به نام خداوند بخشنده و مهربان

یادگیری عمیق

تمرين پنجم

محسن نقی پورفر ۹۴۱۰۶۷۵۷

Regularization \

BatchNormalization 1.1

.۱.۱ تاثیر اضافه کردن BatchNormalization

۲.۱.۱ تعداد پارامتر های افزوده شده

٣.١.١ پياده سازي تابع اين لايه

Dropout 7.1

1.۲.۱ تاثیر اضافه کردن Dropout

۲.۲.۱ فرق در آموزش و تست

٣.٢.١ يياده سازي تابع اين لايه

Google Colab Y

۱.۲ گزارش نتیجه و مراحل اجرا در این محیط

۲.۲ مقایسه در حالت وجود یا عدم وجود منظم سازها

۳.۲ گزارش نتیجه در اثر وجود دو منظم ساز

Visualization *

m VGG توضیح در مورد شبکه m 1.7

این شبکه در سال ۲۰۱۴ در کنفرانس ICLR معرفی شد. این شبکه دو نوع VGG16 و VGG19 دارد که به ترتیب از ۱۶ و ۱۹ لایه تشکیل شده اند. در این شبکه ها فیلتر های وزن در لایههای کانوولوشنی بسیار کوچک می باشند و در سایز ۳ در ۳ می باشند که طبق گفته مقاله این شبکه، این فیلترها باعث عمیق تر کردن شبکه و عین حال نتیجه بهتر نسبت به مدلهای مشابه گرفتن، می باشند. در واقع وجود این فیلترها باعث شده تا تعداد لایه های شبکه تا ۱۶ یا ۱۹ لایه پیش برود و دقت آلامکه و عین حال نتیجه بهتر نسبت به مدلهای مشابه بهتر باشد. این شبکه بر نده مسابقه که هرساله بر گزار می شود دارای دیتای بسیار معروفی به نام Classification و برنده مقام دومی در تسک Classification در همان سال می باشد. این مسابقه که هرساله بر گزار می شود دارای دیتای بسیار معروفی به نام LLSVRC باشد. این شبکه با بیشتر کردن عمق خود با استفاده از فیکس کردن سایز فیلترهای وزن لایههای کانوولوشن و بسیار کوچک بودن سایز آن سعی در بهتر کردن دقت خود داشته است و در این زمینه نیز موفق بوده است. طبق گفته نویسندگان این مقاله، این شبکه نه تنها برای دیتای مسابقه کالای در عمل کرده است. این شبکه علاوه بر دیتای ILSVRC در مقاله خود بر روی دیتاهای Caltech-101 ،VOC-2007،VOC-2012 و داشت شده است. این شبکه در جداول زیر آمده است. این شبکه برای ارزیابی روی دیتای ILSVRC از و معیار Top-1 Error و Top-1 Error های به اشتباه طبقهبندی میباشد، در داده تست است ولی دومی نسبت تعداد عکس های به اشتباه طبقهبندی میباشد. بنابراین مشخص است که خطای Top-5 Error همیشه مقدار کمتری برای شبکههای مختلف خواهد داشت. علت وجود ۱۱۰۰ کلاس در دیتای TSVRC میباشد که تعداد خیلی زیادی است و شهود آن به این معنی است که اگر شبکه برای عکس ورودی از بین میل در حوط به این خطا نیز برای این دیتا در جدول ار آمده است.

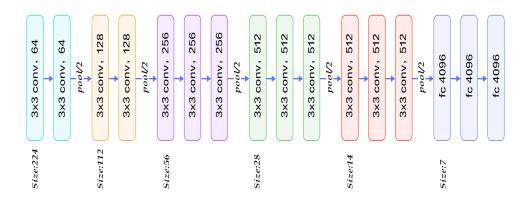
·			
Method	top-1 val. error (%)	top-5 val. error (%)	top-5 test error (%)
VGG (2 nets, multi-crop & dense eval.)	23.7	6.8	6.8
VGG (1 net, multi-crop & dense eval.)	24.4	7.1	7.0
VGG (ILSVRC submission, 7 nets, dense eval.)	24.7	7.5	7.3
GoogLeNet (Szegedy et al., 2014) (1 net)	-	7.9	
GoogLeNet (Szegedy et al., 2014) (7 nets)	-	6.7	
MSRA (<u>He et al.</u> , <u>2014</u>) (11 nets)	-	-	8.1
MSRA (He et al., 2014) (1 net)	27.9	9.1	9.1
Clarifai (Russakovsky et al., 2014) (multiple nets)	-	-	11.7
Clarifai (Russakovsky et al., 2014) (1 net)	-	-	12.5
Zeiler & Fergus (Zeiler & Fergus, 2013) (6 nets)	36.0	14.7	14.8
Zeiler & Fergus (Zeiler & Fergus, 2013) (1 net)	37.5	16.0	16.1
OverFeat (Sermanet et al., 2014) (7 nets)	34.0	13.2	13.6
OverFeat (Sermanet et al., 2014) (1 net)	35.7	14.2	-
Krizhevsky et al. (Krizhevsky et al., 2012) (5 nets)	38.1	16.4	16.4
Krizhevsky et al. (Krizhevsky et al., 2012) (1 net)	40.7	18.2	-

			,	,
Method	VOC-2007	VOC-2012	Caltech-101	Caltech-256
	(mean AP)	(mean AP)	(mean class recall)	(mean class recall)
Zeiler & Fergus (Zeiler & Fergus, 2013)	-	79.0	86.5 ± 0.5	74.2 ± 0.3
Chatfield et al. (Chatfield et al., 2014)	82.4	83.2	88.4 ± 0.6	77.6 ± 0.1
He et al. (<u>He et al.</u> , <u>2014</u>)	82.4	-	93.4 ± 0.5	-
Wei et al. (Wei et al., 2014)	81.5 (85.2*)	81.7 (90.3*)	-	-
VGG Net-D (16 layers)	89.3	89.0	91.8 ± 1.0	85.0 ± 0.2
VGG Net-E (19 layers)	89.3	89.0	92.3 ± 0.5	85.1 ± 0.3
VGG Net-D & Net-E	89.7	89.3	92.7 ± 0.5	$\textbf{86.2} \pm \textbf{0.3}$

شکل ۲: جدول مربوط نتایج شبکه VGG روی دیتاهای دیگر

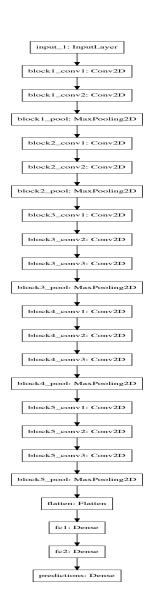
m VGG توضیح معماری شبکه m VGG

این شبکه از ۱۶ لایه تشکیل شده است. عکس مربوط به معماری شبکه و پارامترهای هر لایه و ابعاد هر لایه در عکس دوم قابل مشاهده است. این شبکه در کل حدود ۱۳۸ میلیون پارامتر قابل یادگیری دارد. همچنین نوع لایهها در عکس دوم و اول قابل مشاهده است.



شكل ۳: معماري شبكه VGG16

Layer (type)	Output Shape	Param #
input_1 (InputLayer)	(None, 224, 224, 3)	0
block1_conv1 (Conv2D)	(None, 224, 224, 64)	1792
block1_conv2 (Conv2D)	(None, 224, 224, 64)	36928
block1_pool (MaxPooling2D)	(None, 112, 112, 64)	0
block2_conv1 (Conv2D)	(None, 112, 112, 128)	73856
block2_conv2 (Conv2D)	(None, 112, 112, 128)	147584
block2_pool (MaxPooling2D)	(None, 56, 56, 128)	0
block3_conv1 (Conv2D)	(None, 56, 56, 256)	295168
block3_conv2 (Conv2D)	(None, 56, 56, 256)	590080
block3_conv3 (Conv2D)	(None, 56, 56, 256)	590080
block3_pool (MaxPooling2D)	(None, 28, 28, 256)	0
block4_conv1 (Conv2D)	(None, 28, 28, 512)	1180160
block4_conv2 (Conv2D)	(None, 28, 28, 512)	2359808
block4_conv3 (Conv2D)	(None, 28, 28, 512)	2359808
block4_pool (MaxPooling2D)	(None, 14, 14, 512)	0
block5_conv1 (Conv2D)	(None, 14, 14, 512)	2359808
block5_conv2 (Conv2D)	(None, 14, 14, 512)	2359808
block5_conv3 (Conv2D)	(None, 14, 14, 512)	2359808
block5_pool (MaxPooling2D)	(None, 7, 7, 512)	0
flatten (Flatten)	(None, 25088)	0
fc1 (Dense)	(None, 4096)	102764544
6.0.10	(None, 4096)	16781312
fc2 (Dense)		



شكل ۴: ابعاد وزنها و ورودي و تعداد پارامترهاي قابل يادگيري در لايههاي مختلف در شبكه VGG16

- ۳.۳ گزارش فیلترهای هر لایه و مقایسه اولین و آخرین فیلتر
- ۴.۳ تحلیل نتایج لایههای ۳ و ۱۳ حاصل از ورودی های جدید شبکه
 - DeConvolution 1
 - ۱.۴ رسم شبكه عصبي و مشخصات هر لايه
 - ۲.۴ کاربر در شبکه های عمیق
 - ۳.۴ نحوه عملكر اين لايه و تفاوت با لايه مملكر اين لايه و