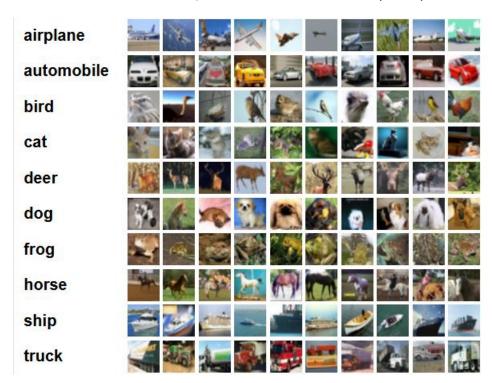
به نام خداوند بخشنده و مهربان

گزارش پروژه پایانی در بینایی ماشین

ابتدا نیاز است درمورد دیتاست مورد استفاده CIFAR10 صحبت بشه، این دیتاست مجموعه کاملی شامل ۶۰۰۰۰ تصویر (train) و ۱۰۰۰۰ تصویر تسویر آموزش (test) و ۱۰۰۰۰ تست (test) تقسیم کردیم. کلاس های مختلف با ۱۰ برچسب وجود دارند.



هر کلاس دقیقا ۶۰۰۰ تصویر دارد ۵۰۰۰ آموزش و ۱۰۰۰ تست

هدف استخراج ویژگی های سلسله مراتبی از تصاویر است.

سه لایه کانکلوشنی داریم ۱۶ لایه سه در سه ، ۳۲ لایه سه در سه و ۶۴ لایه سه در سه

از کرنل (kernel) های سه در سه استفاده شده چون برای تشخیص ویژگی های محلی عملکر بهتری دارد.سعی شده افزایش تعداد فیلتر ها تدریجی باشد تا به یادگیری ویژگی های پیچیده تر کمک کند.

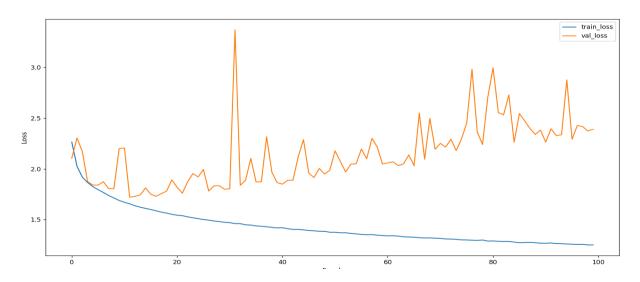
لایه pooling

از MaxPooling برای کاهش ابعاد و حفظ ویژگی ها استفاده شده است. در لایه آخر هم برای یکپارچگی ویژگی ها از averagePooling استفاده شده است.

در لایه fully connected هم تبدیل ویژگی های استخراج شده به برچسب اتفاق افتاده است.

در مورد مفهوم batch size میتوان گفت تعداد نمونههایی که قبل از بهروزرسانی وزنها پردازش میشوند. در ابتدا این مقدار را ۳۲ قرار دادم که به نسبت مقدار گفته شده در جدول دوم صورت سوال batch بیشتر بود مقدار بیشتر باعث کاهش میزان نویز خواهد شد این کار (افزایش مقدار مقدار size) میزان مصرف حافظه را بسیار بالا برد. مقدار کم batch باعث همگرایی سریع تر میشود ولی مقدار نویز را افزایش خواهد داد.

در ادامه نمودار میزان Loss شبکه در طی ۱۰۰ اییاک نشان داده میشود.



روند کاهشی مقدار train-loss امیدوار کننده است که مدل در حال یادگیری است اما حالت نوسانی val_loss و روند ره به رشد آن در مجموع دو خطر مهم را گوش زد میکند.

اول اینکه احتمال overfitting وجود دارد و دوم اینکه این نوسانات میتواند به این دلیل باشد که مدل از نقاط بهینه رد میشود البته می تواند به مقدار batch size هم مربوط باشد.

مقدار test accuracy ما ۲۹٬۱۱ درصد بود است که مقدار پائینی است دلیل این مقدار پائین میتواند به دلیل خاکستری کردن تصویر باشد چون ممکن است مقداری از اطلاعات را با این تبدیل از دست داده باشیم. میتوان با اصلاحاتی به نسخه بهتری دست پیدا کرد.

در هر لایه کانکلوشنی طبق جدول داده شده از ReLU و AveragePooling استفاده شده است. از averagePooling برای کاهش ابعاد با میانگیری به جای ماکزیمم استفاده شده است.

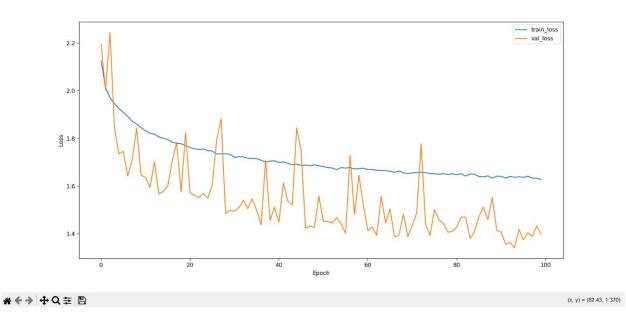
در ادامه هم طبق مقادیر داده شده برای مدل طبق جدول دوم نوشته شده است. batch size برابر ۸ و با learning rate ۱۰٫۰۰۱ انجام شده است.

در ادامه هم رسم نمودار انجام شده.

در نمونه کد دوم سعی شد میزان accuracy افزایش داده شود برای این کار با روش data مرنده شود برای این کار با روش augmentation

در ادامه هم سعی شد با استفاده از GlobalAveragePooling2D از وقوع overfitting جلوگیری شود.

€ Figure 1 - O :



در این نمودار دیده میشود که هم مقدار train_loss و هم val_loss هر دو روند نزولی داشته اند که این نکته خوبی است و این یعنی مدل در حال یادگیری است. در این کد جدید میزان accuracy با یک بار اجرا به ۵۱ درصد رسید.