

Разбор нулевика к экзамену по теории вероятностей

2019-2020 учебный год

№ 1

Задание: Случайный вектор $\xi = (\xi_1, \xi_2)^T$ имеет функцию распределения

$$F(x, y) = \begin{cases} 1 + e^{-(\lambda x + \mu y)} - e^{-\lambda x} - e^{-\mu y}, & \text{при } x \geq 0, y \geq 0 \\ 0, & \text{иначе} \end{cases}$$

Найти математическое ожидание и ковариационную матрицу вектора ξ , исследовать случайные величины ξ_1 и ξ_2 на независимость и некоррелированность. Найти вероятность попадания ξ в область $A = \{|x| \leq 1; |y| \leq 1\}$.

Решение:

Найдем функцию плотности ξ :

$$f(x, y) = \frac{\partial^2 F(x, y)}{\partial x \partial y}$$

$$f'_x = -\lambda e^{-(\lambda x + \mu y)} + \lambda e^{-\lambda x}$$

$$f''_{xy} = \lambda \mu e^{-(\lambda x + \mu y)}$$

$$\Rightarrow f(x, y) = \begin{cases} \lambda \mu e^{-(\lambda x + \mu y)}, & \text{при } x \geq 0, y \geq 0 \\ 0, & \text{иначе} \end{cases}$$

Чтобы посчитать вектор математического ожидания, найдем еще функции плотности для каждого элемента случайного вектора:

$$f_{\xi_1}(x) = \int_0^{+\infty} \lambda \mu e^{-(\lambda x + \mu y)} dy = \lambda \mu \int_0^{+\infty} \frac{e^{-(\lambda x + \mu y)}}{-\mu} d(-\lambda x - \mu y) = -\lambda e^{-(\lambda x + \mu y)} \Big|_0^{+\infty} = \lambda e^{-\lambda x} \text{ при } x \geq 0$$

Абсолютно аналогично считается и вторая функция плотности. $f_{\xi_2}(y) = \mu e^{-\mu y}$ при $y \geq 0$.

Теперь можно посчитать вектор математического ожидания, то есть посчитать математическое ожидание для ξ_1 и ξ_2 :

$$\begin{aligned} E\xi_1 &= \int_0^{+\infty} x \lambda e^{-\lambda x} dx = \int_0^{+\infty} x \lambda \left(-\frac{1}{\lambda}\right) e^{-\lambda x} d(-\lambda x) = - \int_0^{+\infty} x d e^{-\lambda x} = - \left(x e^{-\lambda x} \Big|_0^{+\infty} - \int_0^{+\infty} e^{-\lambda x} dx \right) = \\ &= \int_0^{+\infty} \frac{e^{-\lambda x}}{-\lambda} d(-\lambda x) = -\frac{1}{\lambda} e^{-\lambda x} \Big|_0^{+\infty} = \frac{1}{\lambda} \end{aligned}$$

$$\text{Аналогично для } \xi_2: E\xi_2 = \frac{1}{\mu}$$

Прежде чем считать ковариационную матрицу, есть смысл посмотреть на независимость ξ_1 и ξ_2 , так как если они независимы, то вне главной диагонали ковариационной матрицы будут стоять нули. Можно проверить это через функцию распределения:

$$\begin{aligned} \text{Поскольку } f(x, y) &= \begin{cases} \lambda \mu e^{-(\lambda x + \mu y)}, & \text{при } x \geq 0, y \geq 0 \\ 0, & \text{иначе} \end{cases} = \\ &= \begin{cases} \lambda e^{-\lambda x}, & \text{при } x \geq 0 \\ 0, & \text{иначе} \end{cases} \cdot \begin{cases} \mu e^{-\mu y}, & \text{при } y \geq 0 \\ 0, & \text{иначе} \end{cases} = f_{\xi_1}(x) \cdot f_{\xi_2}(y), \text{ значит } \xi_1 \text{ и } \xi_2 \text{ независимы} \end{aligned}$$

Отсюда также следует, что ξ_1 и ξ_2 некоррелируемы.

Посчитаем дисперсии ξ_1 и ξ_2 :

$$D\xi_1 = E\xi_1^2 - (E\xi_1)^2.$$

$E\xi_1$ уже посчитано, осталось посчитать $E\xi_1^2$.

$$\begin{aligned} E\xi_1^2 &= \int_0^{+\infty} x^2 \lambda e^{-\lambda x} dx = \int_0^{+\infty} x^2 \lambda \left(-\frac{1}{\lambda}\right) e^{-\lambda x} d(-\lambda x) = - \int_0^{+\infty} x^2 de^{-\lambda x} = - \left(x^2 e^{-\lambda x} \Big|_0^{+\infty} - \int_0^{+\infty} 2x e^{-\lambda x} dx \right) = \\ &= \int_0^{+\infty} \frac{2x e^{-\lambda x}}{-\lambda} d(-\lambda x) = -\frac{2}{\lambda} \int_0^{+\infty} x de^{-\lambda x} = -\frac{2}{\lambda} \left(x e^{-\lambda x} \Big|_0^{+\infty} - \int_0^{+\infty} e^{-\lambda x} dx \right) = \frac{2}{\lambda} \int_0^{+\infty} \frac{e^{-\lambda x}}{-\lambda} d(-\lambda x) = \\ &= -\frac{2}{\lambda^2} \int_0^{+\infty} e^{-\lambda x} \Big|_0^{+\infty} = \frac{2}{\lambda^2} \end{aligned}$$

$$\text{Таким образом, } D\xi_1 = \frac{2}{\lambda^2} - \frac{1}{\lambda^2} = \frac{1}{\lambda^2}$$

$$\text{Аналогично } D\xi_2 = \frac{1}{\mu^2}$$

Значит, ковариационная матрица будет иметь вид:

$$\begin{pmatrix} \frac{1}{\lambda^2} & 0 \\ 0 & \frac{1}{\mu^2} \end{pmatrix}$$

Осталось только посчитать вероятность попадания в область А. Надо взять двойной интеграл:

$$\int_0^1 \int_0^1 f(x, y) dx dy$$

Так как величины независимы, то этот интеграл принимает следующую форму:

$$\begin{aligned} \int_0^1 f_{\xi_1}(x) dx \cdot \int_0^1 f_{\xi_2}(y) dy &= \int_0^1 \lambda e^{-\lambda x} dx \cdot \int_0^1 \mu e^{-\mu y} dy = \int_0^1 \lambda \left(-\frac{1}{\lambda}\right) e^{-\lambda x} d(-\lambda x) \cdot \int_0^1 \mu \left(-\frac{1}{\mu}\right) e^{-\mu y} d(-\mu y) = \\ &= -e^{-\lambda x} \Big|_0^1 \cdot \left(-e^{-\mu y} \Big|_0^1 \right) = (1 - e^{-\lambda})(1 - e^{-\mu}) \end{aligned}$$

$$\text{Ответ: } E\xi = \left(\frac{1}{\lambda}, \frac{1}{\mu}\right)^T; K_\xi = \begin{pmatrix} \frac{1}{\lambda^2} & 0 \\ 0 & \frac{1}{\mu^2} \end{pmatrix}; \xi_1 \text{ и } \xi_2 \text{ независимы и некоррелируемы;}$$

$$P(\xi \in A) = (1 - e^{-\lambda})(1 - e^{-\mu})$$

№ 2

Задание: В продукции цеха детали отличного качества составляют 80%. В каких пределах с вероятностью 0,99 будет находиться количество деталей отличного качества, если взять 10000 деталей? Построить оценку с помощью неравенства Чебышёва и по теореме Муавра-Лапласа.

Решение:

Определим СВ $\xi = \{\text{количество деталей отличного качества среди 10000}\}$. Эта СВ описывается биномиальным законом: $\xi \sim Bi(10000; 0,8)$.

Используя неравенство Чебышева, оценим количество деталей отличного качества:

$$\begin{aligned} P(|\xi - E\xi| \geq \varepsilon) &\leq \frac{D\xi}{\varepsilon^2} \Leftrightarrow \\ \Leftrightarrow P(|\xi - E\xi| \leq \varepsilon) &\geq 1 - \frac{D\xi}{\varepsilon^2} \end{aligned}$$

Подставим числа из условия:

$$P(|\xi - 8000| \leq \varepsilon) \geq 1 - \frac{1600}{\varepsilon^2} = 0,99$$

Отсюда $\varepsilon = 400$. Тогда СВ лежит в границах:

$$|\xi - 8000| \leq 400 \Leftrightarrow 7600 \leq \xi \leq 8400$$

Оценим количество деталей отличного качества при помощи теоремы Муавра-Лапласа. Так как общее количество деталей достаточно большое, можно сказать, что СВ ξ имеет нормальное распределение: $\xi \sim N(8000, 1600)$. Посчитаем вероятность:

$$P(|\xi - m| < \delta) = 2\Phi_0\left(\frac{\delta}{\sigma}\right)$$

Подставим числа:

$$P(|\xi - 8000| < \delta) = 2\Phi_0\left(\frac{\delta}{40}\right) = 0,99$$

$$\Phi_0\left(\frac{\delta}{40}\right) = 0,495$$

$$\frac{\delta}{40} = 2,58$$

$$\delta = 103,2$$

Тогда СВ лежит в границах:

$$|\xi - 8000| < 103,2 \Leftrightarrow 7896,8 < \xi < 8103,2$$

Ответ: По Чебышеву: $7600 \leq \xi \leq 8400$

По Муавру-Лапласу: $7896,8 < \xi < 8103,2$

№ 3

Задание: Выборка X_1, \dots, X_n соответствует распределению Релея, плотность которого имеет вид $f(x) = \frac{2x}{\Theta} \exp\left(-\frac{x^2}{\Theta}\right)$ при $x > 0$. Найдите оценку максимального правдоподобия параметра Θ . Докажите несмещённость и состоятельность этой оценки.

Решение:

Посчитаем функцию правдоподобия:

$$L(X_1, \dots, X_n, \Theta) = \prod_{i=1}^n \frac{2}{\Theta} X_i \exp\left(-\frac{X_i^2}{\Theta}\right) = \frac{2^n}{\Theta^n} \exp\left(-\frac{\sum_{i=1}^n X_i^2}{\Theta}\right) \prod_{i=1}^n X_i$$

Теперь прологарифмируем ее и продифференцируем по параметру Θ :

$$\ln L(X_1, \dots, X_n, \Theta) = n \ln 2 - n \ln \Theta - \frac{\sum_{i=1}^n X_i^2}{\Theta} + \sum_{i=1}^n \ln X_i$$

$$\frac{\partial \ln L(X_1, \dots, X_n, \Theta)}{\partial \Theta} = -\frac{n}{\hat{\Theta}} + \sum_{i=1}^n X_i^2 \cdot \frac{1}{\hat{\Theta}^2} = 0$$

$$-n\hat{\Theta} + \sum_{i=1}^n X_i^2 = 0$$

$$\hat{\Theta} = \frac{\sum_{i=1}^n X_i^2}{n}$$

Проверим несмещенность этой оценки. Оценка является несмещенной, если $E\hat{\Theta} = \Theta$:

$$E\hat{\Theta} = E\frac{\sum_{i=1}^n X_i^2}{n} = \frac{1}{n} E \sum_{i=1}^n X_i^2 = (\text{так как они все независимы}) = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n EX_i^2 =$$

$$= (\text{так как они все одинаково распределены}) = EX_1^2 = \int_0^{+\infty} X_1^2 \frac{2X_1}{\Theta} \exp\left(-\frac{X_1^2}{\Theta}\right) dX_1 =$$

$$\begin{aligned}
&= \int_0^{+\infty} \frac{X_1^2}{\Theta} \exp\left(-\frac{X_1^2}{\Theta}\right) dX_1^2 = \int_0^{+\infty} (-\Theta) \frac{X_1^2}{\Theta} \exp\left(-\frac{X_1^2}{\Theta}\right) d\left(-\frac{X_1^2}{\Theta}\right) = - \int_0^{+\infty} X_1^2 d \exp\left(-\frac{X_1^2}{\Theta}\right) = \\
&= - \left(X_1^2 \exp\left(-\frac{X_1^2}{\Theta}\right) \Big|_0^{+\infty} - \int_0^{+\infty} \exp\left(-\frac{X_1^2}{\Theta}\right) dX_1^2 \right) = \int_0^{+\infty} (-\Theta) \exp\left(-\frac{X_1^2}{\Theta}\right) d\left(-\frac{X_1^2}{\Theta}\right) = \\
&= -\Theta \exp\left(-\frac{X_1^2}{\Theta}\right) \Big|_0^{+\infty} = \Theta \Rightarrow \hat{\Theta} \text{ несмещенная}
\end{aligned}$$

Проверим состоятельность оценки. Оценка является состоятельной, если $\hat{\Theta} \xrightarrow[n \rightarrow \infty]{P} \Theta$

Другими словами, $P(|\hat{\Theta} - \Theta| \leq \varepsilon) \rightarrow 1$

$P(|\hat{\Theta} - E\hat{\Theta}| \leq \varepsilon) \rightarrow 1$

По неравенству Чебышева

$$P(|\hat{\Theta} - E\hat{\Theta}| \leq \varepsilon) \geq 1 - \frac{D\hat{\Theta}}{\varepsilon^2}$$

$$D\hat{\Theta} = D \frac{\sum_{i=1}^n X_i^2}{n} = \frac{1}{n^2} D \sum_{i=1}^n X_i^2 = \frac{1}{n^2} \sum_{i=1}^n DX_i^2 = \frac{1}{n} DX_1^2 = \frac{1}{n} (EX_1^4 - (EX_1^2)^2)$$

EX_1^2 посчитано выше, осталось посчитать только EX_1^4 .

$$EX_1^4 = \int_0^{+\infty} X_1^4 \frac{2X_1}{\Theta} \exp\left(-\frac{X_1^2}{\Theta}\right) dX_1 = \int_0^{+\infty} \frac{X_1^4}{\Theta} \exp\left(-\frac{X_1^2}{\Theta}\right) dX_1^2 = \int_0^{+\infty} (-\Theta) \frac{X_1^4}{\Theta} \exp\left(-\frac{X_1^2}{\Theta}\right) d\left(-\frac{X_1^2}{\Theta}\right) =$$

$$= - \int_0^{+\infty} X_1^4 d \exp\left(-\frac{X_1^2}{\Theta}\right) = - \left(X_1^4 \exp\left(-\frac{X_1^2}{\Theta}\right) \Big|_0^{+\infty} - \int_0^{+\infty} \exp\left(-\frac{X_1^2}{\Theta}\right) dX_1^4 \right) =$$

$$= 2 \int_0^{+\infty} X_1^2 \exp\left(-\frac{X_1^2}{\Theta}\right) dX_1^2 = -2\Theta \int_0^{+\infty} X_1^2 d \exp\left(-\frac{X_1^2}{\Theta}\right) =$$

$$= -2\Theta \left(X_1^2 \exp\left(-\frac{X_1^2}{\Theta}\right) \Big|_0^{+\infty} - \int_0^{+\infty} \exp\left(-\frac{X_1^2}{\Theta}\right) dX_1^2 \right) = 2\Theta \int_0^{+\infty} (-\Theta) \exp\left(-\frac{X_1^2}{\Theta}\right) d\left(-\frac{X_1^2}{\Theta}\right) =$$

$$= -2\Theta^2 \exp\left(-\frac{X_1^2}{\Theta}\right) \Big|_0^{+\infty} = 2\Theta^2$$

$$D\hat{\Theta} = \frac{1}{n} (EX_1^4 - (EX_1^2)^2) = \frac{1}{n} (2\Theta^2 - \Theta^2) = \frac{\Theta^2}{n} \xrightarrow[n \rightarrow \infty]{} 0$$

$\Rightarrow P(|\hat{\Theta} - E\hat{\Theta}| \leq \varepsilon) \rightarrow 1 \Rightarrow \hat{\Theta} \text{ состоятельная}$

Ответ: $\hat{\Theta} = \frac{\sum_{i=1}^n X_i^2}{n}$

№ 4

Задание: В результате проведенного исследования было установлено, что у 309 светлоглазых мужчин жены также имеют светлые глаза, а у 214 светлоглазых мужчин жены темноглазые. У 119 темноглазых мужчин жены также темноглазые, а у 132 темноглазых мужчин жены светлоглазые. Имеется ли зависимость между цветом глаз мужей и их жен?

Решение:

Пусть $\xi_1 = \{\text{количество светлоглазых мужей}\}$, $\xi_2 = \{\text{количество светлоглазых жен}\}$

ξ_2/ξ_1	0	1
0	309/774	214/774
1	132/774	119/774

ξ_1	0	1
P	441/774	333/774

ξ_2	0	1
P	523/774	251/774

Компоненты дискретного вектора независимы $\Leftrightarrow p_{ij} = p_{i \cdot} p_{\cdot j} \quad \forall i = \overline{1, 2}, j = \overline{1, 2}$

Рассмотрим $p_{11} = \frac{309}{774}$, при этом $p_{\cdot 1} = \frac{441}{774}, p_{1 \cdot} = \frac{523}{774}$

$p_{11} \neq p_{\cdot 1} \cdot p_{1 \cdot} \Rightarrow \xi_1$ и ξ_2 зависимые

Ответ: Имеется зависимость

№ 5

Задание: Из произведённой партии шоколадных батончиков случайным образом были выбраны шесть штук, вес которых (в граммах) составил 49.1; 50.3; 49.6; 51.2; 48.4; 49.8. Постройте центральный доверительный интервал уровня надёжности 0,95 для среднего веса батончика. Проверьте гипотезу о том, что средний вес батончика составляет 50 г. Уровень значимости принять равным 0.1. Предполагается, что наблюдения имеют гауссовское распределение.

Решение:

Вначале проведем вспомогательные вычисления, то есть посчитаем выборочное математическое ожидание и несмещенную выборочную дисперсию:

$$\bar{X} = \frac{1}{6} \sum_{i=1}^6 X_i = \frac{1}{6}(49,1 + 50,3 + 49,6 + 51,2 + 48,4 + 49,8) = \frac{298,4}{6} = 49,73$$

$$\tilde{S}^2 = \frac{1}{5} \sum_{i=1}^6 (X_i - 49,73)^2 = \frac{1}{5}(0,3969 + 0,3249 + 0,0169 + 2,1609 + 1,7689 + 0,0049) = \frac{4,6734}{5} = 0,9347$$

$$\tilde{S} = \sqrt{0,9347} = 0,9668$$

Так как неизвестно ни математическое ожидание рассматриваемого распределения, ни дисперсия, то доверительный интервал уровня надёжности 0,95 будет иметь следующий вид:

$$P\left(\bar{X} - \frac{\tilde{S} t_{5;0,975}}{\sqrt{6}} < \Theta_1 < \bar{X} + \frac{\tilde{S} t_{5;0,975}}{\sqrt{6}}\right) = 0,95$$

$$P\left(49,73 - \frac{0,9668 \cdot 2,5706}{2,4495} < \Theta_1 < 49,73 + \frac{0,9668 \cdot 2,5706}{2,4495}\right) = 0,95$$

$$P(48,7154 < \Theta_1 < 50,7446) = 0,95$$

Доверительный интервал уровня надёжности 0,95 равен (48,7154; 50,7446)

Проверим гипотезу о среднем весе батончика. Выборка распределена по гауссовскому закону, но ни математическое ожидание, ни дисперсия неизвестны.

$$X_1, \dots, X_6 \sim N(m, \sigma^2)$$

Пройдем по всем пунктам проверки гипотезы.

1. Основная гипотеза: $H_0 : m = 50$, альтернативная гипотеза: $H_1 : m \neq 50$

2. $\alpha = 0,1$

$$3. T(X) = \frac{(\bar{X} - 50)\sqrt{6}}{\tilde{S}} = \frac{(49,73 - 50)\sqrt{6}}{0,9668} = -\frac{0,6614}{0,9668} = -0,684$$

4. $T(X)|_{H_0} \sim t(6)$

5. Доверительная область лежит в границах от $-t_{5;0,95}$ до $t_{5;0,95}$, то есть от $-2,015$ до $2,015$. Полученное в пункте 3 значение попадает в эту область, значит, гипотеза верна на уровне значимости $0,1$.

Ответ: Доверительный интервал: $(48,7154; 50,7446)$; гипотеза верна.