

Tina NPU 混合量化说明

版本号: 1.0

发布日期: 2021.07.21





版本历史

版本号	日期	制/修订人	内容描述
1.0	2021.07.21	PDC	NPU 开发混合量化说明







目 录

1	前言		1
	1.1	读者对象	1
	1.2	约定	1
		1.2.1 符号约定	1
2	正文		2
	2.1	NPU 开发简介	2
	2.2	开发流程	2
	2.3	浮点部署	2
	2.4	混合量化部署	3
		2.4.1 PCQ+int8 量化	4
		2.4.2 混合量化	5
		2.4.3 执行混合量化	7
	2.5	推理	8
	2.6	模型导出	8
	2.7	相似度对比	8
2	结束	相似度对比.	_
3	知 来		U







插图

2-1	npu_1.png	 	 •	 	 	•									2
	scale														
2-3	tensor	 		 	 										3
2-4	normallize	 		 	 										4
	quantilize														
	output														
	mix														
	mix														
2-9	hybrid	 		 	 										7
) diff 变化		 •	 	 										8
2_11	L diff 变化														a





前言

1.1 读者对象

本文档(本指南)主要适用于以下人员:

- 技术支持工程师
- 软件开发工程师
- AI 应用案客户

1.2 约定

1.2.1 符号约定

本文中可能出现的符号如下:



警告



1. 技巧

2. 小常识

🛄 说明

说明



2 正文

2.1 NPU 开发简介

- 支持 int8/uint8/int16 量化精度,运算性能可达 1TOPS.
- 相较于 GPU 作为 AI 运算单元的大型芯片方案, 功耗不到 GPU 所需要的 1%.
- 可直接导入 Caffe, TensorFlow, Onnx, TFLite, Keras, Darknet, pyTorch 等模型格式.
- 提供 AI 开发工具: 支持模型快速转换、支持开发板端侧转换 API、支持 TensorFlow, TF Lite, Caffe, ONNX, Darknet, pyTorch 等模型.

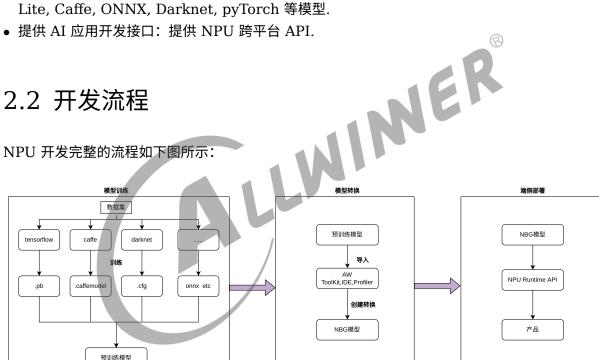


图 2-1: npu 1.png

本篇以 yolov5s 模型为例,来说明混合量化的具体步骤.

2.3 浮点部署

浮点部署的目的是获取 golden 数据,目的是可以和后面混合量化得到的数据比较相似度,来衡量混合量化的效果。



```
pegasus.py import onnx --model yolov5s.onnx --output-data yolov5s.data --output-model
   yolov5s.json

pegasus.py generate inputmeta --model yolov5s.json --input-meta-output yolov5s-inputmeta.
   yml

pegasus.py generate postprocess-file --model yolov5s.json --postprocess-file-output yolov5s
   -postprocess-file.yml

pegasus.py inference --model yolov5s.json --model-data yolov5s.data --batch-size 1 --dtype
   float32 --device CPU --with-input-meta yolov5s-inputmeta.yml --postprocess-file
   yolov5s-postprocess-file.yml

pegasus.py export ovxlib --model yolov5s.json --model-data yolov5s.data --dtype float32 --
   batch-size 1 --save-fused-graph --target-ide-project 'linux64' --with-input-meta
   yolov5s-inputmeta.yml --postprocess-file yolov5s-postprocess-file.yml --output-path
   ovxlib/yolov5s/yolov5sprj --pack-nbg-unify --optimize "VIP9000PICO_PID0XEE" --viv-sdk $
   {VIV_SDK}
```

要注意在第三步完成之后,需要将 input yml 文件的 mean 和 scale 参数修改为符合网络实际的 训练时的参数,对于 yolov5s 来讲,scale 需要修改为 0.0039.

图 2-2: scale

结束后,最终得到了输出层的 golden tensor:

```
iter_0_attach_Concat_Concat_303_out0_0_out0_1_25200_85.tensor
```

图 2-3: tensor

2.4 混合量化部署

前两步操作相同:



```
pegasus.py import onnx --model yolov5s.onnx --output-data yolov5s.data --output-model
    yolov5s.json
pegasus.py generate inputmeta --model yolov5s.json --input-meta-output yolov5s-inputmeta.
    yml
pegasus.py generate postprocess-file --model yolov5s.json --postprocess-file-output yolov5s
    -postprocess-file.yml
```

之后修改归一化系数,均值,方差 (scale).

```
图 2-4: normallize
```

2.4.1 PCQ+int8 量化

pegasus.py quantize --model yolov5s.json --model-data yolov5s.data --batch-size 1 --device CPU --with-input-meta yolov5s-inputmeta.yml --rebuild --model-quantize yolov5s.quantize --quantizer perchannel_symmetric_affine --qtype int8

此步骤中得到量化表文件 yolov5s.quantize,

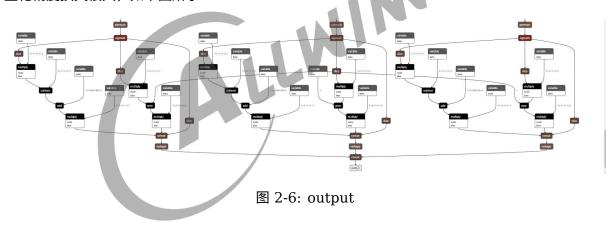
pegasus.py quantize --model yolov5s.json --model-data yolov5s.data --device CPU --withinput-meta yolov5s-inputmeta.yml --hybrid --model-quantize yolov5s.quantize --quantizer perchannel_symmetric_affine --qtype int8





图 2-5: quantilize

YOLOV5S 精度问题的主要原因是,后处理部分也加入到网络中执行了,后处理不太适合量化,量化精度损失很大,如下图所示:



permute 下面的层都属于后处理的部分,这部分量化精度损失特别大,需要进行混合量化。

2.4.2 混合量化

修改默认的 yolov5s.quantilize 文件,将 permute 下面需要混合量化的层加入进来,进行 int16 量化。

```
customized_quantize_layers:
Sigmoid_Sigmoid_202_21: dynamic_fixed_point-i16
Initializer_342_62: dynamic_fixed_point-i16
Slice_Slice_207_61: dynamic_fixed_point-i16
Initializer_344_48: dynamic_fixed_point-i16
Mul_Mul_209_47: dynamic_fixed_point-i16
```



```
Sub Sub 211 32: dynamic fixed point-i16
Initializer_346_33: dynamic_fixed_point-i16
Add_Add_213_17: dynamic_fixed_point-i16
Mul Mul 215 8: dynamic fixed point-i16
Initializer_348_18: dynamic_fixed_point-i16
Slice_Slice_220_49: dynamic_fixed_point-i16
Initializer 355 50: dynamic fixed point-i16
Mul_Mul_222_34: dynamic_fixed_point-i16
Initializer_460_20: dynamic_fixed_point-i16
Pow Pow 223 19: dynamic fixed point-i16
Mul Mul 224 9: dynamic fixed point-i16
Concat_Concat_230_5: dynamic_fixed_point-i16
Slice_Slice_229_10: dynamic_fixed_point-i16
Reshape_Reshape_232_2: dynamic_fixed_point-i16
Sigmoid_Sigmoid_237_26: dynamic_fixed_point-i16
Initializer_385_66: dynamic_fixed_point-i16
Slice_Slice_242_65: dynamic_fixed_point-i16
Mul_Mul_244_52: dynamic_fixed_point-i16
Initializer_387_53: dynamic_fixed_point-i16
Sub_Sub_246_37: dynamic_fixed_point-i16
Add_Add_248_22: dynamic_fixed_point-i16
Initializer_389_38: dynamic_fixed_point-i16
                                                 INER
Mul Mul 250 11: dynamic fixed point-i16
Initializer_391_23: dynamic_fixed_point-i16
Initializer 461 35: dynamic fixed point-i16
Initializer_398_55: dynamic_fixed_point-i16
Slice_Slice_255_54: dynamic_fixed_point-i16
Mul_Mul_257_39: dynamic_fixed_point-i16
Pow_Pow_258_24: dynamic_fixed_point-i16
Mul_Mul_259_12: dynamic_fixed_point-i16
Initializer_464_25: dynamic_fixed_point-i16
Slice_Slice_264_13: dynamic_fixed_point-i16
Concat Concat 265 6: dynamic fixed point-i16
Reshape_Reshape_267_3: dynamic_fixed_point-i16
Concat_Concat_303_1: dynamic_fixed_point-i16
attach_Concat_Concat_303/out0_0: dynamic_fixed_point-i16
Sigmoid_Sigmoid_272_31: dynamic_fixed_point-i16
Initializer_428_70: dynamic_fixed_point-i16
Slice_Slice_277_69: dynamic_fixed_point-i16
Mul_Mul_279_57: dynamic_fixed_point-i16
Initializer_430_58: dynamic_fixed_point-i16
Sub_Sub_281_42: dynamic_fixed_point-i16
Initializer_432_43: dynamic_fixed_point-i16
Add_Add_283_27: dynamic_fixed_point-i16
Mul Mul 285 14: dynamic fixed point-i16
Initializer 434 28: dynamic fixed point-i16
Initializer 441 45: dynamic fixed point-i16
Slice_Slice_290_59: dynamic_fixed_point-i16
Mul_Mul_292_44: dynamic_fixed_point-i16
Initializer_468_30: dynamic_fixed_point-i16
Mul_Mul_294_15: dynamic_fixed_point-i16
Slice_Slice_299_16: dynamic_fixed_point-i16
Concat_Concat_300_7: dynamic_fixed_point-i16
Reshape_Reshape_302_4: dynamic_fixed_point-i16
Pow_Pow_293_29: dynamic_fixed_point-i16
```



图 2-7: mix

```
conf < utf(8)[unix] <
图 2-8: mix
```

2.4.3 执行混合量化

pegasus.py quantize --model yolov5s.json --model-data yolov5s.data --device CPU --withinput-meta yolov5s-inputmeta.yml --hybrid --model-quantize yolov5s.quantize --quantizer perchannel_symmetric_affine --qtype int8

图 2-9: hybrid



```
: Z
e_parameters:
:ach_Concat_Concat_303/out0_0:out0':
 ding: rtne
value: 643.6817626953125
   rizer: dynamic_fixed_poid
ling: rtne
value: 643.6817626953125
```

图 2-10: diff 变化

执行后, 可以看到量化层输出的变化。

2.5 推理

ER pegasus.py inference --model yolov5s.json --model-data yolov5s.data --batch-size 1 --dtype quantized --model-quantize yolov5s.quantize --device CPU --with-input-meta yolov5sinputmeta.yml --postprocess-file yolov5s-postprocess-file.yml

2.6 模型导出

pegasus.py export ovxlib --model yolov5s.quantize.json --model-data yolov5s.data --dtype quantized --model-quantize yolov5s.quantize --batch-size 1 --save-fused-graph --targetide-project 'linux64' --with-input-meta yolov5s-inputmeta.yml --postprocess-file yolov5s-postprocess-file.yml --output-path ovxlib/yolov5s/yolov5sprj --pack-nbg-unify --optimize "VIP9000PICO_PID0XEE" --viv-sdk \${VIV_SDK}

2.7 相似度对比

将前面生成的 golden tensor 和此时生成的输出 tensor 对比余弦相似度:

python /home/caozilong/VeriSilicon/acuity-toolkit-whl-6.6.1/bin/tools/ compute_tensor_similarity.py ./iter_0_attach_Concat_Concat_303_out0_0_out0_1_25200_85. tensor ../wendang/iter_0_attach_Concat_Concat_303_out0_0_out0_1_25200_85.tensor





```
AND THE PROPRIES OF THE PROPRI
```

图 2-11: diff 变化

可以看到余弦相似度还是非常高的,达到了 0.999912,混合量化部署步骤到此结束。



版权所有 © 珠海全志科技股份有限公司。保留一切权利



3 结束





著作权声明

版权所有 © 2022 珠海全志科技股份有限公司。保留一切权利。

本文档及内容受著作权法保护,其著作权由珠海全志科技股份有限公司("全志")拥有并保留 一切权利。

本文档是全志的原创作品和版权财产,未经全志书面许可,任何单位和个人不得擅自摘抄、复制、修改、发表或传播本文档内容的部分或全部,且不得以任何形式传播。

商标声明



举)均为珠海全志科技股份有限公司的商标或者注册商标。在本文档描述的产品中出现的其它商标,产品名称,和服务名称,均由其各自所有人拥有。

免责声明

您购买的产品、服务或特性应受您与珠海全志科技股份有限公司("全志")之间签署的商业合同和条款的约束。本文档中描述的全部或部分产品、服务或特性可能不在您所购买或使用的范围内。使用前请认真阅读合同条款和相关说明,并严格遵循本文档的使用说明。您将自行承担任何不当使用行为(包括但不限于如超压,超频,超温使用)造成的不利后果,全志概不负责。

本文档作为使用指导仅供参考。由于产品版本升级或其他原因,本文档内容有可能修改,如有变更,恕不另行通知。全志尽全力在本文档中提供准确的信息,但并不确保内容完全没有错误,因使用本文档而发生损害(包括但不限于间接的、偶然的、特殊的损失)或发生侵犯第三方权利事件,全志概不负责。本文档中的所有陈述、信息和建议并不构成任何明示或暗示的保证或承诺。

本文档未以明示或暗示或其他方式授予全志的任何专利或知识产权。在您实施方案或使用产品的过程中,可能需要获得第三方的权利许可。请您自行向第三方权利人获取相关的许可。全志不承担也不代为支付任何关于获取第三方许可的许可费或版税(专利税)。全志不对您所使用的第三方许可技术做出任何保证、赔偿或承担其他义务。