

Sign Language Translator

نام درس: پروژه

نام استاد: دکتر محمدمهدی گیلانیان صادقی

نام دانشجو: نرگس جلیلیان

شماره دانشجویی: ۴۰۰۲۱۴۴۰۸۹۳۰۰۱

Imported Dependencies

```
import cv2
from cvzone.HandTrackingModule import HandDetector
from cvzone.ClassificationModule import Classifier
import numpy as np
import math
import time
```


گزارش مسیر پروژه

ابتدا جهت مکانیابی و تشخیص دست ها از یک **detector** استفاده میکنیم و بعد حرکات مختلف دست که هر کدام نشانگر حروف الفبا ناشنویان هستند را دسته بندی میکنیم. پروژه شامل ۲ **script** است، **script** اول جهت تشخیص دست، **crop** کردن و جمع آوری عکس ها برای **train** است و **script** بعدی جهت تست داده است. با استفاده از **cvzone** دست راست و چپ همراه با اسکلت + مفاصل را تشخیص میدهیم. در عکس اصلی y ابتدای طول و $y+h$ انتهای طول، x ابتدای عرض و $x+w$ ابتدای عرض است که **bounding box** را به ما می دهد. جهت بهتر نمایش دادن دست ها حاشیه **offset = 20** در نظر گرفتیم. وقتی داده را میخواهیم دسته بندی کنیم باید عکس ها را هم اندازه به شکل مربع **crop** کنیم. طول و عرض هر عکس برای نشان دادن حروف متفاوت است و ممکن است بعد از **crop** شدن اطلاعات زیادی از دست برود. به عنوان راه حل با استفاده از **np** یک ماتریس **ones** درست میکنم که مربعی سفید 300×300 به نام **imgwhite** و نوع داده **uint8** است و هر اندازه عکس که داشتیم را در وسط مربع قرار می دهیم. در اینجا ریاضی بسیار مهم است و خطا در ۱ پیکسل هم به ما **error** میدهد. چک میکنیم اگر طول بزرگ تر از عرض بود مقدار طول را ۳۰۰ می گذاریم و محاسبه میکنیم که چقدر نیاز است عرض را **stretch** کنیم تا **portion** صحیح حفظ شود و در ادامه عکس را در وسط مربع قرار دهیم.

محاسبه عرض

ابتدا h/w میکنیم و بعد حلقه `if` میسازیم که اگر خروجی بزرگ تر از ۱ باشد یعنی طول بزرگ تر است، در غیر این صورت عرض بزرگ تر است. اگر طول بزرگ تر بود سائز عکس را \div طول میکنیم و k (ثابت) را به ما میدهد، با استفاده از `ceil` هنگام محاسبه سائز عرض خروجی $k \times$ عرض را به بزرگ ترین عدد گرد میکنیم مثلاً اگر خروجی ۴.۵ شد، ۵ در نظر میگیریم. در آخر عکس `crop` که عرضش محاسبه شده (`wcal`) و طول آن ۳۰۰ است را به عنوان عکس `resize` شده قرار می‌دهیم. حالا برای وسط قرار گرفتن عکس `resize` شده باید سائز (عکس `-wcal`) $\div 2$ کنیم تا فاصله ای به نام `wgap` برای عرض ایجاد شود. در مربع `imgwhite` طول ۳۰۰ است، ابتدای عرض `wgap` و انتهای عرض `+wcal`

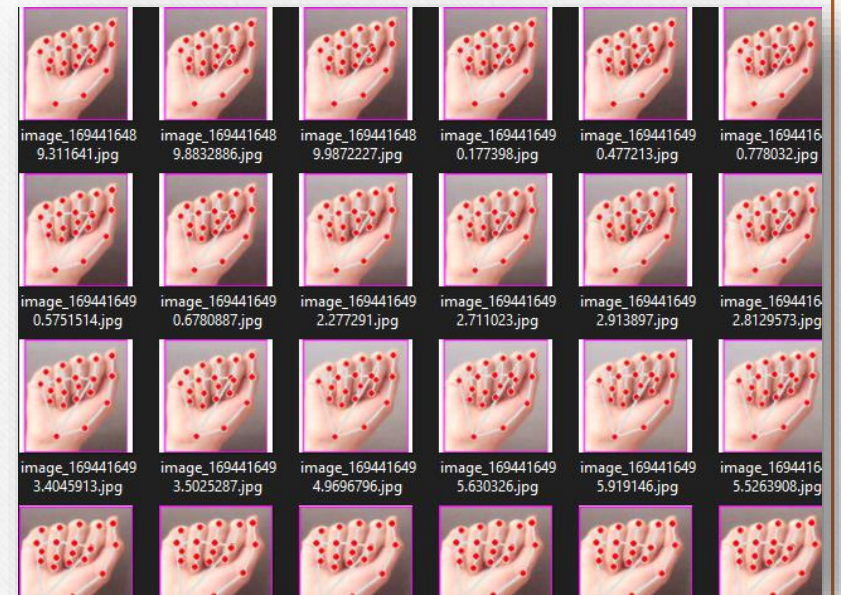
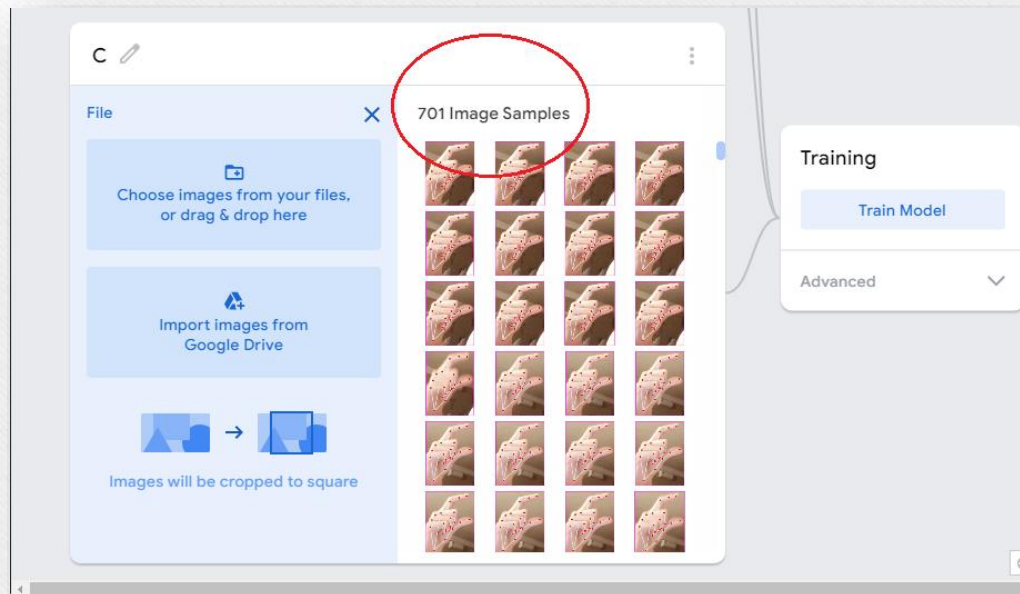
`wgap`

محاسبه طول

اگر عرض بزرگ تر بود سائز عکس را \div عرض میکنیم و k (ثابت) را به ما میدهد، با استفاده از `ceil` هنگام محاسبه سائز طول خروجی $k \times$ طول را به بزرگ ترین عدد گرد میکنیم مثلاً اگر خروجی 4.5 شد، 5 در نظر میگیریم. در آخر عکس `crop` که طولش محاسبه شده (`hcal`) و عرض آن 300 است را به عنوان عکس `resize` شده قرار می دهیم. حالا برای وسط قرار گرفتن عکس `resize` شده باید سائز (عکس `-hcal`) $\div 2$ کنیم تا فاصله ای به نام `hgap` برای طول ایجاد شود. در مربع `imgwhite` ابتدای طول `hgap` و انتهای طول `hcal + hgap`، عرض 300 است.

ذخیره عکس

حالا نوبت ذخیره عکس ها برای **dataset** است، کلیدی به نام **S** در نظر میگیریم که هنگام فشردن آن عکس ها در پوشه ی مورد نظر ذخیره شوند. شمارنده ای داریم که به ما نشان میدهد از هر حروف چقدر عکس گرفته میشود، در اینجا برای هر حرف حدودا ۷۰۰ تا عکس گرفته شده است تا بعد از **train** شدن دقیق تر عمل کند.



Training with Google teachable machine

بعد از جمع آوری عکس ها با استفاده از google teachable machine آن ها را train میکنیم و مدل train شده keras را دانلود میکنیم. فایل zip به ما میدهد که آن را در پوشه ای جدید به نام model ذخیره و بعد در فایل test فراخوانیم. باید Tensorflow نصب داشته باشیم، در فایل test همان کد های فایل datacollection را کپی میکنیم، بعضی خط ها را کامنت میکنیم و در ابتدا classifier را از cvzone میایم import میکنیم و آدرس فایل های keras و labels را در classifier می دهیم. جهت گرفتن index و prediction عکس کد اضافه کردیم، چون نمیخواهیم اسکلت و مفاصل مشخص شود draw=false قرار میدهیم و به جایش مستطیل بنفشی را برای کادر دست به همراه label نمایش میدهیم.

