به نام خدا

محسن رحيمي

بخش اول:

Cross-validation یک تکنیک مهم در ارزیابی عملکرد مدلهای یادگیری ماشین است که به منظور افزایش قابلیت اعتماد و کاهش احتمال برازش بیش از حد (overfitting) مدل به دادههای آموزش، استفاده می شود. این تکنیک به اجزای دادهها به نام "fold" تقسیم می شود و مدل روی این اجزا آموزش داده می شود و عملکرد آن روی بخش باقی مانده از داده ها ارزیابی می شود. این فرآیند چندین بار تکرار می شود، و در هر مرحله، یک fold به عنوان داده آزمون (validation set) و بقیه به عنوان داده آموزش (training set) استفاده می شود.

مزایای استفاده از cross-validation عبارتند از:

- 1. کاهش وابستگی به تقسیمبندی داده: استفاده از یک تقسیمبندی خاص از داده ممکن است موجب ایجاد یک مدل خاص به آن تقسیمبندی شود. اما با استفاده از cross-validation، ما از چندین تقسیمبندی مختلف برای آموزش و ارزیابی مدل استفاده میکنیم.
 - 2. **افزایش دقت ارزیابی:** میانگین عملکرد مدل بر روی تمام folds به عنوان یک معیار قوی تر برای ارزیابی مدل در مقایسه با استفاده از یک بار تقسیمبندی مشخص است. این باعث می شود که نتایج معتبرتر و قابل اعتماد تری برای عملکرد مدل در مقابل داده های جدید داشته باشیم.
- 3. **کاهش اثرات تصادفی:** زمانی که داده ها به صورت تصادفی تقسیم می شوند، ممکن است یک تقسیم بندی خاص به دلیل ویژگی های خاص داده ها به مدل موجب افز ایش دقت نتایج شود. استفاده از چندین folds باعث کاهش تاثیر این تصادفات ممکن می شود.

هر یک از fold ها به ترتیب به عنوان داده آزمون استفاده می شوند و مدل روی بقیه folds آموزش داده می شود. این فرآیند چندین بار تکرار می شود و میانگین عملکرد مدل در همه folds به عنوان یک معیار کلی برای ارزیابی مدل در نهایت گزارش می شود.

بخش دوم:

در این بخش نمودار توابع مختلف پیش بینی شده است. برای افزایش دقت پیش بینی از تکنیک هایی از جمله افزایش تعداد لایه ها استفاده شده است که موثر ترین روش افزایش تعداد نمونه ها بوده.

در انتهای این بخش نمودار های ۳ بعدی نیز به شبکه عصبی داده شده و با دقت خوبی تقریب زده شده اند.

بخش سوم:

در این بخش یک نویز نرمال به داده های آموزشی اضافه شده و شبکه روی آن فیت شده است و نتیجه نمایش داده شده است.

بخش جهارم:

در این بخش نمودار دستی وارد شده است و با شبکه عصبی تقریب زده شده که در ابتدا جزئیات تابع به درستی تقریب زده نشد ولی با افزایش تعداد نمونه ها مشکل حل شد و دقت خوبی به دست آمد. برای افزایش تعداد نقاط از درونیابی خطی استفاده شده به طوری که بین هر دو نقطه یک خط رسم و تعدادی نقطه روی آن اضافه شده است.

بخش بنجم:

در این بخش دیتا های شماره ها به شبکه عصبی داده شد و با یک شبکه کوچک دقت ۹۴ در صد به دست آمد. با بزرگ تر کردن شبکه دقت تا ۹۶ در صد هم افز ایش یافت. بعد بر ای جلوگیری از overfitting از cross-validation با تعداد fold های Δ استفاده شده و به دقت میانگین ۹۶ در صد رسیدیم.

بخش ششم:

در این بخش ابتدا یک نویز نرمال به تصاویر اضافه شده و تصاویر در یک مسیر ذخیره شدند. در ادامه از شبکه عصبی با activation function لاجستیک استفاده شد تا نویز ها حذف شوند. و در بهترین حالت فاکتور psnr به ۲۰ رسید.