自动控制理论课程设计——垃圾分拣系统

一、 项目任务书要求

设计垃圾分拣系统,以两台 qube 电机 (QLAB 数字孪生平台或数学模型代替)和 1 台摄像头作为检测装置,在 simulink 环境下实现系统逻辑功能,并设计子系统控制器,并满足以下条件:

- (1) 能够区分最少3种颜色的垃圾。
- (2) 每分钟完成分拣不少于 10 件,效率越高系统性能越优秀。
- (3) 系统传输模块(转盘) 转停稳态误差不大于 2%(具体请写明每次转动角度),超调量不大于 5%。
- (4) 系统分拣模块逻辑设计合理。

二、 项目分工和计划

小组成员与分工: 于世然(图像识别)、郑明松(转停)、刘雅萱(分拣)。

计划:

- 1、图像识别实现 alexnet 迁移学习网络进行颜色识别
- 2、转停模块使用串级 pid 实现稳定的转停
- 3、分拣模块实现稳定精准的的动作。
- 4、完成 PPT 与答辩文案

Deadline:

- 5.25 所有小组成员完成所有实验任务
- 5.29 汇总总结完成答辩 ppt



图表 1 项目分工和进度(板栗看板)

三、项目完成情况

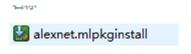
1、 项目总体设计要求分析

通过 matlab 中 alexnet 神经网络进行迁移学习,同时利用 matlab 相机函数实现实时对于白绿红黄四种颜色的辨认,并且通过 s-function

将.mat 文件整合进 simulink, 实现实时对颜色的判断为剩余部分输出判断信号, 白绿为 0, 黄1, 红 2.

2、项目设计思路和实施过程

1) matlab alexnet 神经网络进行迁移学习 <1>安装 alexnet 工具包和 camera 工具包



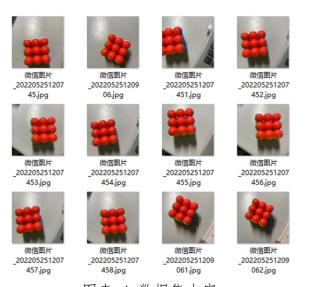
图表 2 alexnet 工具包

<2>训练集图片预处理

收集训练集图片,分为四个文件夹: white、green、yellow、red,因为是采用已有的图像识别网络 alexnet 进行迁移学习,我们采集少量图片即可。



图表 3 数据集



图表 4 数据集内容

然后开始编写训练集图片预处理程序, 我们

需要适配 alexnet 的要求使用 227*227*3 的 rgb 图片。

```
function [ ] = photoresize( readdir )
% 图像预处理函数
% 輸入参数: readdir 需要处理图像所在目录(要求只有图像文件,格式无所谓)
% 写入图像的格式
writetype = 'jpg';
% 写入图像的目录
writedir = ["F:\test\yellow"];
% 大小改变因子
resizefactor = [227 227];
% 创建改大小之后图像目录,如果目录已经存在会报警告,但是不影响使用
mkdir(writedir);
% 读取目录内所有所有图像目录信息
imnames = dir(readdir);
% 去掉目录信息中的无用项(.和..)
imnames(1:2)=[];
% 统计图像个数
imcnt=length(imnames);
%针对每一个图像
for imidx = 1:1:imcnt
   % 读入图像
   imtemp = imread(fullfile(readdir.imnames(imidx).name));
%调整图像RGB通道数量,若不为3,则改为3
if numel(size(imtemp)) ~= 3
  imtemp = cat(3,imtemp,imtemp,imtemp);% 用于将图片改为3通道
   % 改变图像大小
    imtemp = imresize(imtemp,resizefactor);
   % 按照需要格式写入图像
   imwrite(imtemp,fullfile(writedir,[imnames(imidx).name(1:end-3),writetype]
end
end
```

图表 5 图像预处理程序

通过上述程序的处理我们就可以将四个文件夹中的所有照片变为227*227*3的训练集图片



图表 6 预处理后的图像

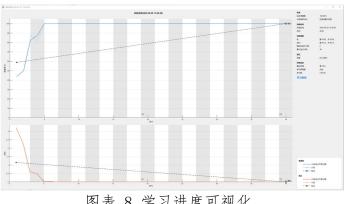
<3>编写迁移训练主函数进行训练

我们可以采用 matlab 成熟的深度学习函数进行迁移学习。程序如下

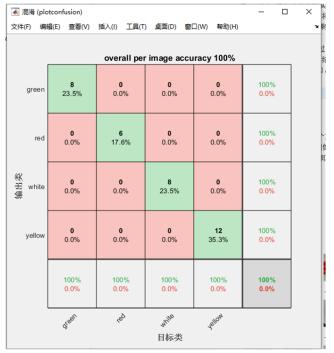
```
net = alexnet; %加载在ImageNet上预训练的网络模型
             imageInputSize = [227 227 3];
             %加载图像,修改预处理后的图像地址
             allImages = imageDatastore('.\tes
'IncludeSubfolders',true,...
'LabelSource','foldernames');
10
11
              [training_set,validation_set] = splitEachLabel(allImages,0.7,'randomized');
12
13
14
15
16
17
18
19
20
21
              %由于原始网络全连接层1000个输出,显然不适用于我们的分类任务,因此在这里替换
            layersTransfer = net.Layers(1:end-3);
categories(training_set.Labels)
             numClasses = numel(categories(training_set.Labels));
                  fullyConnectedLaver(numClasses, 'Name', 'fc', 'WeightLearnRateFactor',1, 'BiasL
22
23
24
25
26
27
                  softmaxLayer('Name', 'softmax')
classificationLayer('Name', 'classOutput')];
             plot(lgraph)
28
29
30
31
32
33
34
35
36
37
38
             %对数据集讲行扩增
             augmented_training_set = augmentedImageSource(imageInputSize,training_set);
             %'MaxEpochs' 即训练次数,根据需要调整
             opts = trainingOptions('adam',
                   "MiniBatchSize', 32, ... % mini batch size, limited by GPU RAM, default 100 on 
'InitialLearnRate', 1e-4,... % fixed learning rate 
'LearnRateSchedule', 'piecewise',...
                  'LearnRateDropFactor',0.25,...
'LearnRateDropPeriod',10,...
                   'L2Regularization', 1e-4,... constraint
                   'ExecutionEnvironment
41
                  'ValidationData', validation set,..
             numClasses = numel(categories(training_set.Labels));
19
20
             %新的网络
             layers = [
                  laversTransfer
fullyConnectedLayer(numClasses,'Name', 'fc','WeightLearnRateFactor',1,'BiasLe
                  softmaxLayer('Name', 'softmax')
classificationLayer('Name', 'classOutput')];
             lgraph = layerGraph(layers);
             augmented_training_set = augmentedImageSource(imageInputSize,training_set);
              %'MaxEpochs'即训练次数,根据需要调整
             opts = trainingOptions('adam', ...
'MiniBatchSize', 32,... % mini batch size, limited by GPU RAM, default
                   'InitialLearnRate', 1e-4,... % fixed learning rate 
'LearnRateSchedule', 'piecewise',... 
'LearnRateDropFactor',0.25,... 
'LearnRateDropPeriod',10,...
                   'L2Regularization', 1e-4,... constraint
                   'MaxEpochs',20,...
                   'ExecutionEnvironment', 'cpu',
                   'ValidationData', validation_set,...
                   'ValidationFrequency',80,...
'ValidationPatience',8,...
                   'Plots', 'training-progress')
             net = trainNetwork(augmented training set, lgraph, opts);
             %保留训练出来的net网络,需要随后另存
             save Alex_Public_32.mat net
             [predLabels,predScores] = classify(net, validation_set);
plotconfusion(validation_set.Labels, predLabels)
PerItemAccuracy = mean(predLabels == validation_set.Labels);
             title(['overall per image accuracy ',num2str(round(100*PerItemAccuracy)),'%'])
```

图表 7 迁移训练主函数

他的主要步骤可以看作: 1、加载图像,修改处理后的图像地址 2、划分训练集验证集 3、替换连接层 4、产生新的网络对数据集进行扩增 5、训练 6、保存新的网络。同时还可以运用 matlab 库中的一些函数进行训练数据的可视化。



图表 8 学习进度可视化



图表 9 学习准确度可视化 最终得到我们想要的网络文件

2) 编写图像识别主程序

这里用到了webcam 的库可以在matlab 中下 载。

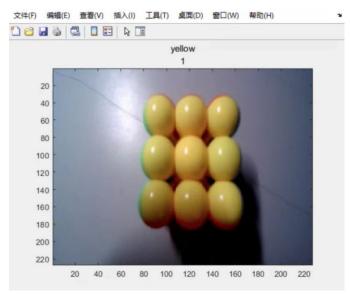
程序如下:

```
camera = webcam;%调用摄像头
2
         load('Alex Public 32');%载入训练好的网络
3
         c=0;%c是用来输出的标志位
4
        while true%循环进行摄像头拍摄,然后分类
5
6
         picture = camera.snapshot;%摄像头分类,设定大小
7
8
        picture = imresize(picture,[227,227]);
9
         label = classify(net,picture);%分类
10
11
12
         if label=='yellow'%分别对不同颜色的标志位赋值
13
            c=1;
         elseif label=='red'
14
15
            c=2;
         elseif label=='white'
16
17
            c=0:
18
         elseif label=='green'
19
20
21
         image(picture);%显示图片
22
23
        title(char(label),c);
24
```

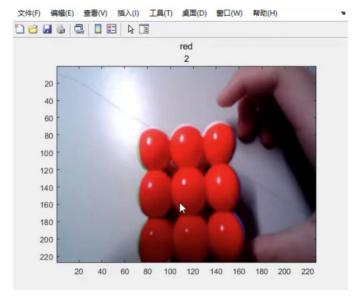
图表 10 图像识别主程序

可以看到程序主要分为以下几步:1、调用摄 像头和载入训练好的网络 2、循环进行摄像头拍 照和 对拍照后的图片进行分类 3、得到分好结果 的类别,给标志位赋值输出4、实时显示得到结 果的图像。

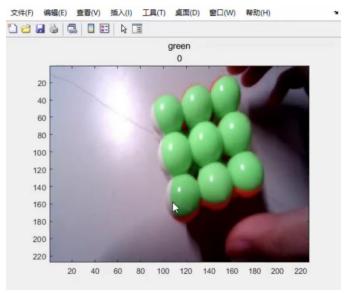
效果如下:



图表 11 黄色



图表 12 红色



图表 13 绿色



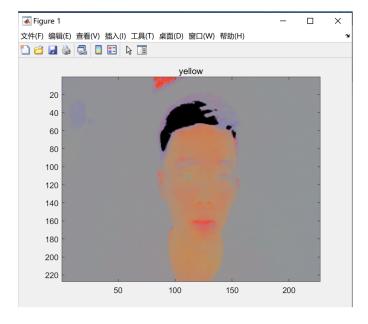
图表 14 白色

后期优化:增加了归一化色彩空间的图像预处理功能。通过对图像的 RGB 色彩空间进行归一化处理,在某些情况下是去除光照和阴影影响的一种简单和有效的方法。

假设 RGB 代表原图像某点的像素值, rgb 表示归一化之后的值,则

$$r = R / (R+G+B);$$
 $g = G / (R+G+B);$ $b = B / (R+G+B);$

```
function ed = DoSomethingCrazy1(frame)
% 归一化彩色空间
gray = rgb2gray(frame);
mask = double(gray>0.05);
imsum = sqrt(sum(frame.^2,3));
ed = frame./imsum.*mask;
end
```



3) 通过 simulink 中的 s-function 将学习后的.mat 文件整合进入 simulink 实现信号输出。

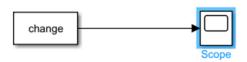
这一部分的任务主要分以下几步:

<1>Simulink 框架的搭建

因为上面所编写的程序需要调用 matlab 自带的函数,所以我们不能使用简单的 simulink 框架,但是我们可以使用 s 函数——s-function 模块进行搭建。经过很痛苦的 s 函数学习过程后我掌握了使用 matlab 语言编写 level-1s 函数的方法,将他运用到了这次迁移学习辨认颜色的任务中。

Simulink 的结构极度简洁,所有图像处理功能全部集成在编写的 s 函数中,只输出一个颜色值给队友制作的模块。方便队友之间的合作和通信。

结构图如下:



图表 15 simulink 框架

<2>编写 s 函数

编写的 s 函数主要是移植了上一个部分写的.m图像识别程序,将他运用在了 simulink 中。程序如下:

```
function [sys,x0,str,ts,simStateCompliance] = change(t,x,u,flag)
      %主函数
      %主函数包含四个输出:
                      sys数组包含某个子函数返回的值
                      x0为所有状态的初始化向量
                      str是保留参数,总是一个空矩阵
                      Ts返回系统采样时间
      %函数的四个输入分别为采样时间t、状态x、输入u和仿真流程控制标志变量flag
      %輸入参数后面还可以接续一系列的附带参数simStateCompliance
      switch flag,
10
11
           [sys,x0,str,ts,simStateCompliance]=mdlInitializeSizes;
12
13
14
15
         {\sf sys=mdlDerivatives(t,x,u);}
        case 2,
         sys=mdlUpdate(t,x,u);
17
        case 3.
18
         sys=mdlOutputs(t,x,u);
19
20
        case 4,
         sys=mdlGetTimeOfNextVarHit(t,x,u);
21
22
         sys=mdlTerminate(t,x,u);
23
24
25
         DAStudio.error('Simulink:blocks:unhandledFlag', num2str(flag));
26
      %主函数结束
27
28
      %下面是各个子函数,即各个回调过程
29
       function [sys,x0,str,ts,simStateCompliance]=mdlInitializeSizes
30
      %初始化回调子函数
      %提供状态、输入、输出、采样时间数目和初始状态的值
%初始化阶段,标志变量flag首先被置为0,S-function首次被调用时
      %该子函数首先被调用,且为S-function模块提供下面信息
34
      %该子函数必须存在
35
      sizes = simsizes;
36
      %生成sizes数据结构,信息被包含在其中
37
      sizes.NumContStates = 0;
      %连续状态数,缺省为0
39
      sizes.NumDiscStates = 0;
       %离散状态数,缺省为0
      sizes.NumOutputs
                        = 1:
      %输出个数,缺省为0
```

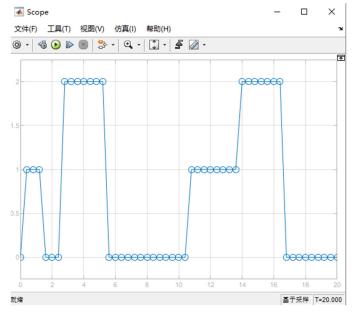
```
%离散状态数,缺省为0
       sizes.NumOutputs
 42
       %输出个数,缺省为a
       sizes.NumInputs
 44
       %输入个数,缺省为0
 45
       sizes.DirFeedthrough = 0;
       %是否存在直馈通道,1存在,0不存在
       sizes.NumSampleTimes = 1;
       %采样时间个数,至少是一个
 49
       sys = simsizes(sizes);
       %返回size数据结构所包含的信息
 50
51
52
53
54
       x0 = [];
%设置初始状态
       %保留变里置空
 55
56
       simStateCompliance = 'UnknownSimState':
 57
58
 59
60
       function sys=mdlDerivatives(t,x,u)
       %计算导数回调子函数
       %给定t,x,u计算连续状态的导数,可以在此给出系统的连续状态方程
 61
       %该子函数可以不存在
 62
       sys = [];
%sys表示状态导数,即dx
 63
 64
       function sys=mdlUpdate(t,x,u)
%状态更新回调子函数
       %给定t、x、u计算离散状态的更新
%每个仿真步内必然调用该子函数,不论是否有意义
 68
       %除了在此描述系统的离散状态方程外,还可以在此添加其他每个仿真步内都必须执行的代码
       sys = [];
%sys表示下一个离散状态,即x(k+1)
 72
73
       function sys=mdlOutputs(t,x,u)
       %计算输出回调函数
       %给定t,x,u计算输出,可以在此描述系统的输出方程
%该子函数必须存在
 74
75
76
77
       camera = webcam;
load('Alex_Public_32');
 78
79
       %flag1=0;
%while flag1<80
 80
         .
//o>y>表/小 い ̄ | ran fly 1/(/////// | NP X (K+±)
 /1
 72
        function sys=mdlOutputs(t,x,u)
 73
        %计算输出回调函数
        %给定t,x,u计算输出,可以在此描述系统的输出方程
 74
 75
        %该子函数必须存在
 76
        camera = webcam:
 77
78
        load('Alex_Public_32');
        %flag1=0;
 79
        %while flag1<80
 80
 81
        picture = camera.snapshot;
        picture = imresize(picture,[227,227]);
 82
 84
        label = classify(net,picture);
 85
 86
        if label == 'yellow'
 87
            sys=1;
        elseif label=='red'
 88
 89
            svs=2:
        elseif label=='white'
 90
 91
            sys=0;
 92
        elseif label=='green'
 93
            sys=0;
 94
 95
 96
        image(picture);
 97
        title(char(label),sys);
 98
        %flag1=flag1+1;
 99
        %end
100
        %svs表示输出,即v
101
        function sys=mdlGetTimeOfNextVarHit(t,x,u)
102
        %计算下一个采样时间
103
        %仅在系统是变采样时间系统时调用
104
105
        %设置下一次采样时间是在1s以后
106
        sys = t + sampleTime;
107
        %sys表示下一个采样时间点
108
109
         function sys=mdlTerminate(t,x,u)
        %仿真结束时要调用的回调函数
110
        %在仿真结束时,可以在此完成仿真结束所需的必要工作
111
112
        sys = [];
```

图表 16 s 函数

程序主要包含以下几个部分: 1、s 函数的基本框架包括初始化、回调函数、更新回调函数、输出回调函数、下一次采样时间 2、因为我们只是通过 s 函数输出图像辨认结果,所以我们只对输出回调函数部分进行编辑,像上文提到的图像识别程序一样编写: 调用摄像头、训练好的网络,

采集图像,判断,输出结果。

效果如下:



图表 17 simulink 仿真效果

我们可以看到,当摄像头看到绿色、白色时输出为0,当看到黄色时输出为1,看到红色时输出为2。这里得到的数据可以直接输出给队友负责的打击部分,进行判断打击。

3、 项目遇到的问题及解决方案

1) matlab 上的迁移学习

matlab上的迁移学习我参考了matlab官方网站上的视频,其中详尽的介绍了如何利用 matlab 和 alexnet 网络进行迁移学习。

https://ww2.mathworks.cn/videos/deep-learning-with-matlab-transfer-learning-in-10-lines-of-matlab-code-1487714838381.html

然后我才顺利地完成了迁移学习

2) Simulink 中s函数的使用

这是我第一次结束 simulink 中的 s 函数,我一开始只觉得 s 函数复杂,繁琐,上网看了很多的教程和介绍,最后在 csdn 上找到了一篇详细介绍 s 函数的文章,帮助我更好理解了 s 函数的使用,在有一定理解之后,我感觉 s 函数本身实际上是面向用户的系统搭建的,并不是特别使用于此次实验,所以过程会有些繁琐,同时我还感受到了 level-lmatlab 的局限性,他的编译速度很慢,会对 simulink 仿真的速度有很大的影响,在今后希望尝试

用 c 语言编译 level-2 S 函数,提高使用 s 函数 simulink 仿真的效率。

https://blog.csdn.net/weixin_42650162/article/details/90488610

4、 项目成果

- 1、 图像识别模块利用 alexnet 的迁移学习实现了稳定的识别 4 种颜色颜色,并且不受光线的干扰。
- 2、 转停模块利用串级 PID 实现了稳定转停, 使得转停的过程平稳顺滑。系统传输模块 (转盘)转停稳态误差不大于 2%,超调量 不大于 5%。
- 3、 分拣模块实现了精准稳定的分拣。一分钟 可以至少分拣 20 个。
- 4、 实现了分拣模块和转停模块的通信,只在 停状态下进行分拣操作。

四、收获和建议

收获:

1、团队协同能力的重要性;本期实验帮助我认识到了团队协同合作能力的重要性,也让我意识到了团队的协同合作可以依托于一些云合作平台比如 github,或者通过板栗看板来监督项目的进度,实现团队合作的高效化。

2、matlab 深度学习库的了解;本次实验中我主要使用了 matlab 中 alexnet 这个库,我发现利用 matlab 进行深度学习虽然在现在这个时间节点已然有些过时,但是通过上面一些简单的库和函数可以帮助一个初学者快速了解一些深度学习的基本概念,是初学者入门不错的一个选择,我也打算在假期学习一些关于深度学习的基础课程,希望能加深理解。

3、simulink s函数初次见面;这是我第一次使用s函数,之前的实验中我是用matlab function实现了转停条件的判断,但是今天 matlab function 已经满足不了我的需求,我开始使用了功能更加强大的s函数,虽然学习使用方法的过程很痛苦,在中文互联网中很难找到一个系统的学习方法,但是学习后掌握使用方法后,那种成就感令人难忘。

4、检索信息能力的重要性;在查阅资料的过程中 我真切的认识到搜索资料能力的关键,关于如何 在 simulink 中使用 s 函数这个问题,我一开始 都是搜索"如何在 simulink 中使用.m 的结果", 但是的得到的都是如何保存.m中的运行结果,然后输出到 simulink中,实际上不是在 simulink 仿真。然后我就换了一种搜索措辞"如何在 simulink中调用.m 文件",然后关于 simulink中用户可自定义的库的内容开始映入眼帘,点开介绍文章看下来,能满足我要求的只有 s 函数的使用。于是我才真正走上正轨,开始学习 s 函数的使用。5、保持好奇,享受学习的过程;本次实验的过程中我采用了深度学习的方法完成任务,这并不是因为对于这个实验采用深度学习有绝对的优势,而是由于对于新技术和新知识想要了解的情感,能在实验过程中多掌握一些书本外的新知,使得实验本身变成了一件充满乐趣的事。

建议:

- 1、不同平台;实验不一定选择 matlab,可以选择比如单片机,openmv 之类的方案来实现这个实验,同时可以做到节约成本。
- 2、压缩课时,开放实验室,自由选择实验时间; 自控实验给我的感觉是时间很长,我认为老 师可以早早将 PPT 下放给同学们自学,在课 堂上精讲难点。同时开放实验室,动态配置实 验时间,这样可以节约老师同学们的时间,提 高授课效率。