使用 set/get 系列接口和 map 系列接口。如图 3-2(c),用户可以使用 rknn\_inputs\_map 系列接口设置输入,再通过 rknn\_outputs\_get 接口获取输出,或者如图 3-2(d)通过 rknn\_inputs\_set 系列接口设置输入,再使用 rknn\_outputs\_map 接口获取输出。



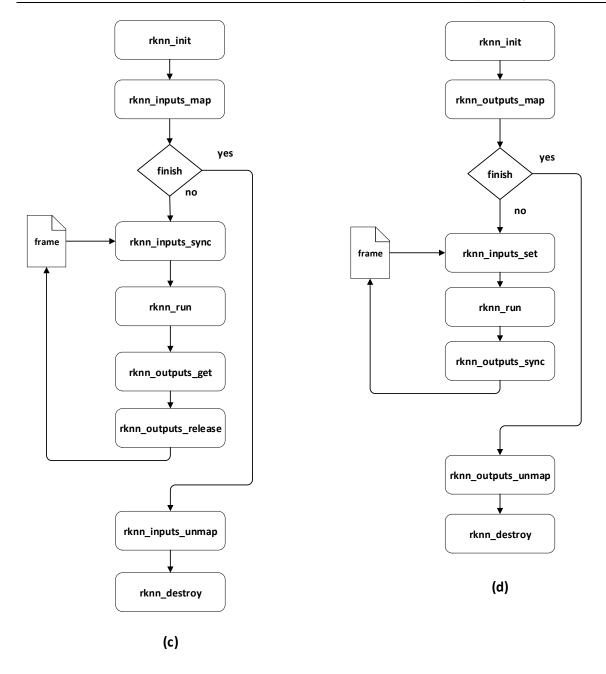


图 3-2 混合使用 set/get 系列和 map 系列接口的调用流程

#### 3.2.3.1 API 内部处理流程

在推理 RKNN 模型时,原始数据要经过输入处理、NPU 运行模型、输出处理三大流程。在典型的图片推理场景中,假设输入数据 data 是 3 通道的图片且为 NHWC 排布格式,运行时(Runtime)对数据处理的流程如图 3-3 所示。在 API 层面上,rknn\_inputs\_set 接口(当 pass\_through=0 时,详见 rknn\_input 结构体)包含了颜色通道交换、归一化、量化、NHWC 转换成 NCHW 的过程,rknn\_outputs\_get 接口(当 want\_float=1 时,详见 rknn\_output\_结构体)



包含了反量化的过程。

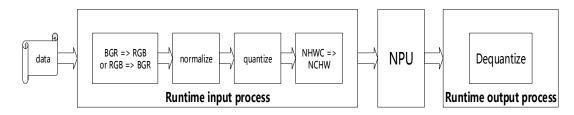


图 3-3 完整的图片数据处理流程

实际上,对于某些 RKNN 模型,输入处理的流程没有全部执行,例如,当输入数据不是 3 通道图像时或者用 rknn-toolkit 导出模型的 config 函数配置为 reorder="0 1 2"时,没有颜色通道转换流程。当 RKNN 模型输入 tensor 的属性是 NHWC 布局时,没有 NHWC 转换成 NCHW 的流程。rknn\_inputs\_set(当 pass\_through=1 时)和 rknn\_inputs\_map 不包含任何输入处理流程,rknn\_outputs\_get(当 want\_float=0 时)和 rknn\_outputs\_map 不包含任何输出处理流程。此时,虽然两组 API 都不包含对应的处理流程,不过,使用 set/get 系列接口会比 map 系列接口多出数据拷贝过程。

#### 3.2.3.2 量化和反量化

当使用 rknn\_inputs\_set(pass\_through=1)和 rknn\_inputs\_map 时,表明在 NPU 推理之前的流程要用户处理。rknn outputs map 获取输出后,用户也要做反量化得到 32 位浮点结果。

量化和反量化用到的量化方式、量化数据类型以及量化参数,可以通过 rknn\_query 接口查询。目前,RK1808/RK3399Pro/RV1109/RV1126 的 NPU 有非对称量化和动态定点量化两种量化方式,每种量化方式指定相应的量化数据类型。总共有以下四种数据类型和量化方式组合:

- uint8(非对称量化)
- int8(动态定点)
- int16 (动态定点)
- float16 (无)

通常, 归一化后的数据用 32 位浮点数保存, 32 位浮点转换成 16 位浮点数请参考 IEEE-754 标准。假设归一化后的 32 位浮点数据是 *D* ,下面介绍量化流程:



#### 1) float32 转 uint8

假设输入 tensor 的非对称量化参数是  $S_a$  , ZP , 数据 D 量化过程表示为下式:

$$D_a = round(clamp(D/S_a + ZP, 0.255))$$
 (3-1)

上式中, clamp 表示将数值限制在某个范围。round 表示做舍入处理。

#### 2) float32 转 int8

假设输入 tensor 的动态定点量化参数是 fl. 数据 D 量化过程表示为下式:

$$D_q = round(clamp(D*2^{fl},-128,127))$$
 (3-2)

#### 3) float32 转 int16

假设输入 tensor 的动态定点量化参数是 fl. 数据 D 量化过程表示为下式:

$$D_q = round(clamp(D*2^f, -32768, 32767))$$
 (3-3)

反量化流程是量化的逆过程,可以根据上述量化公式反推出反量化公式,这里不做赘述。

#### 3.2.3.3 零拷贝

在特定的条件下,可以把输入数据拷贝次数减少到零,即零拷贝。比如,当 RKNN 模型是非对称量化,量化数据类型是 uint8,3 通道的均值是相同的整数同时缩放因子相同的情况下,归一化和量化可以省略。证明如下:

假设输入图像数据是 $D_f$ ,量化参数是 $S_q$ ,ZP。 $M_i$ 表示第 i 通道的均值, $S_i$ 表示第 i 通道的归一化因子。则第 i 通道归一化后的数据 $D_i$ 如下式子:

$$D_i = (D_f - M_i) / S_i (3-4)$$

数据  $D_i$  量化过程表示为下式:

$$D_q = clamp(D_i / S_q + ZP, 0, 255)$$
 (3-5)

上述两个式子合并后, 可以得出

$$D_q = clamp((D_f - M_i)/(S_i * Sq) + ZP)$$
 (3-6)

假设量化图片矫正集数据范围包含 0 到 255 的整数值,当  $M_1=M_2=M_3$ ,  $S_I=S_2=S_3$  时,



归一化数值范围表示如下:

$$D_{min} = (0 - M_i)/S_i = -M_i/S_i$$
 (3-7)  
$$D_{max} = (255 - M_i)/S_i$$
 (3-8)

因此,量化参数计算如下:

$$S_q = (D_{\text{max}} - D_{\text{min}}) / 255 = I/S_i$$
 (3-9)

$$ZP = (0 - D_{\min}) / S_q = M_i$$
 (3-10)

把式(3-9)和式(3-10)代入式(3-6),可以得出 $D_f=D_q$ ,即符合零拷贝的条件下:3 通道的均值是相同的整数同时归一化的缩放因子相同,输入 uint8 数据等于量化后的 uint8 数据。

输入零拷贝能降低 CPU 负载,提高整体的推理速度。针对 RGB 或 BGR 输入数据,实现输入零拷贝的步骤如下:

- 1) 三个通道的均值是相同的整数同时归一化的缩放因子相同。
- 2) 在 rknn-toolkit 的 config 函数中,设置 force\_builtin\_perm=True,导出 NHWC 输入的 RKNN 模型。
  - 3) 使用 rknn inputs map 接口,获取输入 tensor 内存地址信息。
- 4)往内存地址填充输入数据,比如调用 RGA 缩放函数,目标地址使用 rknn\_inputs\_map 获取的物理地址。
  - 5)调用 rknn\_inputs\_sync 接口。
  - 6) 调用 rknn run 接口。
  - 7) 调用获取输出接口。

#### 3.2.4 API 详细说明

#### 3.2.4.1 rknn\_init

rknn\_init 初始化函数将创建 rknn\_context 对象、加载 RKNN 模型以及根据 flag 执行特定的初始化行为。



API	rknn_init
功能	初始化 rknn
参数	rknn_context *context: rknn_context 指针。函数调用之后,context 将会被赋值。
	void *model: RKNN 模型的二进制数据。
	uint32_t size: 模型大小。
	uint32_t flag: 特定的初始化标志。目前 RK1808 平台仅支持以下标志:
	RKNN_FLAG_COLLECT_PERF_MASK: 打开性能收集调试开关,打开之后能够通过
	rknn_query 接口查询网络每层运行时间。需要注意,该标志被设置后 rknn_run 的
	运行时间将会变长。
返回值	int 错误码(见 <u>rknn 返回值错误码</u> )。

```
rknn_context ctx;
int ret = rknn_init(&ctx, model_data, model_data_size, 0);
```

#### 3.2.4.2 rknn\_destroy

rknn\_destroy 函数将释放传入的 rknn\_context 及其相关资源。

API	rknn_destroy
功能	销毁 rknn_context 对象及其相关资源。
参数	rknn_context context: 要销毁的 rknn_context 对象。
返回值	int 错误码(见 <u>rknn 返回值错误码</u> )。

示例代码如下:

```
int ret = rknn_destroy (ctx);
```

#### 3.2.4.3 rknn\_query

rknn\_query 函数能够查询获取到模型输入输出、运行时间以及 SDK 版本等信息。



API	rknn_query
功能	查询模型与 SDK 的相关信息。
参数	rknn_context context: rknn_context 对象。
	rknn_query_cmd cmd:查询命令。
	void* info: 存放返回结果的结构体变量。
	uint32_t size:info 对应的结构体变量的大小。
返回值	int 错误码(见 <u>rknn 返回值错误码</u> )

当前 SDK 支持的查询命令如下表所示:

查询命令	返回结果结构体	功能
RKNN_QUERY_IN_OUT_NUM	rknn_input_output_num	查询输入输出 Tensor 个数
RKNN_QUERY_INPUT_ATTR	rknn_tensor_attr	查询输入 Tensor 属性
RKNN_QUERY_OUTPUT_ATTR	rknn_tensor_attr	查询输出 Tensor 属性
RKNN_QUERY_PERF_DETAIL	rknn_perf_detail	查询网络各层运行时间
RKNN_QUERY_SDK_VERSION	rknn_sdk_version	查询 SDK 版本

接下来的将依次详解各个查询命令如何使用。

#### 1) 查询输入输出 Tensor 个数

传入 RKNN\_QUERY\_IN\_OUT\_NUM 命令可以查询模型输入输出 Tensor 的个数。其中需要先创建 rknn\_input\_output\_num 结构体对象。

示例代码如下:

#### 2) 查询输入 Tensor 属性

传入 RKNN\_QUERY\_INPUT\_ATTR 命令可以查询模型输入 Tensor 的属性。其中需要先创建 rknn tensor attr 结构体对象。



#### 3) 查询输出 Tensor 属性

传入 RKNN\_QUERY\_OUTPUT\_ATTR 命令可以查询模型输出 Tensor 的属性。其中需要先创建 rknn tensor attr 结构体对象。

示例代码如下:

#### 4) 查询网络各层运行时间

如果在 rknn\_init 函数调用时有设置 RKNN\_FLAG\_COLLECT\_PERF\_MASK 标志,那么在执行 rknn\_run 完成之后,可以传入 RKNN\_QUERY\_PERF\_DETAIL 命令来查询网络每层运行时间。其中需要先创建 rknn perf detail 结构体对象。

示例代码如下:

注意,用户不需要释放 rknn\_perf\_detail 中的 perf\_data, SDK 会自动管理该 Buffer 内存。

#### 5) 查询 SDK 版本

传入 RKNN\_QUERY\_SDK\_VERSION 命令可以查询 RKNN SDK 的版本信息。其中需要 先创建 rknn\_sdk\_version 结构体对象。



#### 3.2.4.4 rknn\_inputs\_set

通过 rknn\_inputs\_set 函数可以设置模型的输入数据。该函数能够支持多个输入,其中每个输入是 rknn input 结构体对象,在传入之前用户需要设置该对象。

API	rknn_inputs_set	
功能	设置模型输入数据。	
参数	rknn_context context: rknn_contex 对象。	
	uint32_t n_inputs: 输入数据个数。	
	rknn_input inputs[]:输入数据数组,数组每个元素是 rknn_input 结构体对象。	
返回值	int 错误码(见 <u>rknn 返回值错误码</u> )	

#### 示例代码如下:

```
rknn_input inputs[1];
memset(inputs, 0, sizeof(inputs));
inputs[0].index = 0;
inputs[0].type = RKNN_TENSOR_UINT8;
inputs[0].size = img_width*img_height*img_channels;
inputs[0].fmt = RKNN_TENSOR_NHWC;
inputs[0].buf = in_data;

ret = rknn_inputs_set(ctx, 1, inputs);
```

#### 3.2.4.5 rknn\_inputs\_map

rknn\_inputs\_map 函数用于获取模型输入 tensor 初始化后的存储状态,存储状态包括虚拟地址,物理地址,fd,存储空间大小。它需要和 rknn inputs sync 接口(见 rknn inputs sync



函数)配合使用,在模型初始化后,用户通过返回的的内存位置设置输入数据,并且在推理前调用 rknn\_inputs\_sync 函数。存储状态使用 rknn\_tensor\_mem 结构体表示。输入参数 mem 是 rknn tensor mem 结构体数组。

目前,在 RK1808/RV1109/RV1126 芯片上,返回的 fd 是-1。当返回的物理地址值是 0xffffffffffffff (2 的 64 次幂-1),表示无法获取正确的物理地址,而虚拟地址仍然有效。如果有多个模型输入 tensor 的存储空间较大,用户可以在挂载驱动时,适当增加模型输入和输出存储空间或者扩增固件中的 CMA 内存空间。以 RV1109\_RV1126 为例,配置驱动存储空间,可以参考如下修改:

把/etc/init.d/S60NPU\_init 文件这一行:

insmod /lib/modules/galcore.ko contiguousSize=0x400000 gpuProfiler=1 改成

insmod /lib/modules/galcore.ko contiguousSize=0x600000 gpuProfiler=1 然后重启生效。此配置应该大于用户模型输入和输出总大小,但不超过固件中可用的CMA 空间大小。

API	rknn_inputs_map
功能	读取输入存储状态信息。
参数	rknn_context context: rknn_contex 对象。
	uint32_t n_inputs: 输入数据个数。
	rknn_tensor_mem mem[]:存储状态信息数组,数组每个元素是 rknn_tensor_mem 结
	构体对象。
返回值	int 错误码(见 <u>rknn 返回值错误码</u> )

示例代码如下:

```
rknn_tensor_mem mem[1];
ret = rknn_inputs_map(ctx, 1, mem);
```

#### 3.2.4.6 rknn\_inputs\_sync

rknn inputs sync 函数将 CPU 缓存写回内存,让设备能获取正确的数据。



API	rknn_inputs_sync
功能	同步输入数据。
参数	rknn_context context: rknn_contex 对象。
	uint32_t n_inputs: 输入数据个数。
	rknn_tensor_mem mem[]: 存储状态信息数组,数组每个元素是 rknn_tensor_mem 结构
	体对象。
返回值	int 错误码(见 rknn 返回值错误码)

```
rknn_tensor_mem mem[1];
ret = rknn_inputs_map(ctx, 1, mem);
ret = rknn_inputs_sync(ctx, 1, mem);
```

#### 3.2.4.7 rknn\_inputs\_unmap

rknn\_inputs\_unmap 函数将清除 rknn\_inputs\_map 函数获取的输入 tensor 的存储位置信息和标志。

API	rknn_inputs_unmap	
功能	清除 rknn_inputs_map 函数获取的输入 tensor 的存储位置信息和标志。	
参数	rknn_context context: rknn_contex 对象。	
	uint32_t n_inputs: 输入数据个数。	
	rknn_tensor_mem mem[]: 存储状态信息数组,数组每个元素是 rknn_tensor_mem 结构	
	体对象。	
返回值	int 错误码(见 <u>rknn 返回值错误码</u> )	

示例代码如下:



```
rknn_tensor_mem mem[1];
ret = rknn_inputs_map(ctx, 1, mem);
ret = rknn_inputs_sync(ctx, 1, mem);
ret = rknn_run(ctx, NULL);
ret = rknn_inputs_unmap(ctx, 1, mem);
```

#### 3.2.4.8 rknn\_run

rknn\_run 函数将执行一次模型推理,调用之前需要先通过 rknn\_inputs\_set 函数设置输入数据。

API	rknn_run	
功能	执行一次模型推理。	
参数	rknn_context context: rknn_context 对象。	
	rknn_run_extend* extend: 保留扩展,当前没有使用,传入 NULL 即可。	
返回值	int 错误码(见 <u>rknn 返回值错误码</u> )	

示例代码如下:

```
ret = rknn_run(ctx, NULL);
```

#### 3.2.4.9 rknn\_outputs\_get

rknn\_outputs\_get 函数可以获取模型推理的输出数据。该函数能够一次获取多个输出数据。 其中每个输出是 rknn\_output 结构体对象,在函数调用之前需要依次创建并设置每个rknn output 对象。

对于输出数据的 buffer 存放可以采用两种方式: 一种是用户自行申请和释放,此时 rknn\_output 对象的 is\_prealloc 需要设置为 1,并且将 buf 指针指向用户申请的 buffer; 另一种 是由 rknn 来进行分配,此时 rknn\_output 对象的 is\_prealloc 设置为 0 即可,函数执行之后 buf 将指向输出数据。

API	rknn_outputs_get				
-----	------------------	--	--	--	--



功能	获取模型推理输出。	
参数	rknn_context context: rknn_context 对象。	
	uint32_t n_outputs: 输出数据个数。	
	rknn_output outputs[]:输出数据的数组,其中数组每个元素为 rknn_output 结构体对	
	象,代表模型的一个输出。	
	rknn_output_extend* extend: 保留扩展,当前没有使用,传入 NULL 即可	
返回值	int 错误码(见 <u>rknn 返回值错误码</u> )	

```
rknn_output outputs[io_num.n_output];
memset(outputs, 0, sizeof(outputs));
for (int i = 0; i < io_num.n_output; i++) {
    outputs[i].want_float = 1;
}
ret = rknn_outputs_get(ctx, io_num.n_output, outputs, NULL);</pre>
```

#### 3.2.4.10 rknn\_outputs\_release

rknn\_outputs\_release 函数将释放 rknn\_outputs\_get 函数得到的输出的相关资源。

АРІ	rknn_outputs_release	
功能	释放 rknn_output 对象。	
参数	rknn_context context: rknn_context 对象。	
	uint32_t n_outputs: 输出数据个数。	
	rknn_output outputs[]: 要销毁的 rknn_output 数组。	
返回值	int 错误码(见 <u>rknn 返回值错误码</u> )	

示例代码如下



ret = rknn\_outputs\_release(ctx, io\_num.n\_output, outputs);

#### 3.2.4.11 rknn\_outputs\_map

rknn\_outputs\_map 函数获取模型初始化后输出 tensor 的存储状态。需要和rknn\_outputs\_sync函数(见rknn\_outputs sync函数)配合使用,在模型初始化后调用rknn\_outputs\_map接口,接着每次推理完调用rknn\_outputs\_sync接口。如果用户需要32位浮点类型的数据,需要根据量化方式和量化的数据类型做反量化。

API	rknn_outputs_map	
功能	读取输出存储状态信息。	
参数	rknn_context context: rknn_context 对象。	
	uint32_t n_outputs: 输出数据个数。	
	rknn_tensor_mem mem[]: 存储状态信息数组,数组每个元素是 rknn_tensor_mem 结构	
	体对象。	
返回值	int 错误码(见 <u>rknn 返回值错误码</u> )	

#### 示例代码如下:

```
rknn_tensor_mem mem[1];
ret = rknn_outputs_map(ctx, 1, mem);
```

#### 3.2.4.12 rknn\_outputs\_sync

当使用 rknn\_outputs\_map 接口映射完模型运行时模型输出 tensor 存储状态信息后,为确保缓存一致性,使用 rknn\_outputs\_sync 函数让 CPU 获取推理完最新的数据。

API	rknn_outputs_sync	
功能	推理完,同步最新的输出数据。	
参数	rknn_context context: rknn_context 对象。	
	uint32_t n_outputs: 输出数据个数。	



	rknn_tensor_mem mem[]: 存储状态信息数组,数组每个元素是 rknn_tensor_mem 结构	
	体对象。	
返回值	int 错误码(见 <u>rknn 返回值错误码</u> )	

```
rknn_tensor_mem mem[1];

ret = rknn_run(ctx, NULL);

ret = rknn_outputs_sync(ctx, io_num.n_output, mem);
```

#### 3.2.4.13 rknn\_outputs\_unmap

rknn outputs unmap 函数将清除 rknn outputs map 函数获取的输出 tensor 的存储状态。

API	rknn_outputs_unmap	
功能	清除 rknn_outputs_map 函数获取的输出 tensor 的存储状态。	
参数	rknn_context context: rknn_context 对象。	
	uint32_t n_outputs:输出数据个数。	
	rknn_tensor_mem mem[]: 存储状态信息数组,数组每个元素是 rknn_tensor_mem 结构	
	体对象。	
返回值	int 错误码(见 <u>rknn 返回值错误码</u> )	

#### 示例代码如下:

```
rknn_tensor_mem mem[1];
ret = rknn_outputs_unmap(ctx, io_num.n_output,mem);
```

#### 3.2.5 RKNN 数据结构定义

#### 3.2.5.1 rknn\_input\_output\_num

结构体 rknn\_input\_output\_num 表示输入输出 Tensor 个数, 其结构体成员变量如下表所示:

成员变量	数据类型	含义



n_input	uint32_t	输入 Tensor 个数
n_output	uint32_t	输出 Tensor 个数

## 3.2.5.2 rknn\_tensor\_attr

结构体 rknn\_tensor\_attr 表示模型的 Tensor 的属性,结构体的定义如下表所示:

成员变量	数据类型	含义
index	uint32_t	表示输入输出 Tensor 的索引位置。
n_dims	uint32_t	Tensor 维度个数。
dims	uint32_t[]	Tensor 各维度值。
name	char[]	Tensor 名称。
n_elems	uint32_t	Tensor 数据元素个数。
size	uint32_t	Tensor 数据所占内存大小。
fmt	rknn_tensor_format	Tensor 维度的格式,有以下格式:
		RKNN_TENSOR_NCHW
		RKNN_TENSOR_NHWC
type	rknn_tensor_type	Tensor 数据类型,有以下数据类型:
		RKNN_TENSOR_FLOAT32
		RKNN_TENSOR_FLOAT16
		RKNN_TENSOR_INT8
		RKNN_TENSOR_UINT8
		RKNN_TENSOR_INT16
qnt_type	rknn_tensor_qnt_typ	Tensor 量化类型,有以下的量化类型:
	е	RKNN_TENSOR_QNT_NONE: 未量化;
		RKNN_TENSOR_QNT_DFP: 动态定点量化;
		RKNN_TENSOR_QNT_AFFINE_ASYMMETRIC: 非
		对称量化。



fl	int8_t	RKNN_TENSOR_QNT_DFP 量化类型的参数。
zp	uint32_t	RKNN_TENSOR_QNT_AFFINE_ASYMMETRIC 量化
		类型的参数。
scale	float	RKNN_TENSOR_QNT_AFFINE_ASYMMETRIC 量化
		类型的参数。

#### 3.2.5.3 rknn\_input

结构体 rknn\_input 表示模型的一个数据输入,用来作为参数传入给 rknn\_inputs\_set 函数。 结构体的定义如下表所示:

成员变量	数据类型	含义
index	uint32_t	该输入的索引位置。
buf	void*	输入数据 Buffer 的指针。
size	uint32_t	输入数据 Buffer 所占内存大小。
pass_through	uint8_t	设置为 1 时会将 buf 存放的输入数据直接设置给
		模型的输入节点,不做任何预处理。
type	rknn_tensor_type	输入数据的类型。
fmt	rknn_tensor_format	输入数据的格式。

#### 3.2.5.4 rknn\_tensor\_mem

结构体 rknn\_tensor\_mem 表示 tensor 初始化后的存储状态信息,用来作为参数传入给 rknn\_inputs\_map 系列和 rknn\_outputs\_map 系列函数。结构体的定义如下表所示:

成员变量	数据类型	含义
logical_addr	void*	该输入的虚拟地址。
physical_addr	uint64_t	该输入的物理地址。
fd	int32_t	该输入的 fd。
size	uint32_t	该输入 tensor 占用的内存大小。



handle	uint32_t	该输入的 handle。
priv_data	void*	保留的数据。
reserved_flag	uint64_t	保留的标志位。

#### 3.2.5.5 rknn\_output

结构体 rknn\_output 表示模型的一个数据输出,用来作为参数传入给 rknn\_outputs\_get 函数,在函数执行后,结构体对象将会被赋值。结构体的定义如下表所示:

成员变量	数据类型	含义
want_float	uint8_t	标识是否需要将输出数据转为 float 类型输出。
is_prealloc	uint8_t	标识存放输出数据的 Buffer 是否是预分配。
index	uint32_t	该输出的索引位置。
buf	void*	输出数据 Buffer 的指针。
size	uint32_t	输出数据 Buffer 所占内存大小。

#### 3.2.5.6 rknn\_perf\_detail

结构体 rknn\_perf\_detail 表示模型的性能详情,结构体的定义如下表所示:

成员变量	数据类型	含义
perf_data	char*	性能详情包含网络每层运行时间,能够直接打印
		出来查看。
data_len	uint64_t	存放性能详情的字符串数组的长度。

#### 3.2.5.7 rknn\_sdk\_version

结构体 rknn\_sdk\_version 用来表示 RKNN SDK 的版本信息,结构体的定义如下:

成员变量	数据类型	含义
------	------	----



api_version	char[]	SDK 的版本信息。
drv_version	char[]	SDK 所基于的驱动版本信息。

## 3.2.6 RKNN 返回值错误码

RKNN API 函数的返回值错误码定义如下表所示

错误码	
RKNN_SUCC (0)	执行成功
RKNN_ERR_FAIL (-1)	
RKNN_ERR_TIMEOUT (-2)	
RKNN_ERR_DEVICE_UNAVAILABLE (-3)	NPU 设备不可用
RKNN_ERR_MALLOC_FAIL (-4)	内存分配失败
RKNN_ERR_PARAM_INVALID (-5)	 
RKNN ERR MODEL INVALID (-6)	传入的 RKNN 模型无效
RKNN_ERR_CTX_INVALID (-7)	传入的 rknn_context 无效
RKNN_ERR_INPUT_INVALID (-8)	传入的 rknn_input 对象无效
RKNN_ERR_OUTPUT_INVALID (-9)	传入的 rknn_output 对象无效
RKNN_ERR_DEVICE_UNMATCH (-10)	版本不匹配
RKNN_ERR_INCOMPATILE_PRE_COMPILE_M	RKNN 模型使用 pre_compile 模式,但是和当前驱动不
ODEL (-11)	兼容
RKNN_ERR_INCOMPATILE_OPTIMIZATION_L	RKNN 模型设置了优化等级的选项,但是和当前驱动
EVEL_VERSION (-12)	不兼容
RKNN_ERR_TARGET_PLATFORM_UNMATCH	RKNN模型和当前平台不兼容,一般是将 RK1808 的平
(-13)	台的 RKNN 模型放到了 RV1109/RV1126 上。
RKNN_ERR_NON_PRE_COMPILED_MODEL_	RKNN 模型不是 pre_compile 模式,在 mini-driver 上无
ON_MINI_DRIVER (-14)	法执行



## 4 高级 API 使用说明

## 4.1 Matmul 算子库

#### 4.1.1 简介

高级 API 旨在利用 NPU 高算力特性,执行特定的数学运算,提供简洁的接口调用,达到计算加速的效果。其中,Matmul 算子库是一个定点数矩阵乘法的加速库。该操作定义如下:

$$C = A^T * B$$

这里:

A,B 和 C 是 2 维矩阵

A 是一个 K\*M 的矩阵,

B 是一个 K\*N 的矩阵

C 是一个 M\*N 的矩阵

## 4.1.2 数据结构定义

rknn\_matmul\_handle\_t 表示用于执行 Matmul 算子操作的句柄,它包含了运行时环境的上下文和输入 buffer 的信息。结构体的定义如下表所示:

成员变量	数据类型	含义
А	void*	运算时第一个矩阵 buffer 的指针。
В	void*	运算时第二个矩阵 buffer 的指针。
М	int32_t	A 矩阵的低维度元素个数。
К	int32_t	A和B矩阵的高维度元素个数。
N	int32_t	B矩阵的低维度元素个数。
in_dtype	rknn_tensor_type	输入数据的类型。
rknn_ctx	rknn_context	运行时的上下文对象。



#### 4.1.3 详细 API 说明

#### 4.1.3.1 rknn\_matmul\_load

rknn\_matmul\_load 加载函数将加载用户创建的输入 buffer,返回 rknn\_matmul\_handle\_t 类型对象。Matmul 算子 API 不负责管理输入 buffer 的生命周期,用户要确保输入 buffer 在 Matmul 算子 API 调用内有效。

API	rknn_matmul_load
功能	初始化和设置输入 buffer 指针。
参数	void *a: 用户创建的第一个矩阵 buffer 的指针,只支持输入是 8-bit 无符号整型或 8-bit
	有符号整型的一维数组指针。
	void *b: 用户创建的第二个矩阵 buffer 的指针,只支持输入是 8-bit 无符号整型或 8-bit
	有符号整型的一维数组指针。
	int32_t M: A 矩阵的低维度元素个数。
	int32_t K: A和B矩阵的高维度元素个数。
	int32_t N: B 矩阵的低维度元素个数。
	rknn_tensor_type dtype:用户指定的输入数据类型,只支持 RKNN_TENSOR_INT8 或
	RKNN_TENSOR_UINT8 类型
返回值	rknn_matmul_handle_t 对象。

#### 示例代码如下:

```
 rknn\_tensor\_type \ dtype = RKNN\_TENSOR\_INT8; \\ int8\_t \ x[256*1] = \{0\}; \\ int8\_t \ y[256*4096] = \{0\}; \\ rknn\_matmul\_handle\_t \ handle= rknn\_matmul\_load(x,y,1,256,4096,dtype); \\
```

#### 4.1.3.2 rknn\_matmul\_run

在 rknn\_matmul\_load 被调用后和执行 rknn\_matmul\_run 前,输入 buffer 的数据由外部更新,不用重新调用 rknn\_matmul\_load。



API	rknn_matmul_run
功能	执行 Matmul 操作。
参数	rknn_matmul_handle_t matmul_handle:由 rknn_matmul_load 接口返回的句柄。
	float *c: 用户创建的矩阵浮点 buffer 的指针,用于获取输出。
返回值	int 错误码(见 <u>rknn 返回值错误码</u> )。

```
...
float out_fp32_buf[4096] = {0};
rknn_matmul_run(handle,out_fp32_buf);
```

#### 4.1.3.3 rknn\_matmul\_unload

API	rknn_matmul_unload
功能	销毁 Matmul 算子运行时上下文。
参数	rknn_matmul_handle_t matmul_handle:由 rknn_matmul_load 接口返回的句柄。
返回值	int 错误码(见 <u>rknn 返回值错误码</u> )。

#### 示例代码如下:

```
...
rknn_matmul_unload(handle);
```

#### 4.1.4 实现限制

Matmul 算子库是基于 NPU 的硬件架构实现,为了达到精度和速度的平衡,有一些限制如下。

#### 4.1.4.1 维度限制

按照上述操作描述,该库实现了 M=1 的矩阵乘法。具体而言,Matmul 算子输入 A 必须是 Kx1 形状的 buffer,即用户必须创建一块包含 K 个 8-bit 无符号整型或者 8-bit 有符号整型元素的数据。 当算子库运行在 Mini driver L,K 的值只能设置为 128 或 256 或 512,N 固定为 4096,而在 Full driver



上运行,没有此限制,但建议 K 的值为 128,256,512,1024,2048,N 取 2 的偶数次幂,建议 N 不大于 4096。

#### 4.1.4.2 输入数据类型限制

只支持 8-bit 无符号整型和 8-bit 有符号整型两种输入。

#### 4.1.5 基准测试

输入的两个矩阵使用随机数情况下,在 RV1109-EVB 板子上实测结果如表-1 所示。速度是 rknn\_matmul\_run 接口调用循环 100 次后的平均时间,平均相对误差是 NPU 和 CPU 上执行相同算法的结果的误差值,具体公式是:

$$\sum_{k} (abs(R_1 - R_2)/R_2)/N$$

其中,

 $R_1$ 是 Matmul 算子库输出向量,包含 N 个元素。

 $R_2$ 是 CPU 输出向量,包含 N 个元素。

表-1 Matmul 算子库速度/精度结果(RV1109, int8)

К	N	速度(ms)	平均相对误差
128	1024	1.0	0.00034
256	1024	1.6	0.00032
512	2024	3.0	-0.00015
1024	1024	5.4	0.00047
128	4096	3.0	0.00051
256	4096	5.6	0.00024
512	4096	10.7	0.00024
1024	4096	20.9	0.00051

注意,速度可能因为 NPU 驱动版本不同而有些许差异。误差值则根据每次测试的随机数不同也可



能有些许差异。

## 5 NPU 驱动说明

#### 5.1.1 NPU 驱动目录说明

NPU 的驱动在\$SDK/external/rknpu/drivers/目录下或者

https://github.com/rockchip-linux/rknpu/tree/master/drivers

其中的编译、安装规则参考\$SDK/buildroot/package/rockchip/rknpu/rknpu.mk

drivers/

— common
linux-aarch64 (for RK1808 npu full driver)
linux-aarch64-mini (for RK1808 npu mini driver)
linux-armhf (for RK1806 npu full driver)
linux-armhf-mini (for RK1806 npu mini driver)
linux-armhf-puma (for RV1126/RV1109 npu full driver)
linux-armhf-puma-mini (for RV1126/RV1109 npu mini driver)
— npu ko (NPU kernel driver)

#### 5.1.2 NPU full driver 与 mini driver 的区别

主要包含以下几点:

- 1) Mini driver 只支持预编译的 rknn 模型,如果跑非预编译模型,会出现RKNN\_ERR\_MODEL\_INVALID 的错误,从 1.6.0 开始,会返回RKNN\_ERR\_NON\_PRE\_COMPILED\_MODEL\_ON\_MINI\_DRIVER 的错误;
  - 2) Full driver 支持 RKNN Toolkit 的联机调试功能, mini driver 不支持;
- 3) Mini driver 库大小比 full driver 小很多,以 RV1109/RV1126 1.6.0 驱动为例,full driver 大小为 87MB,mini driver 大小为 7.1MB,可以有效的节省 flash 大小。



4) Mini driver 库运行时占用的内存比 full driver 小。

#### 6 FAQ

#### 6.1.1 输入输出数据格式问题

#### 6.1.1.1 三通道图片数据输入,采用 RGB 还是 BGR 排布?

建议用户输入数据统一使用 RGB 排布。在导出 RKNN 模型时,config 函数的 reorder\_channel 参数,有以下两种可能:

- 1) 如果原始模型使用 BGR 图片训练, reorder channel='2 1 0'。
- 2) 如果原始模型使用 RGB 图片训练, reorder\_channel='0 1 2'。

# 6.1.1.2 rknn\_input 结构体该设置的RKNN\_TENSOR\_NHWC 还是RKNN\_TENSOR\_NCHW? 两种设置耗时为何不同?

rknn\_input 结构体根据用户自己的数据格式而定,C API 内部会自动转换成 NPU 需要的格式。 耗时不同的原因是不同输入格式计算量不同,优化方式也不同。

# 6.1.1.3 没量化的 RKNN 模型,输出 rknn\_tensor\_attr 里面 size 和 rknn\_outputs\_get 接口返 回的 rknn\_output 的 size 为何不同?

没量化 RKNN 模型, NPU 内部输出数据类型是 float16, 大小是元素数量\*2 字节。当用户设置 want float=1 时, 想要的是 float32 数据, float16 会转换成 float32, 大小是元素数量\*4 字节。

#### 6.1.1.4 rknn\_output.index 是用户输入还是驱动返回?

驱动返回。



#### 6.1.1.5 rknn\_tensor\_attr 中的 dims 数组为何会出现 0?

0表示该维度无效。rknn tensor attr 中的 n dims 表示 dims 数组的有效维度数量。

#### 6.1.1.6 rknn\_tensor\_attr 中的 dims 数组顺序与 rknn\_toolkit 的获取的 numpy 的顺序相反?

是。C API 中的数组排布跟 python 相反,比如 rknn-toolkit 的 run()接口获得 numpy 输出形状是[1,255,20,20],C API 中 dims 数组是{20,20,255,1}。

#### 6.1.2 输入输出接口使用问题

#### 6.1.2.1 pass through 用法以及使用 rknn inputs map 接口时,如何预处理数据?

请参考 <a href="https://github.com/rockchip-linux/rknpu/tree/master/rknn/rknn\_api/examples">https://github.com/rockchip-linux/rknpu/tree/master/rknn/rknn\_api/examples</a> 下的 rknn\_pass\_through\_demo 示例。

# 6.1.2.2 使用 rknn\_inputs\_map 或者 rknn\_outputs\_map 获取的物理地址为什么会无效?如何 获取有效的物理地址?

输入/输出无法分配到物理连续的内存,可能的原因有:

- 1)输入/输出的占用空间过大,超过了总的物理连续的内存大小(默认是 4MB)。
- 2) 系统中没有足够的物理连续的内存可用。
- 3) 导出 RKNN 模型时, config 函数添加如下参数: output optimize=1。

用户可以尝试重启系统,或者让 NPU 驱动挂载时配置更大的连续地址空间,配置方法参考 rknn inputs map 接口说明。

#### 6.1.3 API 调用流程问题

#### 6.1.3.1 rknn\_init 成功后,模型文件占用内存是否可以释放?

可以。



#### 6.1.3.2 rknn\_output.is\_prealloc=1 时, rknn\_outputs\_release 是否需要调用?

需要。

#### 6.1.4 性能问题

#### 6.1.4.1 rknn\_init 耗时过长?

使用预编译模型。使用方法参考 <a href="https://github.com/rockchip-linux/rknn-toolkit/tree/master/doc">https://github.com/rockchip-linux/rknn-toolkit/tree/master/doc</a> 下 User Guide 文档的相关章节。

#### 6.1.4.2 rknn\_inputs\_set 接口耗时过长?

可能原因是数据量大或格式转换耗时长。如果是格式转换耗时长,用户可以尝试 pass\_through 用法自己做转换。转换方式请参考

https://github.com/rockchip-linux/rknpu/tree/master/rknn/rknn\_api/examples 下的 rknn\_pass\_through\_demo 示例。或者尝试在导出 RKNN 模型时,config 函数添加如下参数: output optimize=1。

#### 6.1.4.3 rknn outputs get 接口耗时过长?

可能原因是数据量大或转换格式耗时长。如果是转换格式耗时长,用户可以尝试设置 want\_float=0,再自己做转换。或者尝试在导出 RKNN 模型时,config 函数添加如下参数: output\_optimize=1。