

Домашнее задание 3

Юрасов Никита Андреевич

Обновлено 13 октября 2019 г.

Содержание

1	Нахождение выборочного среднего и выборочной дисперсии	2
1.1	Распределение Пуассона	2
1.2	Распределение Эрланга	2
2	Нахождение параметров распределений событий	3
2.1	Распределение Пуассона	3
2.2	Распределение Эрланга	4

Эта работа представляет собой отчет к Домашнему Заданию №3.
Так как в моделировании используется пакет `numpy.random`, то, пусть, для него будет выставлено по умолчанию стартовое значение генератора 12345678.

1 Нахождение выборочного среднего и выборочной дисперсии

Определение 1.1. Пусть X_1, X_2, \dots, X_n – выборка из какого-то распределения вероятности. Тогда ее выборочным средним называется случайная величина

$$\bar{X} = \frac{1}{n} \sum_{i=0}^n X_i$$

Определение 1.2. Пусть X_1, X_2, \dots, X_n – выборка из какого-то распределения вероятности. Тогда выборочная дисперсия – это случайная величина

$$S_n^2 = \frac{1}{n} \sum_{i=0}^n (X_i - \bar{X})^2,$$

где \bar{X} – выборочное среднее.

Для нахождения этих двух значений можно воспользоваться методами `mean` и `var` библиотеки `numpy`, но для реализации была написана собственная функция `sample_mean` и `sample_variance` соответственно. Время работы на больших выборках почти одинаковое.

1.1 Распределение Пуассона

Выборочное среднее для выборки [2. 1. 1. 3. 0.] = 1.4

Выборочное среднее для выборки [2. 1. 2. 3. 7. 2. 3. 1. 2. 0.] = 2.3

Выборочная дисперсия для выборки [2. 1. 1. 3. 0.] = 1.04

Выборочная дисперсия для выборки [2. 1. 2. 3. 7. 2. 3. 1. 2. 0.] = 3.21

1.2 Распределение Эрланга

Выборочное среднее для выборки [9.43737905 11.94755981 1.6335522 11.63186523 1.95757948] = 7.321587156076815

Выборочное среднее для выборки [8.30297653 17.47684737 5.71182291 2.67860603 19.66877258 7.92660288 5.52776384 8.11891813 9.22277337 16.35132395] = 10.098640758

Выборочная дисперсия для выборки [9.43737905 11.94755981 1.6335522 11.63186523 1.95757948] = 21.11620307310885

Выборочная дисперсия для выборки [8.30297653 17.47684737 5.71182291 2.67860603 19.66877258 7.92660288 5.52776384 8.11891813 9.22277337 16.35132395] = 29.294400894

2 Нахождение параметров распределений событий

Для каждого из двух распределений будем строить оценку максимального правдоподобия.

2.1 Распределение Пуассона

Пусть функция распределения будет выглядеть следующим образом:

$$f(x, \theta) = \frac{\theta^x e^{-\theta}}{x!}, \quad x \geq 0$$

Тогда функция правдоподобия:

$$L(x, \theta) = \prod_{i=0}^n f(x, \theta) = \prod_{i=0}^n \left(\frac{\theta^{x_i} e^{-\theta}}{x_i!} \right) = e^{\theta n} \frac{\theta^{\sum_{i=0}^n x_i}}{\prod_{i=0}^n x_i!}$$

Возьмем от функции правдоподобия натуральный логарифм:

$$\ln L(x, \theta) = -\theta n + \sum_{i=0}^n x_i \cdot \ln \theta - \ln \prod_{i=0}^n x_i!$$

Продифференцируем полученное выражение по θ и приравняем к нулю:

$$\frac{\partial \ln L(x, \theta)}{\partial \theta} = -n + \frac{\sum_{i=0}^n x_i}{\theta} = 0$$

Будем решать это уравнение относительно θ :

$$\hat{\theta} = \frac{1}{n} \sum_{i=0}^n x_i$$

В итоге, получается, что оценка максимального правдоподобия параметра θ распределения Пуассона имеет вид выборочного среднего (см. определение 1.1).

Предложенная оценка $\hat{\theta}$ является несмещенной, так как выборочное среднее является в свою очередь несмещенной оценкой.

Состоятельность можно проверить по утверждению, что выборочные моменты k -го порядка сходятся к k -ым моментам X , то есть:

$$\hat{\alpha}_k \xrightarrow{P} M X^k$$

В нашем случае $k=1$:

$$\hat{\alpha}_k \xrightarrow{P} M X$$

Следовательно оценка $\hat{\theta} = \hat{\alpha}_k$, которая является состоятельной.

Эффективность представленной оценки также подтверждается, так как $\hat{\theta}$ – оценка максимального правдоподобия, а такая оценка эффективна.

2.2 Распределение Эрланга

Рассмотрим функцию распределения, которая зависит от двух параметров:

$$f(x, m, \lambda) = \frac{\lambda^m x^{m-1}}{\Gamma(m)} e^{-\lambda x}, \quad m \in \mathbb{N}, \lambda > 0, x > 0$$

Построим функцию правдоподобия:

$$L(x, m, \lambda) = \prod_{i=0}^n f(x, m, \lambda) = \left(\frac{\lambda^m}{\Gamma(m)} \right)^n \prod_{i=0}^n x_i^{m-1} e^{-\lambda x_i} = \left(\frac{\lambda^m}{\Gamma(m)} \right)^n e^{-\lambda \sum_{i=0}^n x_i} \prod_{i=0}^n x_i^{m-1}$$

Возьмем натуральный логарифм от $L(x, m, \lambda)$:

$$\ln L(x, m, \lambda) = mn \ln \lambda + (m-1) \sum_{i=0}^n \ln x_i - \lambda \sum_{i=0}^n x_i - n \ln \Gamma(m)$$

Продифференцируем полученное по λ и приравняем к нулю:

$$\frac{\partial \ln L(x, m, \lambda)}{\partial \lambda} = \frac{mn}{\lambda} - \sum_{i=0}^n x_i = 0$$

Решая относительно λ , получим:

$$\hat{\lambda} = \frac{mn}{\sum_{i=0}^n x_i}$$

Также можно предложить оценку параметра λ , используя метод моментов.