В качестве априорного распределения возьмём сопряженное распределение к  $N(a,\sigma^2)$ , а именно  $N(a_0,\sigma_0^2)$ . Подберем такие параметры  $a_0$  и  $\sigma_0^2$ , чтобы они учитывали свойство:  $P(|\theta|<0.5)\geq 0.95$ . Найдем параметры, при которых выполняется равенство.

 $lpha_0$  возьмем равным нулю.

$$P\left(-rac{0.5}{\sigma_0} < rac{ heta}{\sigma_0} < rac{0.5}{\sigma_0}
ight) = lpha$$

$$P\left(-z_{0.5-lpha/2}<rac{ heta}{\sigma_0}< z_{lpha/2+0.5}
ight)=lpha,$$
 где  $z_lpha$  — квантиль уровня  $lpha.$ 

$$rac{0.5}{\sigma_0}=z_{0.5-lpha/2}\quad\Rightarrow\quad\sigma_0=rac{1}{2z_{0.5-lpha/2}}.$$
 Теперь посчитаем  $\sigma_0$ , учитывая, что  $lpha=0.95.$ 

0.255106728462

0.0650794429068

Байесовская оценка :  $\hat{ heta} = rac{rac{a_0}{\sigma_0^2} + \sum X_i}{rac{1}{\sigma_0^2} + n},$ 

Оценка максимального правдоподобия :  $\hat{ heta}_{ ext{M}\Pi} = \overline{X}$ 

Сгенерируем выборку  $X_1, \dots, X_{100}$  из стандартного распределения Коши - Cauchy(0,1):

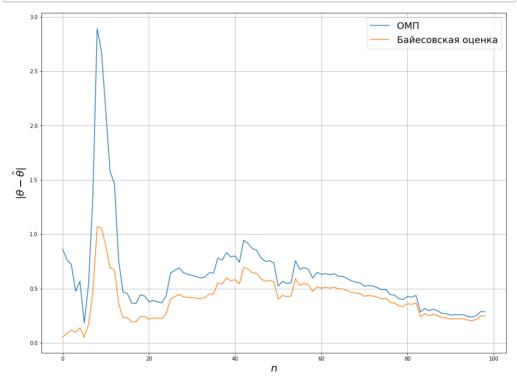
Построим график модуля отклонения оценки от истинного значения параметра  $\theta=0$ :

```
In [75]: theta = np.zeros(N - 1)

# Вычисляем ОМП
mle = [np.average(sample[:n]) for n in range (1, N)]

# Вычисляем Байесовскую оценку
bayes = [np.sum(sample[:n]) / (1 / sigma_0**2 + n) for n in
range (1, N)]

plt.figure(figsize=(16, 12))
plt.plot(abs(mle - theta), label='ОМП')
plt.plot(abs(bayes- theta), label='Байесовская оценка')
plt.xlabel(r'$n$', fontsize = 20)
plt.ylabel(r'$| \theta - \hat{\theta}|$', fontsize = 20)
plt.legend(fontsize = 18)
plt.grid()
plt.show()
```



## Вывод:

Из графика видно, что байесовская оценка ведёт себя лучше оценки максимального правдоподобия.

Поскольку мы изначально брали выборку из распределения Коши, которое не имеет матожидания, а потом рассматривали это как модель  $N(\theta,1)$ , то неудивительно, что полученные оценки очень плохие.