

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 θ , начиная со значения про $n=1000$ не меньше $\theta/2$, это точно избавит от оценок с большим отклонением, не стремящихся к θ 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()

```

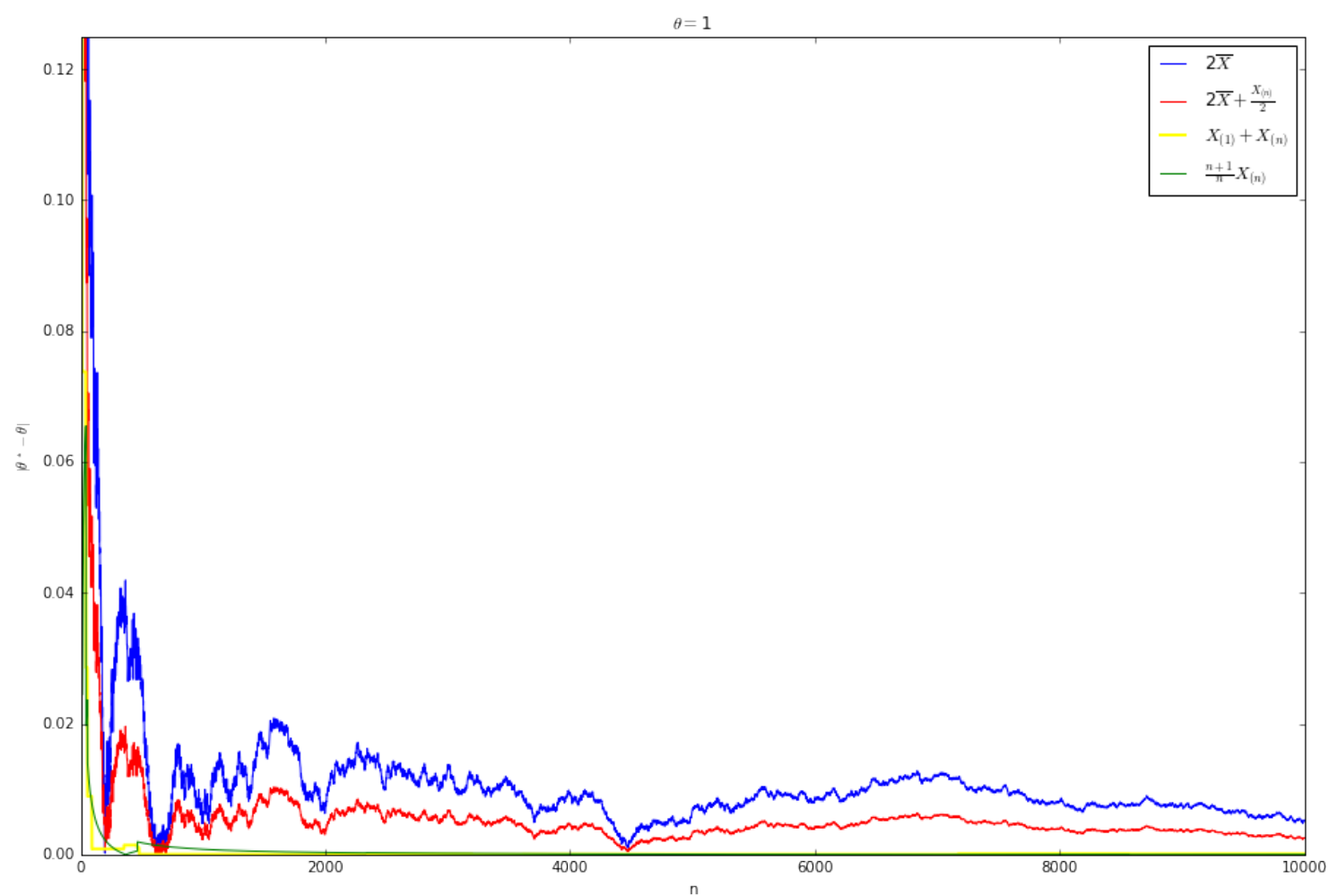
Графики

In [3]:

```
normal_graph(1)
```

$(n+1)X_{(1)}$ – плохая оценка

Лучшая оценка – $(n+1)/n * X_{(n)}$

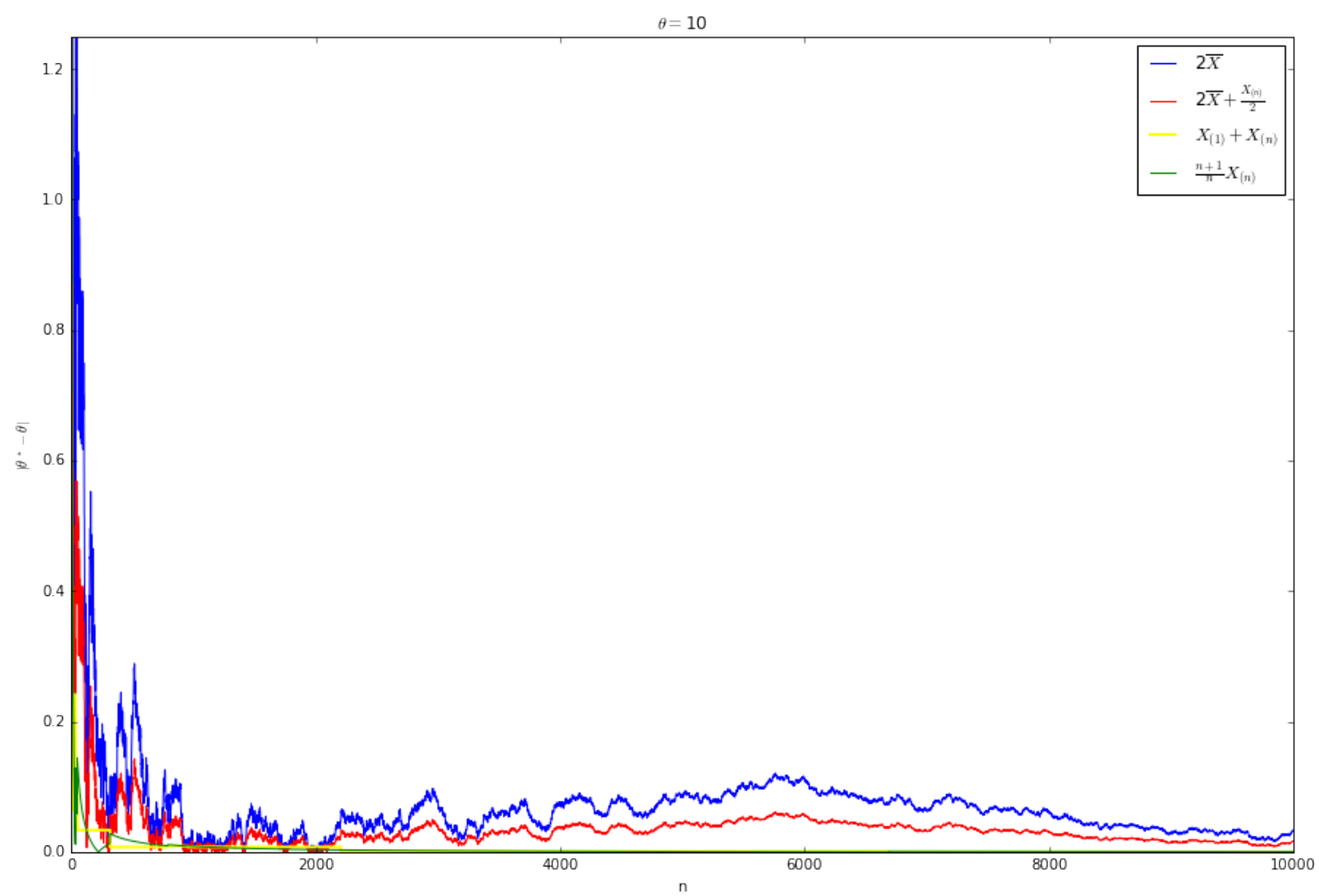


In [4]:

```
normal_graph(10)
```

$(n+1)X_{(1)}$ – плохая оценка

Лучшая оценка – $X_{(1)} + X_{(n)}$

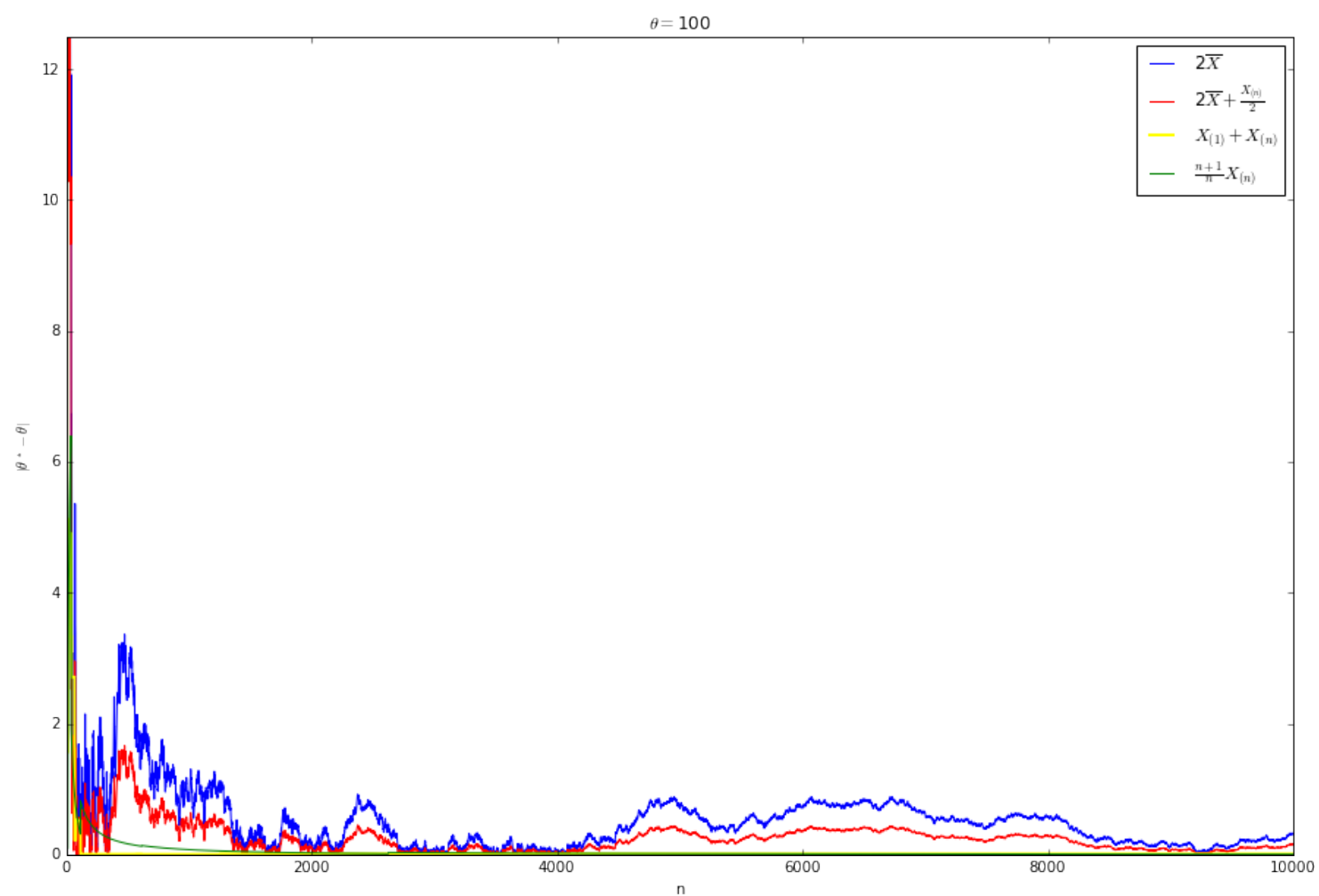


In [5]:

```
normal_graph(100)
```

$(n+1)X_{(1)}$ – плохая оценка

Лучшая оценка – $(n+1)/n * X_{(n)}$

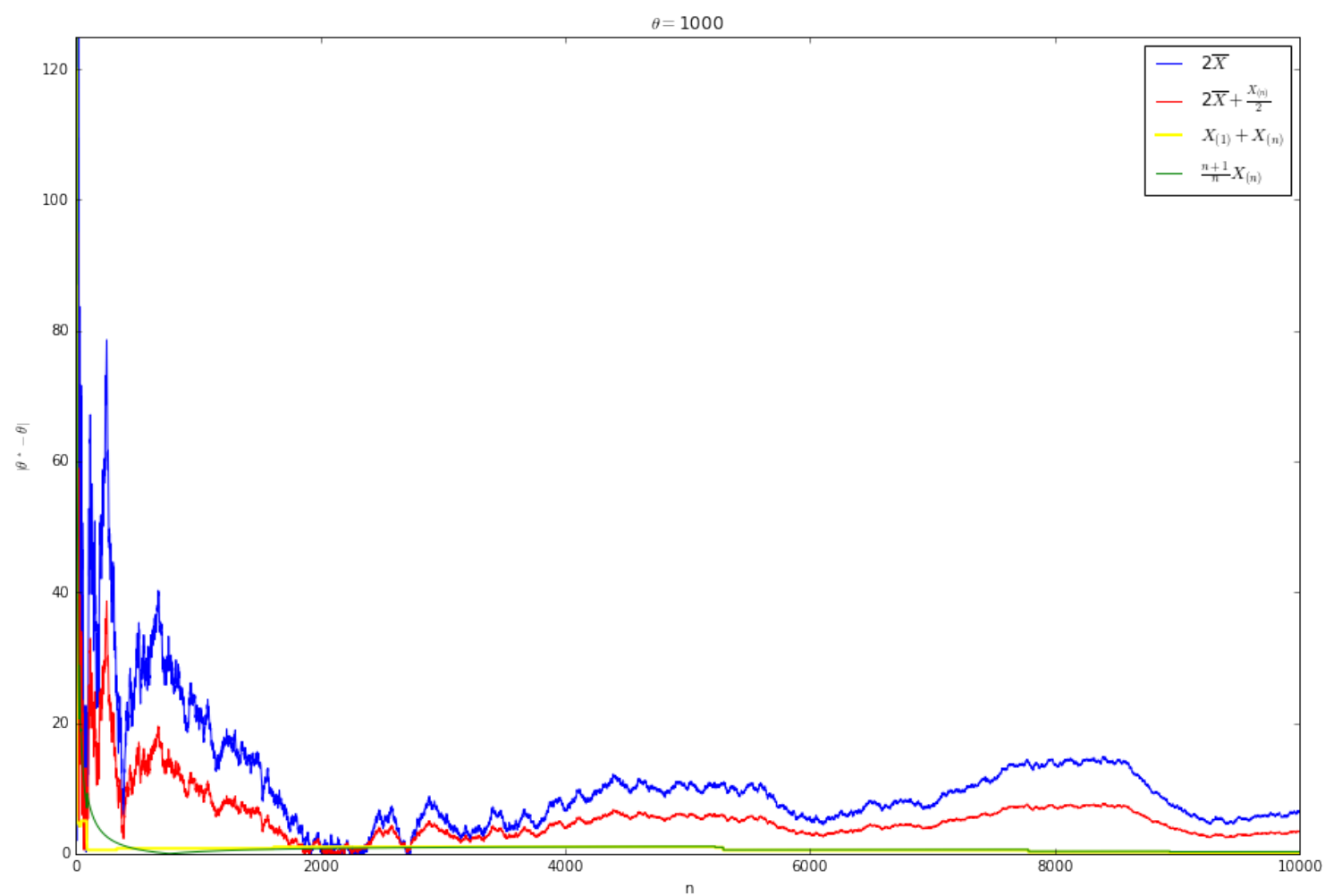


In [6]:

```
normal_graph(1000)
```

$(n+1)X_{(1)}$ – плохая оценка

Лучшая оценка – $X_{(1)} + X_{(n)}$

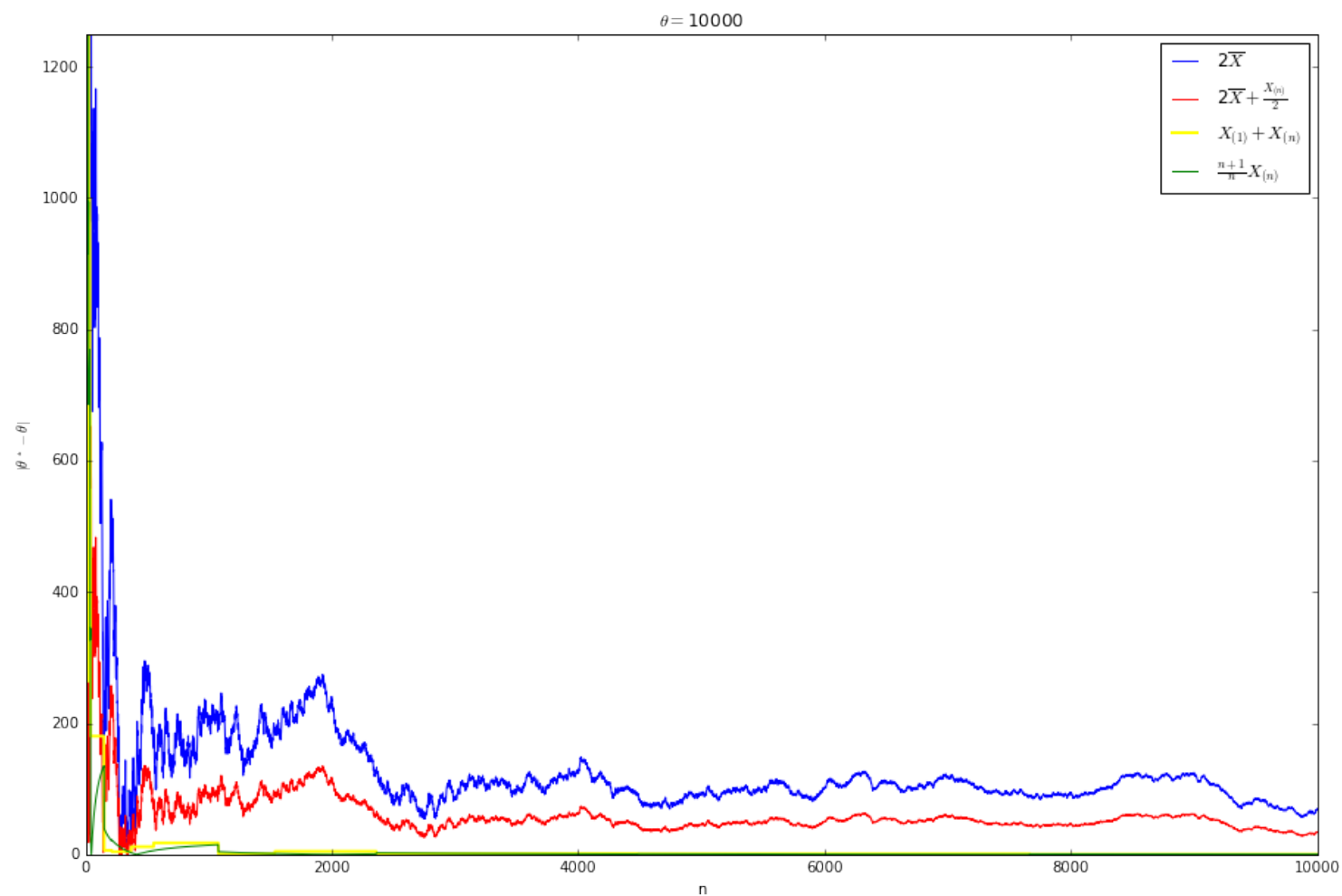


In [7]:

```
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 несмещенность), лучшей оценкой всегда оказыва-