





2019 年 SEU-Xilinx 国际暑期学校团队项目设计文档

(Project Paper Submission Template)

作品名称	基于 DPU 的人脸识别与检测	
组员姓名	组长: 彭锋 组员: 董金陇 闫宇航	
房间号及桌号	房间号: 717 桌号: 20	







第一部分

小组成员分工

(各成员任务分配)

	姓名	任务分配
组长	彭锋	Pynq 上实现 DPU 加速,制作数据集,用 caffe 框架进行训练
组员1	董金陇	petalinux 中创建 linux 平台
组员 2	闫宇航	运用 DPU 进行网络算法加速及通过 SDK 构建机器学习应用程序

第二部分

设计概述 /Design Introduction

(请简要描述一下你的设计: 1. 功能说明; 2. 所用到的设备清单)

1、在Ultra96上实现基于DPU的实时人脸识别。

所用网络:Resnet

设备: Ultra96 板套件、USB 摄像头、显示屏

2、在 Pynq 上实现基于 DPU 的 YOLO2 算法

所用网络:yolo2

设备: Pyng 开发板套件, OV5640 coms 摄像头

3. 基于自身数据集的 Caffe. model 生成 所用框架:基于 Linux 的 caffe 环境

设备:GPU

第三部分

详细设计 /Detailed Design

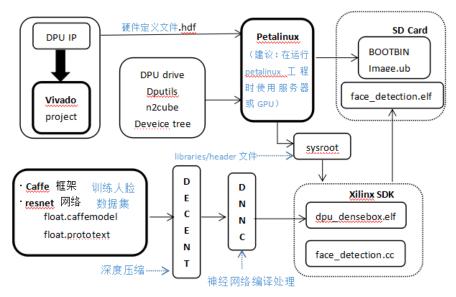
DPU 应用部署

- 1. 模型压缩 (主机)
- 2. 模型编译 (主机)
- 3. DPU 编程开发 (主机或开发板)
- 4. 混合编译 (开发板)
- 5. 运行 (开发板)









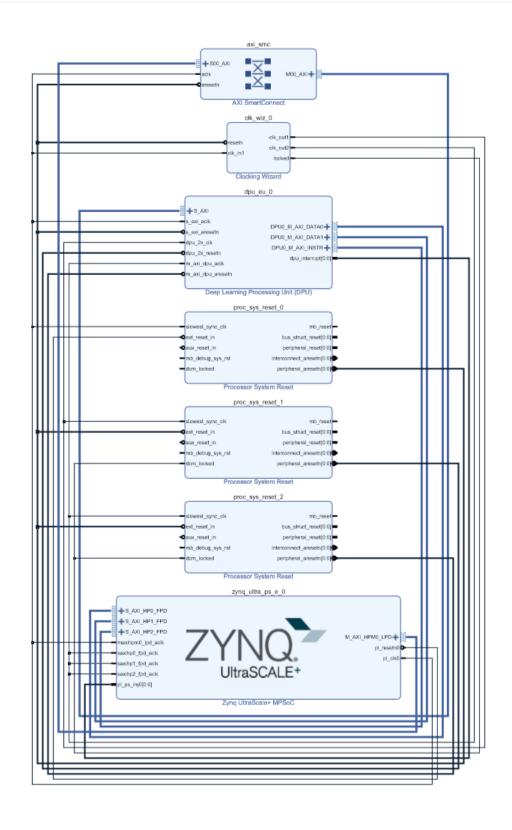
系统总体设计框架

将 DPU 的 IP 添加进一个 vivado 工程中,将所需 IP 进行连接,将 block_design 生成 HDL_wrapper,进一步生成 bitstream 并且输出.hdf 文件。





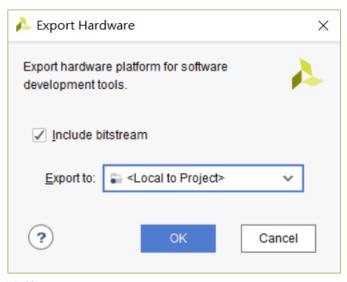








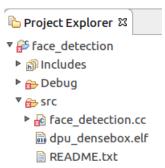




在 petalinux 中生成所需文件及目录。

构建一个应用,将使用 DNNDK 优化的训练模型生成的.elf 文件与.cc 文件共同输入到 SDK 中,添加环境变量到由 petalinux 生成的 sysroot 目录。

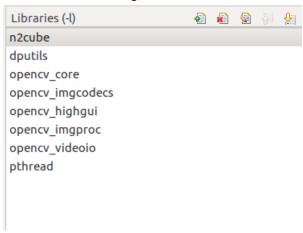
以脸部识别的 demo 为例,首先将 face_detection.cc 和 dpu_densebox.elf(由 dnnc 生成)import 到指定的路径。添加后的文件结构如图所示。



接下来设置系统环境变量到由 petalinux 生成的 "aarch64-xilinx-linux" 文件夹。

SYSROOT	/home/xilinx/Downloads/aarch64-xilinx-linux	USER: CONFIC
PWD	/home/xilinx/Downloads/dpu_integration_lab/sc	BUILD SYSTE
CWD	/home/xilinx/Downloads/dpu_integration_lab/sc	BUILD SYSTEM
Variable	Value	Origin

设置 g++连接器和编译器指向 SYSROOT, 并在 g++linker 的 libraries 中添加如下 library:



将 linker 的 Other Object 设置为

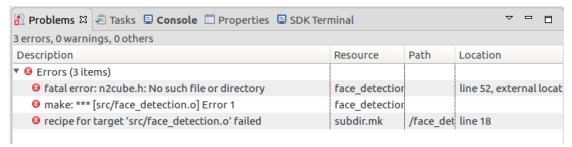






/home/xilinx/Downloads/dpu integration lab/files/face detection/B1152 1.3.0/dpu densebox.elf

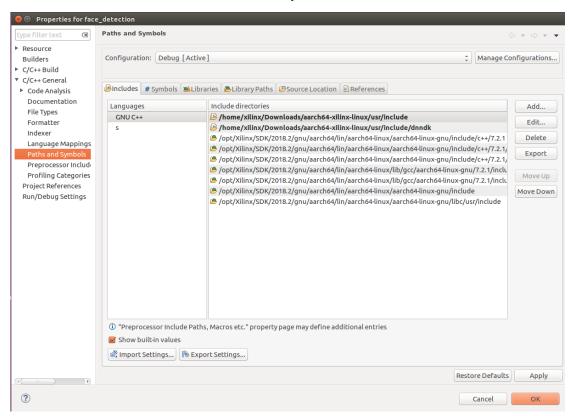
此时 build project 后会报错,教程中并未提及。



SDK 无法找到 n2cube.h。另外在 face detection.cc 中,在 include 如下头文件时出现了问题。



基于此,设置 "c/c++ General"中的 "Path and Symbols"如图所示。



具体为添加如下两个路径:



便可消除错误。此时 build project 便可生成 sd 卡中所需的 face detection.elf 文件。









最终将 petalinux 生成的 BOOT.BIN、image.ub 和 SDK 生成的 face_detection.elf 复制到 SD 卡中,将 SD 卡插入 Ultra96 开发板,便可运行。



- 二. 关于在 Caffe 上搭建环境以及创建新的数据集训练的步骤
 - 1. 在 Ubantu 中搭建 Caffe 环境.
 - 2. 收集图片, 利用 python 进行预处理, 所用网络输入图片是 32*32.
 - 3. 使用 python 脚本把训练数据集和验证数据集转换成适合在 caffe 框架中训练的. 1mdb 格式.
 - 4. 搭建简单的训练网络, 用训练脚本进行训练

详见 GitHub: https://github.com/FengPenggo/Create-caffe.model-on-caffe-

第四部分

完成情况及性能参数 /Final Design & Performance Parameters

The parameter of core component:

1.DPU IP size and features

Deep Learning Processing Unit (DPU) (0.0.53)



① Documentation P Location	
Show disabled ports	Component Name dpu_eu_0
	Arch Summary
	AXI Protocol AXI4
	S-AXI Data Width 32
	M-AXI GP Data Width 32
+ 5_AXI - 5_AXI_ACIK - 5_AXI_ACIK - 5_AXI_ACISCOT - DPUO_M_AXI_DATA0 + 1 - DPUO_M_AXI_DATA1 + 1	M-AXI HP Data Width 128
opo_2x_cik Opo_2x_cik Opo_2x_resem opo_incoroptoid m_axt_opo_acik	M-AXI ID Width 2
M_axi_opu_aresem	DSP Slice Count 193
	Ultra-RAM Count 0
	Block-RAM Count 117.5
	IRQ of Each DPU 10
	NOTICE: THIS IP IS AVAILABLE FOR 8 HOURS!

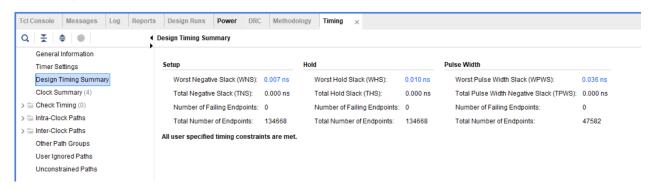




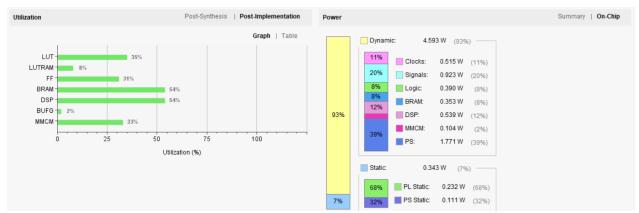


After Running the performance parameters:

1. Timing Summary



2. resource utilization



第五部分

项目总结 /Conclusions

(项目中所用到的知识点, 项目收获及心得)

知识点:

- 1. xilinx 开发软件的操作
 - 1. Vivado
 - 2. SDK
 - 3. PetaLinux
 - 4. Ubantu

2. 底层框架的搭建调试

- 1. vivado IP 调用和参数设置
- 2. 在 Ubantu 中下载安装 Petalinux, 并调试环境
- 3. 创建 Petalinux 工程,利用服务器编译

3. 熟悉 DPU 工作模块的功能和流程

1. DEep ComprEssioN Tool (DECENT),深度压缩工具:提供剪枝和定点化运算。

Deep Neural Network Compiler (DNNC),神经网络编译器:将网络算法编译到 DPU 平台高效运行。运用 DECENT 后的 caffe 网络模型作为输入。

2. Deep Neural Network Assembler (DNNAS), 神经网络集成器:将 DPU 指令流会编程标准的 ELF 二进制文件

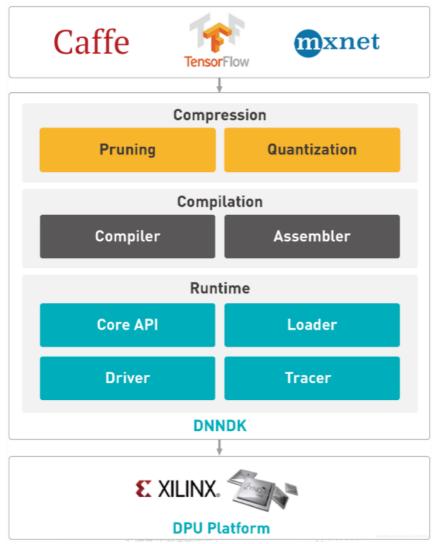






Neural Network Runtime (N2Cube), 神经网络运行,运行时支持环境,神经网络的加载,资源管理,调度

3. N2Cube 核心组件包括四个部分 : DPU 驱动程序 (Driver),加载器 (Loader)、性能分析器 (Profiler)及编程开发库编程开发库 (Library)。



4. Caffe 框架的使用

第六部分

源代码/Source code

详见 GitHub: https://github.com/FengPenggo/Create-caffe.model-on-caffe-

第七部分(技术总结/心得/笔记等分享)

心得:在7天的学习中,我们组成员对于FPGA在软件层面以及HLS等方面有了入门式的了解.过去一直使用 RTL 去做底层的搭建,现在学会利用嵌入式和 C 语言去完成项目工作,这扩充了我们的学习方向,同时HLS 的强大,也使得很多工作有了更多的进展. 我们本身都是硕士,在学习过程中遇到过很多问题,一直处在遇到问题解决问题的路上. 这次课程的培训给了我们非常多的指导,尤其在和几位导师探讨对于学术方面的见解,有了很大启发.







技术总结:因为这次我们选择的项目时 DPU,这对于我们来说是一个全新的领域,包括像是 petalinux 的操作,IP 核与底层文件的混合编译. 都是第一次接触,所以问题不断,甚至环境搭建也在前期遇到很多问题. 在解决问题,实现目标后,这次的课程不仅仅给了我们学习上的指导,更加开阔了我们的视野,不在仅仅局限于 RTL 层次的实现,更多的与未来,与深度学习接轨.