به نام خدا

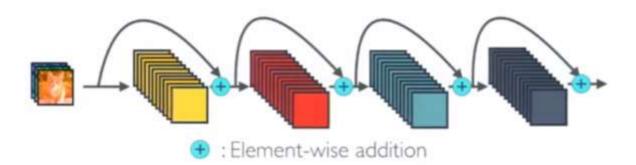
تمرین سری چهارم درس شبکه عصبی

زهرا دهقانیان

9111109

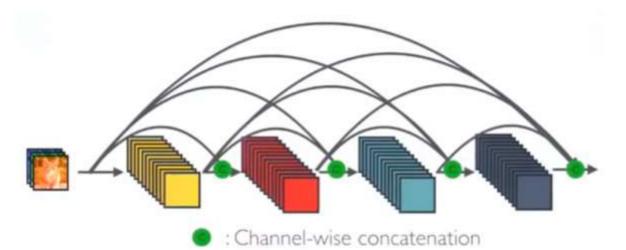
سوال اول)

شبکه رزنت در سال ۲۰۱۵ معرفی شد. معماری این شبکه از تعدادی بلوک رزنت پشت سر هم تشکیل شده است. ویژگی خاص این شبکه ، این است که در داخل هر بلوک،ورودی تابع activation علاوه بر خروجی F ، خود Input این لایه نیز می باشد. یعنی به طور کلی معماری به صورت زیر دارد:



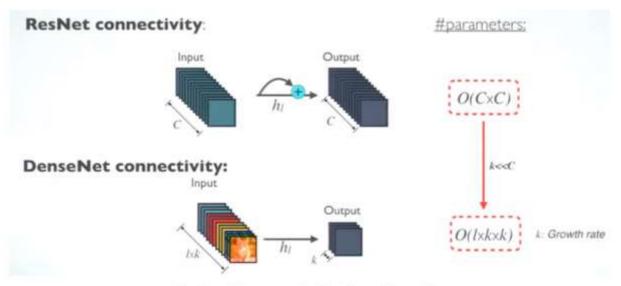
این شبکه (با معماری ۱۵۲ لایه) توانست نتایج خیلی خوبی (خطا ۳٫۶٪) در مسابقات دسته بندی ImageNet بدست بیاورد.

در سال ۲۰۱۷ شبکه دنس نت با هدف جلوگیری از مشکل ناپدید شدن/ انفجاری شدن گرادیان پیشنهاد شد. در این شبکه علاوه بر این که ورودی به صورت مستقیم (در کنار خروجی ۴) به تابع فعالسازی همین لایه داده میشود، این ورودی به تمامی لایه های بعد از این نیز داده میشود. معماری کلی آن همانند شکل زیر خواهد بود:



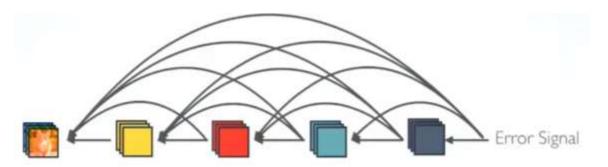
به طور کلی می توان گفت ورژن bc دنس نت در مقایسه با شبکه رزنت این برتری ها را دارد:

از مرتبه O(c*c) تعداد پارامترهای رزنت در هر لایه از O(c*c) است اما برای دنس نت O(l*k*k) است پس تعداد پارامترهای به مراتب کمتری دارد



Number of Parameters for ResNet and DenseNet

۲) جریان انتشار گرادیان و سیگنال خطا خیلی راحت تر می تواند به لایه های اولیه مدل انشار یابد و لایه ابتدای شبکه میتوانند ارتباط و نظارت مستقیم از لایه های پایانی (classification layers) ها اشته باشند.



Implicit "Deep Supervision"

۳) چون لایه های دنس نت ورودی تمام لایه های قبل را می گیرد ، میتواند ویژگی های مستقل تر و الگوهای قوی تری پیدا کند.

سوال دوم)

در این بخش با توجه به این برای validation در تابع fit حین آموزش مشخص می کنیم. داده ها را به دو بخش اموزش و تست تقسیم کرده ایم. نسبت استفاده شده در اینجا همانند تمرین قبل validation می باشد.

سوال سوم)

از بین سه مدل توضیح داده شده برای انتقال یادگیری، به نظر می رسد که برای این شبکه باید از feature extractor مدل سوم استفاده کنیم. به این صورت که ابتدا با ضرایب ثابت بخش feature extractor دسته بند خود را آموزش دهیم. سپس ضریب یادگیری را کم کنیم و چند لایه آخر شبکه را از حالت freeze خارج کنیم و کل شبکه را با هم آموزش دهیم تا بخش freeze خارج کنیم و دقتمان افزایش یابد.

سوال چهارم)

در این تمرین همانند ویدیو تدریس یار ، از tensorflow.keras.preprocessing.image استفاده کردیم. داده ها را به کمک کتابخانه tensorflow.keras.preprocessing.image لود و تغییر سایز دادیم. سپس شبکه ResNet را ساختیم. به این صورت که ابتدا یک Instance از این شبکه بدون بخش دسته بند ساختیم و در ادامه یک شبکه با معماری (1500,500,150,50,10,2) قرار دادیم. خروجی بخش اول با feature extractor بدون tuning به صورت زیر است:

```
Epoch 1/1000
accuracy: 0.6434 - val loss: 0.6739 - val accuracy: 0.5417
Epoch 2/1000
18/18 [============== ] - 401s 23s/step - loss: 0.6405 -
accuracy: 0.6770 - val loss: 1.4326 - val accuracy: 0.9236
wait mode, step: 1
Epoch 3/1000
18/18 [=============== ] - 406s 23s/step - loss: 0.7101 -
accuracy: 0.9520 - val loss: 0.4788 - val accuracy: 0.9167
Epoch 4/1000
18/18 [=============== ] - 399s 22s/step - loss: 0.2471 -
accuracy: 0.9598 - val loss: 0.8394 - val accuracy: 0.8194
wait mode, step: 1
Epoch 5/1000
accuracy: 0.8810 - val loss: 0.3855 - val accuracy: 0.8889
Epoch 6/1000
18/18 [============== ] - 398s 22s/step - loss: 0.2022 -
accuracy: 0.9474 - val loss: 2.2093 - val accuracy: 0.9097
wait mode, step: 1
Epoch 7/1000
18/18 [============= ] - 394s 22s/step - loss: 0.0887 -
accuracy: 0.9870 - val loss: 0.2763 - val accuracy: 0.8958
Epoch 8/1000
accuracy: 0.9255 - val loss: 1.9778 - val accuracy: 0.9097
wait mode, step: 1
Epoch 9/1000
accuracy: 0.9796 - val loss: 0.6731 - val accuracy: 0.8611
wait mode, step: 2
Epoch 10/1000
accuracy: 0.9161 - val loss: 1.8427 - val accuracy: 0.9306
wait mode, step: 3
Epoch 11/1000
accuracy: 0.9762 - val loss: 1.9225 - val accuracy: 0.8472
wait mode, step: 4
Epoch 12/1000
accuracy: 0.9608 - val loss: 1.3099 - val accuracy: 0.9097
```

```
wait mode, step: 5 epoch: 11 : early stopping.
```

پس از این مرحله، ۵۰ وزن های لایه آخر را قابل آموزش می کنیم (۳ مقدار ۱۰ –۳۰–۵۰ لایه را آزمایش کردیم و بهترین حالت آموزش با ۵۰ لایه قابل یادگیری بود). در اینجا آموزش را با نرخ یادگیری کمتر ۰٫۰۰۰۱ ادامه میدهیم . خروجی این مرحله به صورت زیر است:

```
Epoch 1/1000
accuracy: 0.9688 - val loss: 0.8096 - val accuracy: 0.9097
wait mode, step: 1
Epoch 2/1000
accuracy: 0.9809 - val_loss: 0.4889 - val_accuracy: 0.9097
wait mode, step: 2
Epoch 3/1000
18/18 [============= ] - 406s 23s/step - loss: 0.0692 -
accuracy: 0.9844 - val loss: 0.8496 - val accuracy: 0.9236
wait mode, step: 3
Epoch 4/1000
accuracy: 0.9792 - val loss: 2.0366 - val accuracy: 0.9236
wait mode, step: 4
Epoch 5/1000
accuracy: 0.9913 - val loss: 1.0199 - val accuracy: 0.9167
wait mode, step: 5
epoch: 4 : early stopping.
```

حاصل مقایسه دقت حالت پیش و پس از fine tuning :

```
ResNet Result =============>>> accuracy without fine tuning = 0.875 confusion matrix without fine tuning[[31 10] [ 0 39]] accuracy with fine tuning = 0.875 confusion matrix with fine tuning[[31 10] [ 0 39]]
```

به نظر می آید ، عملیات تنظیم پارامتر تاثیر چندانی در نتیجه بر روی داده تست نداشته است.

برای مدل DenseNet دقیقا همین مراحل را طی می کنیم با این تفاوت که به عنوان DenseNet ار مدل DenseNet استفاده می کنیم. خروجی مرحله ابتدایی به صورت زیر است :

```
Epoch 1/1000
- accuracy: 0.5136 - val loss: 2.5230 - val accuracy: 0.8542
Epoch 2/1000
accuracy: 0.7604 - val loss: 5.1524 - val accuracy: 0.8264
wait mode, step: 1
Epoch 3/1000
18/18 [============== ] - 213s 12s/step - loss: 2.7718 -
accuracy: 0.8655 - val loss: 3.5038 - val accuracy: 0.8264
wait mode, step: 2
Epoch 4/1000
accuracy: 0.8438 - val loss: 2.6201 - val accuracy: 0.8681
wait mode, step: 3
Epoch 5/1000
accuracy: 0.9297 - val loss: 1.8983 - val accuracy: 0.8750
Epoch 6/1000
18/18 [============== ] - 212s 12s/step - loss: 0.4232 -
accuracy: 0.9448 - val loss: 1.9591 - val accuracy: 0.8819
wait mode, step: 1
Epoch 7/1000
accuracy: 0.9735 - val loss: 1.4877 - val accuracy: 0.8889
Epoch 8/1000
accuracy: 0.9817 - val loss: 1.4847 - val accuracy: 0.8889
Epoch 9/1000
18/18 [============== ] - 215s 12s/step - loss: 0.0366 -
accuracy: 0.9901 - val loss: 1.6193 - val accuracy: 0.8958
wait mode, step: 1
Epoch 10/1000
accuracy: 0.9879 - val loss: 1.5650 - val accuracy: 0.8750
wait mode, step: 2
Epoch 11/1000
```

پس از fine tuning خروجی به صورت زیر است :

```
Epoch 1/1000
accuracy: 0.6434 - val loss: 0.6739 - val accuracy: 0.5417
Epoch 2/1000
18/18 [============== ] - 401s 23s/step - loss: 0.6405 -
accuracy: 0.6770 - val loss: 1.4326 - val accuracy: 0.9236
wait mode, step: 1
Epoch 3/1000
accuracy: 0.9520 - val loss: 0.4788 - val accuracy: 0.9167
Epoch 4/1000
18/18 [============== ] - 399s 22s/step - loss: 0.2471 -
accuracy: 0.9598 - val loss: 0.8394 - val accuracy: 0.8194
wait mode, step: 1
Epoch 5/1000
accuracy: 0.8810 - val loss: 0.3855 - val accuracy: 0.8889
Epoch 6/1000
18/18 [=============== ] - 398s 22s/step - loss: 0.2022 -
accuracy: 0.9474 - val loss: 2.2093 - val accuracy: 0.9097
wait mode, step: 1
Epoch 7/1000
accuracy: 0.9870 - val_loss: 0.2763 - val_accuracy: 0.8958
Epoch 8/1000
accuracy: 0.9255 - val loss: 1.9778 - val accuracy: 0.9097
wait mode, step: 1
```

```
Epoch 9/1000
accuracy: 0.9796 - val loss: 0.6731 - val accuracy: 0.8611
wait mode, step: 2
Epoch 10/1000
accuracy: 0.9161 - val loss: 1.8427 - val accuracy: 0.9306
wait mode, step: 3
Epoch 11/1000
accuracy: 0.9762 - val loss: 1.9225 - val accuracy: 0.8472
wait mode, step: 4
Epoch 12/1000
accuracy: 0.9608 - val loss: 1.3099 - val accuracy: 0.9097
wait mode, step: 5
epoch: 11 : early stopping.
```

حاصل مقایسه دقت مدل پیش و پس از fine tuning :

```
DenseNet Result ==========>>>> accuracy without fine tuning = 0.925 confusion matrix without fine tuning[[39 2] [4 35]] accuracy with fine tuning = 0.9375 confusion matrix with fine tuning[[37 4] [1 38]]
```

در نهایت حاصل مقایسه دو مدل (با متریک دقت) به صورت زیر است:

به نظر می رسد ، طبق خروجی محاسبه شده، شبکه Dense بهتر از رزنت عمل کرده و توانسته دقت بالاتری در حدود ۶٪ بدست بیاورد.