# Гузенко А.М. Группа 7.2. Вариант 4

### Лабораторная работа № 2

### Линейная регрессия

"Количество молока в месяц"

### Цель

Провести линейный регрессионный анализ, спрогнозировать короткий временной промежуток.

#### Описание данных

```
      1
      milk

      2
      589

      3
      561

      4
      640

      5
      656

      6
      727

      7
      697

      8
      640

      9
      599

      10
      568

      11
      577

      12
      553

      13
      582

      14
      600

      15
      566

      16
      653

      17
      673

      18
      742

      19
      716
```

Количество произведенного молока в месяц. У ряда есть тренд – с течением времени количество продукции увеличивается. Есть сезонность – чем ближе зима, тем продукции меньше, чем ближе лето, тем продукции становится больше, в мае количество продукции обычно максимальное. Данные не меняют свой характер. Выбросов в данных нет.

### Выполнение работы

1. Импортируем нужные нам библиотеки, функции.

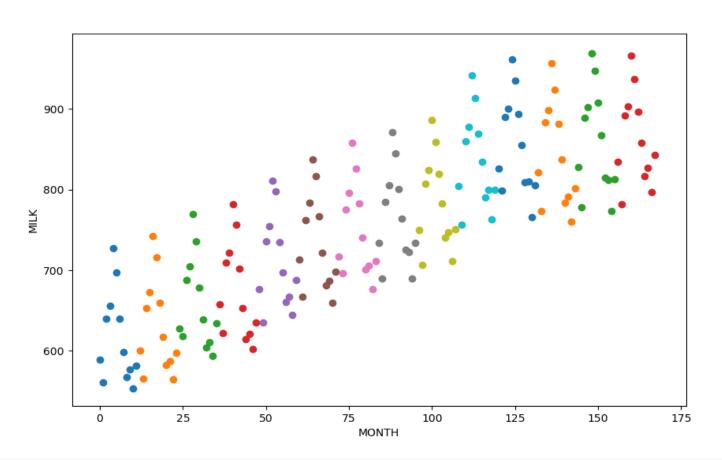
```
import pandas as pd
import os
import matplotlib.pyplot as plt
import numpy as np
from sklearn.linear_model import LinearRegression
from sklearn.preprocessing import normalize
```

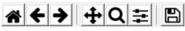
2. Считаем данные и выведем их на графике.

```
data = pd.read_csv(PATH + 'data\\milk.csv')
for i in range(0, 15):
    plt.scatter([j+(12*i) for j in range(0, len(data['milk'][i*12:12+12*i]))],
data['milk'][i*12:12+12*i])
plt.xlabel('MONTH')
plt.ylabel('MILK')
plt.show()
```

 $\times$ 

Figure 1





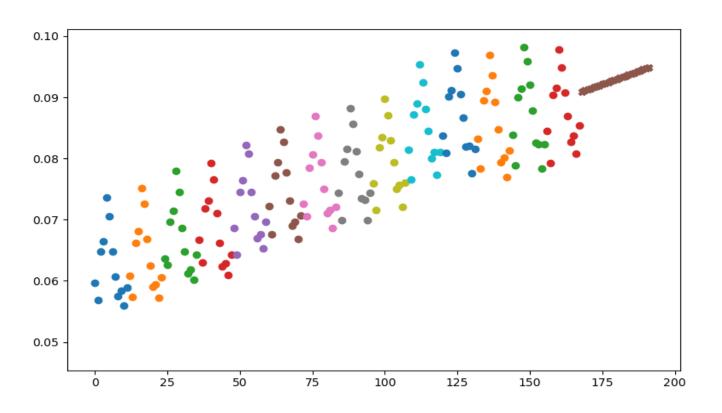
3. Подготовим данные, создадим модель на этих данных и сделаем прогноз.

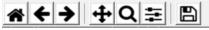
```
x = np.array([i for i in range(0, len(data['milk']))]).reshape((-1, 1))
norm_data = normalize(np.array(data['milk']).reshape((1, -1)))
lr = LinearRegression().fit(x, norm_data[0])
x_predict = np.array([i for i in range(len(data['milk']),
len(data['milk'])+24)]).reshape((-1, 1))
y_predict = lr.predict(x_predict)
```

4. Выведем подготовленные данные вместе с прогнозом, на следующие два года, на графике.

×

```
for i in range(0, 15):
    plt.scatter([j+(12*i) for j in range(0, len(norm_data[0][i*12:12+12*i]))],
norm_data[0][i*12:12+12*i])
plt.scatter(x_predict, y_predict, marker='X')
plt.show()
```





# Вывод

При помощи линейной регрессии мы смогли спрогнозировать рост, тренд, молочной продукции на следующие два года, но мы не смогли спрогнозировать сезонность, хотя это можно сделать установив зависимость между месяцами года и наложить ее на спрогнозированные данные.