# Отчёт о выполнении практического задания

Владислав Лазар, 204 группа 13 апреля 2023 г.

#### Цели работы 1

- 1. Ознакомиться на практике с методами оценивания параметров распределения
- 2. Используя свойства модели, вычислить для неё информацию Фишера
- 3. Составить оценку для полученной функции от параметра и проверить её точность

#### 2 Постановка задачи

Дана модель - гамма распределение  $\Gamma(\theta, 1.5)$ . Для данной модели найти информацию Фишера  $i(\theta)$ , построить выборку размерности 1500 и, используя некоторую оценку параметра  $\theta$ , оценить значения функции информации и проверить погрешность оценивания.

#### 3 Выполнение задания

### **Нахождение** $i(\theta)$

Для произвольного распределения  $i(\theta)$  информация Фишера равна  $i(\theta) = \mathbb{E}_{\theta}(\frac{\partial \ln f(\xi,\theta)}{\partial \theta})^2$ , где  $f(x,\theta)$  - плотность распределения. В нашем случае плотность равна  $f(x,\theta) = \frac{\sqrt{(x)e^{-\frac{x}{\theta}}}}{\Gamma(\frac{\pi}{\theta})\theta^{\frac{3}{2}}}$ . Найдём сначала  $\frac{\partial \ln f(x,\theta)}{\partial \theta}$ :

$$\frac{\partial \ln f(x,\theta)}{\partial \theta} = \frac{\Gamma(\frac{3}{2})\theta^{\frac{3}{2}}}{\sqrt{x}e^{-\frac{x}{\theta}}} \frac{e^{-\frac{x}{\theta}} \frac{x}{\theta^2}\theta^{\frac{3}{2}} - e^{-\frac{x}{\theta}} \frac{3}{2}\sqrt{\theta}}{\theta^3} \frac{\sqrt{x}}{\Gamma(\frac{3}{2})} = \theta^{\frac{3}{2}} \frac{x\theta^{-\frac{1}{2}} - \frac{3}{2}\sqrt{\theta}}{\theta^3} = \frac{x\theta - \frac{3}{2}\theta^2}{\theta^3} = \frac{x}{\theta^2} - \frac{3}{2\theta}.$$
Тогда  $i(\theta) = \mathbb{E}_{\theta}(\frac{x}{\theta^2} - \frac{3}{2\theta})^2 = \mathbb{E}_{\theta}(\frac{x^2}{\theta^4} - \frac{3x}{\theta^3} + \frac{9}{4\theta^2}) = \frac{9}{4\theta^2} - \frac{3}{\theta^3}\mathbb{E}_{\theta}(x) + \frac{1}{\theta^4}\mathbb{E}_{\theta}(x^2).$ 

Тогда 
$$i(\theta) = \mathbb{E}_{\theta}(\frac{x}{\theta^2} - \frac{3}{2\theta})^2 = \mathbb{E}_{\theta}(\frac{x^2}{\theta^4} - \frac{3x}{\theta^3} + \frac{9}{4\theta^2}) = \frac{9}{4\theta^2} - \frac{3}{\theta^3}\mathbb{E}_{\theta}(x) + \frac{1}{\theta^4}\mathbb{E}_{\theta}(x^2).$$

Так как  $\mathbb{D}_{\theta}(x) = \mathbb{E}_{\theta}(x^2) - \mathbb{E}_{\theta}^2(x)$ ,  $\mathbb{D}_{\theta}(x) = \frac{3}{2}\theta^2$ ,  $\mathbb{E}_{\theta}(x) = \frac{3}{2}\theta$ , то:

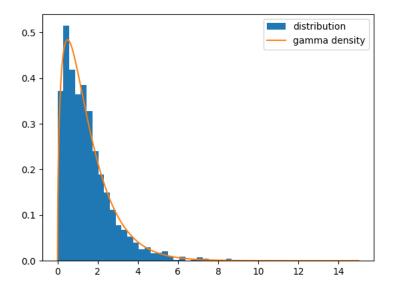
$$i(\theta) = \frac{3}{2\theta^2}$$

#### Построение оценки для $\theta$ 3.2

Для оценивания неизвестного параметра воспользуемся формулой матожидания:  $\mathbb{E} = \frac{3}{5}\theta$ . Поскольку матожидание хорошо аппроксимируется средним арифметическим выборки, то используем следующую оценку:  $\widetilde{\theta} = \frac{2\overline{\mathbb{X}}}{3}$ 

### Использование программных средств

Для программной реализации был выбран язык Python и следующий набор библиотек: numpy, matplotlib. Для генерации выборки использовалась функция np.random.gamma. Данная генерирует необходимую нам выборку, вот, например, гистограмма построенной выборки при  $\theta = 1$ :

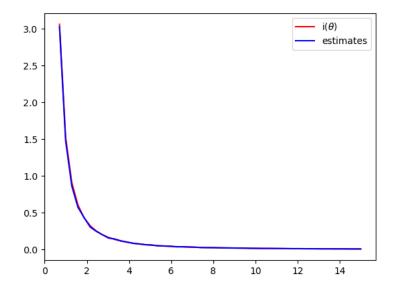


Как видно, выборка действительно распределена в соответствии с нужным законом.

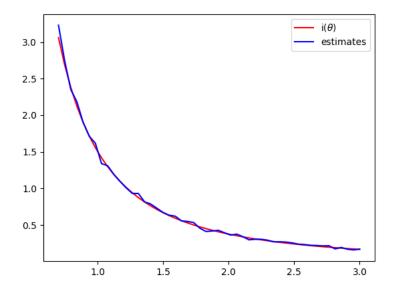
### 3.4 Текст программы

```
1 import numpy as np
2 import matplotlib.pyplot as plt
3 import math
  def gamma_density(x: np.array, theta: float) -> float:
       return (x ** 0.5 * np.exp(-x / theta)) / (math.gamma(1.5) * theta ** 1.5)
def param_plot(theta: float) -> None:
11
       x = np.linspace(0, 15, 1000)
       y = gamma_density(x, theta)
12
       plt.plot(x, y, label='gamma density')
13
14
15
def info(theta: float, a: float) -> float:
       return a / theta ** 2
18
19
  def i_est(X: np.ndarray, a: float) -> float:
20
       theta_est = np.mean(X) / a
return a / theta_est ** 2
21
22
23
24
   def main():
       accuracy = []
26
       params = np.linspace(0.7, 15, 50)
27
       true_info = []
28
       estimates = []
29
       for theta in params:
30
           n = 1500
31
           a = 1.5
32
           X = np.random.gamma(a, theta, n)
33
           i = info(theta, a)
34
35
           i_e = i_est(X, a)
            true_info.append(i)
36
            estimates.append(i_e)
37
            print(i, i_e, abs(i - i_e) / i * 100)
38
            accuracy.append(abs(i - i_e) / i * 100)
39
       plt.plot(params, true_info, color='red', label=r'i($\theta$)')
plt.plot(params, estimates, color='blue', label='estimates')
40
41
       plt.legend()
42
43
       plt.show()
       print(100.0 - np.mean(accuracy))
44
45
46 main()
```

### 3.5 Полученные реультаты



Из-за масштаба графики довольно плохо различимы, поэтому было принято решение произвести аналогичные вычисления на меньшем отрезке:



Как можно видеть, оценка довольно точно приближает значение параметра. Судя по отладочному выводу, относительная погрешность оценки всего раз превысила 10%. Таким образом, можно заключить, что оценка является достаточно точной для практического применения.

## 4 Вывод

Для распределения  $\Gamma(\theta,1.5)$  получена оценка, приближающая второй параметр с точностью 96.68% (если брать в качестве точности среднее значение точности для каждого значения параметра). Такой оценкой является  $\tilde{\theta}=\frac{2\overline{\mathbb{X}}}{3}$ . При использовании этой оценки для вычисления информации Фишера на больших отрезках для параметра графики функций почти сливались, что говорит о соответствии заявленной точности.