## Регрессия

# 1. Постановка задачи

Реализовать линейную, полиномиальную и экспоненциальную регрессию.

# 2. Используемые данные

Набор искусственно созданных внутри программы двумерных данных с использованием функции random.

### 3. Решение

Импорт используемых модулей:

import numpy as np - для работы с массивами

import matplotlib.pyplot as plt - для визуализации результатов

from sklearn.linear\_model import LinearRegression

from sklearn.preprocessing import PolynomialFeatures

from math import exp

from random import random - для рандомизации вводных данных

Получение искусственных данных:

```
X = np.array([i for i in range(1, 10000)]).reshape(-1, 1)
```

```
Y = np.array([i*(1+0.1*random())*exp(i**(1/3))) for i in range(1, 10000)]).reshape(-1, 1)
```

# Реализация регрессии:

### 1. Линейной

```
reg linear = LinearRegression()
```

```
reg linear.fit(X, Y)
```

Y linear = reg linear.predict(X)

# 2. Полиномиальной

preprocess\_polynomial = PolynomialFeatures(degree=4)

```
reg_polynomial = LinearRegression()
```

X\_poly = preprocess\_polynomial.fit\_transform(X)

reg\_polynomial.fit(X\_poly, Y)

Y\_polynomial = reg\_polynomial.predict(X\_poly)

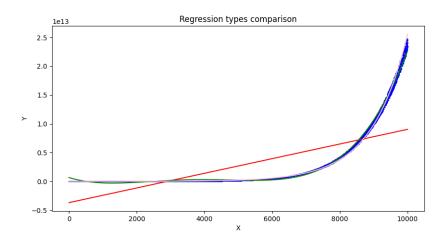
## 3. Экспоненциальной

```
expo = np.polyfit(X[:, 0], np.log(Y[:, 0]), 1, w=np.sqrt(Y[:, 0]))
Y_exponential = np.array([])
for x1 in X:
    y = exp(expo[1] + expo[0] * x1[0])
    Y_exponential = np.append(Y_exponential, [y], axis=0)
```

Визуализация полученных данных:

```
plt.figure(figsize=(10, 5))
plt.scatter(X, Y, s=1, c='blue')
plt.plot(X, Y_linear, c='red')
plt.plot(X, Y_polynomial, c='green')
plt.plot(X, Y_exponential c='pink')
plt.title('Regression types comparison')
plt.xlabel('X')
plt.ylabel('Y')
plt.show()
```

Рисунок 1: результаты работы программы (синий - начальные данные, красный - линейная, зелёный - полиномиальная, розовый - экспоненциальная)



## 4. Выводы

Все три перечисленных типа регрессии реализованы с использованием библиотек.