



دانشگاه صنعتی امیرکبیر  
( پلی تکنیک تهران )

# گزارش پروژه نهایی هوش محاسباتی

**SUM FOR KIDS**

هلیا گهرباوند

ملیکا شکرریز

رومینا روشنی

امین رزاقی

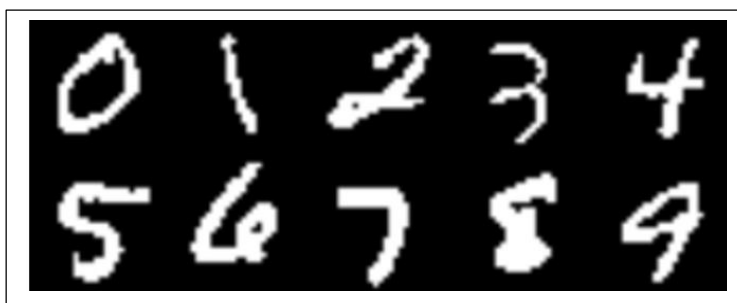
## SUM FOR KIDS

مفهوم و هدف نهایی این پروژه به این صورت است که عبارت ریاضی به صورت ساده نوشته شود و به کاربر نشان داده شود سپس کاربر حدس نهایی خود را روی کاغذ و یا صفحه نمایشگری بنویسد و روبروی وب کم لپتاپ اصلی بگیرد ، کار اصلی که باید در این پروژه انجام شود ، پردازش تصویر و تشخیص عدد یا اعداد نوشته شده است . پس از تشخیص درست عدد نوشته شده باید پاسخ کاربر مورد ارزیابی قرار گیرد .

مراحل انجام پروژه

### 1.Database

اولین قدم در راه حل ما ساختن و یا پیدا کردن دیتابیس برای رقم ها بود ، دیتابیسی که باید شامل رقم های دست نوشته باشد ، به دلیل اینکه ساختن چنین دیتابیسی زمان زیادی می برد و اینکه پیدا کردن دیتا بیس هدف اصلی ما نبود ، ما راه انتخاب دیتا بیس را انتخاب نکردیم ، خبر خوب این بود که ما از دیتابیس مشهور MNIST که شامل ۷۰۰۰۰ رقم دست نوشته بود که هر کدام از آنها یک عکس سیاه سفید در سایز ۲۸\*۲۸ بود ما از کتابخانه sklearn.datasets برای دانلود این کتابخانه از سایت mldata.org استفاده کردیم . سایز این دیتا بیس حدود ۵۴ مگا بیت بود ، و تنها نیاز بود یک بار دانلود شود و بعد از آن در کش سیستم اصلی ذخیره می شد .



شکل ۱ – نمونه ای از دیتا ست

### 2. Train

مرحله بعدی ، اصلی ترین مرحله این پروژه و هدف اصلی این درس بود ، حال باید شبکه عصبی می ساختیم که بر اساس این دیتابیس موحد الگوریتمی را پیدا کند و یاد بگیرد تا اگر داده ای به صورت داده از طریق وب کم به آن نشان داده شود بتواند ، رقم را تشخیص دهد .

اولین کار برای این امر ، پیدا کردن HOG features های این عکس های دیتا بیس بود .

## HOG features

در حقیقت HOG features که مخفف Histogram of Oriented Gradients است یک feature descriptor می باشد که به طور کلی هر feature descriptor اطلاعات اصلی و مفید عکس را می گیرد و اطلاعات غیز ضروری آن را پاک می کند ، اما منظور از اطلاعات مفید چیست ، تصور کنید که میخواهید عکسی را پردازش کنید و به طور خصوص ،شی خاصی را در آن عکس تشخیص دهید object detector ، مشخص است که در این مسئله خاص که تقریبا همان مشکل ما هم هست ، اطلاعاتی مثل رنگ عکس خیلی اهمیت ندارد و گوشه ها و لبه ها برای ما اهمیت بیشتری دارند ، همان مرزهایی که شکل ها و اجسام را از هم جدا می کند ، پس می توانیم از اطلاعاتی مثل رنگ صرف نظر کنیم .

حال HIOG نیز همین کار را تقریبا می کند ، این توضیف کننده ویژگی ، ۲ تا پارامتر دارد ، یکی گرادیانت در جهت x و دیگری در جهت y ، پس می شود به طور کلی گفت که مفهوم گرادیانت را تداعی می کند مفهومی مانند مفهوم مشتق و تغییرات .

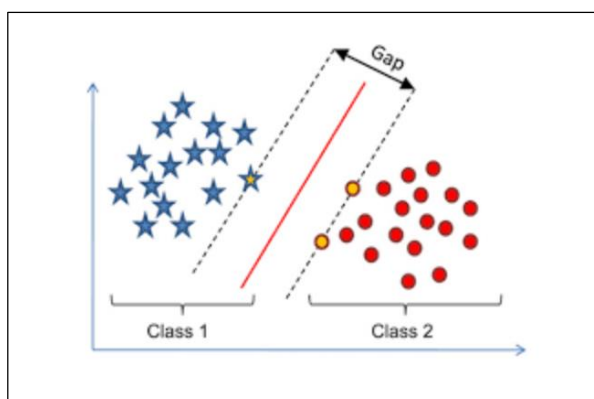
هر پیکسل عکس ، گرادیانت دارد که به طور خلاصه تر ، گرادیانت در هر پیکسل هم شامل اندازه و هم شامل جهت می باشد و در رابطه با عمس های رنگی عنصر رنگ را نیز دخیل می کند ، و اندازه ماکزیمم که در اامه توضیح می دهیم از اهمیت ویژه ای برای ما برخوردار است ، ماکزیمم آنها است .

HOG هر عکس را که یک ماتریس است به یک آرایه و یا یک وکتور تبدیل می کند ، اما قبل از آن هر عکس را به پارت های کوچکتر تقسیم می کند و آن قسمت های کوچکتر را بررسی می کند ، همانطور که گفتیم HOG به دنبال تغییرات است بنابراین در جاهایی که زنگ پس زمینه ثابت است و تغییرات خاصی ندارد ، اندازه خیلی کوچکتری دارد ولی در گوشه ها و لبه ها ، اندازه گرادیانت بسیار زیاد است و در قسما های قبل توضیح دادیم که چقدر بله ها برای ما از اهمیت ویژه ای برخوردار هستند در تشخیص اجسام .

پس تا این جای کار ما بله های عکس را پیدا کردیم پ این کار را دز کد خود با دستور آماده که در بخش کد توضیح داده می شود انجام دادیم .

## SVM

Svm یا support vector machine در واقع یک الگوریتمی است که داده ها را دسته بندی می کند در یک نگاه ساده تر بین داده های دو دسته مختلف ، بهترین و بهینه ترین حالت را انتخاب می کند به صورتی که خطی را برای جدا کردن انتخاب می کند که از داده ها هر دسته بیشترین فاصله را داشته باشد .



شکل ۲ - svm

اما در حالت و یا حالت هایی که داده ی ما با یک خط جدا نمی شوند آنها را به یک فضای دیگر می برد و در یک نگاه ساده ، یک بعد به آنها اضافه می کند و به داده های هر دسته یک مقدار می دهد و آنجا کار دسته بندی را انجام می دهد و این کار را براساس یک kernel خاص انجام می دهد که به طور مصال می تواند RBF باشد .

ما در اینجای پروژه ، با کمک feature HOG توانستیم گوشه های عکس و آنجایی که تغییرات داریم را پیدا کنیم ، حال با استفاده از svm باید داده ها را دسته بندی کنیم

توجه شود که داده های ما در این مرحله به صورت یک آرایه می باشند و یا یک وکتور .

در انتهای گزارش توضیح کد مرحله train آمده است .

## 3.Test

پس از ران کردن کد train یک فایل در دایرکتوری ما ساخته می شود که همان مغز prossec است ، حال باید کد قسمت تست را نیز بنویسیم .

اولین قدم در این مرحله ، capture کردن عکس از طریق وب کم می باشد که در بخش کد توضیح داده می شود .  
قدم بعدی پردازش بر روی این عکس و مقایسه آن با دیتاست می باشد .

کد در فایل ارسالی پیوست شده است

## توضیح بخش اول کد:

در ابتدا يك دیتا بیس از اعداد دست نویسی نیاز داریم  
که برای هر عدد باید ویژگی های hog را بدست بیاوریم و توسط linear SVM جداسازی و classify کنیم  
و در آخر از مدل classify شده اعداد را تخمین بزنیم.  
ما از دیتا بیس Mnist استفاده کردیم که شامل ۷۰۰۰۰ نمونه از اعداد ۰-۹ با دست خط های متفاوت است.  
این نمونه ها در ابعاد ۲۸x۲۸ و سیاه سفید میباشند.  
برای دانلود دیتا بیس Mnist از sklearn.datasets package اسفاده میکنیم.  
برای هر عدد حدود ۷۰۰۰ نمونه وجود دارد.  
کد به دو بخش train و test تقسیم میشود.  
برای train کردن سه مرحله داریم:  
۱- ویژگی های hog را برای هر نمونه در دیتا بیس محاسبه میکنیم  
۲- با توجه به این ویژگی ها و الگوریتم svm , داده ها را train میکنیم.  
۳- فایل classifier را ذخیره میکنیم.  
در این بخش ابتدا کتابخانه های مورد نیاز را وارد میکنیم.  
sklearn.externals.joblib: برای ذخیره کردن فایل classify شده استفاده میشود و این امکان را میدهد  
که هر بار نیازی به train کردن دوباره وجود ندارد.  
Sklearn.datasets: برای دانلود دیتا بیس mnist  
Skimage.feature.hog: برای محاسبه ویژگی های HOG  
Sklearn.svm.LinearSv: کلاس برای اینکه تخمین حاصل از train را نمایش میدهد.  
sklearn.datasets.fetch\_mldata: برای دانلود دیتا ست

توضیح بخش دوم کد:

ایجاد دو عدد رندم بین 0-9

```
num1 = randrange(10)
```

```
num2 = randrange(10)
```

لود کردن classifier

```
clf = joblib.load("digits_cls.pkl")
```

دریافت تصویر از web cam

با روشن شدن وب کم و با فشار دادن کلید s از صفحه عکس گرفته میشود و عکس سیو میشود.

```
key = cv2.waitKey(1)
```

```
webcam = cv2.VideoCapture(cv2.CAP_DSHOW)
```

```
while True:
```

```
    try:
```

```
        check, frame = webcam.read()
```

```
        cv2.imshow("Capturing", frame)
```

```
        key = cv2.waitKey(1)
```

```
        if key == ord('s'):
```

```
            cv2.imwrite(filename='Picture.jpg', img=frame)
```

```
            webcam.release()
```

```
            cv2.waitKey(1650)
```

```
            cv2.destroyAllWindows()
```

```
print("Image saved!")  
break
```

با فشردن کلید D پنجره وب کم بسته میشد.

```
elif key == ord('q'):  
  
    webcam.release()  
  
    print("Camera off.")  
    print("Program ended.")  
    cv2.destroyAllWindows()  
  
    break
```

خواندن تصویر از ورودی:

```
im = cv2.imread(os.getcwd() + '\Picture.jpg')
```

برای سهولت کار و همچنین بهینه تر کردن کد از نظر حافظه ای که تصویر اشغال میکند؛ تصویر را سیاه و سفید میکنیم

```
im_gray = cv2.cvtColor(im, cv2.COLOR_BGR2GRAY)
```

برای برطرف کردن نویز های تصویر از یک فیلتر گوسی استفاده میکنیم

```
im_gray = cv2.GaussianBlur(im_gray, (5, 5), 0)
```

پس از سیاه و سفید کردن رنگ هر پیکسل عددی بین 0 و 255 میشود. برای اینکه تصویر را به حالت باینری تبدیل کنیم، حدی برای رنگ در نظر میگیریم که از آن حد بیشتر را سفید و از کمتر را سیاه در نظر میگیریم

```
ret, im_th = cv2.threshold(im_gray, 90, 255, cv2.THRESH_BINARY_INV)
```

پیدا کردن کانتور ها که مرز بین نقاط سیاه و سفید هستند با دستورات زیر صورت میگیرد

```
, ctrs, _ = cv2.findContours(im_th.copy(), cv2.RETR_EXTERNAL, cv2.CHAIN_APPROX_SIMPLE)
```

مستطیل های زردی که هر عدد را احاطه میکنند از کد زیر بدست می آیند

```

leng = int(rect[3] * 1.5)
pt1 = int(rect[1] + rect[3] // 2 - leng // 2)
pt2 = int(rect[0] + rect[2] // 2 - leng // 2)
roi = im_th[pt1:pt1+leng, pt2:pt2+leng]

```

با توجه به اینکه دیتا های دیتا بیس به ابعاد 28\*28 هستند، دیتا های ورودی نیز باید با این فرمت تطبیق داشته باشند تا قابل مقایسه باشند. در کد زیر این عمل صورت میگیرد

```

roi = cv2.resize(roi, (28, 28), interpolation=cv2.INTER_AREA)
roi = cv2.dilate(roi, (3, 3))

```

برای هر مستطیل HOG features را بدست می آوریم و با linear SVM رقم را پیش بینی میکنیم

```

roi_hog_fd = hog(roi, orientations=9, pixels_per_cell=(14, 14), cells_per_block=(1, 1),
visualize=False)
nbr = clf.predict(np.array([roi_hog_fd], 'float64'))

```

در این بخش بررسی میکنیم که اگر بیشتر از یک رقم در عکس داشتیم ، هر دو بخش را در نظر بگیریم

متغیر cnt در لوپ قرار دارد و در صورتی که بیشتر از یک عدد دریافت شود، مقدار آن بزرگتر از صفر میشود

```

print('number is: ', nbr[0])

```

```

if cnt == 1:

```

```

    num = num + nbr[0]

```

```

else:

```

```

    num = num + 10*nbr[0]

```

```

cv2.putText(im, str(int(nbr[0])), (rect[0], rect[1]),cv2.FONT_HERSHEY_DUPLEX, 2, (0, 255,
255), 3)

```

```

cnt = cnt + 1

```

و در پایان هم جواب داده شده را با جمع دو عددی که از ابتدا به کاربر دادیم را بررسی میکنیم و صحیح یا غلط بودن خروجی را مشخص میکنیم

```

if cnt == 1:

```



```
num = num + nbr[0]
```

```
else:
```

```
num = num + 10*nbr[0]
```

```
cv2.putText(im, str(int(nbr[0])), (rect[0], rect[1]),cv2.FONT_HERSHEY_DUPLEX, 2, (0, 255,  
255), 3)
```

```
cnt = cnt + 1
```