

# فهرست سوالات

غدمه	3
رسی شبکه MobileNet	3
ر بي	
Conclusio	
اجع	9

### مقدمه

در این پروژه قصد داریم تا feature map یک شبکه CNN را به صورت عکس مشاهده کنیم. در واقع میخواهیم خروجی لایه های این شبکه را مشاهده کنیم که چگونه به پردازش عکس داده شده میپردازد.

Feature map، خروجی هر لایه در یک شبکه عصبی عمیق هستند و ویژگی های آموخته شده داده های ورودی را نشان می دهند. با مشاهده feature map یک مدل، میتوانیم بینشی در مورد اینکه مدل چگونه داده های ورودی را پردازش می کند و چه ویژگی هایی را یاد می گیرد، به دست آوریم.

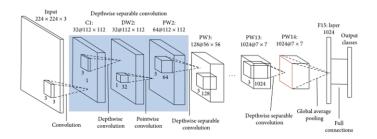
مدل MobileNet یک شبکه عصبی CNN است که برای دستگاه های تلفن همراه طراحی شده است. این مدل تعداد پارامترهای کمی دارد و عمق شبکه آن نسبت به سایر شبکه ها (به جز VGG) کمتر میباشد و برای برنامه های کم مصرف بهینه شده است.

## بررسی شبکه MobileNet

MobileNet نوعی از شبکه های CNN میباشد که مختص تلفن های همراه و دستگاه هایی که منابع محاسبات ضعیف و یا محدودی دارند طراحی شده است.

این مدل برای برنامه های کم مصرف بهینه سازی شده است و این کار را با استفاده از نوع خاصی از لایه ها، عملیات لایه های Convolutional به نام Convolutional انجام می دهد.این لایه ها، عملیات دو بخش تقسیم می کند: بخش depthwise که یک فیلتر واحد را برای هر کانال ورودی اعمال می کند و بخش pointwise که خروجی بخش depthwise را با استفاده از یک convolutional را با استفاده از یک درودی اعمال می کند.

نسخه های متعددی از این نوع شبکه وجود دارد که در عمق، عرض و وضوح ورودی با یکدیگر متفاوتند. نسخه استفاده شده در این پروژه، دارای 28 لایه میباشد و وضوح ورودی آن نیز برابر با 224\*224 میباشد.



شكل 1-معماري شبكه MobileNet

همانطور که در شکل 1 می توان دید، این شبکه از بخش های depthwise و pointwise تشکیل شده است. لایه هایی از این شبکه به عنوان لایه هایی هستند که feature map ها را به عنوان خروجی می توان از آن ها گرفت.

Type / Stride	Filter Shape	Input Size
Conv / s2	$3 \times 3 \times 3 \times 32$	$224 \times 224 \times 3$
Conv dw / s1	$3 \times 3 \times 32 \text{ dw}$	$112\times112\times32$
Conv / s1	$1 \times 1 \times 32 \times 64$	$112\times112\times32$
Conv dw / s2	$3 \times 3 \times 64 \text{ dw}$	$112 \times 112 \times 64$
Conv / s1	$1 \times 1 \times 64 \times 128$	$56 \times 56 \times 64$
Conv dw / s1	$3 \times 3 \times 128 \mathrm{dw}$	$56 \times 56 \times 128$
Conv / s1	$1 \times 1 \times 128 \times 128$	$56 \times 56 \times 128$
Conv dw / s2	$3 \times 3 \times 128 \text{ dw}$	$56 \times 56 \times 128$
Conv / s1	$1\times1\times128\times256$	$28 \times 28 \times 128$
Conv dw / s1	$3 \times 3 \times 256 \text{ dw}$	$28 \times 28 \times 256$
Conv / s1	$1\times1\times256\times256$	$28 \times 28 \times 256$
Conv dw / s2	$3 \times 3 \times 256 \text{ dw}$	$28 \times 28 \times 256$
Conv / s1	$1 \times 1 \times 256 \times 512$	$14 \times 14 \times 256$
Conv dw / s1	$3 \times 3 \times 512 \text{ dw}$	$14 \times 14 \times 512$
Conv / s1	$1 \times 1 \times 512 \times 512$	$14 \times 14 \times 512$
Conv dw / s2	$3 \times 3 \times 512 \text{ dw}$	$14 \times 14 \times 512$
Conv / s1	$1 \times 1 \times 512 \times 1024$	$7 \times 7 \times 512$
Conv dw / s2	$3 \times 3 \times 1024 \text{ dw}$	$7 \times 7 \times 1024$
Conv / s1	$1 \times 1 \times 1024 \times 1024$	$7 \times 7 \times 1024$
Avg Pool / s1	Pool 7 × 7	$7 \times 7 \times 1024$
FC/s1	$1024 \times 1000$	$1 \times 1 \times 1024$
Softmax / s1	Classifier	$1 \times 1 \times 1000$

شكل 2-لايه هاى شبكه

در بین لایه های شبکه، لایه هایی که feature mapها را به ما میدهند عبارتند از لایه هایی در انتهای بخش conv dw قرار دارند. این لایه ها با دریافت خروجی لایه های قبل از خود و بررسی ویژگی های آن ها، ویژگی های جدیدی را بررسی میکند.

به عنوان مثال لایه های depthwise عموما ویژگی های مربوط به لبه ها، گوشه ها و بافت های ساده عکس را به دست می دهد.

در مقابل لایه های pointwise عموما ویژگی هایی که از لایه depthwise را به دست آورده را باهم ترکیب می کند تا ویژگی های پیچیده تری را به دست آورد.

## Visualize

برای مشاهده خروجی لایه هایی که feature map را به ما میدهند، نیاز است تا یک مدل ساده تری به دست آوریم به طوریکه لایه های ورودی آن برابر اب لایه های ورودی همان مدل MobileNet باشد اما خروجی آن، برابر با لایه هایی باشد که feature map را در مدل MobileNet را به ما میدهد.

این کار باعث می شود تا تعداد لایه های مدل کاهش یابد اما وزن های هر لایه همان وزن های از پیش آموزش داده شبکه که در آن شبکه خروجی آموزش داده شبکه که در آن شبکه خروجی می دهند.

شکل 3-لایه هایی با خروجی feature map در

feature map با استفاده از شکل 3، میتوانیم خروجی مدل ساده شده را لایه هایی قرار دهیم که به ما 3 ها را می دهد.

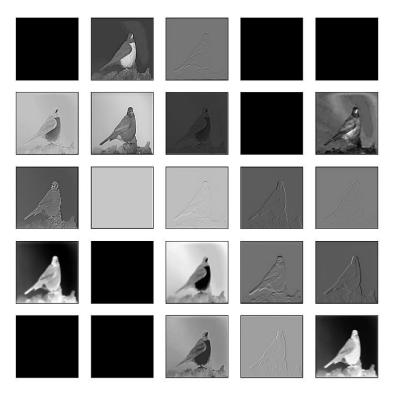
برای بررسی این لایه ها، از تصویر زیر استفاده می کنیم:



شکل 4-تصویر استفاده شده برای بررسی مدل

با بررسی لایه ها، خروجی به صورت زیر خواهد بود:

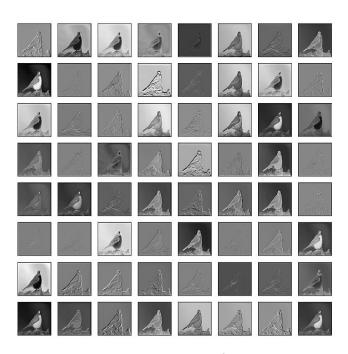
#### conv\_dw\_1 Visualization



شکل 5-خروجی لایه اول conv\_dw

می توان دید که در این لایه، ویژگی های سطحی مانند لبه ها استخراج شده است و در برخی تنها قسمت های background مشخص شده است.

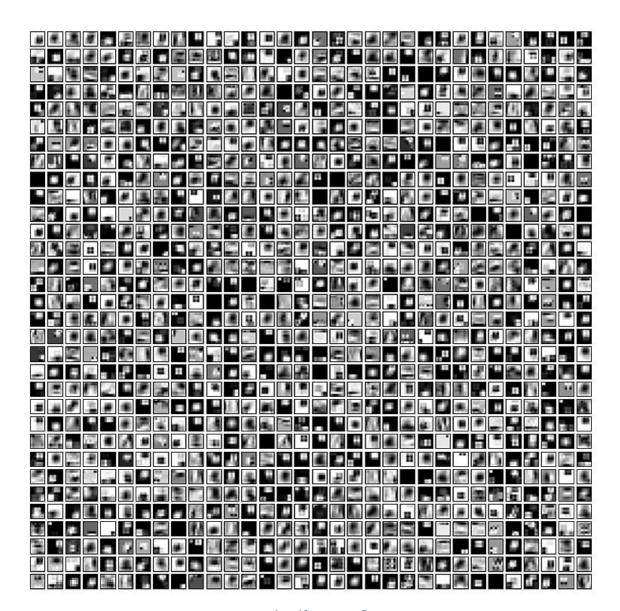
conv\_pw\_1 Visualization



شکل 6-خروجی لایه اول conv\_pw

می توان دید که در این لایه، ویژگی ها همانند لایه conv\_dw میباشد اما پیچیده تر شده اند. با جلو رفتن هر لایه، ویژگی های استخراج شده از تصاویر بیشتر می شود به طوریکه برای لایه آخر داریم:

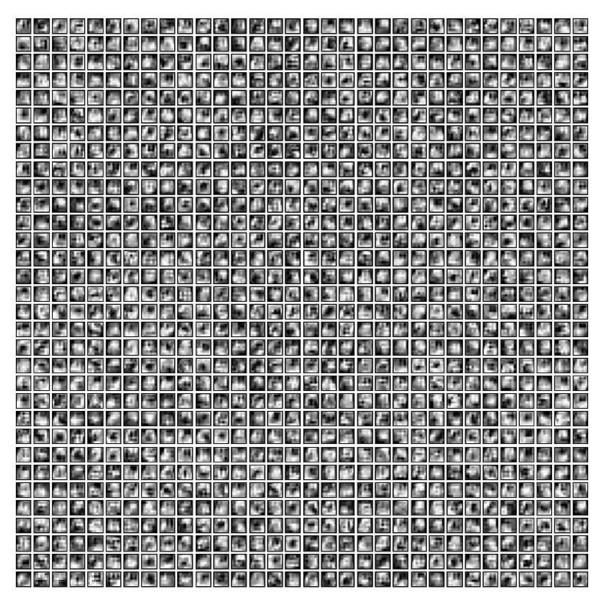
conv\_dw\_13 Visualization



 $conv\_dw$  شكل 7-خروجي لايه 13dw

می توان دید که در این لایه، ویژگی ها بسیار دقیق تر شده اند به طوریکه ویژگی هایی همانند لبه های بال، منقار و موقعیت هر کدام از اجزای پرنده نیز استخراج شده است.

### conv\_pw\_13 Visualization



شكل 8-خروجي لايه 13/م conv\_pw

در خروجی conv\_pw می توان دید که تمامی ویژگی های ریز تصویر به دست آمده است.

## **Conclusion**

در این پروژه دریافتیم که خروجی لایه هایی که feature map ها را به دست میآورند، در هر لایه ویژگی های خاصی از تصویر را استخراج میکنند که این ویژگی ها در ابتدا ویژگی های سطحی میباشد و رفته رفته این ویژگی ها پیچیده تر میشود که باعث میشود تا شبکه بتواند با بررسی این ویژگی ها، نوع تصویر ورودی را پیش بینی کند.

در این پروژه از مدل MobileNet استفاده شد، بدیهی است که اگر از مدل های پیچیده تری استفاده شود (عمق بیشتر)، ویژگی های استخراج شده از تصویر بیشتر شده و ویژگی ها دقیق تر میباشد که منجر به آن می شود تا شبکه پیش بینی دقیق تری نسبت به تصویر ورودی داشته باشد.

## مراجع

 $\underline{https://machinelearning mastery.com/how-to-visualize-filters-and-feature-maps-in-convolutional-neural-networks/}$ 

 $\underline{https://www.kaggle.com/code/arpitjain007/guide-to-visualize-filters-and-feature-maps-\underline{in-cnn}}$ 

https://keras.io/api/applications/