

# Задача 2.1

In [1]:

```
import numpy as np
import math as mth
import scipy.stats as sps
import matplotlib.pyplot as plt

N=10000
%pylab inline
```

Populating the interactive namespace from numpy and matplotlib

## Поиск оценок и построение графиков

Буду считать оценку плохой и исключать из рассмотрения, если максимум модуля разности ее и  $\theta$ , начиная со значения про  $n=1000$  не меньше  $\theta/2$ , это точно избавит от оценок с большим отклонением, не стремящихся к  $\theta$  при  $n \rightarrow \infty$  (проверено эмпирически)

In [2]:

```
def normal_graph(tetta):
    sample = sps.uniform.rvs(size=N, loc=0, scale=tetta)

    #ПОИСК ОЦЕНОК
    eval1 = list()
    eval2 = list()
    eval3 = list()
    eval4 = list()
    eval5 = list()
    n = 1;
    while n<10000:
        n+=1
        eval1.append(abs(2*sample[:n].mean() - tetta))
        eval2.append(abs(sample[:n].mean() + sample[:n].max()/2 - tetta))
        eval3.append(abs((n+1)*sample[:n].min() - tetta))
        eval4.append(abs(sample[:n].min() + sample[:n].max() - tetta))
        eval5.append(abs(sample[:n].max()*(n+1)/n - tetta))

    #ПОСТРОЕНИЕ ГРАФИКОВ
    plt.figure(figsize=(15, 10))
    grid = np.arange(1, N)
    if(max(eval1[1000:]) < tetta/2):
        plt.plot(grid, eval1, color='blue', linewidth=1, label=r'2$\overline{x}$')
    else:
        print('2x - плохая оценка')
        if(max(eval2[1000:]) < tetta/2):
            plt.plot(grid, eval2, color='red', linewidth=1, label=r'2$\overline{x}$ + $\frac{x_{(n)}}{2}$')
```

```

else:
    print('2x + x_(n)/2 - плохая оценка')
if(max(eval3[1000:]) < tetta/2):
    plt.plot(grid, eval3, color='brown', linewidth=1, label=r'$\$(n+1)x_{(1)}$')
else:
    print('(n+1)x_(1) - плохая оценка')
if(max(eval4[1000:]) < tetta/2):
    plt.plot(grid, eval4, color='yellow', linewidth=2, label=r'$x_{(1)}+x_{(n)}$')
else:
    print('x_(1) + x_(n) - плохая оценка')
if(max(eval5[1000:]) < tetta/2):
    plt.plot(grid, eval5, color='green', linewidth=1, label=r'$\frac{n+1}{n}x_{(n)}$')
else:
    print('(n+1)/n*x_(n) - плохая оценка')
plt.legend()
plt.xlim((1, N))
plt.xlabel('n')
plt.ylabel(r'$|\theta^* - \theta|$')
plt.title(r'$\theta = $' + str(tetta))
plt.ylim((0, tetta/8))

# поиск лучшей оценки
res = [eval1[-1], eval2[-1], eval3[-1], eval4[-1], eval5[-1]]
if res[0]==min(res):
    print('Лучшая оценка - 2x')
if res[1]==min(res):
    print('Лучшая оценка - 2x + x_(n)/2')
if res[2]==min(res):
    print('Лучшая оценка - (n+1)x_(1)')
if res[3]==min(res):
    print('Лучшая оценка - x_(1) + x_(n)')
if res[4]==min(res):
    print('Лучшая оценка - (n+1)/n*x_(n)')
plt.show()

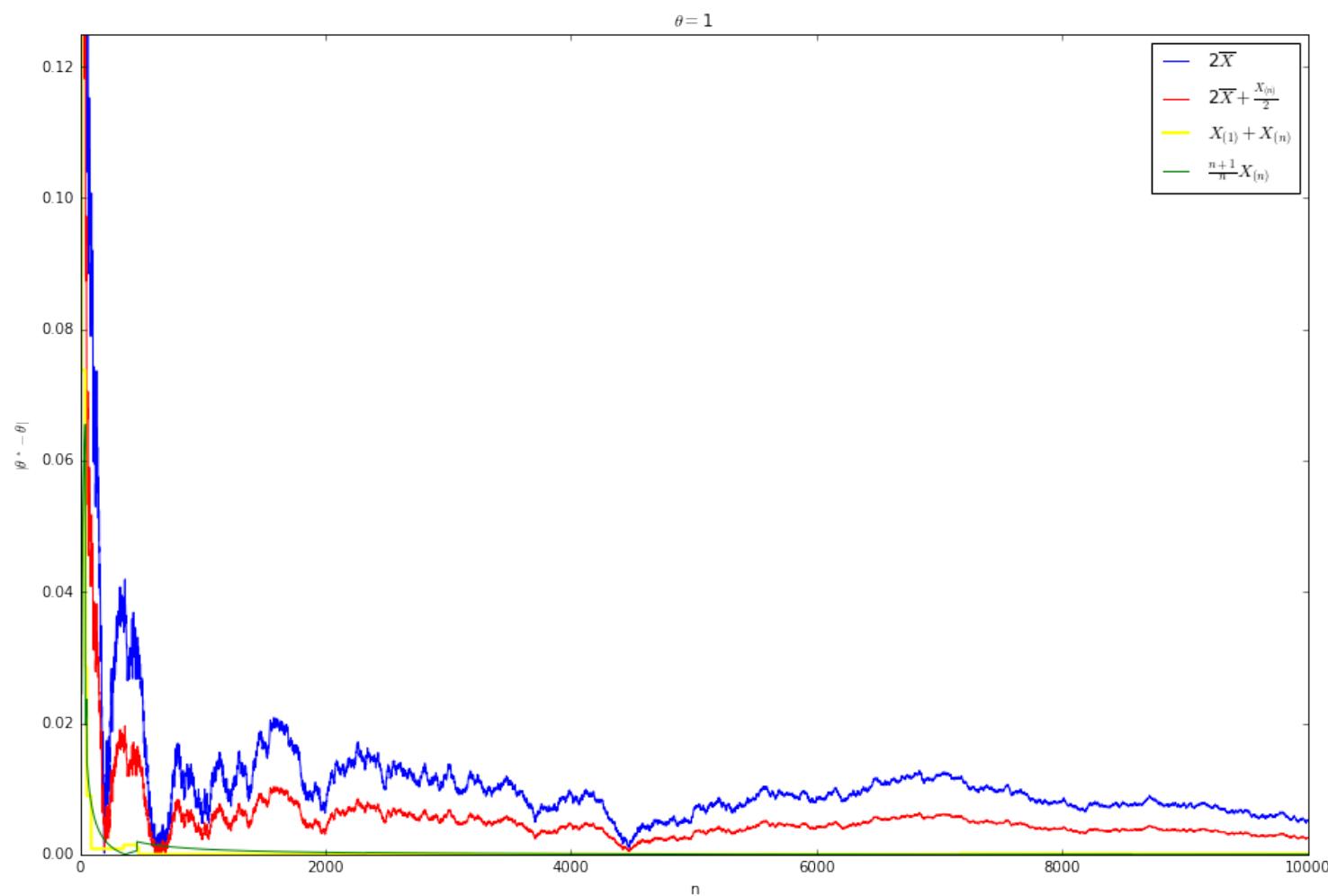
```

## Графики

In [3]:

```
normal_graph(1)
```

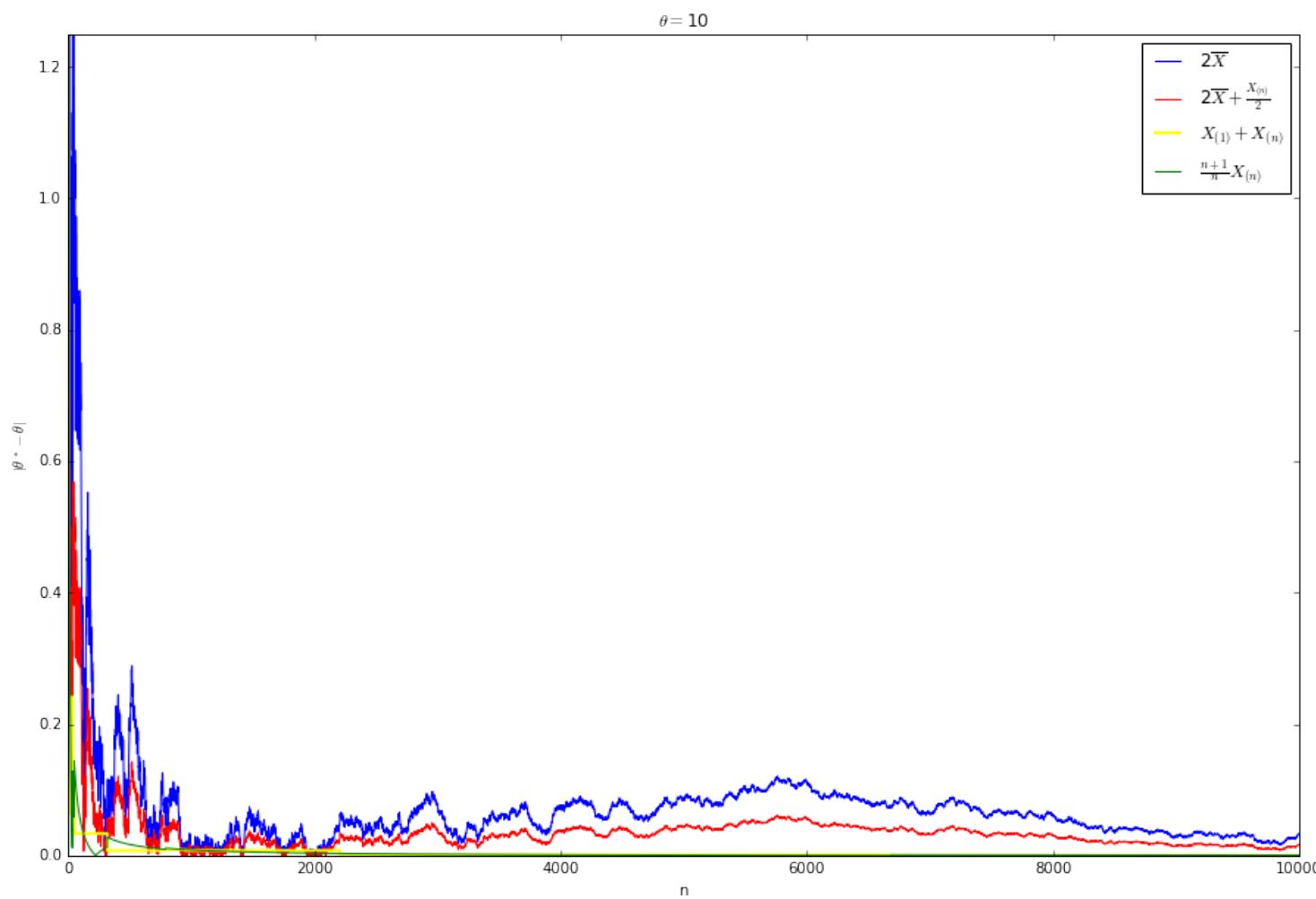
$(n+1)X_1$  – плохая оценка  
Лучшая оценка –  $(n+1)/n \cdot X_n$



In [4]:

```
normal_graph(10)
```

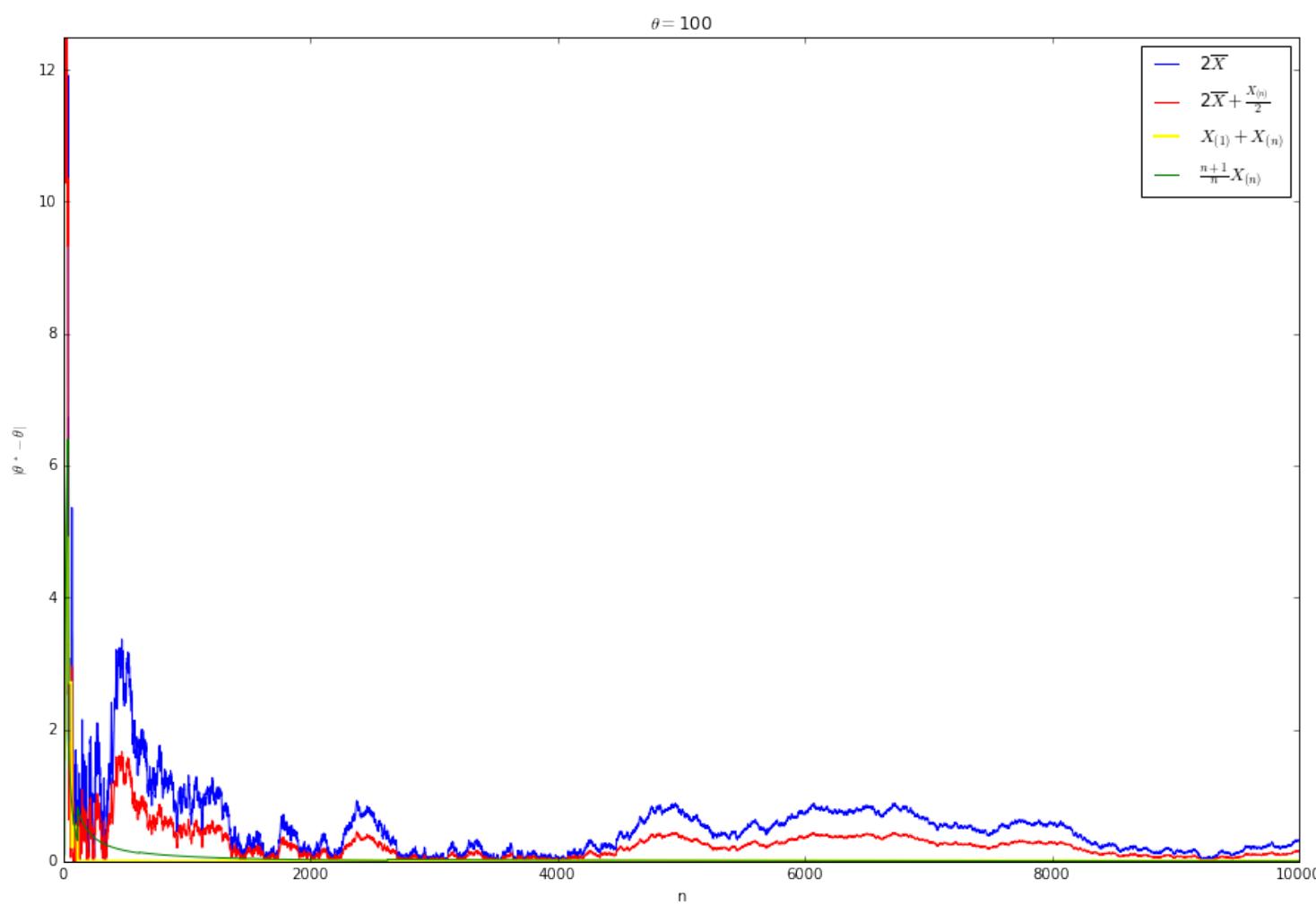
$(n+1)X_1$  – плохая оценка  
Лучшая оценка –  $X_1 + X_n$



In [5]:

```
normal_graph(100)
```

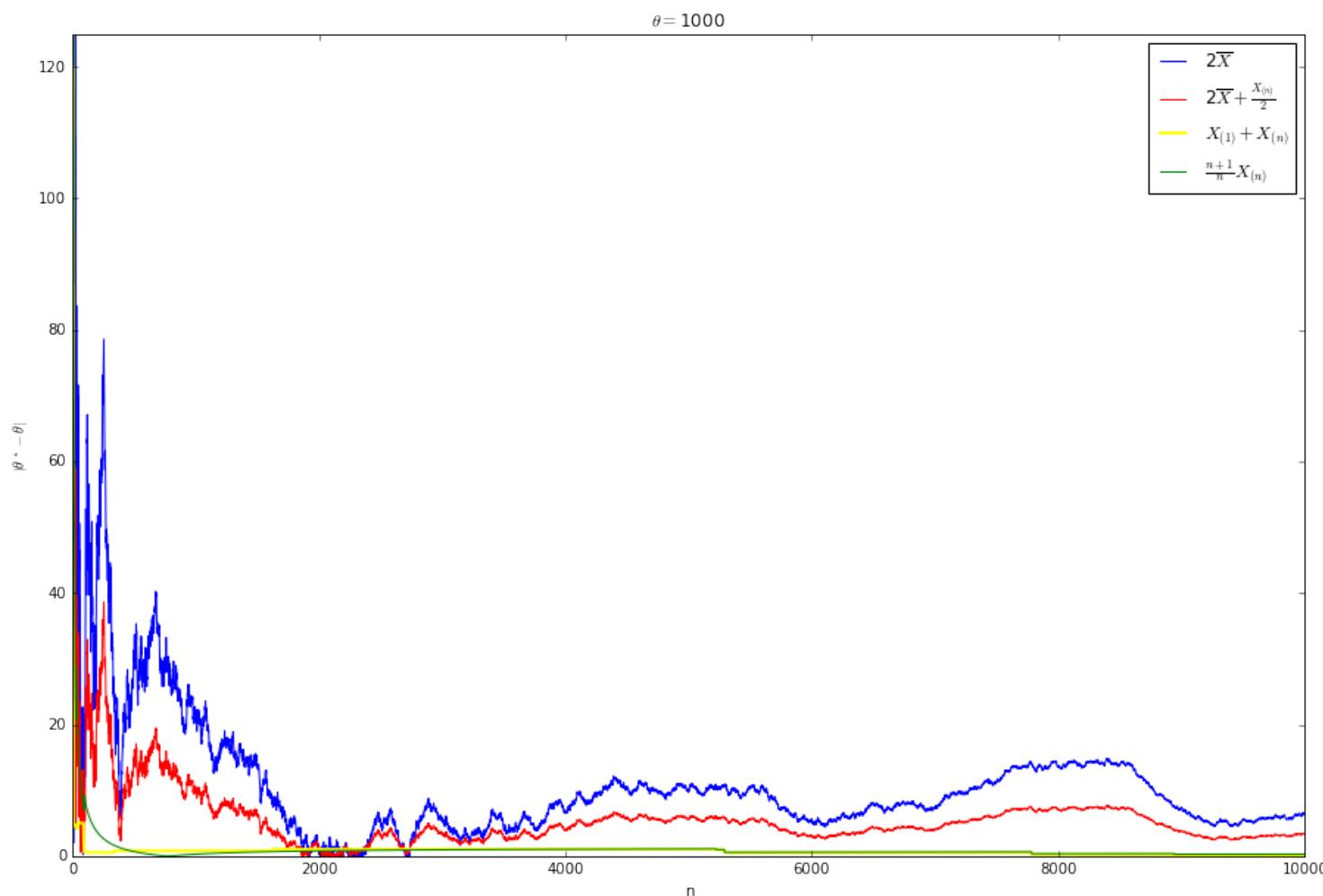
$(n+1)X_1$  – плохая оценка  
Лучшая оценка –  $(n+1)/n \cdot X_n$



In [6]:

```
normal_graph(1000)
```

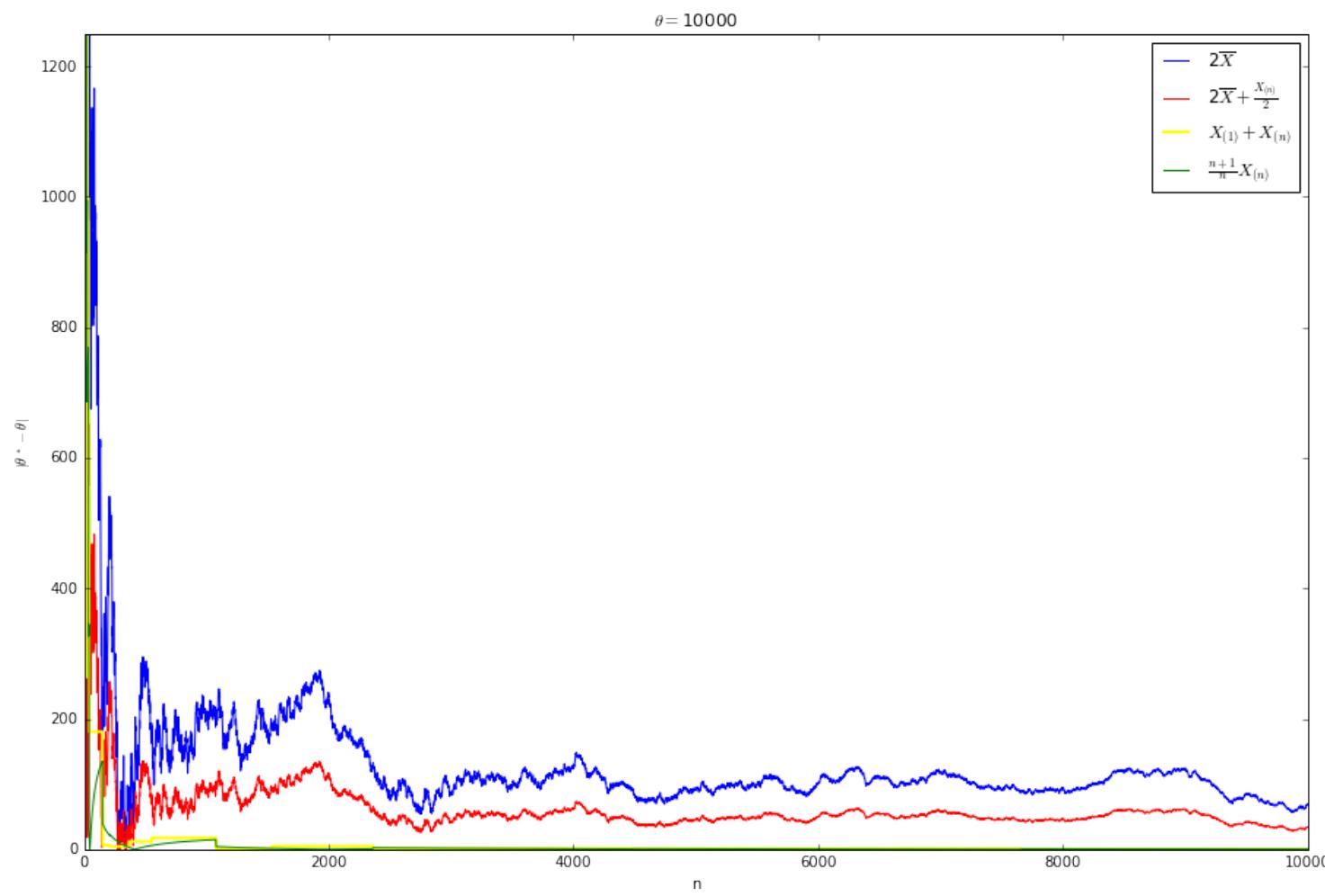
$(n+1)X_{(1)}$  – плохая оценка  
Лучшая оценка –  $X_{(1)} + X_{(n)}$



In [7]:

```
normal_graph(10000)
```

$(n+1)X_{(1)}$  – плохая оценка  
Лучшая оценка –  $X_{(1)} + X_{(n)}$



Можно сделать вывод, что оценка  $(n + 1)X_{(1)}$  всегда сильно отличается от истинного значения оценки – более полезное свойство, чем несмещенностъ), лучшей оценкой всегда оказывается