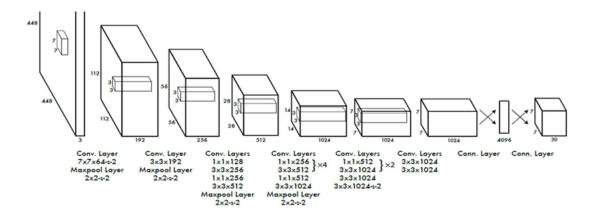
برای این پروژه ابتدا نیاز به پیدا کردن داده هم برای یادگیری شبکه و هم برای امتحان برنامه ی خود داشتیم. ابتدا فیلمی که به صورت پانوراما از تمام زمین بازی گرفته شده بود را امتحان کردیم ولی به دلیل کوچک بودن و بی کیفیت بودن آن امکان تشخیص بازیکنان وجود نداشت به همین دلیل از فیلم هایی که از نمای نزدیک هستند استفاده کردیم.

برای قسمت امتیازی تشخیص heatmap را انجام میدهیم برای اینکار ابتدا بک گراند تصویر را پیدا میکنیم و از عکس اصلی کم میکنیم سپس برای تمام فریم های فیلم اینکار را انجام میدهیم تا در اخر heatmap بدست بیاید.

برای حذف بک گراند از کلاس createBackgroundSubteractorMOG استفاده کردیم. برای تسک تشخیص درصد مالکیت توپ ابتدا باید ابجکت های بازیکن و توپ را تشخیص دهیم که از شبکه YOLO استفاده کردیم از آنجایی که ما دیتا مربوط به فوتبال نداشتیم از YOLO که قبلا بر روی دیتاست YOLO اموزش داده شده است استفاده کردیم تا فیچر های مربوط به عکس را استخراج کند وزن های YOLO که برروی دیتاست coco یادگرفته شدهاند و به همراه تنظیمات در فولدر yolo-coco موجود میباشد که با استفاده از دستور دستور دستور تا استفاده از آن کلاس اشیا موجود در یک عکس به همراه مستطیل دور آن را بدست میآوریم.

مدل YOLO در زیر آورده شده است:



در این دیتاست COCO کلاس های توپ فوتبال و ادم موجود است حال باید بین ابجکت های پیدا شده دسته بندی کنیم که کدام ابجکت مربوط به کلاس تیم سفید و کدام مربوط به تیم قرمز است. برای اینکار احتیاج به یک دیتاست مربوط به بازیکن های تیم قرمز و سفید داشتیم برای اینکار خودمان دیتا را درست کردیم که در پوشه data در دو فولدر rain و validation پخش کردیم سپس یک شبکه بر روی این داده ها که بتواند بازیکن هر تیم را تشخیص دهد اموزش دادیم برای اینکار ابتدا یک شبکه ساده با استفاده از کراس که شامل چند بازیکن هر تیم را تشخیص دهد اموزش دادیم برای اینکار ابتدا یک شبکه ساده با استفاده از کراس که شامل چند با کنولوشن و دنس میباشد را ساختیم و آموزش دادیم ولی با توجه به اینکه تعداد دیتا ها کم میباشد برای بهتر شدن عملکرد مانند VOLO از یک شبکه از پیش اموزش داده شده(vgg بر روی دیتاست imageNet) استفاده کردیم سپس طبقه بند ان را جدا کردیم و به شبکه خودمان وصل کردیم و ان را اموزش دادیم.

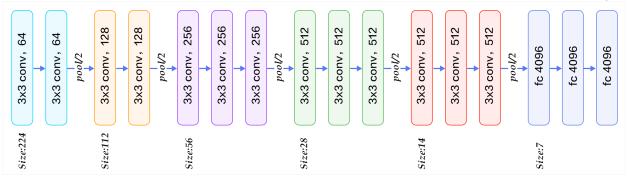
در شکل زیر مدل های ساخته شده و فرآیند یادگیری مشاهده میشود:

	ball-Analysis	
Layer (type)	Output Shape	Param #
input_1 (InputLayer)	(None, 32, 32, 3)	0
block1_conv1 (Conv2D)	(None, 32, 32, 64)	1792
block1_conv2 (Conv2D)	(None, 32, 32, 64)	36928
block1_pool (MaxPooling2D)	(None, 16, 16, 64)	0
block2_conv1 (Conv2D)	(None, 16, 16, 128)	73856
block2_conv2 (Conv2D)	(None, 16, 16, 128)	147584
block2_pool (MaxPooling2D)	(None, 8, 8, 128)	0
block3_conv1 (Conv2D)	(None, 8, 8, 256)	295168
block3_conv2 (Conv2D)	(None, 8, 8, 256)	590080
block3_conv3 (Conv2D)	(None, 8, 8, 256)	590080
block3_pool (MaxPooling2D)	(None, 4, 4, 256)	0
block4_conv1 (Conv2D)	(None, 4, 4, 512)	1180160
block4_conv2 (Conv2D)	(None, 4, 4, 512)	2359808
block4_conv3 (Conv2D)	(None, 4, 4, 512)	2359808
block4_pool (MaxPooling2D)	(None, 2, 2, 512)	0
block5_conv1 (Conv2D)	(None, 2, 2, 512)	2359808
block5_conv2 (Conv2D)	(None, 2, 2, 512)	2359808
block5_conv3 (Conv2D)	(None, 2, 2, 512)	2359808
block5_pool (MaxPooling2D)	(None, 1, 1, 512)	0
Total params: 14,714,688 Trainable params: 14,714,688 Non-trainable params: 0	3	

Layer (type)	Output Shape	Param #
vgg16 (Model)	(None, 1, 1, 512)	14714688
sequential_1 (Sequential)	(None, 1)	131585
Total params: 14,846,273 Trainable params: 14,846,27 Non-trainable params: 0	3	

```
| 128 | 129 | 129 | 129 | 129 | 129 | 129 | 129 | 129 | 129 | 129 | 129 | 129 | 129 | 129 | 129 | 129 | 129 | 129 | 129 | 129 | 129 | 129 | 129 | 129 | 129 | 129 | 129 | 129 | 129 | 129 | 129 | 129 | 129 | 129 | 129 | 129 | 129 | 129 | 129 | 129 | 129 | 129 | 129 | 129 | 129 | 129 | 129 | 129 | 129 | 129 | 129 | 129 | 129 | 129 | 129 | 129 | 129 | 129 | 129 | 129 | 129 | 129 | 129 | 129 | 129 | 129 | 129 | 129 | 129 | 129 | 129 | 129 | 129 | 129 | 129 | 129 | 129 | 129 | 129 | 129 | 129 | 129 | 129 | 129 | 129 | 129 | 129 | 129 | 129 | 129 | 129 | 129 | 129 | 129 | 129 | 129 | 129 | 129 | 129 | 129 | 129 | 129 | 129 | 129 | 129 | 129 | 129 | 129 | 129 | 129 | 129 | 129 | 129 | 129 | 129 | 129 | 129 | 129 | 129 | 129 | 129 | 129 | 129 | 129 | 129 | 129 | 129 | 129 | 129 | 129 | 129 | 129 | 129 | 129 | 129 | 129 | 129 | 129 | 129 | 129 | 129 | 129 | 129 | 129 | 129 | 129 | 129 | 129 | 129 | 129 | 129 | 129 | 129 | 129 | 129 | 129 | 129 | 129 | 129 | 129 | 129 | 129 | 129 | 129 | 129 | 129 | 129 | 129 | 129 | 129 | 129 | 129 | 129 | 129 | 129 | 129 | 129 | 129 | 129 | 129 | 129 | 129 | 129 | 129 | 129 | 129 | 129 | 129 | 129 | 129 | 129 | 129 | 129 | 129 | 129 | 129 | 129 | 129 | 129 | 129 | 129 | 129 | 129 | 129 | 129 | 129 | 129 | 129 | 129 | 129 | 129 | 129 | 129 | 129 | 129 | 129 | 129 | 129 | 129 | 129 | 129 | 129 | 129 | 129 | 129 | 129 | 129 | 129 | 129 | 129 | 129 | 129 | 129 | 129 | 129 | 129 | 129 | 129 | 129 | 129 | 129 | 129 | 129 | 129 | 129 | 129 | 129 | 129 | 129 | 129 | 129 | 129 | 129 | 129 | 129 | 129 | 129 | 129 | 129 | 129 | 129 | 129 | 129 | 129 | 129 | 129 | 129 | 129 | 129 | 129 | 129 | 129 | 129 | 129 | 129 | 129 | 129 | 129 | 129 | 129 | 129 | 129 | 129 | 129 | 129 | 129 | 129 | 129 | 129 | 129 | 129 | 129 | 129 | 129 | 129 | 129 | 129 | 129 | 129 | 129 | 129 | 129 | 129 | 129 | 129 | 129 | 129 | 129 | 129 | 129 | 129 | 129 | 129 | 129 | 129 | 129 | 129 | 129 | 129 | 129 | 129 | 129 | 129 | 129 | 129 | 129 | 129 | 129 | 129 | 129 | 129 | 129 | 129 | 129 | 129 | 129 | 129 | 129 | 129 | 129 
Epoch 00001: val_acc improved from -inf to 1.00000, saving model to /Users/omid/Desktop/Computer Vision/Football-Analysis/001.h5
       Epoch 00002: val_acc did not improve from 1.00000 Epoch 3/10
               Epoch 00003: val_acc did not improve from 1.00000
               Epoch 00004: val acc did not improve from 1.00000
 Epoch 00005: val_acc did not improve from 1.00000 Epoch 6/10
Epoch 00007: val_acc did not improve from 1.00000
Epoch 00008: val_acc did not improve from 1.00000 Epoch 9/10
```

مدل vgg:



همانطور که مشاهده میشود به دلیل ساده بودن مساله شبکه به دقت ۱۰۰ درصد میرسد.

حال در قسمت اصلی برنامه ویدیو را هر α فریم یکبار به α میدهیم و باکس های خروجی آن را به شبکه اموزش داده توسط خودمان میدهیم سپس تشخیص میدهیم این بازیکن مربوط به کدام تیم میباشد سپس فاصله بازیکن ها تا توپ را محاسبه میکنیم و درصد مالکیت را برای آن تیم که به توپ نزدیکتر است در نظر میگیریم.

منابع و کدها:

https://machinelearningmastery.com/use-pre-trained-vgg-model-classify-objects-photographs/https://gist.github.com/baraldilorenzo/07d7802847aaad0a35d3

https://keras.io/examples/mnist_cnn/

https://www.pvimagesearch.com/2018/11/12/volo-object-detection-with-opency/

https://www.pyimagesearch.com/2018/07/30/opency-object-tracking/

https://www.learnopencv.com/object-tracking-using-opencv-cpp-python/