In [1]:

```
import numpy as np
import scipy.stats as st
import matplotlib.pyplot as plt
from IPython.display import display, Markdown, Latex
%matplotlib inline
```

In [2]:

```
data = []
file = open('Regression.csv', 'r')
for str in file:
    for c in str.split():
        data.append(float(c))
file.close()

y = np.array([data[0]])
for i in range(1, len(data)):
    y = np.append(y, data[i] - data[i - 1])

beta_1 = data[0]
beta_2 = (data[-1] - data[0]) / len(data)
sigma = sum((data[i] - data[i - 1] - (data[-1] - data[0])/len(data))**2 for i
```

Сведем задачу к линейной модели. $X_i=\beta_1+i\beta_2+\varepsilon_0+\ldots+\varepsilon_n$, $i=0,1,\ldots,n$ - расстояние, которое проехал трамвай на i секунд. Тогда

 $Y_i = X_i - X_{i-1} = \beta_2 + \varepsilon_i, i = 1, 2, ..., n$ - расстояние, которое проезжает трамвай за i ую секунду.

$$Y = \begin{pmatrix} Y_0 \\ Y_1 \\ \dots \\ Y_n \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \beta_1 + \varepsilon_0 \\ \beta_2 + \varepsilon_1 \\ \dots \\ \beta_2 + \varepsilon_n \end{pmatrix} \Longrightarrow l = \begin{pmatrix} \beta_1 \\ \beta_2 \\ \dots \\ \beta_2 \end{pmatrix}, \theta = \begin{pmatrix} \beta_1 \\ \beta_2 \end{pmatrix}, Z = \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 \\ \dots & \dots \\ 0 & 1 \end{pmatrix}$$

Найдем оценку наименьших квадратов для θ

$$\begin{aligned} \hat{\theta} &= \begin{pmatrix} \hat{\beta}_1 \\ \hat{\beta}_2 \end{pmatrix} \bigg| = \\ (Z^T Z)^{-1} Z^T Y &= \begin{pmatrix} 1 & 0 & \dots & 0 \\ 0 & 1 & \dots & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 \\ \dots \\ 0 & 1 \end{pmatrix} \end{pmatrix}^{-1} \begin{pmatrix} 1 & 0 & \dots & 0 \\ 0 & 1 & \dots & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} Y_0 \\ Y_1 \\ \dots \\ Y_n \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & n \end{pmatrix}^{-1} \begin{pmatrix} Y_0 \\ Y_1 \\ \dots \\ Y_n \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} Y_0 \\ Y_1 \\ \dots \\ Y_n \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} Y_0 \\ Y_1 \\ \dots \\ Y_n \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} X \\ \sum_{i \le -1}^n Y_i \frac{1}{n} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} X \\ \frac{1}{n} (X_n - 1) \end{pmatrix} \begin{pmatrix} X_1 \\ X_1 \\ \dots \\ Y_n \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} X_1 \\ X_1 \\ \dots \\ Y_n \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} X_1 \\ X_1 \\ \dots \\ X_n \end{pmatrix} \begin{pmatrix} X_1 \\ \dots \\ X_n \end{pmatrix} \begin{pmatrix} X_1 \\ \dots \\ X_n \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} X_1 \\ \dots \\ X_n \end{pmatrix} \begin{pmatrix} X_1 \\ \dots \\$$

In [3]:

print(beta_1)
print(beta_2)

14.7978 14.0360369

$$\hat{\theta} = \begin{pmatrix} \beta_1 \\ \beta_2 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 14.7978 \\ 14.0360 \end{pmatrix}$$

Найдем несмещенную оценку σ^2 :

$$\hat{\sigma}^{2} = \frac{1}{n+1-k} \|Y - Z\hat{\theta}\|^{2} = \frac{1}{n-1} \| \begin{pmatrix} X_{0} \\ X_{1} - X_{0} \\ \dots \\ X_{n} - X_{n-1} \end{pmatrix} - \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 \\ \dots & \dots \\ 0 & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} X_{0} \\ \frac{1}{n}(X_{n} - X_{0}) \\ \frac{1}{n}(X_{n} - X_{0}) \end{pmatrix} \|^{2} = \frac{1}{n-1} \| \begin{pmatrix} X_{0} \\ X_{1} - X_{0} \\ \dots \\ X_{n} - X_{n-1} \end{pmatrix} - \begin{pmatrix} X_{0} \\ \frac{1}{n}(X_{n} - X_{0}) \\ \dots \\ \frac{1}{n}(X_{n} - X_{0}) \end{pmatrix} \|^{2} = \frac{1}{n-1} \sum_{i=1}^{n} (X_{i} - X_{i-1} - \frac{X_{n} - X_{0}}{n})^{2} \\ \dots \\ X_{n} - X_{n-1} - \frac{1}{n}(X_{n} - X_{0}) \end{pmatrix} \|^{2} = \frac{1}{n-1} \sum_{i=1}^{n} (X_{i} - X_{i-1} - \frac{X_{n} - X_{0}}{n})^{2}$$

Оценка дисперсии отсчета времени:

$$\varepsilon_i \sim N(0, \sigma^2), \varepsilon_i^t = \frac{\varepsilon_i}{\beta_2} \Longrightarrow \varepsilon_i^t \sim N(0, \frac{\sigma^2}{\beta_2})$$

$$\hat{\sigma_t^2} = \frac{\hat{\sigma}_i^2}{\hat{\sigma}_i^2}$$

In [4]:

print(sigma)
print(sigma/beta_2)

2.316148815405628

0.16501444331523724

$$\stackrel{\wedge}{\sigma^2} = 2.316$$
 - несмещенная оценка σ^2

$$\stackrel{\wedge}{\sigma_t^2} = 0.165$$
 - оценка σ_t^2