

برای حل مسئله شناسایی ارقام دستنویس با استفاده از کتابخانه **scikitlearn** ابتدا باید کتابخانه های مورد نظر را **import** کنیم. کتابخانه هایی که در این پیاده سازی نیاز داریم عبارتند از:

- 1- numpy
- 2- matplotlib
- 3- scikitlearn

از کتابخانه **scikitlearn** پنج قسمت مورد نیاز را **import** می‌کنیم.

ابتدا با استفاده از **fetch_openml** دیتاست مورد نیاز خود را از آدرس <https://www.openml.org/d/554> دانلود می‌کنیم. **fetch_openml** با استفاده از پارامتر های ورودی خود داده های را به صورتی که ما نیاز داریم **parse** کرده و در ۲ آرایه **x** و **y** به ما برمی‌گرداند.

در مرحله بعدی نیاز است که یک **permutation** از داده های **x** و **y** را به صورت رندوم بدست آوریم. در خطوط زیر این عملیات انجام می‌شود.

```
random_state = check_random_state(0)
permutation = random_state.permutation(X.shape[0])
X = X[permutation]
y = y[permutation]
X = X.reshape((X.shape[0], -1))
```

با استفاده از تابع **train_test_split** و با کمک پارامتر های ورودی دیتاست را به دو دسته **test** و **train** تقسیم می‌کنیم. ما اینجا از کل داده های ورودی ۱۰ هزار داده با به عنوان داده تست در نظر می‌گیریم. این تابع داده های تست و آموزش را به صورت ۴ آرایه به ما برمی‌گرداند.

پس از تقسیم بعدی داده های به دو دسته تست و آموزش داده ها را استاندارد سازی می‌کنیم. با استفاده از تابع **StandardScaler** میانگین ها را حذف کرده و داده ها را به **unit variance** تغییر می‌دهیم.

```
scaler = StandardScaler()
X_train = scaler.fit_transform(X_train)
X_test = scaler.transform(X_test)
```

برای پوشش بیشتر با استفاده از تابع **LogisticRegression** میزان تحمل یا **tolerance** داده های آموزشی را افزایش می‌دهم.

```
clf = LogisticRegression(C=50.0 / train_samples,
penalty="l1", solver="saga", tol=0.1)
clf.fit(X_train, y_train)
```

در نهایت میزان sparsity و score را روی داده های تست محاسبه کرده تا میزان دقت الگوریتم را بدست بیاوریم.

```
sparsity = np.mean(clf.coef_ == 0) * 100
score = clf.score(X_test, y_test)
```

در انتها با استفاده از یک حلقه و کتابخانه matplotlib یک نمای کلی از نتیجه الگوریتم را نمایش می‌دهیم.