**Джонсон. Одномерные непрерывные распределения**

В рамках подготовки заметки о генерировании случайных чисел в Excel обратил внимание на фундаментальный обзор Джонсона с соавторами. Первое издание книги вышло еще в 1970 г., а второе, переведенное на русский язык – в 1994. Это серьезный математический труд, но интересовавшие меня вопросы вполне доступны для понимания)) В книге подробно излагаются свойства большого числа семейств распределений. Часть I: нормальное, логнормальное, Коши, Вейбулла, χ2-, гамма-, обратное гауссовское, Парето, экспоненциальное. Часть II: логистическое, Лапласа, бета-, равномерное, экстремальных значений, F-, t-, нецентральное χ2-, нецентральное F-, нецентральное t-, распределение коэффициента корреляции, времени жизни. Издание снабжено обширной библиографией, таблицами и графиками, необходимыми для активной работы с соответствующими семействами распределений. Я представляю отдельные фрагменты, связанные с моими интересами. Дополнения Excel набраны с отступом.

Н. Л. Джонсон, С. Коц, Н. Балакришнан. Одномерные непрерывные распределения (в 2-х частях). — М.: БИНОМ. Лаборатория знаний, 2017. — 703 с. + 603 с.

Изображение выглядит как текст, снимок экрана, Шрифт, дизайн

Автоматически созданное описание

Купить цифровую книгу в [ЛитРес](https://www.litres.ru/book/n-balakrishnan-2/odnomernye-nepreryvnye-raspredeleniya-chast-1-6663159/?lfrom=13042861)

### ГЛАВА 12. Непрерывные распределения (общие сведения)[[1]](#footnote-1)

В случае непрерывных распределений полезно нормирование, т.е. использование случайной величины

имеющей распределение с нулевым средним и единичным стандартным отклонением. В частности, форму распределения удобно описать заданием нормированных значений нескольких квантилей (т.е. значений случайной величины, в которых функция распределения принимает заданные значения). Следует различать нормированную и стандартную формы распределения. Последняя обычно удобна для получения формул, связанных с функцией плотности. Она может совпасть с нормированной формой, но это необязательно.

#### Кривая Лоренца

Кривая Лоренца для положительной случайной величины X является графиком отношения

в зависимости от значений *FX(x)*. Если случайная переменная *X* представляет годовой доход, то величина *L(p)* есть доля общего дохода, полученного индивидуумами, имеющими по крайней мере 100*р*%-й доход. Видно, что *L(p) ≤ p, L(0) = 0, L(1) = 1*.

Типичная кривая Лоренца показана на рис. 12.1. Если доход всех индивидуумов равномерен, то *L(p) = p*. Площадь фигуры, ограниченной прямой *L(p) = p* и кривой Лоренца, можно рассматривать как меру неравномерности дохода или, в более общем виде, как меру изменчивости распределения случайной величины *X*.

Изображение выглядит как линия, диаграмма, текст, График

Автоматически созданное описание

Рис. 12.1. Кривая Лоренца

#### Порядковые статистики

*Порядковые статистики* – это последовательность случайных величин, которая получается путем упорядочивания значений из выборки по их величине. Для понимания этого понятия полезно сначала вспомнить, что такое статистика и что такое выборка.

Статистика – это функция от выборки, которая используется для описания или вывода о генеральной совокупности. Примеры статистик: среднее значение, медиана, дисперсия. Выборка – набор наблюдений, полученных из генеральной совокупности.

Порядковые статистики являются функциями от выборки, которые представляют собой упорядоченные значения. Обычно они обозначаются как *X1, X2, Xn*, где *n* – размер выборки, а индекс указывает на порядковый номер в упорядоченной последовательности.

Примеры порядковых статистик:

Минимум выборки *X1*: Это самое маленькое значение в выборке.

Максимум выборки *Xn*: Это самое большое значение в выборке.

Медиана выборки *X(n+1)/2*: Это значение, которое делит упорядоченную выборку на две равные части.

Первый квартиль *X(n+1)/4* и третий квартиль *X3(n+1)/4*: Это значения, которые делят упорядоченную выборку на четыре равные части.

n-ый квантиль *Xp\*n*: Это значение, которое делит упорядоченную выборку так, что доля *p* наблюдений меньше этого значения.

### ГЛАВА 13. Нормальное распределение

#### Датчики случайных чисел

В последнее время были построены многие алгоритмы, порождающие псевдо-случайные числа из нормального распределения. Конечно же для того, чтобы порождать псевдослучайные нормальные числа, можно использовать любой датчик равномерно распределенных псевдослучайных чисел в сочетании с функцией, обратной функции распределения (или ее эффективной аппроксимацией). Но были разработаны и другие, более простые, эффективные и быстрые методы; некоторые из них мы опишем здесь.

##### Метод Бокса–Мюллера

Исходя из двух независимых стандартных нормальных случайных величин *X1* и *X2* [Бокс и Мюллер](https://www.semanticscholar.org/paper/A-Note-on-the-Generation-of-Random-Normal-Deviates-Box-Muller/bdbf5ecc09facb88308f2325dbf0b458f812ab2e) рассмотрели преобразование

и показали, что случайные величины *Y1* и *Y2* независимы и равномерно распределены в интервале (0,1). С другой стороны, если мы рассмотрим полярное преобразование

то легко проверить, что плотность совместного распределения случайных величин *r* и *θ* имеет вид:[[2]](#footnote-2)

Случайные величины *r* и *θ* статистически независимы. Далее, случайные величины

независимы и равномерно распределены на (0,1). Обратив преобразование, мы получаем, что величины

представляют собой пару псевдослучайных стандартных нормальных наблюдений.

Я использовал первую формулу из (13.126) и сгенерировал 1М случайных значений. Получилось идеальное стандартное нормальное распределение (см. Excel файл 01. Метод Бокса–Мюллера):

Изображение выглядит как График, снимок экрана, линия, скат

Автоматически созданное описание

### ГЛАВА 14. Логнормальное распределение

Случайную переменную *X* с логнормальным распределением можно задать соотношением

где *U* – стандартная нормальная случайная величина, а *γ*, *δ* и *θ* – параметры. Из равенства (14.1) следует, что плотность распределения вероятностей случайной величины *X* имеет вид

Можно перейти к другим обозначениям, заменив параметры *γ* и *δ* на математическое ожидание *ζ* и стандартное отклонение *σ* случайной величины *Z = ln(X – θ).* Эти два набора параметров связаны соотношениями

так что равенство (14.1) можно переписать в виде

а плотность (14.2) принимает форму

В большинстве приложений «известно», что параметр *θ* равен нулю (так что *Pr[X≤0] = 0*, или *X* есть «положительная случайная величина»). Этот важный случай получил название *двухпараметрического логнормального распределения* (с параметрами *γ* и *δ* или *ζ* и *σ*). При этом формула (14.1) приобретает вид

а равенство (14.1') выглядит так:

Для случайной величины *X*, подчиненной логнормальному распределению, *r*-й момент относительно нуля имеет вид

Математическое ожидание случайной величины *X* равно

а ее дисперсия составляет

В Excel я воспользовался функцией ЛОГНОРМ.ОБР(p;μ;σ) и с помощью формулы…

=ЛОГНОРМ.ОБР(СЛМАССИВ(n;;0;1;ЛОЖЬ);μ;σ), n – число случайных значений, μ = 0 и σ = 1

…получил 1М случайных логнормальных значений. Разобрав их по карманам с шагом 0,1, получил (см. Excel файл 02. Логнормальное распределение):

Изображение выглядит как снимок экрана, текст, График, линия

Автоматически созданное описание

### ГЛАВА 16. Распределение Коши

Удобный метод получения выборок из распределения Коши основан на обращении функции распределения *F(x).* Если переменная *U* имеет равномерное распределение в интервале (0, 1), то случайная величина *tg(π(U – 1/2)* подчинена стандартному распределению Коши.

В Excel я воспользовался формулой (см. Excel файл 03. Распределение Коши)

=TAN(ПИ()\*(СЛМАССИВ(n;;0;1;ЛОЖЬ)-0,5)), n – число случайных значений

Изображение выглядит как График, снимок экрана, линия, скат

Автоматически созданное описание

### ГЛАВА 21. Распределение Вейбулла

Плотность распределения вейбулловской случайной переменной X:

Если положить *ξ0 = 0* и *α = 1*, получим плотность *стандартного* распределения Вейбулла

и соответствующую функцию распределения

Математическое ожидание

Дисперсия

Так как функция распределения *F* случайной величины, подчиненной трехпараметрическому распределению Вейбулла, записывается в аналитической форме (21.4), то соответствующие псевдослучайные наблюдения легко моделировать посредством обращения этой функции распределения. А именно, положим

и, обратив это преобразование, получим

где *U* случайная величина равномерно распределенная в интервале (0; 1).

Другой способ моделирования наблюдения из распределения Вейбулла состоит в использовании любого эффективного датчика экспоненциально распределенных случайных чисел. В силу того что случайная величина *(X – ξ0)/α* имеет стандартное экспоненциальное распределение, требуемое наблюдение *X* из распределения Вейбулла можно получить посредством преобразования

где через *Z* обозначено уже смоделированное псевдослучайное наблюдение со стандартным экспоненциальным распределением.

В Excel я воспользовался формулой (см. Excel файл 04. Распределение Вейбулла)

= *α* \*-LN(1-СЛМАССИВ(n;;0;1;ЛОЖЬ))^(1/c), n – число случайных значений

Изображение выглядит как снимок экрана, текст, График, линия

Автоматически созданное описание

1. Главы нумеруются непрерывно. Первые 11 глав относятся к книге [Одномерные дискретные распределения](https://www.litres.ru/book/a-u-kemp/odnomernye-diskretnye-raspredeleniya-6651382/?lfrom=13042861). [↑](#footnote-ref-1)
2. В книге приведена иная формула, мне представляется, что она содержит ошибку, и я исправил. [↑](#footnote-ref-2)