بخش اول (آموزش Digit Classifier):

(فایل Part1.ipynb)

در این بخش از RandomForestClassifier برای آموزش مدل طبقه بندی محتوا (digit) روی تمام داده ها استفاده کردیم.

یارامترها:

برای آموزش مدل تنها پارامترهای n_estimator و min_samples_split را تغییر دادیم که پارامتر های اصلی RandomForestClassifier را تعیین نکردیم از آنجایی که با انتخاب درست شود) شود) شود)

یارامتر n_estimators:

مدل را با n_estimators > 0 به صورت 50 تا 50 تا:

 $n_{estimators} = [1, 50, 100, 150, ...]$

آموزش دادیم. ماکزیمم مقدار $n_estimators$ را هم مقداری تعیین کردیم که باعث می شود آموزش مدل بیش از α دقیقه به طول بینجامد.

در نهایت n_estimators = 500 را انتخاب کردیم که در مقدار n_estimators = 500 دقت برابر

Accuracy = 0.88

بر روی داده های Test را داشت و در حدود ۵ دقیقه قابل آموزش دادن بود.

پارامتر min_samples_split:

مدل را با min_samples_split >= 2 به صورت 100 تا:

min_samples_split = [2, 100, 200, ..., 1000]

و $n_{\rm estimators}=0$ برای کوتاهی زمان و دقت کافی آموزش) آموزش $n_{\rm estimators}=0$ دادیم.

بازه [2, 100] را بر اساس دقت مدل انتخاب كرديم و دوباره مدل را 10 تا 10:

min_samples_split = [2, 10, 20, ..., 100]

آموزش داديم.

در نهایت min_samples_split = 20 را اتخاب کردیم که در مقدار n_estimators = 50 دقت برابر:

Accuracy = 0.84

بر روی داده های Test را داشت.

مدل نهایی:

مدل نهایی را با پارامترهای انتخابی $n_{\rm estimators}=200$ و $n_{\rm estimators}=200$ آموزش دادیم. که دقت (f1_score) برابر بود با:

Accuracy on Train Data = 0.998

Accuracy on Test Data = 0.873

(از f1_score استفاده کردیم که بر اساس confusion_matrix است و بر اساس آن می توانستیم مدل ها را با هم مقایسه کنیم)

جدول confusion_matrix مدل هم در فایل مربوطه موجود است.

بخش دوم (آموزش Domain Classifier و Domain Classifier براى هر دامنه): (فایل Part2.ipynb)

در این بخش از RandomForestClassifier برای آموزش مدل طبقه بندی دامنه (domain) روی تمام داده ها و سپس، آموزش مدل طبقه بندی محتوای (digit) هر دامنه (domain)، استفاده کردیم.

مدل domain_classifier:

مشابه روش بخش اول، مدل را با پارامتر ها مختلف آموزش دادیم و در نهایت به پارامتر های:

 $n_{estimators} = 200$

min_samples_split = 30

رسیدیم. که مدل دقت:

Accuracy on Train Data = 0.913Accuracy on Test Data = 0.943

را دارا بود.

(از f1_score استفاده کردیم که بر اساس confusion_matrix است و بر اساس آن می توانستیم مدل ها را با هم مقایسه کنیم)

جدول confusion_matrix مدل هم در فایل مربوطه موجود است.

مدل های domain_digit_classifier:

مشابه روش بخش اول، مدل ها را با پارامتر ها مختلف آموزش دادیم (برای مدل های از پارامترهای مشترک استفاده کردیم) و در نهایت به پارامتر های:

n_estimators = 200
min_samples_split = 20

رسیدیم. که مدل ها دقت وزن دار:

Accuracy on Train Data (split based on true domain) = 0.998Accuracy on Train Data (split based on predicted domain) = 0.990Accuracy on Test Data (split based on true domain) = 0.876Accuracy on Test Data (split based on predicted domain) = 0.870

را دارا بودند. (جزئیات دقت خالص مدل digit_clf برای هر دامنه در فایل مربوطه موجود است)

بخش سوم (ترکیب داده های آموزشی Domain Classifier ها):

در این بخش، داده های آموزشی هر دامنه را با ضریب ترکیب:

 $mix_ratio = [10\%, 20\%, ..., 100\%]$

با دیگر داده های دیگر دامنه ها ترکیب کردیم.

(مثلا $mix_ratio = 10\%$ برای دامنه 2 دامنه 2 دامنه و مدل 30 دامنه را با داده های دامنه را با داده های دامنه 30 دامنه را با داده های دامنه 30 دامنه 30 دامنه و مدل و مد

(نتایج تمام mix_ratio ها برای تمام دامنه ها در فایل مربوطه موجود است)

در نهایت با مقایسه دقت مدل های جدید با mix_ratio های مختلف، این mix_ratio ها را انتخاب کردیم:

domain = 0 برای $mix_ratio = 70\%$

domain = 1 برای $mix_ratio = 20\%$

domain = 2 برای $mix_ratio = 10\%$

domain = 3 برای $mix_ratio = 0\%$

domain = 4 برای $mix_ratio = 0\%$

که به دقت وزن دار نهایی زیر برای مدل ها رسیدیم:

Accuracy on Train Data (split based on true domain) = 0.998

Accuracy on Train Data (split based on predicted domain) = 0.991

Accuracy on Test Data (split based on true domain) = 0.879

Accuracy on Test Data (split based on predicted domain) = 0.874

(جزئیات دقت خالص مدل digit_clf برای هر دامنه در فایل مربوطه موجود است)