Прикладная статистика в R

Лекция 1. Описательная статистика. Основы работы в R.

Елена Михайловна Парилина

д. ф.-м. н., проф.

2021

Почему R?

- Широкие возможности по визуализации данных и составления отчетов.
- Богатые библиотеки с разнообразием реализованных методов.
- Интеграция с другими программами анализа данных.
- Широкое распространение среди аналитиков и ученых.
- Продукт открытого доступа и бесплатный.
- Наличие бесплатных версий редакторов для работы в R (например, R Studio).

Литература

- 1 https://www.r-project.org/
- ② https://www.rstudio.com
- 1 https://rstudio.cloud
- Ф Буре В.М., Парилина Е.М., Седаков А.А. Методы прикладной статистики в R и Excel (3-е изд., ст.). Изд-во "Лань" 2019. 152 стр. https://e.lanbook.com/book/112057
- **6** Буре В.М., Парилина Е.М. Теория вероятностей и математическая статистика. Изд-во "Лань" 2013. 416 стр. https://e.lanbook.com/book/10249
- 6 Adler J., "R in a Nutshell: A Desktop Quick Reference", O'Reilly Media, 2010
- Crawley M.J., "The R Book", Willey, 2007, 950 p.

Модуль 1. Описательная статистика. Предварительная обработка данных.

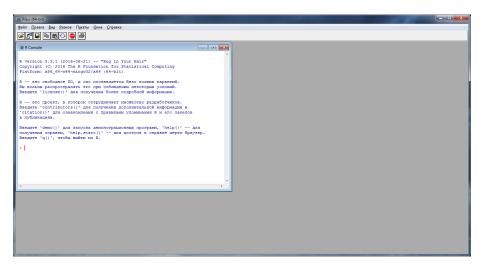
- Знакомство с R.
- Описательная статистика.
- Корреляция и ковариация.
- Моделирование выборок из известных вероятностных распределений.
- Гистограммы, различные виды графического представления данных.
- Изображение временных рядов.
- Столбцовые и круговые диаграммы.
- «Ящик с усами».
- Графическое представление данных в R.

Знакомство с R

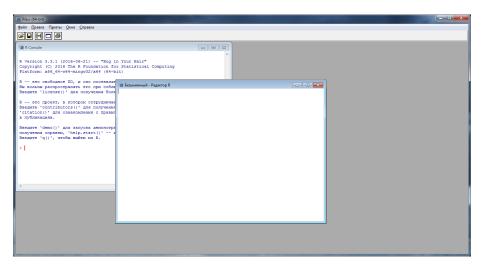
R Project [https://www.r-project.org/]



RGui

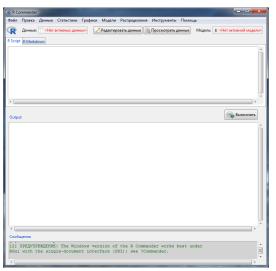


R script

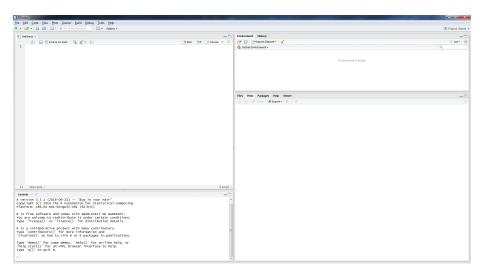


R Commander

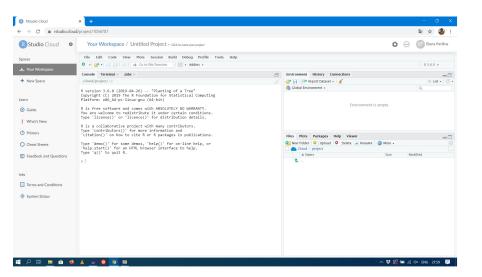
library(Rcmdr);



RStudio: [https://www.rstudio.com]



RStudio Cloud [https://rstudio.cloud]



R packages

- Обращение к библиотеке:
 - > library(name)
- Устновка пакета:
 - > install.packages("name")
- Установка нескольких пакетов:
 - > install.packages(c("tree", "maptree"))

Основные операции в R

Составить вектор:

```
> c(1,2,3,4)
[1] 1 2 3 4
```

• Операции с векторами:

```
> c(1,2,3,4)+c(10,20,30,40)
[1] 11 22 33 44
> c(1,2,3,4)*c(10,20,30,40)
[1] 10 40 90 160
> 1/c(1,2,3,4)
[1] 1.000 0.500 0.333 0.250
> c(1,2,3,4)+c(10,100)
[1] 11 102 13 104
```

Переменные

• Присвоение значения переменной:

```
> x <- 1
> y <- 2
> z <- x+y
```

• Обращение к элементу вектора:

```
> b <- c(1,2,3,4,5,6,7,8,9,10)
> b[7]
[1] 7
> b[1:6]
[1] 1 2 3 4 5 6
```

Списки в R

• list — список, который содержит объекты. Например, следующая переменная x — список, содержащий объекты n, s, b и число 3:

```
> n = c(2, 3, 5)

> s = c("aa", "bb", "cc", "dd", "ee")

> b = c(TRUE, FALSE, TRUE, FALSE, FALSE)

> x = list(n, s, b, 3) # x содержит копии n, s, b
```

• Обращение к элементу списка:

```
> x[2]
[1] "aa" "bb" "cc" "dd" "ee"
```

Списки в R

• Для ссылки на элемент списка используйте оператор двойной квадратной скобки "[[]]" (ссылка на значение). Следующий объект x[[2]] является вторым элементом списка x. Если x[2] является копией второго элемента:

```
> x[[2]]
[1] "aa" "bb" "cc" "dd" "ee"
```

Список с названиями R

```
    v = list(bob=c(2, 3, 5), john=c("aa", "bb"))
    v
    $bob
[1] 2 3 5
    $john
[1] "aa" "bb"
```

• Для обращения к элементу списка, можно использовать как двойную квадратную скобку "[[]]" или имя элемента:

```
> v[["bob"]]
[1] 2 3 5
```

 На именованный элемент списка можно также напрямую ссылаться с помощью оператора "\$" вместо оператора двойной квадратной скобки:
 v\$bob

[1] 2 3 5

Массив (фрейм) данных

Фрейм данных — это список, содержащий несколько именованных векторов одинаковой длины. Фрейм данных очень похож на таблицу базы данных. Например, рассмотрим массив данных с результатами побед и поражений в Национальной лиге (NL) East в 2008 году:

```
> teams <- c("PHI","NYM","FLA","ATL","WSN")</pre>
> w < -c(92, 89, 94, 72, 59)
> 1 < -c(70, 73, 77, 90, 102)
> nleast <- data.frame(teams,w,1)</pre>
> nleast
    teams w
     PHI
              70
           92
    NYM
           89
              73
     FIA 94
              77
    ATL 72
              90
    WSN
           59
               102
```

Массив данных

 Для обращения к компонентам массива данных используйте оператор "\$":

```
> nleast$w
[1] 92 89 94 72 59
```

 Предположим, вы хотите узнать, где содержится количество проигрышей команды Florida Marlins (FLA). Вы можете рассчитать это так:

```
> nleast$teams=="FLA"
[1] FALSE FALSE TRUE FALSE FALSE
```

 Затем вы можете использовать следующую ссылку на правильный элемент в векторе проигрышей:

```
> nleast$1[nleast$teams=="FLA"]
[1] 77
```

Ввод данных

XLS-file:

```
library(gdata)
data <- read.xls("C:/noname.xls", sheet = 1, header = TRUE)</pre>
```

XLSX-file:

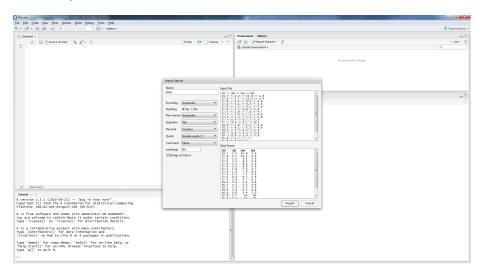
```
library(readxl)
data <- read_excel("C:/haemolytic.xlsx", sheet = 1, col_names
= TRUE)</pre>
```

TXT-file:

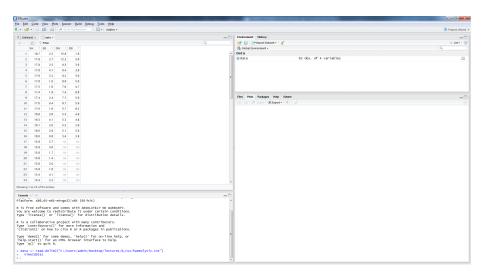
```
data <- read.table("C:/noname.txt", header=TRUE, sep="\t",
na.strings="NA", dec=",")</pre>
```

Ввод данных (RStudio)

 $\mathsf{File} \to \mathsf{Import} \; \mathsf{Dataset} \to \mathsf{From} \; \dots$



Ввод данных (RStudio)



Пропуски данных: NA

```
Чтобы проверить, есть ли в данных записи NA: is.na(data$DH)
Чтобы создать вектор без записей NA: data$DH[! is.na(data$DH)]
```

Вектор

```
x <- c(1,3,0,2,1,4,2,1,5,0)
x <- seq(-4,4,0.01)
length(x)
table(x)
summary(x)
x[4]
x[c(2,3,6)]
x[1:3]
x[-1]
x[-length(x)]</pre>
```

Работа с массивом "iris"

require(fastR2): устанавливаем пакет fastR2; glimpse(iris): выводит краткое описане данных в базе iris;

Работа с массивом "iris"

```
head(iris, n=3): выводит первые 3 строки iris; tail(iris, n=4): выводит последние 3 строки iris;
```

```
> head(iris.n=3)
 Sepal.Length Sepal.Width Petal.Length Petal.Width Species
1
           5.1
                       3.5
                                    1.4
                                                0.2
                                                     setosa
2
           4.9
                       3.0
                                    1.4
                                                0.2
                                                     setosa
3
          4.7
                       3.2
                                                0.2
                                    1.3
                                                     setosa
> tail(iris,n=4)
    Sepal.Length Sepal.Width Petal.Length Petal.Width Species
147
                                                  1.9 virginica
             6.3
                         2.5
                                      5.0
148
             6.5
                         3.0
                                      5.2
                                                  2.0 virginica
                                                  2.3 virginica
149
             6.2
                         3.4
                                      5.4
150
             5.9
                         3.0
                                      5.1
                                                  1.8 virginica
>
```

Работа с массивом "iris"

iris[45:47,3:5]: выводит определенные строки и столбцы массива iris; sample(iris, 5): выборка объема 5 из iris;

```
> iris[45:47, 3:5]
   Petal.Length Petal.Width Species
                        0.4 setosa
45
            1.9
46
            1.4
                        0.3 setosa
47
            1.6
                        0.2 setosa
  sample(iris, 5)
   Sepal.Length Sepal.Width Petal.Length Petal.Width Species orig.id
57
                                                 1.6 versicolor
            6.3
                        3.3
                                     4.7
                                                                     57
92
            6.1
                        3.0
                                     4.6
                                                 1.4 versicolor
                                                                     92
53
           6.9
                        3.1
                                    4.9
                                                 1.5 versicolor
                                                                     53
17
            5.4
                        3.9
                                    1.3
                                                 0.4
                                                                     17
                                                         setosa
36
            5.0
                        3.2
                                     1.2
                                                 0.2
                                                         setosa
                                                                     36
```

Работа с функциями в R

Определение зависимости:

$$\boxed{\texttt{goal}} (\boxed{\texttt{y}} \sim \boxed{\texttt{x}}, \, \texttt{data} = \boxed{\texttt{mydata}})$$

"goal" — функция, "у \sim х" — формула, "data=..." — название массива данных.

Описательная статистика

- Оценки числовых характеристик изучаемой случайной величины ξ , найденные по имеющейся у статистика выборке $X_{[n]}=(X_1,\ldots,X_n)$ объема n.
- Всевозможные функции от выборки.

Вариационный ряд Если элементы одномерной выборки упорядочить по возрастанию (построить вариационный ряд $X_{(1)}\leqslant X_{(2)}\leqslant\ldots\leqslant X_{(n)})$ и отметить повторяемость наблюдений (подсчитать частоту), то получится статистический ряд, построенный по одномерной выборке $X_{[n]}$.

Размах — разность между максимальным и минимальным элементами выборки, $R = X_{\max} - X_{\min}$.

Полезные функции в R

- max(x): максимальный элемент в x;
- min(x): минимальный элемент в x;
- sum(x): сумма элементов в x;
- sort(x): вариационный ряд из элементов x.

Группированный статистический ряд При большом объеме выборки ее элементы иногда объединяются в группы, представляя результаты опытов в виде группированного статистического ряда. Для этого интервал, содержащий все элементы выборки, разбивается на k непересекающихся интервалов. Обычно разбиение производится на интервалы одинаковой длины b = R/k. После чего нетрудно определить частоты количества n_i элементов выборки, попавших в i-ый интервал. Статистический ряд часто записывают в виде таблицы. В первой строке таблицы указывают середины интервалов группировки X_i , а во второй — частоты n_i . Подсчитываются также накопленные частоты $\sum_{i=1}^{\prime} n_{j}$, относительные частоты n_i/n , накопленные относительные частоты $\sum_{i=1}^i n_i/n$.

Полезные функции в R

- colSums(x): сумма элементов по столбцам в x;
- rowSums(x): сумма элементов по строкам в x.

Выборочное среднее — выборочный начальный момент 1-го порядка, который определяется равенством

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

Выборочная дисперсия — выборочный центральный момент 2-го порядка, который определяется равенством

$$s^2 = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X})^2$$
.

Выборочное среднее квадратическое отклонение равно s.

Полезные функции в R

- mean(x): выборочное среднее x;
- var(x): выборочная дисперсия x;
- sd(x): выборочное с.к.о. x.

Выборочная квантиль x_p порядка p определяется как элемент вариационного ряда $X_{(1)} \leqslant X_{(2)} \leqslant \ldots \leqslant X_{(n)}$ выборки $X_{[n]}$ с номером [np]+1, где [a] — целая часть числа a.

Замечание

В описательной статистике используют ряд квантилей, имеющих специальные названия *персентили* (квантили порядков 0.01; 0.02;...;0.99), *децили* (квантили порядков 0.1; 0.2;...;0.9), *квартили* (квантили порядков 0.25; 0.5; 0.75).

Выборочная медиана — называется число, которое делит вариационный ряд на две части, содержащие равное количество элементов; если n=2k+1, то медианой выборки является элемент вариационного ряда $X_{(k+1)}$, если n=2k, то медианой выборки является число $(X_{(k)}+X_{(k+1)})/2$.

Выборочная мода — элемент выборки, имеющий наибольшую частоту.

Характеристики положения выборки

Наиболее распространенными характеристиками положения являются выборочное среднее, выборочная медиана, выборочная мода.

Характеристики рассеяния выборки

Наиболее распространенными мерами рассеяния являются **размах** (размах $R=X_{\max}-X_{\min}$), **средний межквартильный размах** (три квартили Q_1,Q_2,Q_3 делят вариационный ряд на четыре части с равным числом элементов, тогда средний межквартильный размах равен $(Q_3-Q_1)/2$), **персентильный размах** (персентильный размах равен разности персентилей $P_{90}-P_{10}$), **выборочная дисперсия** $s^2=a_2^{0*}$; исправленная дисперсия $\tilde{s}^2=ns^2/(n-1)$ и **среднее квадратическое отклонение** $\tilde{s}=\sqrt{\tilde{s}^2}$).

Коэффициент вариации — мера относительного разброса выборки, вычисляется по формуле

$$v=s/\bar{X},$$

иногда коэффициент записывают в процентах $C_{\nu} = \nu \cdot 100\%$.

Коэффициент асимметрии вычисляется по формуле

$$S_{k1} = \frac{\frac{1}{n} \sum_{i=1}^{n} (X_i - \bar{X})^3}{s^3}$$

Коэффициент эксцесса вычисляется по формуле

$$K = \frac{\frac{1}{n} \sum_{i=1}^{n} (X_i - \bar{X})^4}{s^4} - 3$$

Для нормального распределения теоретические коэффициенты асимметрии и эксцесса равны нулю.

Асимметрия и эксцесс

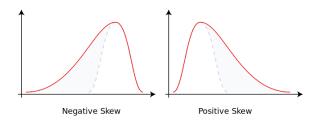


Рис.: Отрицательный и положительный коэффициенты асимметрии

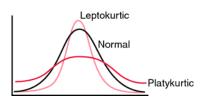


Рис.: Отрицательный и положительный коэффициенты эксцесса

- mean(x): выборочное среднее x;
- median(x): медиана x;
- range(x): интервал (min(x); max(x));
- var(x): выборочная дисперсия в x;
- sd(x): выборочное с.к.о. x;
- sort(x): вариационный ряд из элементов x;
- rank(x): вектор рангов элементов из x;
- quantile(x): вектор, содержащий минимум, квантиль уровня 0,25, медиану, квантиль уровня 0,75, максимум из x;
- colMeans(x): выборочное среднее по столбцам в x;
- rowMeans(x): выборочное среднее по строкам в x;
- kurtosis(x): эксцесс x (в библиотеке library(e1071));
- skewness(x): асимметрия x (в библиотеке library(e1071));
- modeOf(x): мода x (в библиотеке library(lsr));
- summary(x): квартили выборки x.

Корреляция и ковариация

Коэффициент корреляции

Пусть имеется две выборки $X_{[n]}=\{X_1,\ldots,X_n\}$ и $Y_{[n]}=\{Y_1,\ldots,Y_n\}$, где пара элементов (X_i,Y_i) — две характеристики одного объекта. Тогда коэффициент корреляции вычисляется по формуле:

$$\hat{\rho}(X,Y) = \frac{\sum_{i=1}^{n} (X_i - \bar{X})(Y_i - \bar{Y})}{\sqrt{\sum_{i=1}^{n} (X_i - \bar{X})^2 \sum_{i=1}^{n} (Y_i - \bar{Y})^2}},$$

а число $\sum\limits_{i=1}^n (X_i - \bar{X})(Y_i - \bar{Y})/n$ называется **ковариацией** X и Y.

Свойства корреляции

Заметим, что $\hat{\rho}(X,Y) \in [-1,1]$. Значения $\hat{\rho}$, близкие к -1 и +1, говорят о сильной линейной зависимости изучаемых случайных величин. О проверке гипотезы о значимой корреляции между величинами мы будем говорить в рамках Модуля 3.

Коэффициент корреляции

Функции в R

- cor(x,y, method="pearson"): коэффициент корреляции x и y (значение параметра method также может равняться kendall или spearman);
- cov(x,y): ковариация х и у.

```
> d<-iris[,c(-5)]
> cor(d)
            Sepal.Length Sepal.Width Petal.Length Petal.Width
               1.0000000 -0.1175698
Sepal.Length
                                       0.8717538
                                                  0.8179411
Sepal.Width
              -0.1175698 1.0000000
                                      -0.4284401 -0.3661259
Petal.Length 0.8717538 -0.4284401
                                      1.0000000
                                                  0.9628654
Petal Width
               0.8179411 -0.3661259 0.9628654
                                                  1.0000000
> x<-c(2.6.4.5)
> v < -c(1,5,5,3.7)
> cor(x,y)
[1] 0.830634
```

Упражнение

Посчитать элементы описательной статистики для столбцов Sepal.Width, Petal.Length, Petal.Width в массиве iris.

Моделирование выборок

Биномиальное распределение

Случайная величина принимает значение, равное числу успехов в серии из n независимых испытаний, в каждом из которых происходит либо успех, либо неудача:

$$P\{\xi = m\} = C_n^m p^m q^{n-m}, \quad m = 0, 1, \dots, n.$$

Математическое ожидание, дисперсия и среднеквадратическое отклонение случайной величины ξ равны соответственно:

$$E\xi = np$$
, $D\xi = npq$, $\sigma_{\xi} = \sqrt{npq}$.

Функции в R

choose(n,k) =
$$C_n^k$$
, factorial(x) = $x!$

Биномиальное распределение в R

Случайная величина ξ подчиняется биномиальному распределению с параметрами (size, prob), где

- size количество испытаний в серии,
- prob вероятность успеха в одном испытании.

Функции	Значение функции
<pre>dbinom(x,size,prob)</pre>	$P\{\xi=x\}$
<pre>pbinom(q,size,prob)</pre>	$P\{\xi\leqslant q\}$
qbinom(r,size,prob)	наименьшее x такое, что $P\{\xi\leqslant x\}\geqslant r$
rbinom(n,size,prob)	генерирует <i>п</i> элем. из заданного распределения
	и возвращает их в виде вектора

Биномиальное распределение в R

```
> randomData<- rbinom(n=30.size=4.prob=0.5)</pre>
> tally(~randomData)
randomData
 1 8 11 6 4
> randomData
 [1] 1 0 4 3 1 2 4 2 2 2 2 1 1 2 4 1 1 1 3 2 3 2 3 2 2 3 3 4 2 1
> dbinom(randomData,4,0.5)
 [1] 0.2500 0.0625 0.0625 0.2500 0.2500 0.3750 0.0625 0.3750 0.3750 0.3750 0.3750 0.2500 0.2500
[14] 0.3750 0.0625 0.2500 0.2500 0.2500 0.2500 0.3750 0.2500 0.3750 0.2500 0.3750 0.3750 0.2500
[27] 0.2500 0.0625 0.3750 0.2500
> dbinom(1,4,0.5)
[1] 0.25
> pbinom(1,4,0.5)
[1] 0.3125
> abinom(0.7.4.0.5)
Γ11 3
```

Упражнение:

Прокомментируйте вывод каждой функции.

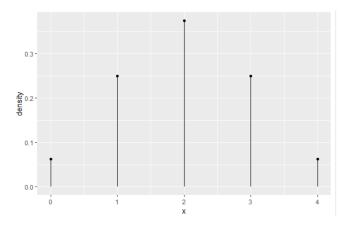
Биномиальное распределение в R

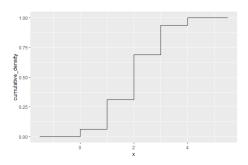
Замечания:

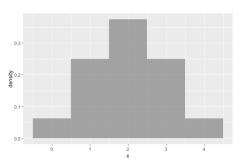
- B R параметр size используется для обозначения объема выборки, а параметр п для обозначения числа элементов в случайной выборке.
- Схема задания других распределений такова, что неизменной остается первая буква функции, определяющая ее значение, а далее пишется название нужного распределения (например, в dbinom(x,size,prob) поменяется binom на другое распределение).

Графики (биномиальное распределение)

```
> gf_dist("binom",params=list(4,0.5))
> gf_dist("binom",params=list(4,0.5),kind="cdf")
> gf_dist("binom",params=list(4,0.5),kind="histogram",binwidth=1)
```







Отрицательное биномиальное распределение (NBinom)

Определение

Отрицательное биномиальное распределение, также называемое распределением Паскаля, — это распределение случайной величины, равной количеству произошедших неудач в последовательности испытаний Бернулли с вероятностью успеха p, проводимых до r-го успеха.

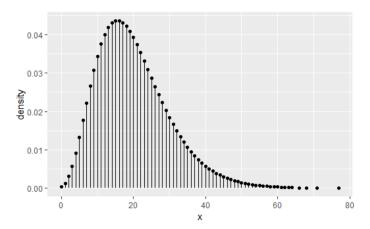
Функции	Значение функции
<pre>dnbinom(x,size,prob)</pre>	$P\{\xi=x\}$
<pre>pnbinom(q,size,prob)</pre>	$P\{\xi\leqslant q\}$
<pre>qnbinom(r,size,prob)</pre>	наименьшее x такое, что $P\{\xi\leqslant x\}\geqslant r$
<pre>rnbinom(n,size,prob)</pre>	генерирует <i>п</i> элем. из заданного распределения
	и возвращает их в виде вектора

Отрицательное биномиальное распределение (NBinom)

```
> NrandomData<-rnbinom(50.10.0.3)</p>
> NrandomData
 [1] 29 42 9 49 14 18 16 24 29 31 47 19 18 17 20 14 20 33 26 59 18 7 10 14
[25] 34 34 25 19 45 33 14 22 20 20 24 14 15 23 31 20 27 23 31 11 15 13 12 18
[49] 18 27
> tallv(~NrandomData)
NrandomData
   9 10 11 12 13 14 15 16 17 18 19 20 22 23 24 25 26 27 29 31 33 34 42 45
1 1 1 1 1 1 5 2 1 1 5 2 5 1 2 2 1 1 2 2 3
47 49 59
1 1 1
> dnbinom(NrandomData,10,0,3)
 [1] 0.0309937642 0.0056044633 0.0115853688 0.0016155492 0.0327271473
 [6] 0.0450667256 0.0400907554 0.0436297266 0.0309937642 0.0254748746
[11] 0.0023456250 0.0464898854 0.0450667256 0.0429206911 0.0471872337
[16] 0.0327271473 0.0471872337 0.0203552932 0.0391392209 0.0002111875
[21] 0.0450667256 0.0055632023 0.0154085405 0.0327271473 0.0180204214
[26] 0.0180204214 0.0415354997 0.0464898854 0.0033602182 0.0203552932
[31] 0.0327271473 0.0465437714 0.0471872337 0.0471872337 0.0436297266
[36] 0.0327271473 0.0366544050 0.0453295861 0.0254748746 0.0471872337
[41] 0.0365299395 0.0453295861 0.0254748746 0.0196108697 0.0366544050
[46] 0.0284583889 0.0240233153 0.0450667256 0.0450667256 0.0365299395
> dnbinom(15,10,0.3)
[1] 0.0366544
> pnbinom(20,10,0.3)
[1] 0.4111913
> qnbinom(0.7,10,0.3)
[1] 27
```

Отрицательное биномиальное распределение (NBinom)

gf_dist("nbinom", params=list(5,0.2))



Геометрическое распределение (Geom(prob))

Определение

Распределение случайной величины, равной количеству произошедших неудач в последовательности испытаний Бернулли с вероятностью успеха *p*, проводимых до **первого** успеха, называется **геометрическим распределением**.

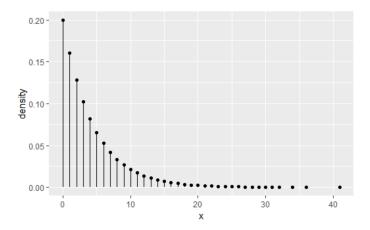
Функции	Значение функции
dgeom(x,prob)	$P\{\xi=x\}$
pgeom(q,prob)	$P\{\xi\leqslant q\}$
qgeom(r,prob)	наименьшее x такое, что $P\{\xi\leqslant x\}\geqslant r$
rgeom(n,prob)	генерирует <i>п</i> элем. из заданного распределения
	и возвращает их в виде вектора

Геометрическое распределение (Geom(prob))

```
> geomrandomData<-rgeom(50.0.25)</pre>
> geomrandomData
     3 10 0 1 2 0 5 1 1 0 4
Γ251
[49]
     1 0
> tally(~geomrandomData)
geomrandomData
                         8 9 10 11 13 17
                           1 3 1 1 1
> dgeom(c(0,1,2,3,4,5),0.3)
[1] 0.300000 0.210000 0.147000 0.102900 0.072030 0.050421
> pgeom(10,0.3)
[1] 0.9802267
> qgeom(0.5,0.3)
[1] 1
> qgeom(0.9,0.3)
Γ17 6
```

Геометрическое распределение (Geom(prob))

gf_dist("geom", params=list(0.2))



Мультиномиальное (полиномиальное) распределение (Multinom)

- Пусть производится n независимых испытаний, каждое из которых может закончится одним из r исходов из множества $\{1, \ldots, r\}$.
- Исходу i соответствует вероятность p_i , i = 1, ..., r.
- При этом, $\sum_{i=1}^{r} p_i = 1$.
- Пусть набор (a_1, \ldots, a_n) упорядоченный набор чисел из множества $\{1, \ldots, r\}$.

Вероятность того, что произойдет m_1 через $P_n(m_1,\ldots,m_r)$, как легко видеть:

$$P_n(m_1,\ldots,m_r) = \frac{n!}{m_1!m_2!\ldots m_r!}p_1^{m_1}\ldots p_r^{m_r}.$$
 (1)

Мультиномиальное (полиномиальное) распределение

Определение

Распределение, определяемое формулой (1), называется полиномиальным распределением.

Функции	Значение функции
<pre>dmultinom(vector1,size,prob_vector)</pre>	$P\{\xi = vector1\}$
<pre>rmultinom(x,size,prob_vector)</pre>	генерирует <i>п</i> элем. из
	заданного распределения
	и возвращает матрицу

Другие важные распределения

- f 1 Нормальное распределение с параметрами (a,σ^2)
 - Плотность распределения: $f(x) = \frac{1}{\sigma\sqrt{2\pi}}e^{-\frac{(x-a)^2}{2\sigma^2}}$.
 - Функция распределения: $F(x) = \frac{1}{\sigma\sqrt{2\pi}} \int_{-\infty}^{x} e^{-\frac{(y-a)^2}{2\sigma^2}} dy$.
 - Математическое ожидание: *a*.
 - Дисперсия: σ^2 .
- **2** Равномерное распределение на отрезке [a, b]
 - Плотность распределения: $f(x) = \begin{cases} \frac{1}{b-a}, & x \in [a,b], \\ 0, & x \notin [a,b]. \end{cases}$
 - Функция распределения: $F(x) = \left\{ \begin{array}{ll} 0, & x < a, \\ \frac{x-a}{b-a}, & a \leqslant x < b, \\ 1, & x \geqslant b. \end{array} \right.$
 - Математическое ожидание: $\frac{a+b}{2}$.
 - Дисперсия: $\frac{(b-a)^2}{12}$.

Другие важные распределения

- **1** Экспоненциальное распределение с параметром $\lambda>0$ Плотность распределения: $f(x)=\left\{ \begin{array}{ll} 0, & x\leqslant 0, \\ \lambda e^{-\lambda x}, & x>0. \end{array} \right.$ Функция распределения: $F(x)=\left\{ \begin{array}{ll} 0, & x\leqslant 0, \\ 1-e^{-\lambda x}, & x>0. \end{array} \right.$ Математическое ожидание: $\frac{1}{\lambda}$. Дисперсия: $\frac{1}{\lambda 2}$.
- **2** Распределение Пуассона с параметром $\alpha>0$ Вероятность: $\mathsf{P}\{\xi=k\}=\frac{\alpha^k}{k!}\mathsf{e}^{-\alpha}, \quad k=0,1,\ldots$ Математическое ожидание: α . Дисперсия: α .

Распределения в R

- rnorm(n,m,sd) нормальное распределение с параметрами m, sd^2 ;
- rweibull(n,shape,scale) распределение Вейбулла с параметрами shape, scale;
- rpois(n,lambda) распределение Пуассона с параметром lambda;
- rgamma(n,shape,scale) гамма-распределение с параметрами shape, scale;
- rbinom(n,size,prob) биномиальное распределение с параметрами size, prob;
- rchisq(n,df) χ^2 -распределение с df степенями свободы;
- rexp(n, rate) экспоненциальное распределение с параметром rate;
- rf(n,df1,df2) распределение Фишера с df1, df2 степенями свободы;
- rt(n,df) распределение Стьюдента с df степенями свободы.

Итоги

Модуль 1. Лекция 1

Что мы узнали на Лекции 1?

- Что такое R, как его устанавливать и какое графическое приложение использовать при работе с R.
- Как пользоваться библиотеками, как искать нужные функции в R.
- Как вводить данные вручную и из имеющихся файлов.
- Как совершать простые операции с данными в R.
- Что такое описательная статистика и какие характеристики данных к ней относятся.
- Как интерпретировать элементы описательной статистики.
- Как посчитать корреляцию между переменными.
- Как создавать случайные выборки.

Что мы узнаем на Лекции 2?

Мы узнаем,

- какие возможности графического представления данных имеются в R.
- какие гипотезы о изучаемой случайной величине можно выдвинуть при составлении описательной статистики и анализе графиков.

Спасибо за внимание и до встречи на Лекции 2!