

Eyecloud OpenNCC Software Development Kit (SDK)

Getting Started Guide

June 2021 Revision 1.0.0



技术支持

扫描下方"eyecloud 小助手"二维码添加微信好友,成功后小助手会邀请您入群。 申请请备注"官方文档"

eyecloud小助手



联系方式

电话: 0571-8535-2616

邮箱: info@eyecloud.tech

版权声明

本手册版权归杭州眼云智家科技有限公式所有。未经本公司书面许可,任 何单位及个人无权以任何形式复制、传播、转载本手册的任何内容,违者将被 追究法律责任。



修订历史

| Vesion | Date | Editor | Description |
|--------|-----------|--------|-------------|
| 1.0.0 | June 2021 | Zed | |
| | | | |



Revision 1.0.0

目录

| 技术支持 | 2 |
|------------------------------|----|
| 联系方式 | 2 |
| 版权声明 | 2 |
| 修订历史 | 3 |
| 目录 | 4 |
| 第一章 介绍 | 6 |
| 1.1 概述 | 6 |
| 1.2 SDK 结构 | 6 |
| 1.3 支持的产品及平台 | 6 |
| 第二章 入门指导 | 7 |
| 2.1 快速入门之 Linux | 7 |
| 2.1.1 环境搭建 | 7 |
| 2.1.2 OpenNCC_Linux 操作演示 | 8 |
| 2.2 快速入门之 Windows | 12 |
| 2.2.1 环境搭建 | 12 |
| 2.2.2 OpenNCC_Windows 操作演示 | 13 |
| 2.3 快速入门之 Raspberry Pi | 13 |
| 2.3.1 环境搭建 | 13 |
| 2.3.2 OpenNCC_Raspberry 操作演示 | 13 |
| 2.4 Custom(自定义) | 14 |
| 2.4.1 环境搭建 | 14 |
| 2.5 运行结果演示 | 15 |
| 第三章 软件概述 | 16 |
| 3.1 资源库 | 16 |
| 3.1.1 OpenNCC 固件 | 16 |
| 3.1.2 OpenNCC API 库 | 17 |
| 3.1.3 AI 模型 | 17 |
| 3.2 应用例程 | 19 |
| 3.3 OpenNCC 运行机制介绍 | 19 |
| 3.3.1 OpenNCC 独立模式 | 20 |



| 3.3.2 | OpenNCC 混合模式 | 22 |
|-------|--------------|----|
| 3.3.3 | 协处理计算棒模式 | 23 |
| 3.3.4 | 独立模式和协处理模式区别 | 24 |



第一章 介绍

1.1 概述

该文档用于介绍 OpenNCC Software Development Kit (SDK) 并且包含了启动,运行及开发的所有必要信息。

1.2 SDK 结构

| 目录 | 内容 |
|---------------|------------------------|
| ./Platform | 包含不同平台生成运行环境的脚本。 |
| ./SDK/docs | 包含 SDK 相关介绍和文档。 |
| ./SDK/Drivers | 包含不同平台所必须安装的驱动。 |
| ./SDK/Example | 包含 SDK 的相关例程。 |
| ./SDK/Source | 包含固件,模型及 SDK 库文件。 |
| ./SDK/Tools | 包含相关的模型转换及编译工具。 |
| ./Viewer | 包含已编译的 Viewer 及 QT 源码。 |

1.3 支持的产品及平台

SDK 支持的产品如下:

- OpenNCC DK
- OpenNCC Lite
- OpenNCC USB

SDK 支持的平台如下"

- Ubuntu 16.04, Ubuntu 18.04
- Windows 10
- Raspberry Pi (树莓派)

提示: 其他平台可通过官方技术支持渠道联系我们实现定制化服务。



第二章 入门指导

进入 openncc/Platform, 目录如下图:

Custom

Linux

Raspberry

Windows

选择需求的文件目录进入,对应文件夹内包含环境搭建的脚本。

警告:环境搭建脚本会自动生成和覆盖相关文件,运行前请确认是首次运行或已经完成备份。

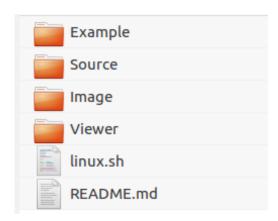
2.1 快速入门之 Linux

2.1.1 环境搭建

- 进入目录 openncc/Platform/Linux。
- 右键打开终端。
- 输入命令 ./linux.sh。

```
zed@zed:~/openncc/Platform/Linux$ sudo ./linux.sh
Linux
Please make sure you have backed up what you need?(y or n)y
mkdir Source
copy Library ....
copy Model .....
copy Firmware .....
copy Example .....
copy Viewer .....
copy Linux lib to Viewer
```

生成目录如下:

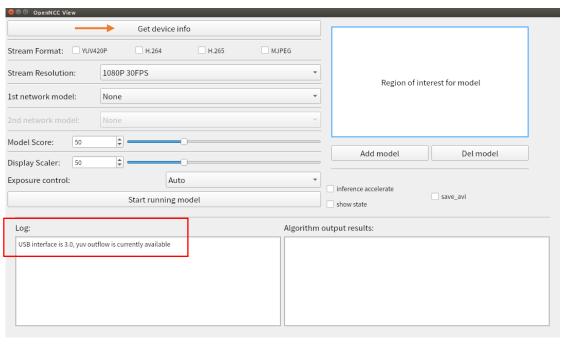




2.1.2 OpenNCC Linux 操作演示

- 进入 openncc/Platform/Linux/Viewer/OpenNcc Linux 目录。
- 右键打开终端,执行 sudo ./AppRun,启动软件。
- 连接 OpenNCC 相机到电脑 USB 3.0 接口,点击 Get device info 按钮获取设备 信息,此时 log 区域会有两种提示:
 - USB3.0: USB interface is 3.0, yuv outflow is currently available.
 - USB2.0: USB interface is not 3.0, yuv outflow will be disabled.

提示: OpenNCC TYPE-C 接口有正反接入两种模式,分别对应 USB3.0 和 USB2.0。 受传输速率影响, USB2.0 模式下会暂时禁用 YUV420P 格式的视频流输出。

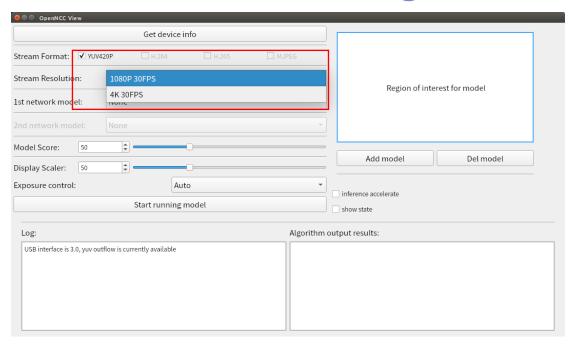




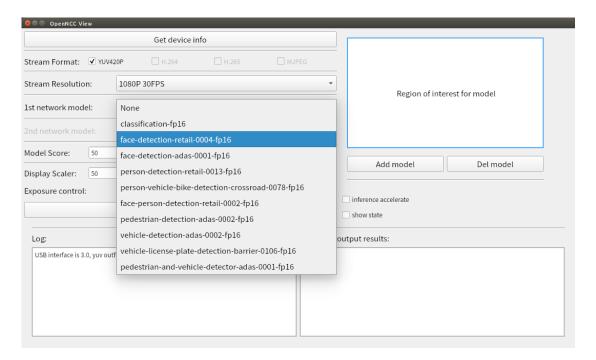
如果需要切换 USB 模式,旋转 TPYE-C 接口再次接入,重新点击 Get device info 按钮即可。如果仍然没有改变,请检查电脑 USB 接口类型或联系我们。

- 任意选择一种视频流格式 yuv420p/H.264/H.265/mjpeg。
- "Stream Resolution": 两种分辨率可供选择,1080p 和 4K。 (具体由 OpenNCC 产品类型决定)



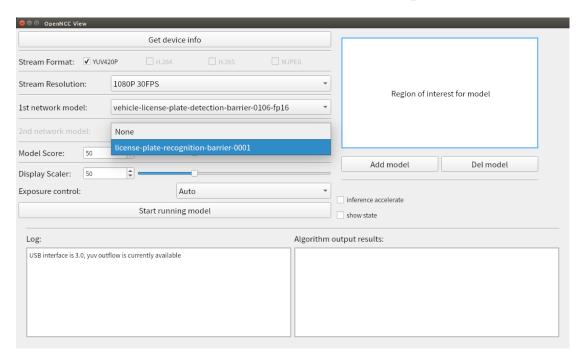


● "1st network model":选择算法模型。(详细模型介绍见 3.1.3)目前支持 10 多种模型可选,选择 None 即不加载模型,仅显示原始视频流。

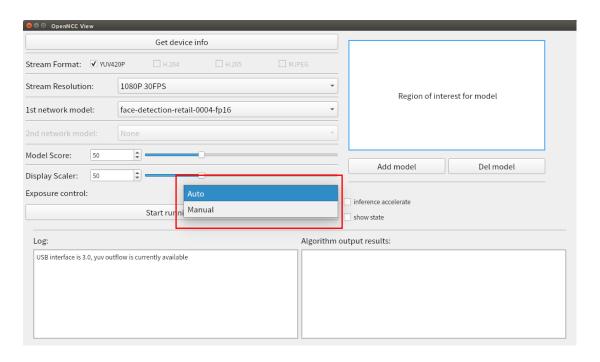


- 可以通过框选 ROI 区域限制算法区域,算法只对区域内的场景进行识别。 (具体见运行结果展示)
- "2nd network model":选择二级算法模型。 示例模型:-vehicle-license-plate-detection-barrier-0106-fp16

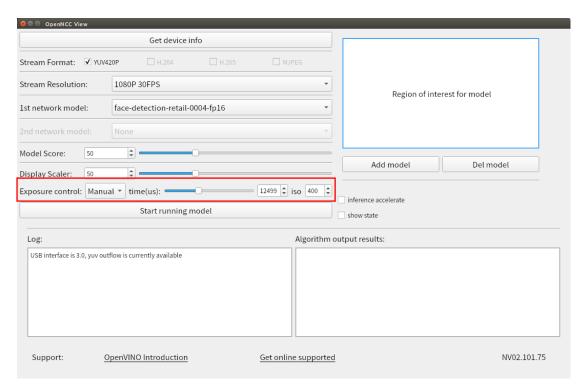




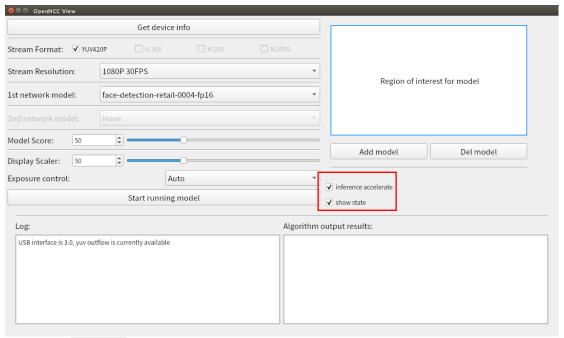
- "Model Score":设置算法识别的最低分数,达到阈值后才会在画面中框选出识别结果。
- "Display Scaler":设置视频显示窗体大小,可以调节显示窗口分辨率。
- "Exposure control":设置曝光,可以选择 Auto 和 Manual,当选择 Manual 时,可以自己设置 Exposure times 和 iso。





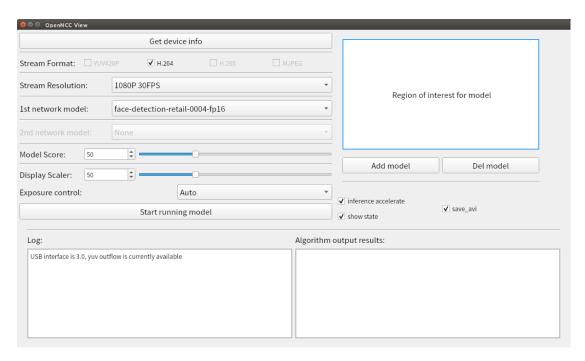


- 勾选"show state",选择是否在画面上显示当前状态信息,包括视频流帧率、算法帧率、分辨率、设备 id。
- 勾选"inference accelerate",选择是否启用算法加速.(必须在加载算法模型 前选择)。



● 勾选"save_avi", 视频将在打开视频流后,以时间命名的 avi 文件保存到目录 openncc/Platform/Linux/Viewer/OpenNcc_Linux /avi 文件夹下。当关闭视频流后,视频会停止保存。(yuv420p 没有此项)





● 点击"Start running models", 打开视频流。运行结果见 <u>2.5</u>

2.2 快速入门之 Windows

2.2.1 环境搭建

- 进入 openncc/Platform/Windows
 - image
 ReadMe.md
 windows.bat
- 双击运行 windows.bat
- 结果如下:
 - Drivers
 Example
 Source
 Viewer
 ReadMe.md
 windows.bat
- 脚本运行成功后,进入 openncc/Platform/Windows/Drivers 目录, 安装 Windows USB 驱动。详细安装步骤见 OpenNCC_USB_Driver_install_guide_win.pdf。



2.2.2 OpenNCC_Windows 操作演示

- 进入 openncc/Platform/Windows/Viewer/OpenNcc Windows 目录。
- 双击运行 OpenNCC.exe。
- 后续操作同 OpenNCC Linux。

2.3 快速入门之 Raspberry Pi

2.3.1 环境搭建

- 打开终端
- 进入 openncc/Platform/Raspberry
 - image
 pi.sh
 ReadMe.md
- 输入命令 ./pi.sh

pi@raspberrypi:~/gitlab/openncc/Platform/Raspberry \$ sudo ./pi.sh Raspberry Please make sure you have backed up what you need?(y or n)y

运行成功后,会生成目录如下:

Raspberry
Example
Source
Viewer
pi.sh
ReadMe.md

2.3.2 OpenNCC_Raspberry 操作演示

提示:运行 OpenNCC_Raspberry 之前,请先查看设备号并<u>联系我们</u>获取密钥,设备号获取方法详见 openncc/Platform/Raspberry/ReadMe.md

- 将密钥文件(eyecloud.key)复制到目录 openncc/Platform/Raspberry/Viewer/OpenNcc_Raspberry/Configuration/fw
- 回到目录 openncc/Platform/Viewer/OpenNcc Raspberry
- 右键打开终端,执行 sudo ./AppRun, 启动软件。
- 后续操作同 OpenNCC Linux。



2.4 Custom(自定义)

2.4.1 环境搭建

- 进入 openncc/Platform/Custom
- 右键打开终端
- 输入命令 ./custom.sh

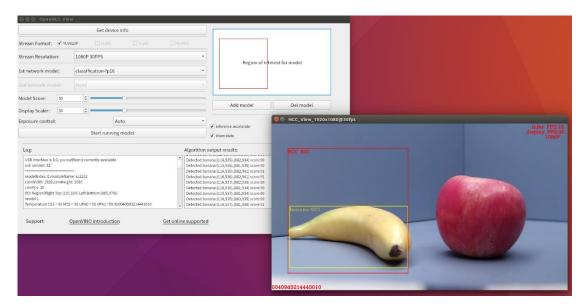
提示:如需在自定义平台运行,请联系我们获取定制化服务。



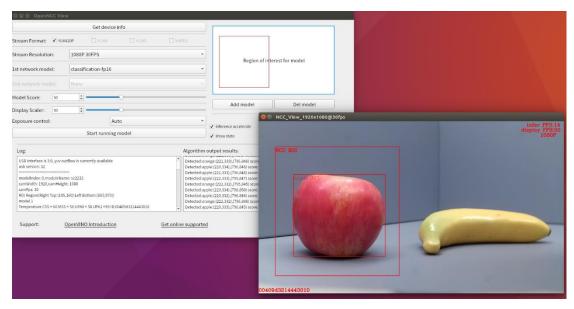
2.5 运行结果演示

以物体分类算法模型为例:

香蕉在算法区域内结果:



苹果在算法区域内结果:





第三章 软件概述

本章介绍了 SDK 中包含了应用必须的资源库及相关的基本应用例程。

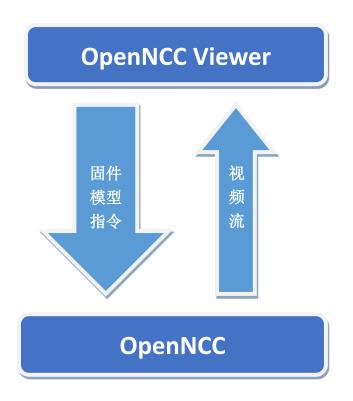
3.1 资源库

SDK 的资源库中包含了 Firmware(固件),Library(OpenNCC API 库),Model(AI 模型)三类文件。

| 目录 | 内容 |
|-----------------|--------------------------------|
| Source/Firmware | 包含 OpenNCC 必要固件。 |
| Source/Library | 包含不同语言编译的 OpeNCC API 库及固件引导程序。 |
| Source/Model | 包含已集成的不同类型 AI 模型。 |

3.1.1 OpenNCC 固件

OpenNCC 固件是 OpenNCC 运行的基础。OpenNCC 需要通过应用程序调用 moviUsbBoot(Movidius 官方引导程序)下发固件,才能够引导启动。





3.1.2 OpenNCC API 库

OpenNCC API 库是应用程序与 OpenNCC 连接的桥梁。应用程序通过 API 库下发指令给 OpenNCC, OpenNCC 也通过 API 库输出视频流及 AI 算法结果。

3.1.3 AI 模型

目前,OpenNCC 已集成的 AI 模型及简单描述如下:

| 模型类别 | 名称 | 简介 |
|---------|--|--|
| 物体分类 | classification-fp16 | ssd_mobilenet_v1_coco model can detect almost 90 objects |
| 人脸、人形检测 | face-detection-adas-0001-fp16 | Face detector for driver monitoring and similar scenarios. The network features a default MobileNet backbone that includes depth-wise convolutions to reduce the amount of computation for the 3x3 convolution block |
| | face-detection-retail-0004-fp16 | Face detector based on SqueezeNet light (half-channels) as a backbone with a single SSD for indoor/outdoor scenes shot by a front-facing camera |
| | face-person-detection-retail- 0002-fp16 | This is a pedestrian detector based on backbone with hyper-feature + R-FCN for the Retail scenario |
| | person-detection-retail-0013- fp16 | This is a pedestrian detector for the Retail scenario. It is based on MobileNetV2-like backbone that includes depth-wise convolutions to reduce the amount of computation for the 3x3 convolution block |
| | pedestrian-detection-adas-0002- fp16 | Pedestrian detection network based on SSD framework with tuned |



| 模型类别 | 名称 | 简介 |
|--------|---|--|
| | | MobileNet v1 as a feature extractor. |
| 人车、自行车 | person-vehicle-bike-detection- crossroad-0078-fp16 | Person/Vehicle/Bike detector is based on SSD detection architecture, RMNet backbone, and learnable image downscale block (like person-vehicle-bike-detection-crossroad-0066, but with extra pooling) |
| | pedestrian-and-vehicle-detector- adas-0001-fp16 | Pedestrian and vehicle detection network based on MobileNet v1.0 + SSD. |
| 车辆检测 | vehicle-detection-adas-0002-fp16 | This is a vehicle detection network based on an SSD framework with tuned MobileNet v1 as a feature extractor. |
| 车牌识别 | vehicle-license-plate-detection- barrier-0106-fp16 | This is a MobileNetV2 + SSD-based vehicle and (Chinese) license plate detector for the "Barrier" use case. |
| 人脸属性 | interactive_face_detection_demo | This demo executes four parallel infer requests for the Age/Gender Recognition, Head Pose Estimation, Emotions Recognition, and Facial Landmarks Detection networks that run simultaneously |
| 人体骨骼提取 | human-pose-estimation-0001- fp16 | A multi-person 2D pose estimation network (based on the OpenPose approach) with tuned MobileNet v1 as a feature extractor. |



3.2 应用例程

SDK 中包含了 How_to 及 Linkage_demo 两类例子,下面表格中包含了对示例的简单描述。详细开发细节见各平台及例程目录内 ReadMe 及 OpenNCC SDK API.pdf。

提示: ReadMe 推荐用 Typora 查看 下载地址: https://www.typora.io/

| 目录 | 内容 | |
|--|--------------------------|--|
| Example/How_to/How_to_use_sdk | 示例程序,如何在项目中使用 SDK 库。 | |
| Example/How_to/Capture_video | 示例程序,使用 SDK 库获取视频流。 | |
| Example/How_to/Load_a_model | 示例程序,使用 SDK 库下载一个 Blob 格 | |
| Example/ Now_to/ Edau_a_Model | 式的深度学习模型。 | |
| Example/How_to/work_with_multiple_models | 示例程序,二级模型的应用。 | |
| Example/How_to/Python_demo | Python 的相关示例。 | |
| Example/Linkage_demo/ | 人脸模型,使用 AlwaysAl 解析结果显示, | |
| work with AlwaysAl / | | |
| pedestrian_tracking_demo | 并统计通过识别区域的人数。 | |
| Example/Linkage_demo/ | 人体骨骼模型,使用 OpenVINO 解析结果 | |
| work_with_OpenVINO/ | | |
| human_pose_estimation_demo | 显示。 | |
| Example/Linkage_demo/ | 人的 左数 林即 心桂鞋刑 伍田 | |
| work_with_OpenVINO/ | 人脸、年龄、性别、心情模型,使用 | |
| interactive_face_detection_demo | OpenVINO 解析结果显示。 | |

3.3 OpenNCC 运行机制介绍

从一个模型训练环境到嵌入式部署,是一个非常重要的工作,需要对深度学习的框架掌握,如常用的: Caffe*, TensorFlow*, MXNet*, Kaldi*等。此外掌握部署的嵌入式平台非常重要,需要了解平台性能,系统架构特点,结合平台特点需要对训练的模型框架进行优化,并最后调优移植部署到嵌入式平台。OpenNCC专注于深度学习模型的快速部署,兼容Intel OpenVINO,并针对嵌入式图形图像应用场景,在端侧完成了从 2MP 到 20MP 不同分辨率传感器集成,端侧实现了可部署专业级别的 ISP,可将 OpenVINO 优化转换后的模型文件动态下载到端侧 OpenNCC 相机,实现深度学习模型的快速部署。同时 OpenNCC 设计了独立工作模式、混合开发模式和协处理计算棒模式来适配不同的工作应用

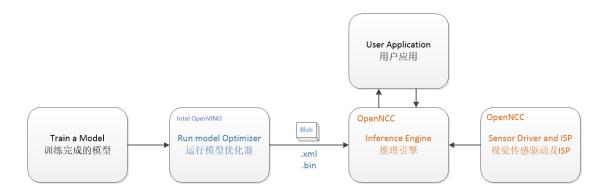


场景。

3.3.1 OpenNCC 独立模式

独立模式下,OpenNCC 独立运行一个深度学习模型,并将推理结果通过OpenNCC CDK API 反馈给用户。

应用程序部署流程如下图:



按照 OpenVINO 文档,为特定的训练框架配置模型优化器(Configure Model Optimizer),运行模型优化器(Model Optimizer),基于训练好的网络拓扑、权值和偏差值等可选参数产生一个优化后的 IR 文件,IR 是一对描述整个模型的文件,包括.xml 文件--拓扑文件-描述网络拓扑的 XML 文件,以及.bin 文件--训练后的数据文件-一个包含权重并偏置二进制数据的.bin 文件,然后再运行myriad_compile 将 IR 文件生成 BLOB 文件。

在应用程序上,集成使用 OpenNCC SDK 下载优化完成后的 BLOB 模型文件,见 SDK 下 Example/How to/Load a model 的演示程序。

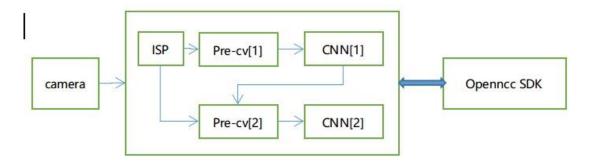
OpenNCC View 是集成了 OpenNCC SDK 的带操作界面的应用演示程序,也可以使用 OpenView 来部署模型,获取测试结果。

由于不同的深度模型有差异化的推理输出结果,OpenNCC SDK 对不同格式结果支持在不断增加中,如果用户无法在 CDK 下找到合适的后处理解析模型,需要自己参考 Example/How_to/Load_a_model 并结合自己应用场景来编写后处理代码。



3.3.1.1 二级模型运行

考虑到端侧算力,目前 CDK 多级模型支持到两级模型级联,如图:

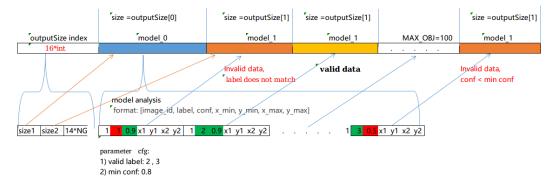


第一级模型必须为目标检测或者分类模型,且输出定义如下:

- 1. The net outputs blob with shape: [1, 1, N, 7], where N is the number of detected bounding boxes. For each detection, the description has the format: [image_id, label, conf, x_min, y_min, x_max, y_max]
 - o image_id ID of the image in the batch
 - o label predicted class ID
 - o conf confidence for the predicted class
 - o (x_min, y_min) coordinates of the top left bounding box corner
 - o (x_max, y_max) coordinates of the bottom right bounding box corner.

推理流程:

- 1)图像先经过 Pre-cv[1] , 把原图 scale 到一级模型输入大小, 并做相应的格式转换, 然后做一级模型推理计算, 并且把一级推理结果输出到 Pre-cv[2]。
- 2) Pre-cv[2] 模块解析第一级模型的推理结果,把符合条件的 label 和 conf 的检测目标,根据坐标起点(x_min, y_min),终点(x_max,y_max)从 原图 crop 和 scale 到二级模型输入大小,并做相应的格式转换,进入第二级模型推理。
- 3)最后把一级模型和全部的二级模型推理结果打包在一起输出。 模型输出解析(图示参数配置为,有效 label: 2,3, conf=0.8):





示例程序: Example/How_to/Multiple_models,第一级模型为车辆和车牌检测,第二级模型是车牌检测,设置有效的 label 为 2。

基于第一级的检测结果,适当微调第一级的检测坐标,有利于识别:

- *起点向左上方微调(startXAdj, startYAdj)
- *底点向右下方微调(endXAdj, endYAdj)

cnn2PrmSet.startXAdj = -5;

cnn2PrmSet.startYAdj = -5;

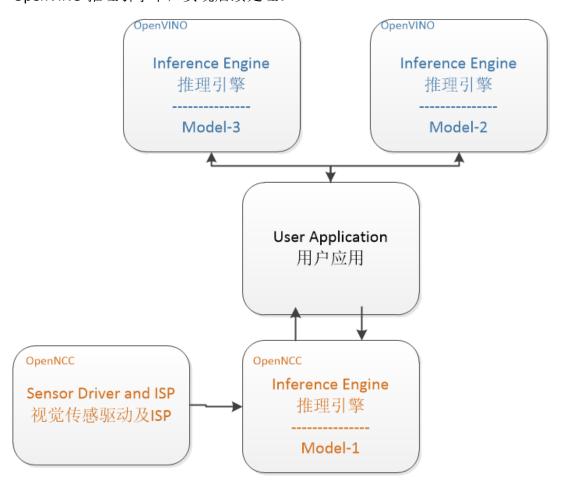
cnn2PrmSet.endXAdj = 5;

cnn2PrmSet.endYAdj = 5;

3.3.2 OpenNCC 混合模式

当需要解决一些复杂应用场景,需要多个网络模型组合处理、OpenNCC端侧计算性能无法满足、或者端侧处理完成后需要到边缘侧集中后处理时,往往需要进行系统扩增。将实时性诉求高的模型运行在 OpenNCC端侧,其他模型运行在后处理边缘机或云端。

如图,Model-1 运行在 OpenNCC 端侧,完成对视频流的前处理。OpenNNC 将一级处理模型结果返回用户应用程序,Model-1 和 Model-2 完全运行于 OpenVINO 推理引擎下,实现后续处理。

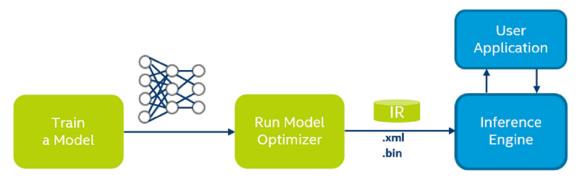




Examples/Linkage_demo/work_with_OpenVINO 演示了如何让 OpenNCC 和 Host PC 上 OpenVINO 组合实现一个分布式 AI 系统。、

3.3.3 协处理计算棒模式

OpenNCC 的协处理模式,类似与 Intel NCS2 计算棒。这种工作模式下,OpenNCC 的视觉传感器不工作,用户可以单独使用 OpenNCC 来实现完全兼容 OpenVINO 环境。OpenVINO 典型的深度学习模型部署流程如下:



From Intel OpenVINO

按照 OpenVINO 文档,为特定的训练框架配置模型优化器(Configure Model Optimizer)产生一个优化后的 IR 文件,基于训练好的网络拓扑、权值和偏差值等可选参数。

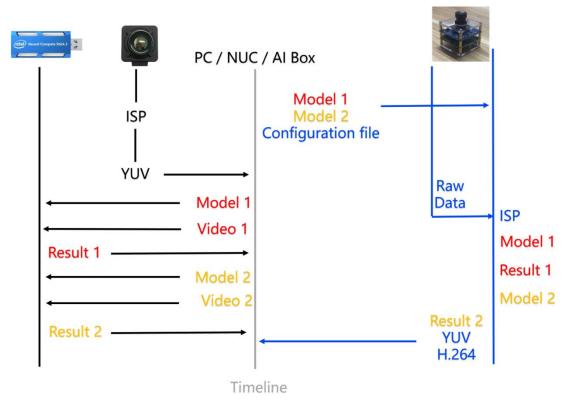
将优化生成的 IR 文件下载到 OpenNCC 上运行<u>推理引擎(Inference Engine)</u>, 具体参考 OpenVINO 文档: <u>Inference Engine validation application</u> 和 <u>sample applications</u> 。 将 Source/Firmware/fw /usb-ma2x8x.mvcmd 复制并且替换 openvino 安装目录下的 openvino/inference engine/lib/intel64/usb-ma2x8x.mvcmd

提示:替换前必须备份 usb-ma2x8x.mvcmd,使用 NCS2 推理时需要恢复该文件



3.3.4 独立模式和协处理模式区别

如下图右侧是 OpenNCC 的独立模式,左侧是 OpenNCC 的协处理模式(类同 Intel NCS2)。



当我们需要部署一个基于视觉的深度学习模型时,首先我们需要获取一个 高质量的视频流,然后运行推理引擎来把输入的图像数据进行计算,最后输出结果。

左侧的协处理模式,我们需要一个 OpenNCC 或者 Intel NCS2 实现端侧推理,同时我们需要从一个摄像机获取视频流,并将视频帧通过 USB 发送给 OpenNCC。

而右侧的独立模式,不需要额外的摄像机来获取视频流,我们只需要将模型下载到 OpenNCC 后,就可以获取到推演结果。

参考 OpenVINO 官网: https://docs.openvinotoolkit.org/