

主讲人：正点原子团队

硬件平台：正点原子ATK-DLRV1126开发板

版权所有：广州市星翼电子科技有限公司

资料下载：www.openedv.com/docs/index.html

教学平台：www.yuanzige.com

天猫店铺：zhengdianyuanzi.tmall.com

技术论坛：www.openedv.com/forum.php

公众平台：正点原子



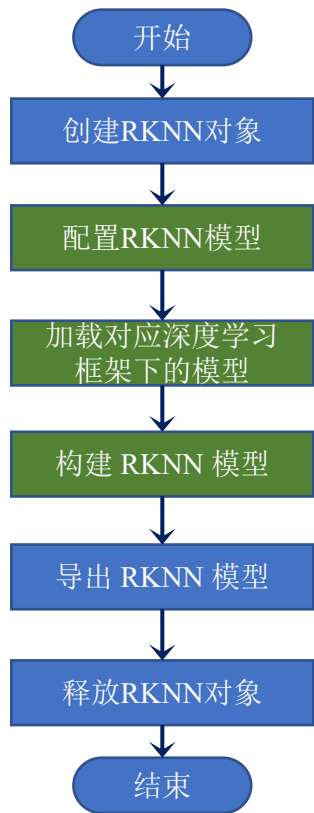
■ RKNN Toolkit转换模型

1，模型转换流程

2，打印日志

3，转换模型实操

1、模型转换流程



```
from rknn.api import RKNN
rknn = RKNN()
```

调用`rknn.config()`配置模型，主要进行：输入的预处理（如归一化操作、通道顺序的调整）、量化类型选择、量化参数优化算法选择、模型优化等级配置、指定 RKNN 模型目标运行平台等

调用`rknn.load_tensorflow()`、`rknn.load_tflite()`、`rknn.load_pytorch()`、`rknn.load_onnx()`.....
等等接口，加载对应深度学习框架下的模型

调用`rknn.build()`，根据加载的模型结构及权重参数，构建对应的 RKNN 模型，在这一部分会进行：是否对模型进行量化、确定量化的数据集、是否对模型进行预编译、要推理的批量大小

```
rknn.export_rknn()
```

```
rknn.release()
```

```
# 新数据 = (原数据- 均值) / 标准差
归一化的值 = (X - mean_values)/std_values
```

```
0表示R, 1表示G, 2表示B
'0 1 2' 表示RGB, '2 1 0'表示BGR
```

```
rknn-toolkit V1.7.5支持3种量化类型：非对称量化asymmetric_quantized-u8 → uint8
动态定点量化dynamic_fixed_point-i8 → int8 和 dynamic_fixed_point-i16 → int16
rknn-toolkit2 V1.5.2目前支持asymmetric_quantized-8 → int8
```

若只是进行模型转换，不需要将RKNN模型发送到板端，则Ubuntu不需要通过ADB来链接开发板

2、打印日志

在创建RKNN对象时，可以通过设置verbose 和 verbose_file参数来打印日志信息，其中：

- ① verbose：是否在屏幕上打印日志信息，当verbose为True时，详细的日志信息会输出到屏幕。
- ② verbose_file：用于指定将日志信息保存到对应的文件中。

- 举例子：

假设verbose=True，且verbose_file=' ./mobilenet_build.log'，日志信息被输出到屏幕的同时，也会被记录在当前目录的mobilenet_build.log文件中。

- ③ 若出现了Error（错误）级别的日志，而 verbose_file被设置为None，那么Error（错误）级别的日志将被自动地写入到log_feedback_to_the_rknn_toolkit_dev_team.log 文件中。

打印日志参数设置方法如下：

```
# 只在屏幕输出详细的日志信息
rknn = RKNN(verbose=True)

# 在屏幕输出详细的日志信息的同时，也将日志信息写到mobilenet_build.log 文件中
rknn = RKNN(verbose=True, verbose_file='./mobilenet_build.log')
```

3、转换模型实操

① 可参考和运行 rknn-toolkit-1.7.5/examples 或者 rknn-toolkit2-1.5.2 /examples 下的例子

其它：

② TFLite下的模型转换RKNN模型，可参考视频资料里的convert-tflite-to-rknn.py

③ TensorFlow下的模型转换RKNN模型，可参考视频资料里的convert-tf-to-rknn.py

注意 rknn.load_tensorflow()接口要确定模型的输入和输出节点，且输入和输出节点的确定

④ PyTorch下的模型转换RKNN模型，可参考视频资料里的convert-pytorch-to-rknn.py

⑤ ONNX 模型转换为RKNN模型，可参考convert-onnx-to-rknn.py

可将PyTorch 模型转换为TorchScript 或者ONNX 格式以后，再调用对应的API来转换模型为RKNN模型：

rknn.load_pytorch()接口使用TorchScript格式的文件；

rknn.load_onnx()接口使用ONNX 格式的文件。

PyTorch转换TorchScript 或者ONNX 格式的文件，请参考：<https://github.com/ultralytics/yolov5/issues/251>

3、转换模型实操

PyTorch转换TorchScript 或者ONNX 格式的文件的操作步骤：

- ① 按照链接<https://github.com/ultralytics/yolov5/issues/251>的指导，在训练的虚拟环境下（**需要有训练的GPU，不要在VMware下安装的Ubuntu中操作，否则会报错找不到libcufft.so.11**）安装依赖的环境：

```
// 原来的文件默认安装torchvision>=0.8.1，装完后可实现将.pt文件转换为.torchvision格式文件
```

```
pip install -r requirements.txt -i https://pypi.tuna.tsinghua.edu.cn/simple
```

```
// 若需要将.pt文件转换为.onnx格式文件，仍需要再安装onnx，推荐onnx>=1.9.0
```

```
pip install onnx==1.12.0 -i https://pypi.tuna.tsinghua.edu.cn/simple
```

3、转换模型实操

② 在将.pt文件导出为.onnx或者.torchscript格式文件之前，先修改models/yolo.py文件的后处理部分的代码，原来代码：

```
def forward(self, x):
    z = [] # inference output
    for i in range(self.nl):
        x[i] = self.m[i](x[i]) # conv
    #return x[0],x[1],x[2]

    bs, _, ny, nx = x[i].shape # x(bs,255,20,20) to x(bs,3,20,20,85)
    x[i] = x[i].view(bs, self.na, self.no, ny, nx).permute(0, 1, 3, 4, 2).contiguous()

    if not self.training: # inference
        if self.dynamic or self.grid[i].shape[2:4] != x[i].shape[2:4]:
            self.grid[i], self.anchor_grid[i] = self._make_grid(nx, ny, i)

    if isinstance(self, Segment): # (boxes + masks)
        xy, wh, conf, mask = x[i].split((2, 2, self.nc + 1, self.no - self.nc - 5), 4)
        xy = (xy.sigmoid() * 2 + self.grid[i]) * self.stride[i] # xy
        wh = (wh.sigmoid() * 2) ** 2 * self.anchor_grid[i] # wh
        y = torch.cat((xy, wh, conf.sigmoid(), mask), 4)
    else: # Detect (boxes only)
        xy, wh, conf = x[i].sigmoid().split((2, 2, self.nc + 1), 4)
        xy = (xy * 2 + self.grid[i]) * self.stride[i] # xy
        wh = (wh * 2) ** 2 * self.anchor_grid[i] # wh
        y = torch.cat((xy, wh, conf), 4)
    z.append(y.view(bs, self.na * nx * ny, self.no))

    return x if self.training else (torch.cat(z, 1),) if self.export else (torch.cat(z, 1), x)
```


3、转换模型实操

② 将def forward(self, x)修改为如下（此处修改只是用于转换模型，若训练模型的话，请把修改的地方还原回原来的代码形式）。此处修改，针对的是YOLOV5的V7.0版本！其它版本不一定是这样子改！此处修改，就是让模型有3个输出（原来的代码是只有一个输出）：

```
def forward(self, x):
    z = [] # inference output
    for i in range(self.nl):
        x[i] = self.m[i](x[i]) # conv
    return x[0],x[1],x[2]
"""
    bs, _, ny, nx = x[i].shape # x(bs,255,20,20) to x(bs,3,20,20,85)
    x[i] = x[i].view(bs, self.na, self.no, ny, nx).permute(0, 1, 3, 4, 2).contiguous()

    if not self.training: # inference
        if self.dynamic or self.grid[i].shape[2:4] != x[i].shape[2:4]:
            self.grid[i], self.anchor_grid[i] = self._make_grid(nx, ny, i)

        if isinstance(self, Segment): # (boxes + masks)
            xy, wh, conf, mask = x[i].split((2, 2, self.nc + 1, self.no - self.nc - 5), 4)
            xy = (xy.sigmoid() * 2 + self.grid[i]) * self.stride[i] # xy
            wh = (wh.sigmoid() * 2) ** 2 * self.anchor_grid[i] # wh
            y = torch.cat((xy, wh, conf.sigmoid(), mask), 4)
        else: # Detect (boxes only)
            xy, wh, conf = x[i].sigmoid().split((2, 2, self.nc + 1), 4)
            xy = (xy * 2 + self.grid[i]) * self.stride[i] # xy
            wh = (wh * 2) ** 2 * self.anchor_grid[i] # wh
            y = torch.cat((xy, wh, conf), 4)
        z.append(y.view(bs, self.na * nx * ny, self.no))

    return x if self.training else (torch.cat(z, 1),) if self.export else (torch.cat(z, 1), x)
"""
```

3、转换模型实操

③ 修改好models/yolo.py文件中的def forward(self, x)函数以后，可执行如下命令，将.pt文件导出.onnx或者.torchscript格式文件：

```
// 转换为TorchScript格式，得到best.torchscript文件
```

```
python export.py --weights ./runs/train/exp/weights/best.pt --img 640 --batch 1 --include torchscript
```

```
// 转换为ONNX格式，得到best.onnx文件
```

```
python export.py --weights ./runs/train/exp/weights/best.pt --img 640 --batch 1 --include onnx
```

```
// 若需要指定opset，可根据安装的onnx库的版本来调整，如安装的onnx库的版本是1.12.0，后面加上--opset 12
```

```
python export.py --weights ./runs/train/exp/weights/best.pt --img 640 --batch 1 --include onnx --opset 12
```



版权所有：广州市星翼电子科技有限公司
天猫店铺：<https://zhengdianyuanyi.tmall.com>