Jacky and MSC

- 首页
- 文章归档
- 我的项目
- 关于我
- <u>RSS</u>

R语言记录3:数据的导入及复杂操作

Mar 9th, 2014



及语言记录 3; 数据的导入及一些复杂操作

Jacky Code 原 创

"文章原创,转载请注明出处"

上一节介绍了R语言中常用的数据类型,并且介绍了R语言中对数据的一些简单操作,如创建查看向量或者矩阵等等。今天就介绍一下如何从文件中导入数据,以及对数据进行一些较为复杂的操作。

一. 读取数据

R语言读取数据有很多方式,如scan函数,read.table函数等等。我这里还想介绍另外两个函数,read.csv 和read.delim函数,因为处理数据,大部分时候遇到的文件是csv文件或者txt文件,而这两个函数可以 很好的读取此类型的文件。

1. scan函数

首先简单说说scan函数,这个函数在默认的情况下,希望所有输入的数据都是数值型的。scan函数读取的数据必须是同一模式的,如果没有指定参数,scan将从R控制台读取数据,直到遇到一个空白行停止。

第1页 共10页 2015年06月25日 15:53

loadDatalink

```
1 > x <- scan()
2 1: 1 2 3
3 4: 2 3 4
4 7:
5 Read 6 items
6 > x
7 [1] 1 2 3 2 3 4
```

也可以通过设定参数,设定读取的数据类型:

loadDatalink

```
1 > y <- scan(what="") # 读取字符型数据
2 1: 1 2 3
3 4: 2 3 4
4 7:
5 Read 6 items
6 > y
7 [1] "1" "2" "3" "2" "3" "4"
```

也可以直接读取一个同一模式的数据文件:

loadData<u>link</u>

```
1 > z <- scan("example.txt")
2 Read 9 items
3 > z
4 [1] 1 2 3 4 5 6 7 8 9
```

其中example.txt的内容如下:

```
1 2 3
4 5 6
7 8 9
```

注意最后留一个空白行,以便R读取数据时可以找到终止位置(否则会出现warning)。

2. read.table函数

顾名思义,read.table函数即是以数据框的格式在R中读取数据。这里就涉及到一个新的概念,数据框。前一节我们提到过,可以使用列表和数据框去存储具有不同模式的数据。数据框可以存储具有相同长度的变量,并且在统计中,其每一行就是样本的一个观测值,有多少行就有多少次观测。我们可以使用data.frame函数来生成一个数据框:

loadDatalink

第2页 共10页 2015年06月25日 15:53

```
1 > name <- c("Li", "Wang", "Sun")
2 > age <- c(21, 22, 23)
3 > Datafr <- data.frame(name = name, age = age)
4 > Datafr
5 name age
6 1 Li 21
7 2 Wang 22
8 3 Sun 23
```

此外,数据框还有一个优点:可以在不影响原始数据的情况下,改变数据。比如我想知道,数据里面每个人的年龄比18大多少:

loadData<u>link</u>

```
1 > Datafr2 <- data.frame(name = name, age = age, age.u = age-18)
2 > Datafr2
3    name age age.u
4 1 Li 21    3
5 2 Wang 22    4
6 3 Sun 23    5
```

那么如何使用read.table函数呢,看看如下示例:

loadData<u>link</u>

```
1 > example <- read.table("example.txt", header=FALSE)
2 > example
3 V1 V2 V3
4 1 1 2 3
5 2 4 5 6
6 3 7 8 9
```

其中header参数指定数据文件的第一行是否为变量名。当没有变量名时,可以使用参数col.names来指定:

loadData<u>link</u>

当然read.table函数读取数据时,可以使用sep=参数指定分隔符。这些可以使用?read.table查看。

3. read.csv和read.delim函数

第3页 共10页 2015年06月25日 15:53

使用方法与read.table函数类似,可以直接读取csv文件和txt文件。

loadDatalink

```
1 dataCsv <- read.csv("example.csv", header=FALSE)
2 dataTxt <- read.delim("example.txt", header=FALSE)
```

二. 数据操作

上一节介绍了一些简单的数据操作,这次讲一讲较为复杂的数据操作。

1. 首先从-5到5中随机取出不重复的10个数据(sample函数):

dataManipulation<u>link</u>

```
1 > x <- sample(-5:5, 10)
2 > y <- sample(-5:5, 10)
3 > x
4 [1] -2 3 -3 0 -5 5 1 4 -1 2
5 > y
6 [1] -1 3 -3 1 -4 5 0 2 -5 -2
```

2. 判断x中的数据是否大于0(all和any函数):

dataManipulationlink

```
1 > x>0
2 [1] FALSE TRUE FALSE FALSE TRUE TRUE TRUE FALSE TRUE
3 > all(x>0)
4 [1] FALSE
5 > any(x>0)
6 [1] TRUE
```

3. 试试更多的逻辑运算(&, |,!):

dataManipulation<u>link</u>

```
1 > x > 0 \& y > 0
2 [1] FALSE TRUE FALSE FALSE TRUE FALSE TRUE FALSE FALSE 3 > x > 0 | y > 0
4 [1] FALSE TRUE FALSE TRUE FALSE TRUE TRUE TRUE FALSE TRUE 5 >!(x>0)
6 [1] TRUE FALSE TRUE TRUE TRUE FALSE FALSE FALSE FALSE TRUE FALSE
```

4. 找出x与y相等的元素(which函数):

第4页 共10页 2015年06月25日 15:53

dataManipulation<u>link</u>

```
1 > x == y
2 [1] FALSE TRUE TRUE FALSE FALSE TRUE FALSE FAL
```

5. 从-5到5中随机取出允许重复的10个数据(sample函数):

dataManipulation<u>link</u>

```
1 > z <- sample(-5:5, 10, replace=TRUE)
2 > z
3 [1] 4-4-1-2 4 5-3-3 1 2
```

6. 取出z中不同的元素(unique函数):

dataManipulation<u>link</u>

```
1 > z.unique <- unique(z)
2 > z.unique
3 [1] 4 -4 -1 -2 5 -3 1 2
```

7. 生成存在缺失数据的一列数据(NA):

dataManipulation<u>link</u>

```
1 > x.na <- c(1:5, NA, 2, NA, 3:5)
2 > x.na
3 [1] 1 2 3 4 5 NA 2 NA 3 4 5
```

8. 对 x 求和 (is.na 函数):

dataManipulation<u>link</u>

```
1 > sum(x.na) # 带着缺失数据计算
2 [1] NA
3 > sum(is.na(x.na)) # 统计缺失数据的个数
4 [1] 2
5 > sum(x.na, na.rm=TRUE) # 剔除缺失数据后求和
6 [1] 29
```

9. 向变量x中添加数据(append函数):

第5页 共10页 2015年06月25日 15:53

dataManipulation<u>link</u>

```
1 > x <- append(x, sample(-5:5, 2))
2 > x
3 [1] -2 3 -3 0 -5 5 1 4 -1 2 -1 -5
```

10. 更改x的数据类型(as.character,as.factor,as.numeric函数):

dataManipulationlink

11. 数据类型更改(unlist,as.data.frame):

dataManipulation<u>link</u>

```
1 > myList <- list()
2 > myList$x1 <- c(1, 2, 3)
3 > myList$x2 <- c(2, 4, 6)
4 > myList
5 $x1
6 [1] 1 2 3
7
8 $x2
9 [1] 246
11 # unlist
12 > uList <- unlist(myList)
13 > uList
14 x11 x12 x13 x21 x22 x23
15 1 2 3 2 4 6
16
17 # matrix
18 > mList <- matrix(uList, 2, 3, byrow=TRUE)
19 > mList
20 [,1] [,2] [,3]
21 [1,] 1 2 3
22 [2,] 2 4 6
23
24 # dataframe
25 > dfList <- as.data.frame(mList)
```

第6页 共10页 2015年06月25日 15:53

```
26 > dfList
27 V1 V2 V3
28 1 1 2 3
29 2 2 4 6
30 > colnames(dfList) <- c("x1", "x2", "x3")
31 > dfList
32 x1 x2 x3
33 1 1 2 3
34 2 2 4 6
35 > rownames(dfList) <- c("o1", "o2")
36 > dfList
37 x1 x2 x3
38 o1 1 2 3
39 o2 2 4 6
```

12. 按条件整理计算数据(table,tapply,by,aggregate函数):

dataManipulation<u>link</u>

```
1 > x <- list()
2 > x$a <- sample(-10:10, 20, replace=TRUE)
3 > x$b <- as.factor(sample(1:4, 20, replace=TRUE))
4 > x$c <- as.factor(sample(-3:-1, 20, replace=TRUE))
5 > x
6
7 # 统计因子出现的频数
8 > table(x$b)
10 1 2 3 4
11 5 3 1 11
12 > table(x$c)
13
14 -3 -2 -1
15 9 7 4
16 > table(x$b, x$c)
17
18 -3 -2 -1
19 1 1 3 1
20 2 1 2 0
21 3 0 1 0
22 4 7 1 3
24 # 使用tapply, by以及aggregate函数根据不同因子对数据进行计算
25 > tapply(x$a, x$b, sum)
26 1 2 3 4
27 8 11 2 -5
28 > tapply(x$a, x$c, sum)
29 -3 -2 -1
30 -7 16 7
31 > tapply(x$a, list(x$b, x$c), sum) # 可以看到,由于b=2且c=-1的数据不存在,所有计算结果为NA(其它类似)
32 -3 -2 -1
33 1 - 3 6 5
```

第7页 共10页 2015年06月25日 15:53

```
34 2 5 6 NA
35 3 NA 2 NA
36 4 - 9 2 2
37
38 > by(x$a, list(x$b, x$c), sum) # 输出结果太长就不给出了,可以观察一下与tapply输出的区别
40 > aggregate(a ~ b+c, x, sum) # 第一个参数为要计算的量,中间的参数为条件,第三个参数为数据集名称,最后一个为函数
41 b c a
42 1 1 -3 -3
43 2 2 - 3 5
44 3 4 -3 -9
45 4 1 - 2 6
46 5 2 - 2 6
47 6 3 - 2 2
48 7 4 - 2 2
49 8 1 - 1 5
50 9 4 - 1 2
```

三. 小节

这次我们介绍了R语言如何从外部读取数据,以及对得到的数据如何进行一些复杂点的操作。当然这还不是全部,比如我这里还没有讲到如何将数据集按行按列去进行合并(rbind,cbind函数)等等,这些都可以通过help文档得到。我觉得学习一门语言一定要学会使用help,还有善用Google很重要。

Posted by Jacky Code Mar 9th, 2014 R, RSeries

- « R语言记录2 : R语言中的数据
- Blog Archives
- R语言记录4:自定义函数的深入»
- 关于我

概率统计专业的在读研究生

喜欢看书,思考,然后写点什么

能折腾,崇尚效率,喜爱精美

喜欢Apple,离不了Google

新浪微博: <u>lacky130</u>

邮箱: jackycodemsc@gmail.com

● 文章分类

•

AssociationAnalysis (2)

第8页 共10页 2015年06月25日 15:53