## Task2

## December 2, 2018

In [49]: import pandas as pd
 import numpy as np

Считаем наши данные и посмотрим на несколько первых:

Out[50]: distance

0 14.7978

1 29.0651

2 43.3372

3 57.5955

4 70.1335

Для удобства сделаем из них numpy-массив:

In [51]: values = np.array(data.values, dtype=float)

Для использования линейной регрессионной модели перепишем нашу систему в таком виде:

$$X_0 = \beta_1 + \epsilon_0 X_1 - X_0 = \beta_2 + \epsilon_1 X_2 - X_1 = \beta_2 + \epsilon_2 \dots X_n - X_{n-1} = \beta_2 + \epsilon_n$$

Тогда в нашей моделе  $X=(X_0,X_1-X_0,\dots,X_n-X_{n-1})^T$ ,  $\theta=(\beta_1,\beta_2)^T$ ,

$$z = \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 \\ 0 & 1 \\ \cdots \\ 0 & 1 \end{pmatrix}$$

Создадим вектор X и матрицу z:

In [52]: X = np.append(np.array(values[0]), values[1:] - np.roll(values, 1)[1:])

In [53]: Z = np.array([[0, 1] if i > 0 else [1, 0] for i in range(len(X))])

На семинаре было доказано, что оценки методом наименьших квадратов:

$$\hat{\theta} = \begin{pmatrix} X_0 \\ \frac{X_n - X_0}{n} \end{pmatrix}$$

Посчитаем данный вектор:

Для несмещенной оценки  $\hat{\sigma^2}$  получаем:

sigma<sup>2</sup> = 2.315951410461287

Так как  $\epsilon_i \sim N(0,\sigma^2)$  - ошибка приращения расстояния, а  $\epsilon_i^t = \frac{\epsilon_i}{\beta_2}$  - ошибка отсчета времени, то оценка дисперсии отсчета времени равна  $\frac{\hat{\sigma^2}}{\beta_2^2}$ . Посчитаем ее:

```
In [58]: variance = sigma / (coeffs[1] ** 2)
In [59]: print("variance = ", variance)
variance = 0.011731982793957325
```

Вывод: мы смогли, преобразовав задачу, свести ее к линейной моделе и посчитать оценки наименьших квадратов для начального расстояния и скорости, а также оценить дисперсию отсчета времени.