

# Домашнее задание 1

Дородный Дмитрий СКБ172

1 ноября 2019 г.

## 1 Распределение Бореля-Таннера

### 1.1 Основные характеристики

Если принять  $\alpha > 0$ , а  $r$  - натуральное число, то  $p(x, r, \alpha)$  - распределение Бореля-Таннера:

$$p(x, r, \alpha) = \frac{r}{(x-r)!} * x^{x-r-1} * e^{-\alpha x} * \alpha^{x-r}, \text{ где } x = r, r+1, \dots$$

В 1942 Борель вывел распределение для случая  $r = 1$ , а затем Таннер в 1952 показал, что на самом деле оно выполняется для любого целого положительного  $r$ .

В отличие от большинства дискретных распределений, определенных на каком-то конечном подмножестве целых чисел, распределение Бореля-Таннера работает для любой целочисленной положительной начальной точки.

Посчитаем математическое ожидание как момент:

$$\sum x p(x) = x p(x, r, \alpha) = x A e^{-\alpha x} * \alpha^{x-r}$$

Пусть  $\beta = \alpha e^{-\alpha}$ , тогда  $\beta^x = \alpha^x e^{-\alpha x}$ , тогда момент можно записать как:

$$\sum x A \beta^x \alpha^r, \text{ где } \alpha^r \text{ не зависит от } x, \text{ следовательно, можно переписать как: } \alpha^r \mu = \sum x A \beta^x.$$

По свойству нормировки сумма вероятностей равна единице:

$$\sum \frac{r}{(x-r)!} * x^{x-r-1} * e^{-\alpha x} * \alpha^{x-r} = \sum A x^{x-r-1} e^{-\alpha x} = \sum A \beta^{x-r} e^{-\alpha r}, \text{ откуда подстановкой в уравнение момента получаем } \alpha^r = \sum A \beta^x \quad (1)$$

Возведем  $\beta$  в степень и домножим на экспоненту, чтобы получить требуемые исходные коэффициенты:

$$\beta^{x-r} e^{-\alpha r} = e^{-\alpha x} \alpha^{x-r}.$$

Тогда производная  $\beta$  по  $\alpha$ :

$$\frac{d\beta}{d\alpha} = \frac{\alpha}{\beta(1-\alpha)}$$

и вторая:

$$\frac{d^2\beta}{d\alpha^2} = \frac{(2-\alpha)\alpha^2}{(1-\alpha)^3\beta^2},$$

также продифференцируем (1) по  $\alpha$ :

$$\beta r \alpha^{r-1} \frac{d\beta}{d\alpha} = \sum A x \beta^x.$$

Подставив выражение для производной и просуммировав по  $x$ , для  $x = r, r+1, \dots$  получаем выражение для математического ожидания:

$$\mu = \frac{r}{1-\alpha}.$$

Чтобы вывести дисперсию, продифференцируем (1) два раза, и воспользо-

вавшись формулой для второй производной получаем:

$$\mu_2 = \sigma^2 + \mu^2 = \sum x^2 p(x, r, \alpha), \text{ откуда дисперсия } \sigma^2 = \frac{\alpha r}{(1-\alpha)^3}$$

Рассмотрим так же и другие характеристики этого распределения:

Функция распределения

$$F(x) = \begin{cases} 0 & x \leq r \\ re^{-\alpha r} \sum_{i=0}^{k=r} \frac{\alpha^i}{i!} e^{-\alpha i} (r+i)^{i-1} & k < x \leq k+1, k = r, r+1, \dots \end{cases}$$

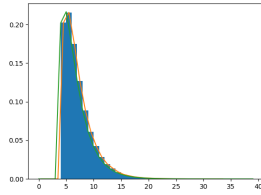
Производящая функция

$$\phi_x(t) = rt^r e^{-\alpha r} \sum_{k=0}^{\infty} \frac{(\alpha t)^k}{k!} e^{-\alpha k} (r+k)^{k-1}$$

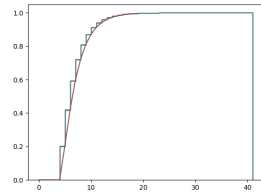
Характеристическая функция

$$\phi_x(t) = re^{(it-\alpha)r} \sum_{k=0}^{\infty} \frac{\alpha^k}{k!} e^{(it-\alpha)k} (r+k)^{k-1}$$

На картинке: синим - гистограмма частот с параметрами  $\alpha = 0.4, r = 4$



Эмпирическая и теоритические графики функций распределения с теми же параметрами



### 1.1.1 Интерпретации

Рассмотрим типичную интерпретацию: пусть есть система с постоянным временем обслуживания и одним входом, на который поступает очередь, в виде стационарного пуассоновского потока (т.е. параметр  $\lambda = const$ , следовательно константная вероятность что за заданный период времени про-

изойдет ровно  $m$  обслуживаний), со скоростью в среднем  $\alpha, 0 < \alpha < 1$  заявок за время обработки одной заявки. В начальный момент времени очередь имеет длину  $r, r \geq 1$ .  $X$  - число обслуживаний за время, требующееся для полного обслуживания очереди, в которой было  $r$  заявок в начальный момент времени.

Распределение бореля-таннера также встречается в процессах с ветвлениями, например для определения размера вспышек болезней. Пусть пространство инфекции происходит как гомогенное дерево Галтона-Ватсона ( $X_{n+1} = \sum_{j=1}^{X_n} \epsilon_j^{(n)}$ ,  $X_n$  - по смыслу количество потомков в  $n$  поколении). Предположим, что инфекция распространяется так, что каждый больной инфицирует  $Z$  здоровых людей, которые играют роль потомства в этом случае. Получается распределение  $Z$  повинуетс степенной ф-ции.  $P(Z = r) = \frac{\theta^r}{r!e^\theta}$ . Пусть  $X$  - размер вспышки инфекции, получившейся из  $S = s$  начальных больных, тогда  $P(X = x, x) = Const(x, s) * \frac{\theta^{x-s}}{A(\theta)^x}$ . Тогда если распределение "потомков"(заражения) происходило по пуассоновским законам, то размер вспышки эпидемии будет подчиняться распределению Бореля-Таннера:  $P(X = x, s) = \frac{s * x^{x-s-1} \lambda^{x-s} e^{-x\lambda}}{(x-s)!}, x = s, s + 1...$

### 1.1.2 Моделирование

Для моделирования использовался рекурсивный алгоритм:

$$\begin{aligned} p(x) &= \frac{r}{(x-r)!} x^{x-r-1} e^{-\alpha x} \alpha^{x-r} \\ p(x-1) &= \frac{r}{(x-r-1)!} (x-1)^{x-r-2} e^{-\alpha(x-1)} \alpha^{x-r-1} \\ &= \frac{r}{(x-r)!} x^{x-r-1} e^{-\alpha x} \alpha^{x-r} * (x-r)(x-1)^{x-r-2} e^{\alpha} \alpha^{-1} \frac{1}{x^{x-r-1}} \\ &= p(x) * \frac{x-r}{x} \left(\frac{x-1}{x}\right)^{x-r-2} * e^{\alpha} * \frac{1}{\alpha} \end{aligned}$$

Получаем

$$p(x) = p(x-1) * \frac{x}{x-r} \left(\frac{x-1}{x-1}\right)^{x-r-2} e^{-\alpha} \alpha, x = r+1, r+2....$$

Первый член:

$$p(r) = \frac{r}{(r-r)!} r^{r-r-1} e^{-\alpha r} \alpha^{r-r} = e^{-\alpha r}$$

Начальное состояние  $\alpha, r, x = r, p = e^{-\alpha r}$ ,  $\rho$  - случайная равномерно распределенная от 0 до 1 величина

В цикле обновляем  $\rho = \rho - p$  (по смыслу - вероятность обработки заявки на данном шаге). Если  $r < 0$ , то  $x$  - сгенерированная величина. Если нет, то увеличиваем  $x$  на 1 и вычисляем следующий шаг  $p$  умножая текущее  $p$  на  $\frac{x}{x-r} \left(\frac{x-1}{x-1}\right)^{x-r-2} e^{-\alpha} \alpha$

Код доступен по [ссылке](#)

## 2 Гамма распределение

### 2.1 Основные характеристики

Пусть случайная величина  $X$  имеет гамма-распределение, тогда её плотность вероятности будет выглядеть так:

$$f_X(x) = \begin{cases} x^{k-1} \frac{e^{-\frac{x}{\theta}}}{\theta^k \Gamma(k)}, & \text{если } x \geq 0 \\ 0, & \text{если } x < 0 \end{cases}$$

Для начала найдем характеристическую функцию случайной величины  $X$ :

$$\int_0^{+\infty} e^{itx} x^{k-1} \frac{e^{-\frac{x}{\theta}}}{\theta^k \Gamma(k)} dx = \frac{1}{\theta^k \Gamma(k)} \int_0^{+\infty} x^{k-1} e^{-x(\frac{1}{\theta} - it)} dx = |z = x(\frac{1}{\theta} - it) \Rightarrow dz = (\frac{1}{\theta} - it)dx| = \frac{1}{\theta^k \Gamma(k) (\frac{1}{\theta} - it)^k} \int_0^{+\infty} z^{k-1} e^{-z} dz = \frac{1}{(1 - it\theta)^k}$$

Теперь найдем математическое ожидание и дисперсию:

$$iEX = \frac{d(1 - it\theta)^{-k}}{dt} \Big|_{t=0} \Rightarrow EX = k\theta$$

$$iEX^2 = \frac{d^2(1 - it\theta)^{-k}}{dt^2} \Big|_{t=0} \Rightarrow EX^2 = k(k+1)\theta^2$$

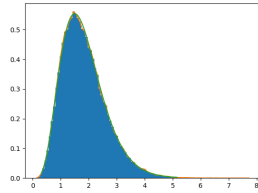
Так как  $DX = EX^2 - (EX)^2$ , получаем:

$$DX = k\theta^2$$

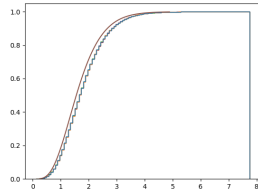
Функция распределения:

$$\int_0^x t^{k-1} \frac{e^{-\frac{t}{\theta}}}{\theta^k \Gamma(k)} dt = \left| \frac{t}{\theta} = z \right| = \frac{1}{\Gamma(k)} \int_0^{\frac{x}{\theta}} z^{k-1} e^{-z} dz$$

На картинке: синим - гистограмма частот с параметрами  $\lambda = 5$ ,  $\alpha = 3$



Эмпирическая и теоритические графики функций распределения с теми же параметрами



### 2.1.1 Интерпретации

Гамма-распределение присутствует в процессах, где важно время ожидания, по сути своей определяя время ожидания между пуассоновскими событиями. Пуассоновская функция вероятности:  $P(k) = \frac{\lambda^k e^{-\lambda}}{k!}$ , характеризует вероятность, что на интервале произойдет  $x$  событий,  $\lambda$  - среднее количество событий на интервале в общем случае. Если вместо среднего количества использовать размер интервала  $t$  и частоту событий  $r$  ( $\lambda = rt$ ) выражение можно преобразовать как:  $P(N(t) = k) = \frac{(rt)^k e^{-rt}}{k!}$ , где  $N(t)$  - количество событий, произошедших между настоящим временем и временем  $t$ . Очевидно, это является гамма распределением с параметрами  $\alpha = k + 1$  и  $\theta = \frac{1}{\lambda}$ :  $G(k, \frac{1}{\lambda}) = \frac{x^{k-1} e^{-x\lambda}}{\Gamma(k)\lambda^{-k}} = \frac{\lambda(x\lambda)^{k-1} e^{-x\lambda}}{(k-1)!}$ . Пример: допустим, рыбак рассчитывает ловить одну рыбу за полчаса. Рассчитаем вероятность того, что ему придется рыбачить от 2 до 4 часов чтобы поймать 4 рыбы:  $P(2 \leq X \leq 4) = \sum_{x=2}^4 \frac{x^{4-1} e^{-\frac{x}{2}}}{\Gamma(4)2^4} = 0.123$ .

Нетипичная интерпретация - использование для оценки надежности технических систем. Пусть устройство отказывает тогда, когда отказывают не менее  $k$  его элементов. Если отказ элемента - пуассоновское событие  $P_n(t) = \frac{(\lambda t)^n}{n!}$ , то отказы элементов подчинены экспоненциальному распределению  $P(x) = e^{-\lambda x}$ . Получаем, что плотность вероятности отказа устройства, отказ которого вызывается отказом  $k$  элементов будет  $f(t) = \frac{\lambda_0^k t^{k-1}}{(k-1)!} e^{-\lambda_0 t}$ , где  $\lambda_0$  - исходная интенсивность отказов элементов, что является гамма распределением с параметрами  $k, t$ .

### 2.1.2 Моделирование

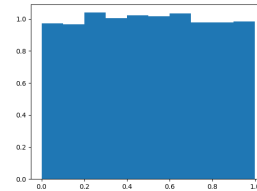
Используется теорема Джонка-Ньюмена-Оделла-Виттейкера: пусть  $a, b$  - заданные константы, а  $U, V$  - равномерно от 0 до 1 распределенные случайные величины. Тогда, если  $U^{\frac{1}{a}} + V^{\frac{1}{b}} \leq 1$ , случайная величина

$\frac{U^{\frac{1}{a}}}{U^{\frac{1}{a}} + V^{\frac{1}{b}}}$  распределена по бета распределению. Начальное состояние -  $\theta = \frac{1}{\lambda}, \alpha$ . Возьмем три независимые равномерно распределенные от 0 до 1 случайные величины  $r_1, r_2 < r_3$ . Пусть  $S_1 = r_1^{\frac{1}{\alpha}}, S_2 = r_2^{\frac{1}{1-\alpha}}$ . Тогда когда выполняется условие теоремы:  $S_1 + S_2 \leq 1$ , выводим сгенерированную величину как  $E \frac{S_1}{S_1 + S_2} = -\frac{\ln(r_3)}{\lambda} \frac{S_1}{S_1 + S_2}$  - Алгоритм работает для  $\alpha < 1$ . Для остальных случаев разделяем параметр  $\alpha$  на целую и дробную части (по свойству о композиции законов распределения сумма по разным параметрам формы с одним и тем же параметром масштаба будет давать исходное гамма распределение), и целую часть моделируем как сумма  $[\alpha]$  показательно сгенерированных величин. (Т.к.  $\Gamma([\alpha], \lambda) = \sum \Gamma(1, \lambda)$ ). Для  $\alpha > 1$  получаем метод генерации:  $y = \sum \frac{\ln(r_i)}{\lambda} = y - \frac{\ln(r_1 * \dots * r_{[\alpha]})}{\lambda}$ , где  $y$  - величина сгенерированная по алгоритму, представленному выше.

Код доступен по [ссылке](#)

### 3 Генератор случайных равномернораспределенных величин

использовалась библиотечная ф-ция, имеющая равномерное распределение по документации. При построении гистограммы действительно видно, что



она распределена равномерно от 0 до 1: