

داده های مذکور در صورت سوال ابتدا در متغیر `ppl` ذخیره میشوند و سپس داده های اولیه (ماتریس مربوط به عکس ها) در `X` و کلاس هر داده اولیه در `Y` ذخیره میشوند.

سپس تعدادی از عکس های موجود در مجموعه داده با استفاده از تابع `show_original_image()` نمایش داده میشوند.

در ادامه با استفاده از تابع `train_test_split` ( که در کد با نام `split` از آن استفاده میکنم) مجموعه داده را به صورت رندوم به داده تست (سی درصد داده ها) و داده آموزش (هفتاد درصد داده ها) تقسیم میشوند.

در بلاک ششم برنامه، الگوریتم `PCA` را روی داده آموزش فیت کرده و نمودار تعداد کامپوننت های حاصل از اعمال الگوریتم `PCA` را از کم تا بیشترین مقدار ممکن زیاد میکنیم و تغییرات واریانس داده ها را با آن در نمودار اول میتوانید مشاهده کنید.

در ادامه با توجه به نمودار بخش قبل، انتخاب تعداد کامپوننت ها بین 100 تا 200 میتواند با تقریب خوبی مدل کننده ی داده های اصلی باشد و به دلیل کاهش ابعاد داده های اولیه، میتواند هزینه پردازشی کمتری را بر روی پردازنده تحمیل کند. لذا من تعداد کامپوننت 150 را برای این منظور در کد لحاظ کردم.

پس از انجام مرحله پیش پردازش روی داده های اولیه، وقت آن رسیده است که مدل های پیش بینی کننده را روی آن ها فیت کنیم. در گام اول ماشین بردار پشتیبان را روی داده های آموزش فیت میکنیم. طبق تغییراتی که در پارامترهای این `classifier` دادم، مقادیر پیش فرض آن، منجر به بهترین نتایج ممکن میشدند. نتیجه بدست آمده از این `classifier` حدود نود درصد است که با توجه به اینکه الگوریتم ماشین بردار پشتیبان (معمولا) بر اساس محاسبات جبری درونیایی لاگرانژ بدست می آید، اگر هر بار داده یکسانی به آن داده شود منجر به پاسخ یکسانی خواهد شد.

در مرحله بعد، داده های آموزش را با `multi layer perceptron` فیت میکنیم. بهترین نتایج طبق آزمایش و خطاهایی که داشتم، استفاده از دو لایه مخفی با تعداد گره بین 100 تا 150 و تابع فعال سازی `relu` منجر به بهترین نتیجه میشود. نتیجه حاصل از این `classifier` با توجه به مقادیر رندوم اولیه ای که به وزن ها اختصاص پیدا میکند میتواند در هر بار آموزش آن، حتی با داده یکسان، متفاوت باشد. طبق تست هایی که داشتم نتیجه حاصل از این بخش هم حدود 85 تا 90 درصد دقت دارد.

به طور کلی `SVM` کمی نتیجه بهتری نسبت به `MLP` داشته که شاید علت آن کوچک بودن دیتاست بوده و شاید اگر دیتاست بزرگ تری داشتیم، `MLP` میتوانست نتیجه ی بهتری را کسب کند. ولی نکته ی جالب اینجاست که درباره کلاس 1 که داده های بیشتری را هم در دیتاست داشته، معمولا `MLP` بهتر عمل کرده است.