Теория вероятностей и математическая статистика. Нулевой вариант экзамена

Автор: Сурова София, БПИ191

декабрь 2022

Задача 1.

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

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

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 $A = \{|x| \le 1, |y| \le 1\}$

Решение

Совместная плотность распределения - вторая смешанная производная совместной функции распределения

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

Найдём совместную плотность распределения

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

$$f(x,y) = \frac{\partial^2 F(x,y)}{\partial y \partial x} = \frac{\partial t(x,y)}{\partial x} = \begin{cases} \lambda \mu e^{-\lambda x - \mu y}, & x \geq 0, y \geq 0 \\ 0, & \text{иначе} \end{cases}$$

Найдём одномерные плотности распределения f_{ξ_1}, f_{ξ_2}

$$f_{\xi_1}(x) = \int_{-\infty}^{+\infty} f(x,y) dy = \int_{0}^{+\infty} \lambda \mu e^{-\lambda x - \mu y} dy = \lambda \mu \int_{0}^{+\infty} \frac{e^{-\lambda x - \mu y}}{-\mu} d(-\lambda x - \mu y) = -\lambda e^{-\lambda x - \mu y} \Big|_{0}^{+\infty} = \lambda e^{-\lambda x}, \quad x \ge 0$$

$$f_{\xi_1}(x) = \begin{cases} \lambda e^{-\lambda x}, & x \ge 0\\ 0, & x < 0 \end{cases}$$

$$f_{\xi_2}(y) = \int_{-\infty}^{+\infty} f(x, y) dx = \int_{0}^{+\infty} \lambda \mu e^{-\lambda x - \mu y} dx = \lambda \mu \int_{0}^{+\infty} \frac{e^{-\lambda x - \mu y}}{-\lambda} d(-\lambda x - \mu y) = -\mu e^{-\lambda x - \mu y} \Big|_{0}^{+\infty} = \mu e^{-\mu y}, \quad y \ge 0$$

$$f_{\xi_2}(y) = \begin{cases} \mu e^{-\mu y}, & y \ge 0\\ 0, & y < 0 \end{cases}$$

Математическое ожидание непрерывного случайного вектора

Математическое ожидание случайного вектора - это вектор математических ожиданий элементов случайного вектора

$$E\xi = (E\xi_1, E\xi_2)$$

Найдём математическое ожидание непрерывной случайной величины ξ_1

$$E\xi_1 = \int_{-\infty}^{+\infty} x f_{\xi_1}(x) dx = \int_0^{+\infty} \lambda x e^{-\lambda x} dx = \int_0^{+\infty} \frac{\lambda x}{-\lambda} d(e^{-\lambda x}) = -\int_0^{+\infty} x d(e^{-\lambda x}) = -(xe^{-\lambda x}\Big|_0^{+\infty} - \int_0^{+\infty} e^{-\lambda x} dx) = -\int_0^{+\infty} x f_{\xi_1}(x) dx = \int_0^{+\infty} \lambda x e^{-\lambda x} dx = \int_0^{+\infty} \frac{\lambda x}{-\lambda} d(e^{-\lambda x}) = -\int_0^{+\infty} x d(e^{-\lambda x}) = -\int_0^{+\infty} x d(e^{-\lambda x}) dx = \int_0^{+\infty} x dx = \int_0^{+\infty}$$

$$=\int_{0}^{+\infty} e^{-\lambda x} dx = \int_{0}^{+\infty} \frac{e^{-\lambda x}}{-\lambda} d(-\lambda x) = -\frac{e^{-\lambda x}}{\lambda} \Big|_{0}^{+\infty} = \frac{1}{\lambda}$$

Аналогично найдём математическое ожидание непрерывной случайной величины ξ_2

$$E\xi_{2} = \int_{-\infty}^{+\infty} y f_{\xi_{2}}(y) dy = \int_{0}^{+\infty} \mu y e^{-\mu y} dy = \int_{0}^{+\infty} \frac{\mu y}{-\mu} d(e^{-\mu y}) = -\int_{0}^{+\infty} y d(e^{-\mu y}) = -(y e^{-\mu y})\Big|_{0}^{+\infty} - \int_{0}^{+\infty} e^{-\mu y} dy = \int_{0}^{+\infty} e^{-\mu y} dy = \int_{0}^{+\infty} \frac{e^{-\mu y}}{-\mu} d(-\mu y) = -\frac{e^{-\mu y}}{\mu}\Big|_{0}^{+\infty} = \frac{1}{\mu}$$

Тогда математическое ожидание случайного вектора

$$E\xi = \left(\frac{1}{\lambda}, \frac{1}{\mu}\right)$$

Примечание. Вы огромный молодец, если учили основные распределения и сразу увидели, что это плотность распределения похожа на экспоненциальное распределение. Вы дважды огромный молодец, если учили и математические ожидания и дисперсии для основных распределений, так как знаете, что $E\xi_1=\frac{1}{\lambda}$, $D\xi_1=\frac{1}{\lambda^2},\, E\xi_2=\frac{1}{\mu},\, D\xi_2=\frac{1}{\mu^2}.$ Но в предположении, что не все учили основные распределения, разберём, как найти математическое ожидание и дисперсию у неизвестной непрерывной случайной величины.

Ковариационная матрица случайного вектора

$$K = \begin{pmatrix} cov(\xi_1, \xi_1) & cov(\xi_1, \xi_2) \\ cov(\xi_2, \xi_1) & cov(\xi_2, \xi_2) \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} D\xi_1 & cov(\xi_1, \xi_2) \\ cov(\xi_1, \xi_2) & D\xi_2 \end{pmatrix}$$

Найдём дисперсию непрерывной случайной величины ξ_1

$$\begin{split} E\xi_1^2 &= \int\limits_{-\infty}^{+\infty} x^2 f_{\xi_1}(x) dx = \int\limits_{0}^{+\infty} \lambda x^2 e^{-\lambda x} dx = \int\limits_{0}^{+\infty} \frac{\lambda x^2}{-\lambda} d(e^{-\lambda x}) = -\int\limits_{0}^{+\infty} x^2 d(e^{-\lambda x}) = -(x^2 e^{-\lambda x} \Big|_{0}^{+\infty} - \int\limits_{0}^{+\infty} e^{-\lambda x} d(x^2)) = \\ &= \int\limits_{0}^{+\infty} 2x e^{-\lambda x} dx = -\frac{2}{\lambda} \int\limits_{0}^{+\infty} x d(e^{-\lambda x}) = -\frac{2}{\lambda} \int\limits_{0}^{+\infty} x d(e^{-\lambda x}) = -\frac{2}{\lambda} (x e^{-\lambda x} \Big|_{0}^{+\infty} - \int\limits_{0}^{+\infty} e^{-\lambda x} dx) = \frac{2}{\lambda} \cdot \frac{1}{\lambda} = \frac{2}{\lambda^2} \\ &D\xi_1 = E\xi_1^2 - (E\xi_1)^2 = \frac{2}{\lambda^2} - \frac{1}{\lambda^2} = \frac{1}{\lambda^2} \end{split}$$

Найдём дисперсию непрерывной случайной величины ξ_2

$$\begin{split} E\xi_2^2 &= \int\limits_{-\infty}^{+\infty} y^2 f_{\xi_2}(y) dy = \int\limits_{0}^{+\infty} \mu y^2 e^{-\mu y} dy = \int\limits_{0}^{+\infty} \frac{\mu y^2}{-\mu} d(e^{-\mu y}) = -\int\limits_{0}^{+\infty} y^2 d(e^{-\mu y}) = -(y^2 e^{-\mu y}\Big|_{0}^{+\infty} - \int\limits_{0}^{+\infty} e^{-\mu y} d(y^2)) = \\ &= \int\limits_{0}^{+\infty} 2y e^{-\mu y} dy = -\frac{2}{\mu} \int\limits_{0}^{+\infty} y d(e^{-\mu y}) = -\frac{2}{\mu} \int\limits_{0}^{+\infty} y d(e^{-\mu y}) = -\frac{2}{\mu} (y e^{-\mu y}\Big|_{0}^{+\infty} - \int\limits_{0}^{+\infty} e^{-\mu y} dy) = \frac{2}{\mu} \frac{1}{\mu} = \frac{2}{\mu^2} \\ D\xi_2 &= E\xi_2^2 - (E\xi_2)^2 = \frac{2}{\mu^2} - \frac{1}{\mu^2} = \frac{1}{\mu^2} \end{split}$$

Чтобы не считать ковариацию, попробуем посмотреть на независимость случайных величин. Если величины независимы, то ковариация равна 0. Заодно и проверим величины на независимость.

$$\xi_1, \xi_2 \text{ независимы } \Leftrightarrow f(x,y) = f_{\xi_1}(x) f_{\xi_2}(y)$$

$$f_{\xi_1}(x) f_{\xi_2}(y) = \begin{cases} \lambda e^{-\lambda x} \mu e^{-\mu y}, & x \geq 0, y \geq 0 \\ 0, & \text{иначе} \end{cases} = \begin{cases} \lambda \mu e^{-\lambda x - \mu y}, & x \geq 0, y \geq 0 \\ 0, & \text{иначе} \end{cases} = f(x,y) \Rightarrow \xi_1, \xi_2 \text{ независимы}$$

$$\xi_1, \xi_2 \text{ независимы} \Rightarrow cov(\xi_1, \xi_2) = 0 \text{ (обратное неверно)}$$

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

Исследование на коррелированность и независимость

Как уже определили ранее

$$f(x,y) = f_{\xi_1}(x) f_{\xi_2}(y) \Rightarrow \xi_1, \xi_2$$
 независимы

$$\xi_1,\xi_2$$
 независимы $\Rightarrow cov(\xi_1,\xi_2)=0 \Rightarrow \xi_1,\xi_2$ некоррелированные

Примечание. Разберёмся, что делать в иных случаях? Пользоваться следующими свойствами.

$$f(x,y) = f_X(x) f_Y(y) \Rightarrow X, Y$$
 независимы

$$f(x,y) \neq f_X(x)f_Y(y) \Rightarrow X,Y$$
 зависимы

$$X,Y$$
 независимы $\Rightarrow cov(X,Y) = 0$ $cov(X,Y) \neq 0 \Rightarrow X,Y$ зависимы

$$cov(X,Y)>0\Rightarrow X,Y$$
 коррелированные, положительно коррелированные

$$cov(X,Y) = 0 \Rightarrow X,Y$$
 некоррелированные

$$cov(X,Y) < 0 \Rightarrow X,Y$$
 коррелированные, отрицательно коррелированные

Вероятность попадания случайного вектора в область

$$P(\xi \in A) = \int_{-1}^{1} dx \int_{-1}^{1} f(x,y) dy = \{ \text{ т.к. CB независимы } \} = \int_{0}^{1} f_{\xi_{1}}(x) dx \int_{0}^{1} f_{\xi_{2}}(y) dy = \int_{0}^{1} \lambda e^{-\lambda x} dx \int_{0}^{1} \mu e^{-\mu y} dy = \left[-\frac{1}{\lambda} \int_{0}^{1} \lambda e^{-\lambda x} d(-\lambda x) \right] \left[-\frac{1}{\mu} \int_{0}^{1} \mu e^{-\mu y} d(-\mu y) \right] = -e^{-\lambda x} \Big|_{0}^{1} - e^{-\mu y} \Big|_{0}^{1} = (1 - e^{-\lambda})(1 - e^{-\mu})$$

Ответ

$$E\xi = (1/\lambda, 1/\mu), K = \begin{pmatrix} \frac{1}{\lambda^2} & 0\\ 0 & \frac{1}{\mu^2} \end{pmatrix}, \xi_1, \xi_2$$
 независимые и некоррелированные, $P(\xi \in A) = (1 - e^{-\lambda})(1 - e^{-\mu})$

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

Пусть ξ - количество деталей отличного качества, тогда $\xi \sim \mathbb{B} \mathbb{I}(10000, 0.8)$.

Примечание. Нельзя рассматривать распределение Пуассона, так как хоть число испытаний и большое, но вероятность успеха не мала.

Первая форма неравенства Чебышёва

Случайная величина ξ принимает неотрицательные значения, и мат. ожидание конечно $E\xi = np$, тогда

$$P(\xi < \epsilon) \ge 1 - \frac{E\xi}{\epsilon}$$

$$1 - \frac{E\xi}{\epsilon} = 0.99 \Rightarrow \epsilon = \frac{E\xi}{0.01} = 100E\xi = 100np = 800000$$

То есть первая форма неравенства Чебышёва даёт следующую оценку: с вероятностью не ниже 0.99 количество деталей отличного качества находится в пределах от 0 до 800000.

Вторая форма неравенства Чебышёва

Мы знаем дисперсию ξ , она конечна $D\xi = npq = 10000 * 0.8 * 0.2 = 1600$, тогда

$$P(|\xi - E\xi| < \epsilon) \ge 1 - \frac{D\xi}{\epsilon^2}$$

$$\begin{split} 1 - \frac{D\xi}{\epsilon^2} &= 0.99 \Rightarrow \epsilon = \sqrt{\frac{D\xi}{0.01}} = \sqrt{100D\xi} = 10\sqrt{1600} = 10*40 = 400 \\ P(|\xi - E\xi| < \epsilon) &= P(-400 < \xi - 8000 < 400) = P(7600 < \xi < 8400) \end{split}$$

То есть вторая форма неравенства Чебышёва даёт более точную оценку: с вероятностью не ниже 0.99 количество деталей отличного качества находится в пределах от 7600 до 8400.

Интегральная теорема Муавра-Лапласа

Интегральная теорема Муавра-Лапласа даёт апроксимацию биномиального распределения к нормальному закону при большом числе испытаний

$$\begin{split} P(a < \xi < b) &= \Phi_0 \left(\frac{b - np}{\sqrt{npq}} \right) - \Phi_0 \left(\frac{a - np}{\sqrt{npq}} \right) \\ P(|\xi - E\xi| < \epsilon) &= \Phi_0 \left(\frac{\epsilon}{\sqrt{npq}} \right) - \Phi_0 \left(\frac{-\epsilon}{\sqrt{npq}} \right) = 2\Phi_0 \left(\frac{\epsilon}{\sqrt{npq}} \right) \end{split}$$

$$2\Phi_0\left(\frac{\epsilon}{\sqrt{npq}}\right)=0.99\Rightarrow \frac{\epsilon}{\sqrt{npq}}=2.58$$
 по таблице функции Лапласа $\Rightarrow \epsilon=2.58\sqrt{D\xi}=2.58*40=103.2$ $P(|\xi-E\xi|<\epsilon)=P(-103.2<\xi-8000<103.2)=P(7896.8<\xi<8103.2)$

То есть интегральная теорема Муавра-Лапласа даёт ещё более точную оценку: с вероятностью не ниже 0.99 количество деталей отличного качества находится в пределах от 7896.8 до 8103.2

Выборка $X_1,...,X_n$ 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 .

Решение

Начинаем с функции правдоподобия

$$L(X_1, ..., X_n, \theta) = \prod_{i=1}^n f(x_i, \theta) = \prod_{i=1}^n \frac{2x_i}{\theta} exp\left(-\frac{x^2}{\theta}\right) = \prod_{i=1}^n \frac{2}{\theta} \cdot \prod_{i=1}^n exp\left(-\frac{x^2}{\theta}\right) \cdot \prod_{i=1}^n x_i = \frac{2^n}{\theta^n} exp\left(-\frac{\sum_{i=1}^n x_i^2}{\theta}\right) \prod_{i=1}^n x_i$$

Найти оценку максимального правдоподобия можно, решив следующее уравнение

$$\frac{\partial lnL(X_1, ..., X_n, \theta)}{\partial \theta} = 0$$

Чтобы не ошибиться, сначала прологарифмируем, потом будем дифференцировать.

$$lnL(X_1, ..., X_n, \theta) = ln\left(\frac{2^n}{\theta^n}\right) + ln\left(exp\left(-\frac{\sum_{i=1}^n x_i^2}{\theta}\right)\right) + ln\left(\prod_{i=1}^n x_i\right) = nln2 - nln\theta - \frac{\sum_{i=1}^n x_i^2}{\theta} + \sum_{i=1}^n ln(x_i)$$
$$\frac{\partial (nln2 - nln\theta - \frac{1}{\theta}\sum_{i=1}^n x_i^2 + \sum_{i=1}^n ln(x_i))}{\partial \theta} = -\frac{n}{\hat{\theta}} + \frac{1}{\hat{\theta}^2}\sum_{i=1}^n x_i^2 = 0$$

Выразим параметр $\hat{\theta}$ из полученного уравнения и получим оценку максимального правдоподобия. Примечание. Заметьте, что после дифференцирования и приравнивания к нулю параметр принарядился шляпой, теперь он не просто параметр, а оценка параметра. Оценку параметра от истинного значения параметра отличает то, что она носит шляпку.

$$-\frac{n}{\hat{\theta}} + \frac{1}{\hat{\theta}^2} \sum_{i=1}^n x_i^2 = 0 \Rightarrow -n\hat{\theta} + \sum_{i=1}^n x_i^2 = 0 \Rightarrow \hat{\theta} = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n x_i^2$$

Ответ: $\hat{\theta} = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^{n} x_i^2$

Изучается зависимость между показателями X (оценка студента за контрольную работу по теории вероятностей) и Y (оценка студента за экзамен по программированию). Используя данные о показателях X и Y для группы 182, в которой обучается 30 человек, Кристиан Бенуа вычислил выборочный коэффициент корреляции и получил значение 0.45. Можно ли, опираясь на эти данные, считать, что показатели X и Y являются положительно коррелированными? Уровень значимости принять равным 0.05. Опишите процедуру проверки соответствующей гипотезы.

Решение

Нам необходимо проверить гипотезу о коррелированности двух величин.

1. Формулируем основную и альтернативную гипотезы

$$H_0: \rho_{X,Y} = 0$$

$$H_A: \rho_{X,Y} > 0$$

2. Выбираем уровень значимости, в данном случае из условия

$$\alpha = 0.05$$

3. Выбираем статистику

$$T((X,Y)) = \frac{\sqrt{n-2}\rho_{\hat{X},Y}}{\sqrt{1-\rho_{X,Y}^2}}$$

4. Определяем, какому распределению соответствует статистика при верной основной гипотезе

$$T((X,Y))\Big|_{H_0} \sim t(n-2)$$

5. Строим доверительную и критическую области

Д.О.:
$$(-\infty, t_{n-2,1-\alpha}]$$
, К.О.: $(t_{n-2,1-\alpha}; +\infty)$

$$t_{n-2,1-\alpha} = 1.7001$$

6. Вычисляем реализацию статистики на нашей выборке

$$t = \frac{\sqrt{30 - 2 * 0.45}}{\sqrt{1 - 0.45^2}} \approx 2.6664$$

7. Определяем, куда попало значение статистики и делаем вывод

$$t = 2.6664 \in (1.7001, +\infty)$$

Значение статистики попало в критическую область, а значит мы отвергаем основную гипотезу в пользу альтернативной, то есть на уровне значимости 0.05 можно считать, что величины положительно коррелированы.

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. Предполагается, что наблюдения имеют гауссовское распределение.

Решение

У нас есть выборка $X_1, ..., X_6 \sim N(\theta_1, \theta_2^2)$, θ_1 и θ_2^2 неизвестны, но мы хотим оценить θ_1 с помощью доверительного интервала с уровнем надежности $1-\alpha$. Воспользуемся теоремой Фишера, и в качестве центральной статистики возьмём

$$G = \frac{(\overline{x} - \theta_1)\sqrt{n-1}}{\sqrt{s^2}} \sim t(n-1)$$

Тогда доверительный интервал

$$P(t_{n-1,\alpha/2} < G < t_{n-1,1-\alpha/2}) = 1 - \alpha$$

$$P(t_{n-1,\alpha/2} < \frac{(\overline{x} - \theta_1)\sqrt{n-1}}{\sqrt{s^2}} < t_{n-1,1-\alpha/2}) = 1 - \alpha$$

$$P\left(\overline{x} - \frac{\sqrt{s^2} \cdot t_{n-1,1-\alpha/2}}{\sqrt{n-1}} < \theta_1 < \overline{x} + \frac{\sqrt{s^2} \cdot t_{n-1,1-\alpha/2}}{\sqrt{n-1}}\right) = 1 - \alpha$$

Найдём выборочное математическое ожидание, выборочную смещённую дисперсию и квантили

$$\overline{x} = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^{n} x_i = \frac{49.1 + 50.3 + 49.6 + 51.2 + 48.4 + 49.8}{6} = \frac{298.4}{6} \approx 49.73$$
$$s^2 = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^{n} (x_i - \overline{x})^2 = \frac{4.6734}{6} \approx 0.7789$$
$$t_{n-1,1-\alpha/2} = 2.5706$$

Подставим найденные значения в доверительный интервал

$$\left(49.73 - \frac{\sqrt{0.7789 \cdot 2.5706}}{\sqrt{5}}; 49.73 + \frac{\sqrt{0.7789 \cdot 2.5706}}{\sqrt{5}}\right)$$

$$(48.7154; 50.7446)$$

Ответ: (48.7154; 50.7446)