

1. Однажды Даня заметил, что количество новых фотографий на его телефоне зависит от длительности его последнего путешествия. Собрав данные, Даня заметил, что длительность его путешествий имеет распределение $T \sim \text{Exp}(\alpha)$, в то время как количество новых фото при фиксированной длительности путешествия имеет распределение $N \sim \text{Pois}(\beta T)$. Даня хочет понимать, на сколько фотографий ему в среднем стоит выделять память на телефоне в дальнейшем. Вычислите $\mathbb{E}[N]$ и $\mathbb{D}[N]$.

Решение.

Место для уравнения.

2. Случайные величины X и Y независимы и экспоненциально распределены, X – с параметром 2, Y – с параметром 3. Вычислите условное математическое ожидание $\mathbb{E}[Y \mid X/Y]$.

Решение.

Вспользуемся теоремой о преобразовании плотности при замене координат $X = \varphi(Y)$:

$\rho_X(x) = \rho_Y(\varphi^{-1}(x)) \left| \det \left(J(\varphi^{-1}(x)) \right) \right|$, где $J(f)$ – матрица Якоби преобразования f . Таким образом рассматриваем следующую замену координат:

$$\begin{cases} U = Y \\ X \\ V = \frac{X}{Y} \end{cases} \Rightarrow \begin{cases} Y = U \\ X = VU \end{cases}, \quad \text{тогда Якобиан замены:}$$

$$\left| \det(J(\varphi^{-1})(u, v)) \right| = \begin{vmatrix} \frac{\partial x}{\partial u} & \frac{\partial x}{\partial v} \\ \frac{\partial y}{\partial u} & \frac{\partial y}{\partial v} \end{vmatrix} = \begin{vmatrix} V & U \\ 1 & 0 \end{vmatrix} = |U|$$

$$\begin{aligned} \rho_{Y, \frac{X}{Y}}(u, v) &= \rho_{X,Y}(uv, u) \cdot |u|, & \rho_{\frac{X}{Y}}(v) &= \int_{\mathbb{R}} \rho_{Y, \frac{X}{Y}}(u, v) du = \int_{\mathbb{R}} \rho_{X,Y}(uv, u) \cdot |u| du = \int_{\mathbb{R}} \rho_X(uv) \cdot \rho_Y(u) \cdot |u| du = \\ &= \int_0^{+\infty} 2 \cdot e^{-2uv} \cdot 3 \cdot e^{-3u} |u| du = 6 \int_0^{+\infty} e^{-2uv-3u} \cdot |u| du = 6 \int_0^{+\infty} e^{-u(2v+3)} u du = \left[\begin{matrix} t = u(2v+3) \\ du = \frac{dt}{2v+3} \end{matrix} \right] = \frac{6}{(2v+3)^2} \int_0^{+\infty} e^{-t} t dt \\ &= \frac{6}{(2v+3)^2} \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} \int_{\mathbb{R}} u \cdot \rho\left(Y \middle| \frac{X}{Y}\right)(u|v) |u| du &= \int_0^{\infty} u^2 \cdot e^{-2uv-3u} \cdot (2v+3)^2 du = (2v+3)^2 \cdot \int_0^{\infty} u^2 \cdot e^{-2uv-u} du = \left[\begin{matrix} t = u(2v+3) \\ du = \frac{dt}{2v+3} \end{matrix} \right] = \\ &= (2v+3)^2 \cdot \int_0^{\infty} \frac{t^2}{(2v+3)^3} \cdot e^{-t} dt = \frac{1}{2v+3} \cdot \int_0^{+\infty} t^2 \cdot e^{-t} dt = \frac{1}{2v+3} \cdot \lim_{a \rightarrow +\infty} (-a^2 e^{-a} - 2a e^{-a} - 2e^a + 2) = \frac{2}{2v+3} \end{aligned}$$

$$\mathbb{E}\left[Y \middle| \frac{X}{Y} = v\right] = \frac{2}{2v+3} \Rightarrow \mathbb{E}\left[Y \middle| \frac{X}{Y}\right] = \frac{2}{\frac{X}{Y} + 3}$$

3. Пусть X_1, \dots, X_n – выборка из нормального распределения $N(0, \theta^2)$, $\theta > 0$. Найдите оптимальную оценку $\tau(\theta)$, где

- a) $\tau(\theta) = \theta$,
b) $\tau(\theta) = \theta^2$

Решение.

Пользуемся алгоритмом поиска оптимальных оценок, т. е.

1. Находим достаточную статистику $S(X)$ с помощью критерия факторизации:

$$p_{\theta}(X) = h(X) \cdot \psi(\theta, S(X));$$

2. Проверяем $S(X)$ на полноту;

3. Решаем так называемое уравнение несмещенности, т. е. ищем функцию f , удовлетворяющую

$$E_{\theta} f(S(X)) = \tau(\theta);$$

4. $f(S(X))$ – искомая оптимальная оценка $\tau(\theta)$.

Функция правдоподобия:

$$p_{\theta}(X) = \frac{1}{(2\pi\theta^2)^{n/2}} \cdot e^{-\sum_{i=1}^n \frac{X_i^2}{2\theta^2}} = \frac{1}{\underset{h(X) \text{ и } g(\theta)}{(2\pi\theta^2)^{n/2}}} \cdot \exp\left(-\frac{1}{\underset{A(\theta)}{2\theta^2}} \cdot \sum_{\underset{S(X)}{i=1}}^n X_i^2\right)$$

Короче вроде работает и распределение лежит в в экспоненциальном семействе

$$\Rightarrow S(X) = \sum_{i=1}^n X_i^2 \text{ является достаточной статистикой. Более того, функция } A(\theta) = -\frac{1}{2\theta^2} \text{ пробегает луч } (-\infty, 0), \text{ так что по}$$

теореме об экспоненциальном семействе статистика $\sum_{i=1}^n X_i^2$ полная и достаточная.

Остается только решить уравнение несмещенности:

$$a) \mathbb{E}_{\theta} f\left(\sum X_i^2\right) = \theta$$

$$\text{Вспомним, что } \frac{\theta^2 \sum X_i^2}{\theta^2} \sim \theta^2 \chi^2(n), \quad \rho_{\sum X_i^2}(X) = \frac{\left(\frac{1}{2}\right)^{\frac{n}{2}}}{\Gamma\left(\frac{n}{2}\right)} \cdot x^{\frac{n}{2}-1} \cdot e^{-\frac{1}{2}x} \cdot \text{Ind}_{\{x>0\}}, \quad \text{тогда}$$

$$\mathbb{E}_{\theta} f\left(\sum X_i^2\right) = \int_0^{+\infty} f(x) \cdot \frac{\left(\frac{1}{2}\right)^{\frac{n}{2}}}{\Gamma\left(\frac{n}{2}\right)} \cdot x^{\frac{n}{2}-1} \cdot e^{-\frac{1}{2}x} dx = \theta$$

$$\text{Возьмем } f(S(X)) = \sqrt{\sum X_i^2}, \quad \text{тогда посчитаем математическое ожидание Хи-квадрат под корнем:}$$

$$\begin{aligned} \mathbb{E}_{\theta}\left(\sqrt{\chi^2(n)}\right) &= \int_0^{\infty} \sqrt{x} \cdot \rho_X(x) dx = \int_0^{\infty} \sqrt{x} \cdot \frac{\left(\frac{1}{2}\right)^{\frac{n}{2}}}{\Gamma\left(\frac{n}{2}\right)} \cdot x^{\frac{n}{2}-1} \cdot e^{-\frac{1}{2}x} dx = \sqrt{2} \cdot \frac{\Gamma\left(\frac{n+1}{2}\right)}{\Gamma\left(\frac{n}{2}\right)} \Rightarrow \mathbb{E}_{\theta}\left(\sqrt{\theta^2 \chi^2(n)}\right) = \theta \cdot \mathbb{E}_{\theta}\left(\sqrt{\chi^2(n)}\right) = \\ &= \theta \cdot \sqrt{2} \cdot \frac{\Gamma\left(\frac{n+1}{2}\right)}{\Gamma\left(\frac{n}{2}\right)} \end{aligned}$$

$$\text{Дальше все это надо докрутить и получим то, что надо: } f\left(\sum_{i=1}^n X_i^2\right) = \sqrt{\sum X_i^2}, \quad \text{но я опять не успеваю(}$$

b) Тут все проще. То есть нам нужна функция, математическое ожидание от которой равно θ^2 .

$$\mathbb{E}\left(\frac{1}{n} \cdot \sum_{i=1}^n X_i^2\right) = \frac{1}{n} \cdot \sum_{i=1}^n \mathbb{E} X_i^2 = \frac{1}{n} \cdot \sum_{i=1}^n \theta^2 = \theta^2 = \mathbb{E}\left(\sum_{i=1}^n X_i^2\right), \quad \text{т. е. } f\left(\sum_{i=1}^n X_i^2\right) = \sum_{i=1}^n X_i^2 \text{ – оптимальная оценка параметра } \theta$$