In [1]:

```
%pylab inline
import pandas
import scipy.stats as sps
import numpy as np
import matplotlib.pyplot as plt
import math
```

Populating the interactive namespace from numpy and matplotlib

In [2]:

```
# читаем данные из файла
X = [float(x) for x in open('/Users/evgeniatveritinoval/Downloads/file3.txt').
size = len(X)
```

$$X_i = \beta_1 + i\beta_2 + \varepsilon_0 + \cdots + \varepsilon_i$$
, для $i = 0 \dots n$

Рассмотрим Y_i :

$$Y_0 = X_0 = \beta_1 + \varepsilon_0$$

$$Y_i = X_i - X_{i-1} = \beta_2 + \varepsilon_i$$
, для $i = 0 \dots n$

Тогда для Y имеем линейную модель $Z = \begin{bmatrix} 0 & 1 \\ \vdots & \vdots \end{bmatrix}$

In [3]:

```
Z = [[0,1] \text{ for } i \text{ in } range(size)]
Z[0] = [1,0]
Z = np.matrix(Z)
Y = [X[k] - X[k-1]  for k in range(size)]
Y[0] = X[0]
Y = np.matrix(Y).T
```

$$\hat{\beta} = \begin{pmatrix} \hat{\beta}_1 \\ \hat{\beta}_2 \end{pmatrix} = (Z^T Z)^{-1} Z^T Y = \begin{pmatrix} X_0 \\ \frac{X_n - X_1}{n} \end{pmatrix}$$

In [4]:

```
beta_est = (Z.T * Z).I * Z.T * Y
print beta est
```

```
[[ 681.456492 ]
     4.65300028]]
[
```

$$\hat{\sigma}^2 = \frac{1}{n-1}|Y - Z\hat{\beta}| = \frac{1}{n-1} \sum_{i=1}^n (X_i - X_{i-1} - \frac{X_n - X_1}{n})^2$$

In [5]:

```
sigma_est = ((Y - Z * beta_est).T * (Y - Z * beta_est)) / (size - 1)
print sigma est
```

[[0.08815892]]

$$\overset{\wedge}{\sigma_t^2} = \frac{\overset{\wedge}{\sigma^2}}{\beta_2^2}$$

In [6]:

```
sigma_time_est = sigma_est / (beta_est[1]**2)
print sigma_time_est
```

[[0.00407193]]

Так как $\overset{\wedge}{\sigma_t^2}\ll 1$ и $\overset{\wedge}{\sigma_t^2}\ll Y_i$, то можно сделать вывод, что линейная модель применима в данном случае для получения достаточно точных оценок