

## 7\_3

May 2, 2016

```
In [3]: import numpy as np
import scipy.stats as stats
%matplotlib inline
import matplotlib.pyplot as plt
```

```
In [6]: sample = stats.cauchy.rvs(size=100)
```

Очевидно, что  $a = 0$ . Найдем  $\sigma$ , учитывая, что  $P(-0.5 < \theta < 0.5) = 0.95$ . В силу симметрии  $N(0, \sigma^2)$ , достаточно найти квантиль от  $0.5 - 0.5 * p$ , где  $p = 0.95$

```
In [85]: z = stats.norm.ppf(0.5 - 0.5 * 0.95)
sigma = abs(1 / (2 * z))
print(sigma)
```

0.255106728462

Байесовская оценка  $\hat{\theta}_n = \frac{\sigma^2 \cdot n \cdot \bar{X} + a}{\sigma^2 \cdot n + 1}$

```
In [88]: def bayers_est(sample, a, sigma):
n = len(sample)
sigmaSq = sigma ** 2
avg = np.average(sample)
return (sigmaSq * n * avg + a) / (sigmaSq * n + 1)
```

Оценка максимального правдоподобия  $\hat{\theta}_n = \bar{X}$

```
In [89]: def MLE_est(sample):
return np.average(sample)
```

```
In [130]: N = 100
def draw_plot():
    sample = stats.norm.rvs(size=N)
    grid = np.arange(1, 100, 1)

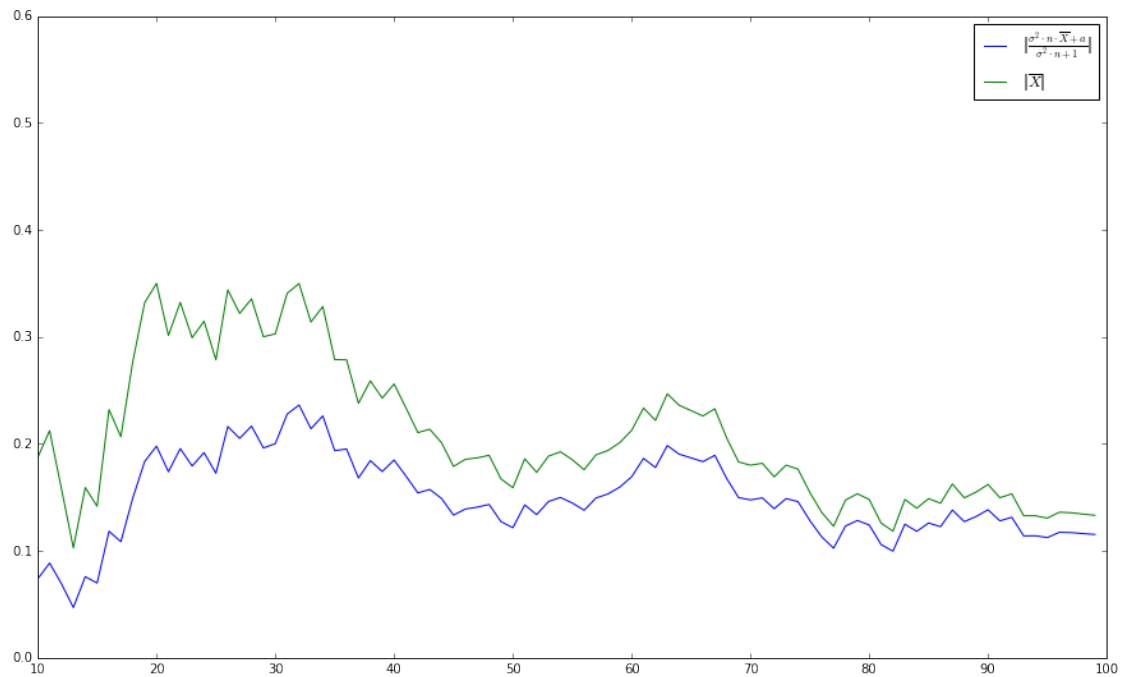
    plt.figure(figsize=(15,9))
    plt.plot(grid, np.abs([bayers_est(sample[:n], 0, sigma) for n in grid]), label=r'|\frac{
plt.plot(grid, np.abs([MLE_est(sample[:n]) for n in grid]), label=r'|\overline{X}$|')
# plt.plot(grid, data_unfair, label=r'|\hat{\theta}_{Beta(0.5, 0.5)} - \theta$|')
# plt.plot(grid, data_CoA_unfair, label=r'|\hat{\theta}_{Beta(10, 0.5)} - \theta$|')
# plt.plot(grid, data_mle, label=r'|\theta - \overline{X}$|')
# plt.legend(loc='best')

# plt.xlim(1, 20)
plt.xlim(10, 100)
plt.ylim(0, 0.6)
```

```
# plt.ylim(-0.1, 0.3)
plt.legend(loc='best')
```

```
plt.show()
```

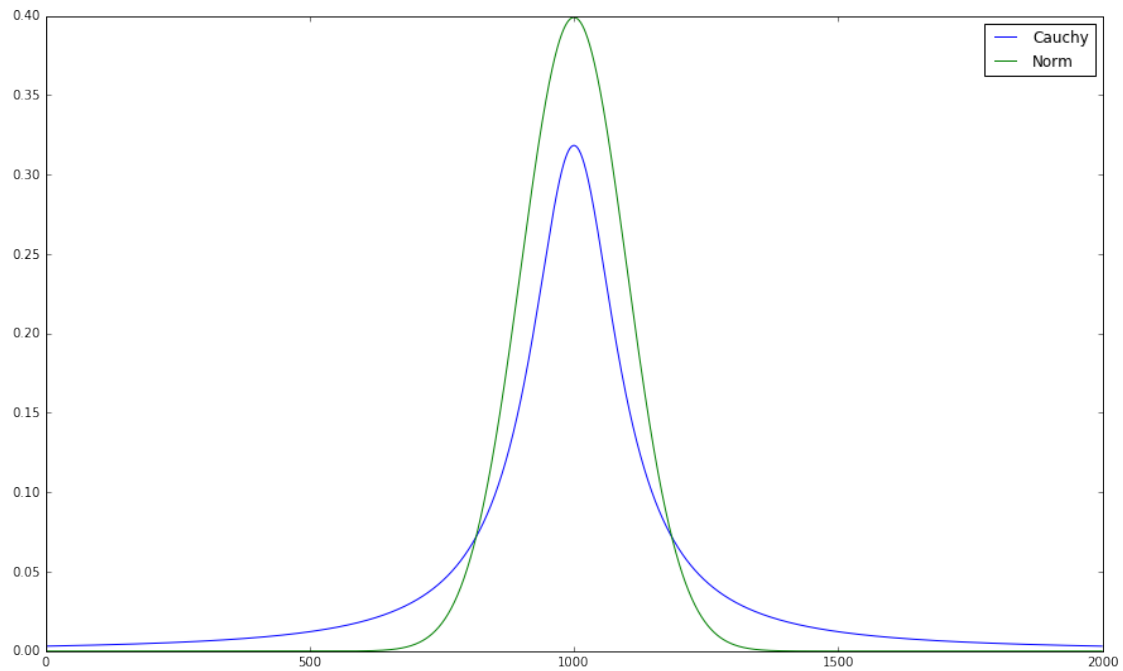
```
In [132]: draw_plot()
```



Приближение распределения Коши нормальным распределением связано с тем, что у них довольно похожие плотности распределения:

```
In [135]: plt.figure(figsize=(15,9))
grid = np.arange(-10, 10, 0.01)
plt.plot(stats.cauchy.pdf(grid), label=r'Cauchy')
plt.plot(stats.norm.pdf(grid), label=r'Norm')
plt.legend(loc='best')
```

```
Out[135]: <matplotlib.legend.Legend at 0x10c6f6a58>
```



Хотя, в действительности у распределения Коши даже мат. ожидания нет, но приближая его стандартным нормальным можно получить оценку параметра.

In [ ]: