

# HRG\_MP3 使用手册

## 一、项目逻辑和模块原理

详见《ZIL\_DynamicGesturePresentationForHrg.pptx》文件。

## 二、支持功能

2.1 当前版本支持 9 种静态手势，分别是 0-8 数字。

说明：

手势 3：视为“OK”命令，Mp3 播放。

手势 5：视为“Stop”命令，Mp3 停止。

手势 1：视为动态手势的“开始”触发动作。

2.2 当前版本支持 4 种动态手势，分别是“增加音量”“减小音量”“上一首”“下一首”。

说明：

“增加音量”是手势 1 全程的逆时针旋转一周。

“减小音量”是手势 1 全程的顺时针旋转一周。

“上一首”是手势 1 向左移动。

“下一首”是手势 1 向右移动。

## 三、操作注意事项

### 3.1 工作范围：

目前基于 HRG\_ToF 相机实现的 demo 版本，其设定的最佳工作距离在 0.3-1.1m 之内，其中中值 0.8m 左右是最理想的工作距离。

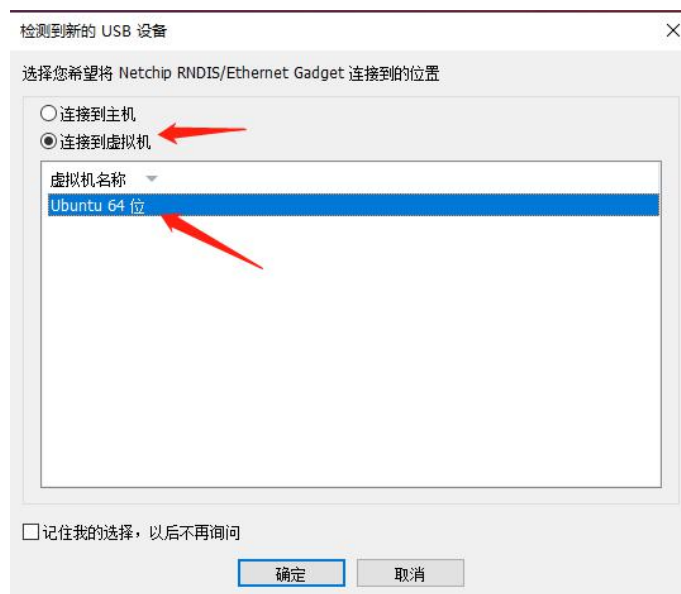
### 3.2 注意事项：

- 相机与手势之间最好不要有干扰物。
- 手势不要出相机视场。
- 动态手势最好一直保持 1 的手势进行动作。

## 四、操作流程

### 4.1 连接相机

注意：先连接电源，在将 usb 线插入电脑。出现如下界面，如下选择。



## 4.2 配置 ip

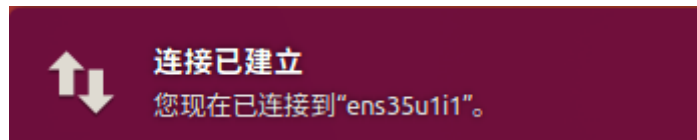
首先，将 ubuntu 下所有的网络断开连接。



然后按住 Ctrl+Alt+T，打开终端，输入 ifconfig，查看相机装置名称。如下，我这边的装置名称为：ens35u1i1

```
ens35u1i1 Link encap:以太网 硬件地址 22:5f:84:a7:47:af  
inet6 地址: fe80::abd7:1dc0:6569:cc94/64 Scope:Link  
UP BROADCAST RUNNING MULTICAST MTU:1500 跃点数:1  
接收数据包:0 错误:0 丢弃:0 过载:0 帧数:0  
发送数据包:2 错误:0 丢弃:0 过载:0 载波:0  
碰撞:0 发送队列长度:1000  
接收字节:0 (0.0 B) 发送字节:432 (432.0 B)
```

之后，在终端输入：sudo ifconfig ens35u1i1 192.168.1.123 修改 ip，出现如下所示即为连接成功。



4.3 进入 HRG\_Mp3 文件，打开 bin 文件夹，选择在终端打开。输入 ./2HRG\_MP3 即可打开软件使用。



## 五、开发流程

### 5.1 静态手势图片获取

打开 1\_CvSaveImg 文件夹下，进入 samples，进入 openCV\_savePic，进入 build，并 cmake .. 编译，编译通过之后，进入 bin 文件夹，执行 openCV\_savePic，即可进行手势图片的采集。

注意：这是用鼠标右键触发保存的；其次，保存路径需要自己设置。

### 5.2 静态手势图片数据集制作

进入 2\_MakeTrainDataText 文件夹中。

首先，做准备工作，将上一步收集的图片数据，按照 label 分类存入对应的文件夹中，如下图所示：



例：手势 0 的所有图片就放置在“0”文件夹下，以此类推。

准备工作之后，打开 make\_label\_txt.py，修改图片路径为上述准备工作的文件夹的路径。

```
23
24 outer_path = '/home/zjl/HRG_hand/1_OpencvTof/samples/opencv/Test_Pics1/' # 这里是你的图片的目录
25
```

利用 python 执行 make\_label\_txt.py 文件，即可获得对应的 Train\_List.txt 文件。

将得到的 txt 文件移动到自己第一步收集手势图片的文件夹下。

### 5.3 ResNet18 网络训练

进入 3\_ResNet18 文件夹下，双击打开 work.py，将下面的图片路径修改成第一步自己收集的所有手势的那个文件夹的路径，注意：不是准备工作的文件夹路径！！

```

1 # 1. 数据集准备
2 # 根据自己定义的那个勒MyDataset来创建数据集! 注意是数据集! 而不是loader迭代器
3 #root = "F:/Rgb_Cnn/"
4 root1 = '/home/zjl/HRG_hand/1_OpencvTof/samples/opencv/Test_Pics/'
5 root2 = '/home/zjl/HRG_hand/1_OpencvTof/samples/opencv/Test_Pics/'
6 trans = transforms.Compose(
7     [
8         transforms.ToTensor(),
9         transforms.Normalize(mean=(0.5, 0.5, 0.5), std=(0.5, 0.5, 0.5))
10    ])
11 train_data = MyDataset(root=root1, datatxt='Train_list.txt', transform=trans)
12 test_data = MyDataset(root=root2, datatxt='Train_list.txt', transform=trans)

```

其次,如果自己的手势种类小于 10,则可以直接训练了;如果大于 10,则需要打开 cnn.py 文件,修改里面的 num\_classes 为自己的种类数。

```

ResNet(nn.Module):
    def __init__(self, ResidualBlock, num_classes=9)
    super(ResNet, self).__init__()
    self.inchannel = 64

```

接下来,执行 work.py 之后即可训练网络,训练完成之后再本目录下会得到一个 HRG\_C++.pt 文件。

#### 5.4 导入模块

在后面 c++程序中,下面的函数就是利用 libtorch 库导入刚刚训练好的 pt 模型文件到程序中。**注意: 路径!**

```

/*****
 * function:InitModel()
 * author:Zuo jiale
 * Date:2021-1-6
 * description:加载训练好的model,用来后续预测手势结果
 * Params:输入None
 * 输出None
 *****/
void Widget::InitModel()
{
    /*
     * function:导入训练好的神经网络模型到程序中
     */
    try {
        module = torch::jit::load("../resource/HRG_C++.pt");
    }
    catch (const c10::Error& e) {
        ui->textInfo->append("<font color=\"#FF0000\">【INFO】Failed to load the Model!</font>");
        return;
    }
    ui->textInfo->append("<font color=\"#0000FF\">【INFO】Model loaded successful!</font>");
    return;
}

```

#### 5.5 C++重要模块解释

