## Country Index Classifier

برای این امر از دو روش استفاده می شود:

تکنیکال: مدل quant classifier که در قسمت quant trader توضیح داده شده است.

فاندامتال: مدل ensemble classifier که از داده های فاندامنتال و ترکیب چندین مدل یادگیری ماشین به صورت زیر، قوی شدن و یا ضعف شاخص هر کشور را محاسبه می کند.

```
def country_index_classifier(method, initialize, country='USD', TimeFrame='1d',
                          use_haiken_ashi=True, hyper_tune=False, plot_results=False, force_to_train=False, update_fund_data=False):
  Classifies the forecast and probability based on the given method and parameters.
  - method (str): The classification method to use ('quant' or 'fund').
    initialize: The initialization parameter for the classifier.
    country (str): The country currency to consider (default: 'USD').
   - TimeFrame (str): The time frame to use for classification (default: '1d').
  - use_haiken_ashi (bool): Whether to use Haiken Ashi candles for classification (default: True).
  - hyper_tune (bool): Whether to perform hyperparameter tuning (default: False).
  - plot_results (bool): Whether to plot the classification results (default: False).
  - force_to_train (bool): Whether to force the classifier to train (default: False).
  - update_fund_data (bool): Wheter to Download and update fundamental data
   - forecast (str): The forecast result ('sell', 'neutral', or 'buy').
   - prob (float): The probability of the forecast result.
    outputs (dict): Outputs from the currency classifier.
  - ValueError: If an invalid method is specified.
```

## Fundamental Model

ابتدا پیش از هرچیز نیاز به جمعآوری دادهها میباشد. دادههای فاندامتال از سایت investing.com کرال میشود. متأسفانه این سایت API نمیدهد و بنابراین کد investing.py برای کرال کردن و بهروزرسانی دادهها با استفاده از Selenium مورد استفاده قرار می گیرد.

```
"""
investing.py

Script to download and process investing.com data

Usage:
    how to update all data (takes 45 minutes)
        update_investing(method='update-all')

    how to update a country data (takes less than 10 minutes)
        update_investing(method='update-country', country='USD')
        X, y = get_investing(country='USD', timeframe='1w')

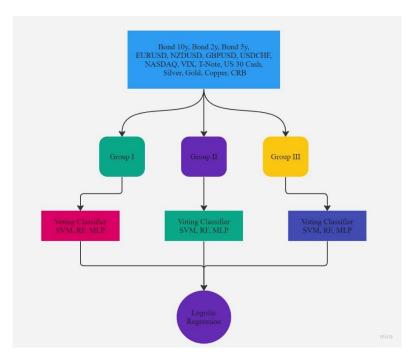
    how to update a single series (takes less than 1 minutes)
        update_investing(method=None, name='US Dollar Index')
        dxy =pd.read_csv("investing_data/US Dollar Index.csv")
        dxy = clean_investing_data(dxy, timeframe)
"""
```

## تابع برای محاسبه شاخص هر کشور مطابق با جفت ارز های مربوطه مورد استفاده قرار میگیرد:

```
def get_country_index(country, timeframe='1d'):
   dxy =pd.read_csv("investing_data/US Dollar Index.csv")
   dxy = clean_investing_data(dxy, timeframe)
   if country == 'USD':
       country_index =dxy
       if country in ['CAD', 'JPY', 'SEK', 'CHF']:
           Ticker = 'USD' + country
           df = pd.read_csv(f"investing_data/{Ticker}.csv")
           df = clean_investing_data(df, timeframe)
           df=df[['Open', 'High', 'Low', 'Close']]
           country_index = dxy/df
           Ticker = country + 'USD'
           df = pd.read_csv(f"investing_data/{Ticker}.csv")
           df = clean_investing_data(df, timeframe)
           df=df[['Open', 'High', 'Low', 'Close']]
           country_index = df*dxy
       country_index['Mean']=np.mean(pd.concat((country_index['Low'],country_index['High'], country_index['Close']),axis=1),axis=1)
       country\_index['diff'] = country\_index['Mean'] - country\_index['Mean'].shift(1)
   return country_index.dropna()
```

```
get_features():
features=dict()
features['USD']=['USD_bond_2Y', 'USD_bond_5Y', 'USD_bond_10Y',
                 'EURUSD', 'NZDUSD', 'GBPUSD', 'USDCHF',
                 'NASDAQ','VIX','T-Note','US 30 Cash',
                 'Silver', 'Gold', 'Copper', 'CRB']
features['CAD']=['CAD_bond_7Y', 'CAD_bond_5Y', 'CAD_bond_4Y', 'CAD_bond_3Y', 'CAD_bond_2Y', 'CAD_bond_10Y',
                 'CADCHF', 'GBPCAD', 'CADJPY', 'EURCAD', 'VIX', 'T-Note', 'US Wheat', 'Heating Oil', 'CRB']
features['AUD']=['AUD_bond_10Y', 'AUD_bond_4Y',
                 'AUDCHF', 'AUDJPY', 'AUDCAD', 'VIX', 'NASDAQ', 'USD_bond_10Y', 'Lumber', 'Brent Oil', 'Copper', 'CRB']
features['NZD']=['NZD_bond_6M', 'VIX','NASDAQ' , 'Silver', 'Brent Oil','Copper',
                 'EURNZD', 'NZDUSD', 'GBPNZD']
features['JPY']=['JPY_bond_8Y','JPY_bond_10Y','JPY_bond_30Y',
                 'EURJPY', 'GBPJPY', 'CADJPY', 'VIX', 'NASDAQ', 'Heating Oil', 'US Dollar Index']
features['GBP']=['GBP_bond_3Y','GBP_bond_1M','GBP_bond_6M',
                 'GBPUSD', 'GBPJPY', 'GBPCHF', 'EURGBP', 'Heating Oil']
features['EUR']=['Germany 10-Year_Bond','Germany 5-Year_Bond','France 10-Year_Bond','US Dollar Index',
                 'EURGBP', 'EURUSD', 'EURJPY', 'EURCAD', 'NASDAQ', 'Brent Oil', 'Silver', 'CRB', 'Natural Gas']
```

حال با استفاده از cluster کردن ویژگی ها هر یک به همراه تاخیرهای بهینه بدست آمده از تابع FindBestLag وارد یک مدل Logistic وارد یک مدل (SVM, RF, MLP) می شود و در نهایت خروجی این مدل ها وارد مدل Regression تا تصمیم گیری نهایی انجام شود.



```
if method=='user_defined':

    # subset_cols=[
    # ['EURUSD', 'NZDUSD', 'GBPUSD', 'USDCHF'],
    # ['Silver', 'Gold', 'Copper', 'CRB'],
    # ['NASDAQ','VIX','T-Note','US 30 Cash', 'bond10y', 'bond2y', 'bond5y']
    # ]

    subsets=subset_dataframes(X, features, method='user_defined', subset_cols=subset_cols)
else:
    subsets=subset_dataframes(X, features, method='clustering', n_clusters=3, subset_cols=None)
```

```
Targets=y
if use_haiken_ashi: Targets=find_heikin_ashi_candlestick(Targets)

Targets['label'] = Targets['diff'].apply(lambda x: 1 if x > 0 else 0)

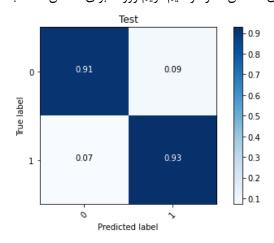
Inputs = []
Forecast_Inputs=[]
Labels = []
Index=[]
for subset in subsets:
    dataset = pd.concat((subset, pd.DataFrame(Targets['diff']), pd.DataFrame(Targets['label'])), axis=1).dropna()
    X, y = dataset[dataset.columns[:-2]], dataset[dataset.columns[-2:]]

    X_scaled,_ = standardization(X.to_numpy())

Best_Inputs, Forecast_Input=FindBestLags(X_scaled, y['diff'].to_numpy() , lagmax=200, nlags=10)
    Inputs.append(Best_Inputs.reshape((-1, Best_Inputs.shape[1]*Best_Inputs.shape[2])))
    Forecast_Inputs.append(Forecast_Input.reshape((-1, Forecast_Input.shape[1]*Forecast_Input.shape[2])))
    Labels.append(y['label'].to_numpy()[-len(Best_Inputs):])
    Index.append(dataset.index[-len(Best_Inputs):])

forecast, y_pred, prob- ensemble_classifier(Inputs, Targets, Forecast_Inputs, Labels, Index, hyper_tune-hyper_tune, plotResults=plot_results)
return forecast, y_pred, prob
```

Confusion Matrix این مدل برای شاخص دلار در تایم فریم روزانه برای دادگان تست به صورت زیر است:



## خروجی نهایی هردو مدل به صورت زیر ارئه میشود:

Model Type	Haiken ashi	normal	Haiken ashi	normal
Fund	Sell Buy Strong Sell Meutral	Soft Buy Stone Buy	Set Several Bry Strong last	Series facility
	USD/1d	1950/14	USD/1w	050/1w
Quant	Strong Sells Strong Series	Seel Say	School Self Strong Self	Sold Boy Strong Boy
		USD/14	MSO/1w	USD/1w