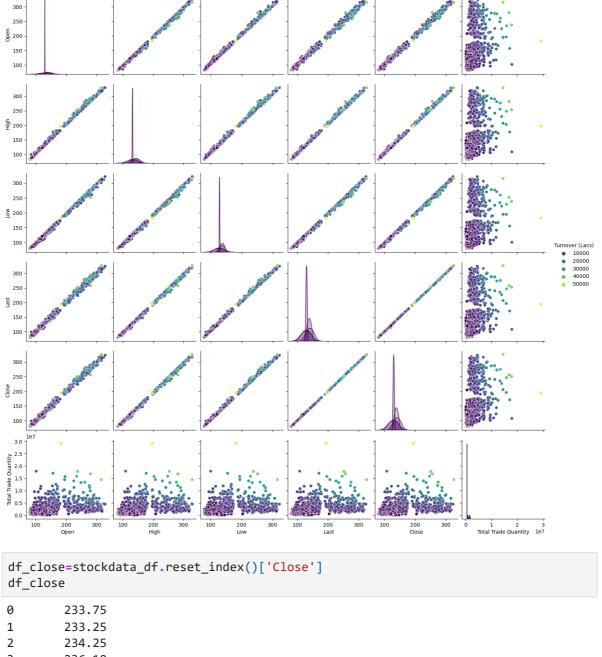
```
import numpy as np
In [1]:
         import pandas as pd
         import matplotlib.pyplot as plt
         %matplotlib inline
         import seaborn as sns
         from datetime import datetime, timedelta
         from sklearn.preprocessing import MinMaxScaler
         import warnings
         warnings.filterwarnings("ignore")
         stockdata_df = pd.read_csv("Stockdataset.csv")
In [2]:
         stockdata_df.head()
Out[2]:
                  Date
                        Open
                                                     Close Total Trade Quantity Turnover (Lacs)
                                High
                                        Low
                                                Last
         0 28-09-2018 234.05 235.95 230.20 233.50
                                                                                       7162.35
                                                     233.75
                                                                       3069914
         1 27-09-2018 234.55 236.80 231.10 233.80 233.25
                                                                       5082859
                                                                                      11859.95
                                                                       2240909
         2 26-09-2018 240.00 240.00 232.50
                                             235.00
                                                                                       5248.60
                                                    234.25
         3 25-09-2018 233.30 236.75
                                     232.00
                                             236.25
                                                     236.10
                                                                       2349368
                                                                                       5503.90
         4 24-09-2018 233.55 239.20 230.75 234.00
                                                                       3423509
                                                                                       7999.55
                                                     233.30
         stockdata_df.shape
In [3]:
         (2035, 8)
Out[3]:
In [4]:
         stockdata_df.describe()
Out[4]:
                                                                               Total Trade
                                                                                              Turnove
                      Open
                                   High
                                                Low
                                                            Last
                                                                      Close
                                                                                 Quantity
                                                                                                 (Lacs
         count 2035.000000
                            2035.000000
                                         2035.000000
                                                     2035.000000
                                                                             2.035000e+03
                                                                                            2035.00000
                                                                  2035.00000
                 149.713735
                              151.992826
                                          147.293931
                                                      149.474251
                                                                             2.335681e+06
         mean
                                                                   149.45027
                                                                                            3899.98056
                                                                    48.71204 2.091778e+06
            std
                  48.664509
                              49.413109
                                           47.931958
                                                       48.732570
                                                                                            4570.76787
                  81.100000
                               82.800000
                                           80.000000
                                                       81.000000
                                                                    80.95000 3.961000e+04
                                                                                              37.04000
           min
                 120.025000
          25%
                             122.100000
                                          118.300000
                                                      120.075000
                                                                   120.05000 1.146444e+06
                                                                                            1427.46000
          50%
                 141.500000
                              143.400000
                                          139.600000
                                                      141.100000
                                                                   141.25000
                                                                             1.783456e+06
                                                                                            2512.03000
          75%
                 157.175000
                              159.400000
                                          155.150000
                                                      156.925000
                                                                   156.90000
                                                                             2.813594e+06
                                                                                            4539.01500
                 327.700000
                             328.750000
                                          321.650000
                                                      325.950000
                                                                   325.75000
                                                                             2.919102e+07
                                                                                          55755.08000
          max
         stockdata_df.columns
In [5]:
         Index(['Date', 'Open', 'High', 'Low', 'Last', 'Close', 'Total Trade Quantity',
Out[5]:
                 'Turnover (Lacs)'],
                dtype='object')
         sns.pairplot(stockdata_df, hue='Turnover (Lacs)', palette="viridis")
In [6]:
         plt.show()
```



```
In [7]:
Out[7]:
                236.10
        3
                233.30
        2030
                118.65
        2031
                117.60
        2032
                120.65
        2033
                120.90
        2034
                121.55
        Name: Close, Length: 2035, dtype: float64
        plt.figure(figsize=(15, 6))
In [8]:
        plt.plot(df_close, c="purple")
         plt.show()
```

```
300
250
200
150
100
                 250
                           500
                                      750
                                                1000
                                                           1250
                                                                      1500
                                                                                 1750
                                                                                           2000
plt.figure(figsize=(15,6))
df_high=stockdata_df.reset_index()['High']
plt.plot(df_high, c="purple")
```

```
In [9]:
          plt.show()
          300
          200
          150
          100
                         250
                                                               1250
                                   500
                                            750
                                                     1000
                                                                         1500
                                                                                  1750
                                                                                            2000
          scaler = MinMaxScaler(feature_range = (0,1))
In [10]:
          df_high = scaler.fit_transform(np.array(df_high).reshape(-1,1))
In [11]:
          df_high.shape
          (2035, 1)
Out[11]:
In [12]:
          print(df_high)
          [[0.62268754]
           [0.62614353]
           [0.6391543]
           [0.15917869]
           [0.15938199]
           [0.16344786]]
In [13]:
          training_size = int(len(df_high) * 0.65)
          test_size = len(df_high) - training_size
          train_data, test_data = df_high[0:training_size,:], df_high[training_size:len(df_high]
```

In [14]:

Out[14]:

training\_size,test\_size

(1322, 713)

```
In [15]: def create_dataset(dataset, time_step = 1):
            dataX, dataY = [], []
            for i in range(len(dataset) - time_step - 1):
                a = dataset[i:(i+time_step), 0]
                dataX.append(a)
                dataY.append(dataset[i+time_step, 0])
            return np.array(dataX), np.array(dataY)
In [16]: | time_step = 100
         x_train, y_train = create_dataset(train_data, time_step)
         x_test, y_test = create_dataset(test_data, time_step)
In [17]: | x_train = x_train.reshape(x_train.shape[0], x_train.shape[1], 1)
         x_test = x_test.reshape(x_test.shape[0], x_test.shape[1], 1)
        print(x_train.shape), print(y_train.shape)
In [18]:
         (1221, 100, 1)
         (1221,)
        (None, None)
Out[18]:
In [19]:
        print(x_test.shape), print(y_test.shape)
         (612, 100, 1)
         (612,)
        (None, None)
Out[19]:
In [20]:
         import math
         from sklearn.metrics import mean_squared_error
         import tensorflow as tf
         from tensorflow.python.keras.models import Sequential
         from tensorflow.python.keras.layers import Dense
         from tensorflow.python.keras.layers import LSTM
         model = Sequential()
In [21]:
         model.add(LSTM(50, return_sequences = True, input_shape = (100,1)))
         model.add(LSTM(50, return_sequences = True))
         model.add(LSTM(50))
         model.add(Dense(1))
         model.compile(loss = 'mean_squared_error', optimizer = 'adam')
In [22]: model.summary()
        Model: "sequential"
         Layer (type)
                                    Output Shape
                                                            Param #
         ______
         1stm (LSTM)
                                                             10400
                                    (None, 100, 50)
         lstm_1 (LSTM)
                                    (None, 100, 50)
                                                             20200
        1stm 2 (LSTM)
                                    (None, 50)
                                                             20200
        dense (Dense)
                                                             51
                                    (None, 1)
         _____
         Total params: 50,851
         Trainable params: 50,851
        Non-trainable params: 0
```

In [23]: model.fit(x\_train, y\_train , validation\_data = (x\_test, y\_test), epochs = 100, bate

```
Epoch 1/100
20/20 [=============== ] - 22s 408ms/step - loss: 0.0307 - val loss:
0.0043
Epoch 2/100
0.0015
Epoch 3/100
0.0012
Epoch 4/100
9.2901e-04
Epoch 5/100
9.4914e-04
Epoch 6/100
9.8757e-04
Epoch 7/100
9.5729e-04
Epoch 8/100
0.0010
Epoch 9/100
9.3353e-04
Epoch 10/100
0.0010
Epoch 11/100
0.0013
Epoch 12/100
8.6449e-04
Epoch 13/100
7.8325e-04
Epoch 14/100
8.3109e-04
Epoch 15/100
ss: 0.0011
Epoch 16/100
ss: 9.7645e-04
Epoch 17/100
ss: 7.5386e-04
Epoch 18/100
ss: 0.0012
Epoch 19/100
7.6388e-04
Epoch 20/100
ss: 8.2489e-04
Epoch 21/100
ss: 6.6680e-04
Epoch 22/100
```

```
ss: 7.7295e-04
Epoch 23/100
ss: 8.9278e-04
Epoch 24/100
ss: 6.8465e-04
Epoch 25/100
ss: 7.5434e-04
Epoch 26/100
ss: 8.6089e-04
Epoch 27/100
ss: 0.0010
Epoch 28/100
ss: 8.5578e-04
Epoch 29/100
ss: 6.7808e-04
Epoch 30/100
ss: 6.0714e-04
Epoch 31/100
ss: 0.0011
Epoch 32/100
ss: 5.3728e-04
Epoch 33/100
ss: 7.1488e-04
Epoch 34/100
ss: 8.1638e-04
Epoch 35/100
ss: 6.4144e-04
Epoch 36/100
ss: 7.6357e-04
Epoch 37/100
ss: 6.3100e-04
Epoch 38/100
ss: 8.0633e-04
Epoch 39/100
ss: 6.6470e-04
Epoch 40/100
ss: 6.3520e-04
Epoch 41/100
ss: 7.5744e-04
Epoch 42/100
ss: 7.1077e-04
Epoch 43/100
```

```
ss: 5.1496e-04
Epoch 44/100
ss: 6.6670e-04
Epoch 45/100
ss: 5.8745e-04
Epoch 46/100
ss: 7.3791e-04
Epoch 47/100
ss: 8.1291e-04
Epoch 48/100
ss: 5.7938e-04
Epoch 49/100
ss: 8.2499e-04
Epoch 50/100
ss: 7.1327e-04
Epoch 51/100
ss: 6.5759e-04
Epoch 52/100
ss: 5.1527e-04
Epoch 53/100
20/20 [=========] - 6s 301ms/step - loss: 5.1019e-04 - val_lo
ss: 5.4262e-04
Epoch 54/100
ss: 5.6322e-04
Epoch 55/100
ss: 6.0894e-04
Epoch 56/100
ss: 5.3728e-04
Epoch 57/100
ss: 5.0411e-04
Epoch 58/100
20/20 [============] - 5s 261ms/step - loss: 4.8908e-04 - val_lo
ss: 5.3763e-04
Epoch 59/100
ss: 7.6494e-04
Epoch 60/100
ss: 4.0779e-04
Epoch 61/100
ss: 4.3959e-04
Epoch 62/100
ss: 5.9321e-04
Epoch 63/100
ss: 7.1573e-04
Epoch 64/100
```

ss: 8.4280e-04

```
Epoch 65/100
ss: 6.0535e-04
Epoch 66/100
ss: 6.1945e-04
Epoch 67/100
ss: 5.1847e-04
Epoch 68/100
ss: 4.0859e-04
Epoch 69/100
ss: 4.6043e-04
Epoch 70/100
ss: 3.6264e-04
Epoch 71/100
ss: 4.2075e-04
Epoch 72/100
ss: 3.3849e-04
Epoch 73/100
ss: 4.9347e-04
Epoch 74/100
ss: 4.6128e-04
Epoch 75/100
ss: 3.5017e-04
Epoch 76/100
ss: 4.6551e-04
Epoch 77/100
ss: 3.0092e-04
Epoch 78/100
ss: 4.8332e-04
Epoch 79/100
ss: 3.6324e-04
Epoch 80/100
ss: 4.3147e-04
Epoch 81/100
ss: 3.4542e-04
Epoch 82/100
ss: 2.9488e-04
Epoch 83/100
ss: 3.1944e-04
Epoch 84/100
ss: 2.7870e-04
Epoch 85/100
ss: 3.0185e-04
Epoch 86/100
```

```
ss: 2.8299e-04
    Epoch 87/100
    ss: 3.7457e-04
    Epoch 88/100
    ss: 3.7208e-04
    Epoch 89/100
    ss: 2.6849e-04
    Epoch 90/100
    ss: 2.4200e-04
    Epoch 91/100
    ss: 3.5941e-04
    Epoch 92/100
    ss: 2.5311e-04
    Epoch 93/100
    ss: 2.3175e-04
    Epoch 94/100
    ss: 2.4410e-04
    Epoch 95/100
    ss: 2.0532e-04
    Epoch 96/100
    ss: 2.3415e-04
    Epoch 97/100
    ss: 2.9327e-04
    Epoch 98/100
    ss: 1.9830e-04
    Epoch 99/100
    ss: 1.9209e-04
    Epoch 100/100
    ss: 2.0372e-04
   <tensorflow.python.keras.callbacks.History at 0x27d09b8cd90>
Out[23]:
In [24]:
    train_predict = model.predict(x_train)
    test_predict = model.predict(x_test)
    train_predict = scaler.inverse_transform(train_predict)
In [25]:
    test_predict = scaler.inverse_transform(test_predict)
    math.sqrt(mean_squared_error(y_train, train_predict))
In [26]:
    169.12003287102468
Out[26]:
    math.sqrt(mean_squared_error(y_test, test_predict))
    118.38508725095954
Out[27]:
```

```
In [28]:
         look_back = 100
         trainPredictPlot = np.empty_like(df_high)
         trainPredictPlot[:,:] = np.nan
         trainPredictPlot[look_back:len(train_predict) + look_back, :] = train_predict
         testPredictPlot = np.empty_like(df_high)
         testPredictPlot[:,:] = np.nan
         testPredictPlot[len(train_predict) + (look_back * 2)+1:len(df_high) - 1, :] = test
In [29]: plt.figure(figsize=(10,6))
         plt.plot(scaler.inverse_transform(df_high))
         plt.plot(trainPredictPlot)
         plt.plot(testPredictPlot)
         plt.show()
         print("Green indicates the Predicted Data")
         print("Blue indicates the Complete Data")
         print("Orange indicates the Train Data")
          300
          250
          200
          150
          100
                 0
                         250
                                  500
                                           750
                                                   1000
                                                            1250
                                                                     1500
                                                                              1750
                                                                                       2000
         Green indicates the Predicted Data
         Blue indicates the Complete Data
         Orange indicates the Train Data
In [30]:
         len(test_data), x_test.shape
         (713, (612, 100, 1))
Out[30]:
In [31]:
         x_input = test_data[409:].reshape(1,-1)
         x_input.shape
         (1, 304)
Out[31]:
In [33]:
         temp_input = list(x_input)
         temp_input = temp_input[0].tolist()
         lst_output = []
         n_{steps} = 100
         nextNumberOfDays = 28
         i = 0
```

```
while i < nextNumberOfDays:</pre>
   if len(temp_input) >= n_steps:
        x_input = np.array(temp_input[-n_steps:])
        print("{} day input {}".format(i, x_input))
        x_input = x_input.reshape(1, n_steps, 1)
       yhat = model.predict(x_input, verbose=0)
        print("{} day output {}".format(i, yhat))
        temp_input.extend(yhat[0].tolist())
        lst_output.extend(yhat.tolist())
        i += 1
    else:
        x_input = x_input.reshape(1, n_steps, 1)
        yhat = model.predict(x_input, verbose=0)
        print(yhat[0])
        temp_input.extend(yhat[0].tolist())
        lst_output.extend(yhat.tolist())
        i += 1
print(lst_output)
```

```
0 day input [0.1345802 0.13254727 0.13397032 0.13356373 0.13498679 0.14108559
0.13498679 0.12644847 0.12685505 0.12482212 0.14515145 0.1467778
0.15003049 0.15368977 0.17198618 0.16548079 0.17625534 0.17564546
0.19129904 0.20817239 0.20309006 0.18479366 0.17930474 0.1896727
0.17483228 0.17849156 0.17645863 0.18540354 0.18377719 0.19190892
0.18987599 0.19028258 0.19394186 0.20004066 0.19638138 0.19495832
0.20349665 0.19597479 0.21162838 0.22036999 0.20979874 0.21528766
0.21589754 0.21610083 0.22748526 0.19150234 0.1833706 0.17340923
0.16751372 0.1622281 0.17056312 0.17462899 0.17930474 0.18174426
0.16853019 0.16548079 0.1742224 0.1713763 0.17300264 0.17157959
0.17767839 0.18459036 0.18702988 0.18987599 0.19109575 0.18581012
0.17015654 0.16751372 0.16974995 0.16609067 0.15531612 0.15003049
0.15064037 0.14860744 0.14596463 0.15043708 0.14413499 0.12441553
0.12827811 0.11547062 0.12034966 0.13478349 0.13498679 0.12868469
0.13295385 0.12807481 0.12624517 0.13051433 0.13905265 0.14718439
0.15104696 0.14515145 0.14311852 0.15816223 0.15328319 0.14921732
0.15531612 0.15917869 0.15938199 0.16344786]
0 day output [[0.1627595]]
1 day input [0.13254727 0.13397032 0.13356373 0.13498679 0.14108559 0.13498679
0.12644847 0.12685505 0.12482212 0.14515145 0.1467778 0.15003049
0.15368977 0.17198618 0.16548079 0.17625534 0.17564546 0.19129904
0.20817239 0.20309006 0.18479366 0.17930474 0.1896727 0.17483228
0.17849156 0.17645863 0.18540354 0.18377719 0.19190892 0.18987599
0.19028258 0.19394186 0.20004066 0.19638138 0.19495832 0.20349665
0.19597479 0.21162838 0.22036999 0.20979874 0.21528766 0.21589754
0.21610083 0.22748526 0.19150234 0.1833706 0.17340923 0.16751372
0.16548079 0.1742224 0.1713763 0.17300264 0.17157959 0.17767839
0.18459036 0.18702988 0.18987599 0.19109575 0.18581012 0.17015654
0.16751372 0.16974995 0.16609067 0.15531612 0.15003049 0.15064037
0.14860744 0.14596463 0.15043708 0.14413499 0.12441553 0.12827811
0.11547062 0.12034966 0.13478349 0.13498679 0.12868469 0.13295385
0.12807481 0.12624517 0.13051433 0.13905265 0.14718439 0.15104696
0.14515145 0.14311852 0.15816223 0.15328319 0.14921732 0.15531612
0.15917869 0.15938199 0.16344786 0.1627595 ]
1 day output [[0.16465355]]
2 day input [0.13397032 0.13356373 0.13498679 0.14108559 0.13498679 0.12644847
0.12685505 0.12482212 0.14515145 0.1467778 0.15003049 0.15368977
0.17198618 0.16548079 0.17625534 0.17564546 0.19129904 0.20817239
0.20309006 0.18479366 0.17930474 0.1896727 0.17483228 0.17849156
0.17645863 0.18540354 0.18377719 0.19190892 0.18987599 0.19028258
0.19394186 0.20004066 0.19638138 0.19495832 0.20349665 0.19597479
0.21162838 0.22036999 0.20979874 0.21528766 0.21589754 0.21610083
0.22748526 0.19150234 0.1833706 0.17340923 0.16751372 0.1622281
0.17056312 0.17462899 0.17930474 0.18174426 0.16853019 0.16548079
0.1742224 0.1713763 0.17300264 0.17157959 0.17767839 0.18459036
0.18702988 0.18987599 0.19109575 0.18581012 0.17015654 0.16751372
0.16974995 0.16609067 0.15531612 0.15003049 0.15064037 0.14860744
0.14596463 0.15043708 0.14413499 0.12441553 0.12827811 0.11547062
0.12034966 0.13478349 0.13498679 0.12868469 0.13295385 0.12807481
0.12624517 0.13051433 0.13905265 0.14718439 0.15104696 0.14515145
0.14311852 0.15816223 0.15328319 0.14921732 0.15531612 0.15917869
0.15938199 0.16344786 0.1627595 0.16465355]
2 day output [[0.16606393]]
3 day input [0.13356373 0.13498679 0.14108559 0.13498679 0.12644847 0.12685505
0.12482212 0.14515145 0.1467778 0.15003049 0.15368977 0.17198618
0.16548079 0.17625534 0.17564546 0.19129904 0.20817239 0.20309006
0.18479366 0.17930474 0.1896727 0.17483228 0.17849156 0.17645863
0.18540354 0.18377719 0.19190892 0.18987599 0.19028258 0.19394186
0.20004066 0.19638138 0.19495832 0.20349665 0.19597479 0.21162838
0.22036999 0.20979874 0.21528766 0.21589754 0.21610083 0.22748526
0.19150234 \ 0.1833706 \ 0.17340923 \ 0.16751372 \ 0.1622281 \ 0.17056312
0.17462899 0.17930474 0.18174426 0.16853019 0.16548079 0.1742224
```

```
0.18987599 0.19109575 0.18581012 0.17015654 0.16751372 0.16974995
0.16609067 0.15531612 0.15003049 0.15064037 0.14860744 0.14596463
0.15043708 0.14413499 0.12441553 0.12827811 0.11547062 0.12034966
0.13478349 0.13498679 0.12868469 0.13295385 0.12807481 0.12624517
0.13051433 0.13905265 0.14718439 0.15104696 0.14515145 0.14311852
0.15816223 0.15328319 0.14921732 0.15531612 0.15917869 0.15938199
0.16344786 0.1627595 0.16465355 0.16606393]
3 day output [[0.16728874]]
4 day input [0.13498679 0.14108559 0.13498679 0.12644847 0.12685505 0.12482212
0.14515145 0.1467778 0.15003049 0.15368977 0.17198618 0.16548079
0.17625534 0.17564546 0.19129904 0.20817239 0.20309006 0.18479366
0.17930474 0.1896727 0.17483228 0.17849156 0.17645863 0.18540354
0.18377719 0.19190892 0.18987599 0.19028258 0.19394186 0.20004066
0.19638138 0.19495832 0.20349665 0.19597479 0.21162838 0.22036999
0.20979874 0.21528766 0.21589754 0.21610083 0.22748526 0.19150234
0.17930474 0.18174426 0.16853019 0.16548079 0.1742224 0.1713763
0.17300264 0.17157959 0.17767839 0.18459036 0.18702988 0.18987599
0.19109575 0.18581012 0.17015654 0.16751372 0.16974995 0.16609067
0.15531612 0.15003049 0.15064037 0.14860744 0.14596463 0.15043708
0.14413499 0.12441553 0.12827811 0.11547062 0.12034966 0.13478349
0.13498679 0.12868469 0.13295385 0.12807481 0.12624517 0.13051433
0.13905265 0.14718439 0.15104696 0.14515145 0.14311852 0.15816223
0.15328319 0.14921732 0.15531612 0.15917869 0.15938199 0.16344786
0.1627595  0.16465355  0.16606393  0.16728874]
4 day output [[0.1684447]]
5 day input [0.14108559 0.13498679 0.12644847 0.12685505 0.12482212 0.14515145
0.17564546 0.19129904 0.20817239 0.20309006 0.18479366 0.17930474
0.19190892 0.18987599 0.19028258 0.19394186 0.20004066 0.19638138
0.19495832 0.20349665 0.19597479 0.21162838 0.22036999 0.20979874
0.21528766 0.21589754 0.21610083 0.22748526 0.19150234 0.1833706
0.17340923 0.16751372 0.1622281 0.17056312 0.17462899 0.17930474
0.18174426 0.16853019 0.16548079 0.1742224 0.1713763 0.17300264
0.17157959 0.17767839 0.18459036 0.18702988 0.18987599 0.19109575
0.18581012 0.17015654 0.16751372 0.16974995 0.16609067 0.15531612
0.15003049 0.15064037 0.14860744 0.14596463 0.15043708 0.14413499
0.12441553 0.12827811 0.11547062 0.12034966 0.13478349 0.13498679
0.12868469 0.13295385 0.12807481 0.12624517 0.13051433 0.13905265
0.14718439 0.15104696 0.14515145 0.14311852 0.15816223 0.15328319
0.14921732 0.15531612 0.15917869 0.15938199 0.16344786 0.1627595
0.16465355 0.16606393 0.16728874 0.16844469]
5 day output [[0.16956979]]
6 day input [0.13498679 0.12644847 0.12685505 0.12482212 0.14515145 0.1467778
0.15003049 0.15368977 0.17198618 0.16548079 0.17625534 0.17564546
0.19129904 0.20817239 0.20309006 0.18479366 0.17930474 0.1896727
0.17483228 0.17849156 0.17645863 0.18540354 0.18377719 0.19190892
0.18987599 0.19028258 0.19394186 0.20004066 0.19638138 0.19495832
0.20349665 0.19597479 0.21162838 0.22036999 0.20979874 0.21528766
0.21589754 0.21610083 0.22748526 0.19150234 0.1833706 0.17340923
0.16751372 0.1622281 0.17056312 0.17462899 0.17930474 0.18174426
0.16853019 0.16548079 0.1742224 0.1713763 0.17300264 0.17157959
0.17767839 0.18459036 0.18702988 0.18987599 0.19109575 0.18581012
0.17015654 0.16751372 0.16974995 0.16609067 0.15531612 0.15003049
0.15064037 0.14860744 0.14596463 0.15043708 0.14413499 0.12441553
0.12827811 0.11547062 0.12034966 0.13478349 0.13498679 0.12868469
0.13295385 0.12807481 0.12624517 0.13051433 0.13905265 0.14718439
0.15104696 0.14515145 0.14311852 0.15816223 0.15328319 0.14921732
0.15531612 0.15917869 0.15938199 0.16344786 0.1627595 0.16465355
0.16606393 0.16728874 0.16844469 0.16956979]
6 day output [[0.17067932]]
7 day input [0.12644847 0.12685505 0.12482212 0.14515145 0.1467778 0.15003049
0.15368977 0.17198618 0.16548079 0.17625534 0.17564546 0.19129904
```

```
0.20817239 0.20309006 0.18479366 0.17930474 0.1896727 0.17483228
0.17849156 0.17645863 0.18540354 0.18377719 0.19190892 0.18987599
0.19028258 0.19394186 0.20004066 0.19638138 0.19495832 0.20349665
0.19597479 0.21162838 0.22036999 0.20979874 0.21528766 0.21589754
0.21610083 0.22748526 0.19150234 0.1833706 0.17340923 0.16751372
0.1622281 0.17056312 0.17462899 0.17930474 0.18174426 0.16853019
0.16548079 0.1742224 0.1713763 0.17300264 0.17157959 0.17767839
0.18459036 0.18702988 0.18987599 0.19109575 0.18581012 0.17015654
0.16751372 0.16974995 0.16609067 0.15531612 0.15003049 0.15064037
 0.14860744 \ 0.14596463 \ 0.15043708 \ 0.14413499 \ 0.12441553 \ 0.12827811 
0.11547062 0.12034966 0.13478349 0.13498679 0.12868469 0.13295385
0.12807481 \ 0.12624517 \ 0.13051433 \ 0.13905265 \ 0.14718439 \ 0.15104696
0.14515145 0.14311852 0.15816223 0.15328319 0.14921732 0.15531612
0.15917869 0.15938199 0.16344786 0.1627595 0.16465355 0.16606393
0.16728874 0.16844469 0.16956979 0.17067932]
7 day output [[0.17178202]]
8 day input [0.12685505 0.12482212 0.14515145 0.1467778 0.15003049 0.15368977
0.17198618 0.16548079 0.17625534 0.17564546 0.19129904 0.20817239
0.20309006 0.18479366 0.17930474 0.1896727 0.17483228 0.17849156
0.17645863 0.18540354 0.18377719 0.19190892 0.18987599 0.19028258
0.19394186 0.20004066 0.19638138 0.19495832 0.20349665 0.19597479
0.21162838 0.22036999 0.20979874 0.21528766 0.21589754 0.21610083
0.22748526 0.19150234 0.1833706 0.17340923 0.16751372 0.1622281
0.17056312 0.17462899 0.17930474 0.18174426 0.16853019 0.16548079
0.18702988 0.18987599 0.19109575 0.18581012 0.17015654 0.16751372
0.16974995 0.16609067 0.15531612 0.15003049 0.15064037 0.14860744
0.14596463 0.15043708 0.14413499 0.12441553 0.12827811 0.11547062
0.12034966 0.13478349 0.13498679 0.12868469 0.13295385 0.12807481
0.12624517 0.13051433 0.13905265 0.14718439 0.15104696 0.14515145
0.14311852 0.15816223 0.15328319 0.14921732 0.15531612 0.15917869
0.15938199 0.16344786 0.1627595 0.16465355 0.16606393 0.16728874
0.16844469 0.16956979 0.17067932 0.17178202]
8 day output [[0.1728832]]
9 day input [0.12482212 0.14515145 0.1467778 0.15003049 0.15368977 0.17198618
0.16548079 0.17625534 0.17564546 0.19129904 0.20817239 0.20309006
0.18479366 0.17930474 0.1896727 0.17483228 0.17849156 0.17645863
0.18540354 0.18377719 0.19190892 0.18987599 0.19028258 0.19394186
0.20004066 0.19638138 0.19495832 0.20349665 0.19597479 0.21162838
0.22036999 0.20979874 0.21528766 0.21589754 0.21610083 0.22748526
0.19150234 0.1833706 0.17340923 0.16751372 0.1622281 0.17056312
0.17462899 0.17930474 0.18174426 0.16853019 0.16548079 0.1742224
0.18987599 0.19109575 0.18581012 0.17015654 0.16751372 0.16974995
0.16609067 0.15531612 0.15003049 0.15064037 0.14860744 0.14596463
0.15043708 0.14413499 0.12441553 0.12827811 0.11547062 0.12034966
0.13478349 0.13498679 0.12868469 0.13295385 0.12807481 0.12624517
0.13051433 0.13905265 0.14718439 0.15104696 0.14515145 0.14311852
0.15816223 0.15328319 0.14921732 0.15531612 0.15917869 0.15938199
0.16344786 0.1627595 0.16465355 0.16606393 0.16728874 0.16844469
0.16956979 0.17067932 0.17178202 0.1728832 ]
9 day output [[0.17398478]]
10 day input [0.14515145 0.1467778 0.15003049 0.15368977 0.17198618 0.16548079
0.17625534 0.17564546 0.19129904 0.20817239 0.20309006 0.18479366
0.17930474 0.1896727 0.17483228 0.17849156 0.17645863 0.18540354
0.18377719 0.19190892 0.18987599 0.19028258 0.19394186 0.20004066
0.19638138 0.19495832 0.20349665 0.19597479 0.21162838 0.22036999
0.20979874 0.21528766 0.21589754 0.21610083 0.22748526 0.19150234
0.17930474 0.18174426 0.16853019 0.16548079 0.1742224 0.1713763
0.17300264 0.17157959 0.17767839 0.18459036 0.18702988 0.18987599
0.19109575 0.18581012 0.17015654 0.16751372 0.16974995 0.16609067
0.15531612 0.15003049 0.15064037 0.14860744 0.14596463 0.15043708
0.14413499 0.12441553 0.12827811 0.11547062 0.12034966 0.13478349
```

```
0.13498679 0.12868469 0.13295385 0.12807481 0.12624517 0.13051433
0.13905265 0.14718439 0.15104696 0.14515145 0.14311852 0.15816223
0.15328319 0.14921732 0.15531612 0.15917869 0.15938199 0.16344786
0.17067932 0.17178202 0.1728832 0.17398478]
10 day output [[0.17508623]]
11 day input [0.1467778 0.15003049 0.15368977 0.17198618 0.16548079 0.17625534
0.17564546 0.19129904 0.20817239 0.20309006 0.18479366 0.17930474
0.19190892 0.18987599 0.19028258 0.19394186 0.20004066 0.19638138
0.19495832 0.20349665 0.19597479 0.21162838 0.22036999 0.20979874
0.21528766 0.21589754 0.21610083 0.22748526 0.19150234 0.1833706
0.17340923 0.16751372 0.1622281 0.17056312 0.17462899 0.17930474
0.18174426 0.16853019 0.16548079 0.1742224 0.1713763 0.17300264
0.17157959 0.17767839 0.18459036 0.18702988 0.18987599 0.19109575
0.18581012 0.17015654 0.16751372 0.16974995 0.16609067 0.15531612
0.15003049 0.15064037 0.14860744 0.14596463 0.15043708 0.14413499
0.12441553 0.12827811 0.11547062 0.12034966 0.13478349 0.13498679
0.12868469 0.13295385 0.12807481 0.12624517 0.13051433 0.13905265
0.14718439 0.15104696 0.14515145 0.14311852 0.15816223 0.15328319
0.14921732 0.15531612 0.15917869 0.15938199 0.16344786 0.1627595
0.16465355 0.16606393 0.16728874 0.16844469 0.16956979 0.17067932
0.17178202 0.1728832 0.17398478 0.17508623]
11 day output [[0.1761853]]
12 day input [0.15003049 0.15368977 0.17198618 0.16548079 0.17625534 0.17564546
0.19129904 0.20817239 0.20309006 0.18479366 0.17930474 0.1896727
0.17483228 0.17849156 0.17645863 0.18540354 0.18377719 0.19190892
0.18987599 0.19028258 0.19394186 0.20004066 0.19638138 0.19495832
0.20349665 0.19597479 0.21162838 0.22036999 0.20979874 0.21528766
0.21589754 0.21610083 0.22748526 0.19150234 0.1833706 0.17340923
0.16751372 0.1622281 0.17056312 0.17462899 0.17930474 0.18174426
0.16853019 0.16548079 0.1742224 0.1713763 0.17300264 0.17157959
0.17767839 0.18459036 0.18702988 0.18987599 0.19109575 0.18581012
0.17015654 0.16751372 0.16974995 0.16609067 0.15531612 0.15003049
0.15064037 0.14860744 0.14596463 0.15043708 0.14413499 0.12441553
0.12827811 0.11547062 0.12034966 0.13478349 0.13498679 0.12868469
0.13295385 0.12807481 0.12624517 0.13051433 0.13905265 0.14718439
0.15104696 0.14515145 0.14311852 0.15816223 0.15328319 0.14921732
0.15531612 0.15917869 0.15938199 0.16344786 0.1627595 0.16465355
0.16606393 0.16728874 0.16844469 0.16956979 0.17067932 0.17178202
0.1728832 0.17398478 0.17508623 0.17618529]
12 day output [[0.1772787]]
13 day input [0.15368977 0.17198618 0.16548079 0.17625534 0.17564546 0.19129904
0.20817239 0.20309006 0.18479366 0.17930474 0.1896727 0.17483228
0.17849156 0.17645863 0.18540354 0.18377719 0.19190892 0.18987599
0.19028258 0.19394186 0.20004066 0.19638138 0.19495832 0.20349665
0.19597479 0.21162838 0.22036999 0.20979874 0.21528766 0.21589754
0.21610083 0.22748526 0.19150234 0.1833706 0.17340923 0.16751372
0.1622281 0.17056312 0.17462899 0.17930474 0.18174426 0.16853019
0.16548079 0.1742224 0.1713763 0.17300264 0.17157959 0.17767839
0.18459036 0.18702988 0.18987599 0.19109575 0.18581012 0.17015654
0.16751372 0.16974995 0.16609067 0.15531612 0.15003049 0.15064037
0.14860744 0.14596463 0.15043708 0.14413499 0.12441553 0.12827811
0.11547062 0.12034966 0.13478349 0.13498679 0.12868469 0.13295385
0.12807481 0.12624517 0.13051433 0.13905265 0.14718439 0.15104696
0.14515145 0.14311852 0.15816223 0.15328319 0.14921732 0.15531612
0.15917869 0.15938199 0.16344786 0.1627595 0.16465355 0.16606393
0.16728874 0.16844469 0.16956979 0.17067932 0.17178202 0.1728832
0.17398478 0.17508623 0.17618529 0.1772787 ]
13 day output [[0.17836326]]
14 day input [0.17198618 0.16548079 0.17625534 0.17564546 0.19129904 0.20817239
0.20309006 0.18479366 0.17930474 0.1896727 0.17483228 0.17849156
0.17645863 0.18540354 0.18377719 0.19190892 0.18987599 0.19028258
```

0.19394186 0.20004066 0.19638138 0.19495832 0.20349665 0.19597479

```
0.21162838 0.22036999 0.20979874 0.21528766 0.21589754 0.21610083
0.22748526 0.19150234 0.1833706 0.17340923 0.16751372 0.1622281
0.17056312 0.17462899 0.17930474 0.18174426 0.16853019 0.16548079
0.1742224   0.1713763   0.17300264   0.17157959   0.17767839   0.18459036
0.18702988 0.18987599 0.19109575 0.18581012 0.17015654 0.16751372
0.16974995 0.16609067 0.15531612 0.15003049 0.15064037 0.14860744
0.14596463 0.15043708 0.14413499 0.12441553 0.12827811 0.11547062
0.12034966 0.13478349 0.13498679 0.12868469 0.13295385 0.12807481
0.12624517 0.13051433 0.13905265 0.14718439 0.15104696 0.14515145
0.14311852 0.15816223 0.15328319 0.14921732 0.15531612 0.15917869
0.15938199 0.16344786 0.1627595 0.16465355 0.16606393 0.16728874
0.16844469 0.16956979 0.17067932 0.17178202 0.1728832 0.17398478
0.17508623 0.17618529 0.1772787 0.17836326]
14 day output [[0.17943595]]
15 day input [0.16548079 0.17625534 0.17564546 0.19129904 0.20817239 0.20309006
0.18479366 0.17930474 0.1896727 0.17483228 0.17849156 0.17645863
0.18540354 0.18377719 0.19190892 0.18987599 0.19028258 0.19394186
0.20004066 0.19638138 0.19495832 0.20349665 0.19597479 0.21162838
0.22036999 0.20979874 0.21528766 0.21589754 0.21610083 0.22748526
0.19150234 0.1833706 0.17340923 0.16751372 0.1622281 0.17056312
0.17462899 \ 0.17930474 \ 0.18174426 \ 0.16853019 \ 0.16548079 \ 0.1742224
0.18987599 0.19109575 0.18581012 0.17015654 0.16751372 0.16974995
0.16609067 0.15531612 0.15003049 0.15064037 0.14860744 0.14596463
0.15043708 0.14413499 0.12441553 0.12827811 0.11547062 0.12034966
0.13478349 0.13498679 0.12868469 0.13295385 0.12807481 0.12624517
0.13051433 0.13905265 0.14718439 0.15104696 0.14515145 0.14311852
0.15816223 0.15328319 0.14921732 0.15531612 0.15917869 0.15938199
0.16344786 0.1627595 0.16465355 0.16606393 0.16728874 0.16844469
0.16956979 0.17067932 0.17178202 0.1728832 0.17398478 0.17508623
0.17618529 0.1772787 0.17836326 0.17943595]
15 day output [[0.18049437]]
16 day input [0.17625534 0.17564546 0.19129904 0.20817239 0.20309006 0.18479366
0.17930474 0.1896727 0.17483228 0.17849156 0.17645863 0.18540354
0.18377719 0.19190892 0.18987599 0.19028258 0.19394186 0.20004066
0.19638138 0.19495832 0.20349665 0.19597479 0.21162838 0.22036999
0.20979874 0.21528766 0.21589754 0.21610083 0.22748526 0.19150234
0.17930474 0.18174426 0.16853019 0.16548079 0.1742224 0.1713763
0.17300264 0.17157959 0.17767839 0.18459036 0.18702988 0.18987599
0.19109575 0.18581012 0.17015654 0.16751372 0.16974995 0.16609067
0.15531612 0.15003049 0.15064037 0.14860744 0.14596463 0.15043708
0.14413499 0.12441553 0.12827811 0.11547062 0.12034966 0.13478349
0.13498679 0.12868469 0.13295385 0.12807481 0.12624517 0.13051433
0.13905265 0.14718439 0.15104696 0.14515145 0.14311852 0.15816223
0.15328319 0.14921732 0.15531612 0.15917869 0.15938199 0.16344786
0.17067932 0.17178202 0.1728832 0.17398478 0.17508623 0.17618529
0.1772787 0.17836326 0.17943595 0.18049437]
16 day output [[0.18153687]]
17 day input [0.17564546 0.19129904 0.20817239 0.20309006 0.18479366 0.17930474
0.19190892 0.18987599 0.19028258 0.19394186 0.20004066 0.19638138
0.19495832 0.20349665 0.19597479 0.21162838 0.22036999 0.20979874
0.21528766 0.21589754 0.21610083 0.22748526 0.19150234 0.1833706
0.17340923 0.16751372 0.1622281 0.17056312 0.17462899 0.17930474
0.18174426 0.16853019 0.16548079 0.1742224 0.1713763 0.17300264
0.17157959 0.17767839 0.18459036 0.18702988 0.18987599 0.19109575
0.18581012 0.17015654 0.16751372 0.16974995 0.16609067 0.15531612
0.15003049 0.15064037 0.14860744 0.14596463 0.15043708 0.14413499
0.12441553 0.12827811 0.11547062 0.12034966 0.13478349 0.13498679
0.12868469 0.13295385 0.12807481 0.12624517 0.13051433 0.13905265
0.14718439 0.15104696 0.14515145 0.14311852 0.15816223 0.15328319
0.14921732 0.15531612 0.15917869 0.15938199 0.16344786 0.1627595
```

```
0.16465355 0.16606393 0.16728874 0.16844469 0.16956979 0.17067932
0.17178202 0.1728832 0.17398478 0.17508623 0.17618529 0.1772787
0.17836326 0.17943595 0.18049437 0.18153687]
17 day output [[0.1825625]]
18 day input [0.19129904 0.20817239 0.20309006 0.18479366 0.17930474 0.1896727
0.17483228 0.17849156 0.17645863 0.18540354 0.18377719 0.19190892
0.18987599 0.19028258 0.19394186 0.20004066 0.19638138 0.19495832
0.20349665 0.19597479 0.21162838 0.22036999 0.20979874 0.21528766
0.21589754 0.21610083 0.22748526 0.19150234 0.1833706 0.17340923
0.16751372\ 0.1622281 \quad 0.17056312\ 0.17462899\ 0.17930474\ 0.18174426
0.16853019 0.16548079 0.1742224 0.1713763 0.17300264 0.17157959
0.17767839 0.18459036 0.18702988 0.18987599 0.19109575 0.18581012
0.17015654 0.16751372 0.16974995 0.16609067 0.15531612 0.15003049
0.15064037 0.14860744 0.14596463 0.15043708 0.14413499 0.12441553
0.12827811 0.11547062 0.12034966 0.13478349 0.13498679 0.12868469
0.13295385 0.12807481 0.12624517 0.13051433 0.13905265 0.14718439
0.15104696 0.14515145 0.14311852 0.15816223 0.15328319 0.14921732
0.15531612 0.15917869 0.15938199 0.16344786 0.1627595 0.16465355
0.16606393 0.16728874 0.16844469 0.16956979 0.17067932 0.17178202
0.17943595 0.18049437 0.18153687 0.1825625 ]
18 day output [[0.18357088]]
19 day input [0.20817239 0.20309006 0.18479366 0.17930474 0.1896727 0.17483228
0.17849156 0.17645863 0.18540354 0.18377719 0.19190892 0.18987599
0.19028258 0.19394186 0.20004066 0.19638138 0.19495832 0.20349665
0.19597479 0.21162838 0.22036999 0.20979874 0.21528766 0.21589754
0.21610083 0.22748526 0.19150234 0.1833706 0.17340923 0.16751372
0.1622281   0.17056312   0.17462899   0.17930474   0.18174426   0.16853019
0.16548079 0.1742224 0.1713763 0.17300264 0.17157959 0.17767839
0.18459036 0.18702988 0.18987599 0.19109575 0.18581012 0.17015654
0.16751372 0.16974995 0.16609067 0.15531612 0.15003049 0.15064037
0.14860744 0.14596463 0.15043708 0.14413499 0.12441553 0.12827811
0.11547062 0.12034966 0.13478349 0.13498679 0.12868469 0.13295385
0.12807481 0.12624517 0.13051433 0.13905265 0.14718439 0.15104696
0.14515145 0.14311852 0.15816223 0.15328319 0.14921732 0.15531612
0.15917869 0.15938199 0.16344786 0.1627595 0.16465355 0.16606393
0.16728874 0.16844469 0.16956979 0.17067932 0.17178202 0.1728832
0.17398478 0.17508623 0.17618529 0.1772787 0.17836326 0.17943595
0.18049437 0.18153687 0.1825625 0.18357088]
19 day output [[0.18456222]]
20 day input [0.20309006 0.18479366 0.17930474 0.1896727 0.17483228 0.17849156
0.17645863 0.18540354 0.18377719 0.19190892 0.18987599 0.19028258
0.19394186 0.20004066 0.19638138 0.19495832 0.20349665 0.19597479
0.21162838 0.22036999 0.20979874 0.21528766 0.21589754 0.21610083
0.22748526 0.19150234 0.1833706 0.17340923 0.16751372 0.1622281
0.17056312 0.17462899 0.17930474 0.18174426 0.16853019 0.16548079
0.1742224   0.1713763   0.17300264   0.17157959   0.17767839   0.18459036
0.18702988 0.18987599 0.19109575 0.18581012 0.17015654 0.16751372
0.16974995 0.16609067 0.15531612 0.15003049 0.15064037 0.14860744
0.14596463 0.15043708 0.14413499 0.12441553 0.12827811 0.11547062
0.12034966 0.13478349 0.13498679 0.12868469 0.13295385 0.12807481
0.12624517 0.13051433 0.13905265 0.14718439 0.15104696 0.14515145
0.14311852 0.15816223 0.15328319 0.14921732 0.15531612 0.15917869
0.15938199 0.16344786 0.1627595 0.16465355 0.16606393 0.16728874
0.16844469 0.16956979 0.17067932 0.17178202 0.1728832 0.17398478
0.17508623 0.17618529 0.1772787 0.17836326 0.17943595 0.18049437
0.18153687 0.1825625 0.18357088 0.18456222]
20 day output [[0.18553694]]
21 day input [0.18479366 0.17930474 0.1896727 0.17483228 0.17849156 0.17645863
0.18540354 0.18377719 0.19190892 0.18987599 0.19028258 0.19394186
0.20004066 0.19638138 0.19495832 0.20349665 0.19597479 0.21162838
0.22036999 0.20979874 0.21528766 0.21589754 0.21610083 0.22748526
0.19150234 0.1833706 0.17340923 0.16751372 0.1622281 0.17056312
```

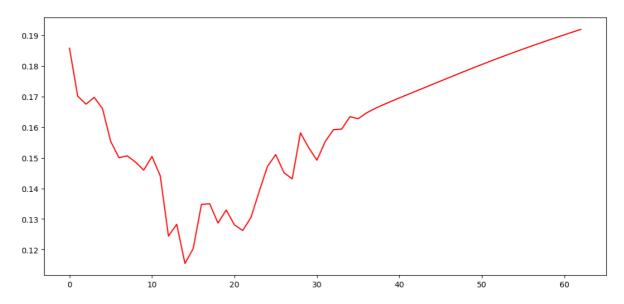
0.17462899 0.17930474 0.18174426 0.16853019 0.16548079 0.1742224

```
0.18987599 0.19109575 0.18581012 0.17015654 0.16751372 0.16974995
0.16609067 0.15531612 0.15003049 0.15064037 0.14860744 0.14596463
0.15043708 0.14413499 0.12441553 0.12827811 0.11547062 0.12034966
0.13478349 0.13498679 0.12868469 0.13295385 0.12807481 0.12624517
0.13051433 0.13905265 0.14718439 0.15104696 0.14515145 0.14311852
0.15816223 0.15328319 0.14921732 0.15531612 0.15917869 0.15938199
0.16344786 0.1627595 0.16465355 0.16606393 0.16728874 0.16844469
0.16956979 0.17067932 0.17178202 0.1728832 0.17398478 0.17508623
0.17618529\ 0.1772787\quad 0.17836326\ 0.17943595\ 0.18049437\ 0.18153687
0.1825625  0.18357088  0.18456222  0.18553694]
21 day output [[0.1864958]]
22 day input [0.17930474 0.1896727 0.17483228 0.17849156 0.17645863 0.18540354
0.18377719 0.19190892 0.18987599 0.19028258 0.19394186 0.20004066
0.19638138 0.19495832 0.20349665 0.19597479 0.21162838 0.22036999
0.20979874 0.21528766 0.21589754 0.21610083 0.22748526 0.19150234
0.17930474 0.18174426 0.16853019 0.16548079 0.1742224 0.1713763
0.17300264 0.17157959 0.17767839 0.18459036 0.18702988 0.18987599
0.19109575 0.18581012 0.17015654 0.16751372 0.16974995 0.16609067
0.15531612 0.15003049 0.15064037 0.14860744 0.14596463 0.15043708
0.14413499 0.12441553 0.12827811 0.11547062 0.12034966 0.13478349
0.13498679 0.12868469 0.13295385 0.12807481 0.12624517 0.13051433
0.13905265 0.14718439 0.15104696 0.14515145 0.14311852 0.15816223
0.15328319 0.14921732 0.15531612 0.15917869 0.15938199 0.16344786
0.17067932 0.17178202 0.1728832 0.17398478 0.17508623 0.17618529
0.1772787   0.17836326   0.17943595   0.18049437   0.18153687   0.1825625
0.18357088 0.18456222 0.18553694 0.1864958 ]
22 day output [[0.18743946]]
23 day input [0.1896727 0.17483228 0.17849156 0.17645863 0.18540354 0.18377719
0.19190892 0.18987599 0.19028258 0.19394186 0.20004066 0.19638138
0.19495832 0.20349665 0.19597479 0.21162838 0.22036999 0.20979874
0.21528766 0.21589754 0.21610083 0.22748526 0.19150234 0.1833706
0.17340923 0.16751372 0.1622281 0.17056312 0.17462899 0.17930474
0.18174426 0.16853019 0.16548079 0.1742224 0.1713763 0.17300264
0.17157959 0.17767839 0.18459036 0.18702988 0.18987599 0.19109575
0.18581012 0.17015654 0.16751372 0.16974995 0.16609067 0.15531612
0.15003049 0.15064037 0.14860744 0.14596463 0.15043708 0.14413499
0.12441553 0.12827811 0.11547062 0.12034966 0.13478349 0.13498679
0.12868469 0.13295385 0.12807481 0.12624517 0.13051433 0.13905265
0.14718439 0.15104696 0.14515145 0.14311852 0.15816223 0.15328319
0.14921732 0.15531612 0.15917869 0.15938199 0.16344786 0.1627595
0.16465355 0.16606393 0.16728874 0.16844469 0.16956979 0.17067932
0.17178202 0.1728832 0.17398478 0.17508623 0.17618529 0.1772787
0.17836326 0.17943595 0.18049437 0.18153687 0.1825625 0.18357088
0.18456222 0.18553694 0.1864958 0.18743946]
23 day output [[0.18836877]]
24 day input [0.17483228 0.17849156 0.17645863 0.18540354 0.18377719 0.19190892
0.18987599 0.19028258 0.19394186 0.20004066 0.19638138 0.19495832
0.20349665 0.19597479 0.21162838 0.22036999 0.20979874 0.21528766
0.21589754 0.21610083 0.22748526 0.19150234 0.1833706 0.17340923
0.16751372 0.1622281 0.17056312 0.17462899 0.17930474 0.18174426
0.16853019 0.16548079 0.1742224 0.1713763 0.17300264 0.17157959
0.17767839 0.18459036 0.18702988 0.18987599 0.19109575 0.18581012
0.17015654 0.16751372 0.16974995 0.16609067 0.15531612 0.15003049
0.15064037 0.14860744 0.14596463 0.15043708 0.14413499 0.12441553
0.12827811 0.11547062 0.12034966 0.13478349 0.13498679 0.12868469
0.13295385 0.12807481 0.12624517 0.13051433 0.13905265 0.14718439
0.15104696 0.14515145 0.14311852 0.15816223 0.15328319 0.14921732
0.15531612 0.15917869 0.15938199 0.16344786 0.1627595 0.16465355
0.16606393 0.16728874 0.16844469 0.16956979 0.17067932 0.17178202
0.17943595 0.18049437 0.18153687 0.1825625 0.18357088 0.18456222
```

```
0.18553694 0.1864958 0.18743946 0.18836877]
24 day output [[0.18928435]]
25 day input [0.17849156 0.17645863 0.18540354 0.18377719 0.19190892 0.18987599
0.19028258 0.19394186 0.20004066 0.19638138 0.19495832 0.20349665
0.19597479 0.21162838 0.22036999 0.20979874 0.21528766 0.21589754
0.21610083 0.22748526 0.19150234 0.1833706 0.17340923 0.16751372
0.16548079 0.1742224 0.1713763 0.17300264 0.17157959 0.17767839
0.18459036 0.18702988 0.18987599 0.19109575 0.18581012 0.17015654
0.16751372 0.16974995 0.16609067 0.15531612 0.15003049 0.15064037
0.14860744 0.14596463 0.15043708 0.14413499 0.12441553 0.12827811
0.11547062 0.12034966 0.13478349 0.13498679 0.12868469 0.13295385
0.12807481 0.12624517 0.13051433 0.13905265 0.14718439 0.15104696
0.14515145 0.14311852 0.15816223 0.15328319 0.14921732 0.15531612
0.15917869 0.15938199 0.16344786 0.1627595 0.16465355 0.16606393
0.16728874 0.16844469 0.16956979 0.17067932 0.17178202 0.1728832
0.17398478 0.17508623 0.17618529 0.1772787 0.17836326 0.17943595
0.18049437 0.18153687 0.1825625 0.18357088 0.18456222 0.18553694
0.1864958 0.18743946 0.18836877 0.18928435]
25 day output [[0.19018677]]
26 day input [0.17645863 0.18540354 0.18377719 0.19190892 0.18987599 0.19028258
0.19394186 0.20004066 0.19638138 0.19495832 0.20349665 0.19597479
0.21162838 0.22036999 0.20979874 0.21528766 0.21589754 0.21610083
0.22748526 0.19150234 0.1833706 0.17340923 0.16751372 0.1622281
0.17056312 0.17462899 0.17930474 0.18174426 0.16853019 0.16548079
0.1742224 0.1713763 0.17300264 0.17157959 0.17767839 0.18459036
0.18702988 0.18987599 0.19109575 0.18581012 0.17015654 0.16751372
0.16974995 0.16609067 0.15531612 0.15003049 0.15064037 0.14860744
0.14596463 0.15043708 0.14413499 0.12441553 0.12827811 0.11547062
0.12034966 0.13478349 0.13498679 0.12868469 0.13295385 0.12807481
0.12624517 0.13051433 0.13905265 0.14718439 0.15104696 0.14515145
0.14311852 0.15816223 0.15328319 0.14921732 0.15531612 0.15917869
0.15938199 0.16344786 0.1627595 0.16465355 0.16606393 0.16728874
0.16844469 0.16956979 0.17067932 0.17178202 0.1728832 0.17398478
0.17508623 0.17618529 0.1772787 0.17836326 0.17943595 0.18049437
0.18153687 0.1825625 0.18357088 0.18456222 0.18553694 0.1864958
0.18743946 0.18836877 0.18928435 0.19018677]
26 day output [[0.19107649]]
27 day input [0.18540354 0.18377719 0.19190892 0.18987599 0.19028258 0.19394186
0.20004066 0.19638138 0.19495832 0.20349665 0.19597479 0.21162838
0.22036999 0.20979874 0.21528766 0.21589754 0.21610083 0.22748526
0.19150234 0.1833706 0.17340923 0.16751372 0.1622281 0.17056312
0.17462899 0.17930474 0.18174426 0.16853019 0.16548079 0.1742224
0.18987599 0.19109575 0.18581012 0.17015654 0.16751372 0.16974995
0.16609067 0.15531612 0.15003049 0.15064037 0.14860744 0.14596463
0.15043708 0.14413499 0.12441553 0.12827811 0.11547062 0.12034966
0.13478349 0.13498679 0.12868469 0.13295385 0.12807481 0.12624517
0.13051433 0.13905265 0.14718439 0.15104696 0.14515145 0.14311852
0.15816223 0.15328319 0.14921732 0.15531612 0.15917869 0.15938199
0.16344786 0.1627595 0.16465355 0.16606393 0.16728874 0.16844469
0.16956979 0.17067932 0.17178202 0.1728832 0.17398478 0.17508623
0.17618529 0.1772787 0.17836326 0.17943595 0.18049437 0.18153687
0.18836877 0.18928435 0.19018677 0.19107649]
27 day output [[0.19195393]]
[[0.16275949776172638], [0.16465355455875397], [0.16606393456459045], [0.167288735
50891876], [0.1684446930885315], [0.16956979036331177], [0.17067931592464447], [0.
1717820167541504], [0.17288319766521454], [0.17398478090763092], [0.17508623003959
656], [0.17618529498577118], [0.17727869749069214], [0.17836326360702515], [0.1794
3595349788666], [0.18049436807632446], [0.18153686821460724], [0.1825625002384185
8], [0.18357087671756744], [0.18456222116947174], [0.1855369359254837], [0.1864957
958459854], [0.1874394565820694], [0.1883687674999237], [0.18928435444831848], [0.
```

1901867687702179], [0.19107648730278015], [0.19195392727851868]]

```
In [37]:
          day_new = np.arange(1,101)
          day_pred = np.arange(101,129)
In [38]:
          day_new.shape
          (100,)
Out[38]:
          day_pred.shape
In [39]:
          (28,)
Out[39]:
In [40]:
          ds3 = df_high.tolist()
          ds3.extend(lst_output)
          len(df_high)
          2035
Out[40]:
In [42]:
         plt.figure(figsize=(13,6))
          plt.plot(day_new, scaler.inverse_transform(df_high[1935:]),color="Green")
          plt.plot(day_pred, scaler.inverse_transform(lst_output))
          plt.show()
          140
          135
          130
          125
          120
          115
                           20
                                       40
                                                   60
                                                                          100
                                                                                      120
In [43]:
         plt.figure(figsize=(13,6))
          ds3=df_high.tolist()
          ds3.extend(lst_output)
          plt.plot(ds3[2000:],color='Red')
          plt.show()
```



```
In [46]: plt.figure(figsize=(13, 6))
    ds3 = scaler.inverse_transform(ds3).tolist()
    plt.plot(ds3, color='red')
    plt.xlabel('X-axis Label')
    plt.ylabel('Y-axis Label')
    plt.title('Title of the Plot')
    plt.show()
```

