Einführung in R -Eine Umgebung für statistisches Rechnen



Genomische Datenanalyse

2.Kapitel

Was ist R?

- Interaktive Umgebung für statistisches Rechnen
- Bedienung über Kommando-Zeile
- Objekt-orientierte Sprache
- Aufwendige Möglichkeiten zur Erweiterung

Übersicht

- Einleitung
- Ausdrücke
- Daten und Datentypen
- Kontrollstrukturen
- Illustration und Grafik

Entstehung von R

- Entwicklung der Sprache S an Universitäten
- Kommerzialisierung von S und Splus als professionelle Statistikpakete
- Abspaltung von R im akademischen Bereich (weitgehend S-kompatibel)

Verfügbarkeit & Installation

- http://www.r-project.org
- Source code unentgeltlich verfügbar
- Test und Entwicklung für einige Platformen: Linux, Windows, MacOS
- Teilweise auch ausführbare Programme zur einfachen Installation verfügbar

Einfache Ausdrücke

• Mit Zahlen:

- Arithmetik: +, -, *, /, ^, %%, %/%
- Trigonometrie: sin, cos, tan, asin, acos,...
- Weitere Funktionen: abs, sign, log, exp, sqrt, ...
- Logische Operatoren: <, >, ==, !=, !, |, &, ...

• Mit Zeichenketten:

- Schneiden & Kleben: paste, substr, strsplit...
- Formatieren: sprintf, format,...
- Finden & Ersetzen: grep, sub, match,...

Resourcen & Hilfe

- Wie immer die wichtigsten Kommandos:
 - -help.start()
 - -help.search("Begriff")
 - help(Funktionsname)
- FAQs, Mailing-Listen, Tutorials alles umsonst vom r-project
- Ach ja, auch sehr wichtig: q()

Erstellen von Vektoren

Erstellen: c, rep, seq, :

Verketten: c

```
> c(seq(3), 4:6)
[1] 1 2 3 4 5 6
```

Ausdrücke mit Vektoren

• Elementweise Arithmetik und Funktionen:

```
> sqrt(c(1,9,25))
[1] 1 3 5
> c(1,2,3)*c(2,3,4)
[1] 2 6 12
```

Duplikate entfernen: unique

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

Eigenschaften von Vektoren

• Eigenschaften: sum, prod, mean, median, min, max, quantile,,...

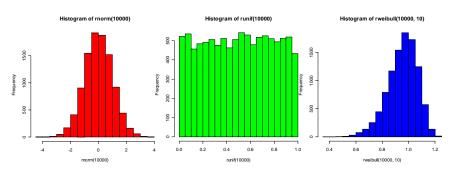
```
> sum(rnorm(1000))
[11 23.22438
```

• Alles in einem: summary

```
> summary(rnorm(1000))
Min. 1st Qu. Median Mean 3rd Qu. Max.
-3.25 -0.7378 -0.043 -0.0 0.65120 3.452
```

Zufallszahlen Generieren

• Aus verschiedenen Verteilungen: rnorm, runif, rhyper,...



Statistik mit Vektoren

• Weitere Kenngrössen: var, cov, cor,...

```
> var(rnorm(1000))
[11 1.009406
```

• Ordnung schaffen: sort, order, rank

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

Ausdrücke mit Mengen

- Ein Vektor kann als Menge von Elementen aufgefasst werden
- Test auf Existenz: %in%, is.element > c(1,2,3) %in% c(1,3,4)
- Algebra: setdiff, union, intersect
 setdiff(c("a","b","c"), c("b","d"))
 [1] "a" "c"

Ausdrücke mit Matrizen

- Elementweise Arithmetik
- Häufigkeitstabellen: table

Erstellen von Matrizen

 Eine Matrix ordnet Elemente in Zeilen und Spalten an

```
> matrix(rnorm(8), nrow=2)
        [,1] [,2] [,3] [,4]
[1,] -0.847 -0.436 -0.927 0.6134
[2,] -0.158 0.896 -1.378 0.2674
```

 Kombinieren von Vektoren oder Matrizen: cbind, rbind

Variablen und Zuweisungen

 Zahlen und Zeichenketten werden in Variablen gespeichert:

- Gross-/Kleinschreibung wird bei Variablennamen berücksichtigt.
- Variablen verwalten: ls, rm

Einfache Datentypen

- Variablen können Werte der folgenden Typen speichern:
 - Zahlen (numeric)
 - Zeichenketten (character)
 - Boolsche Werte (logical, TRUE/FALSE)
 - Komplexe Zahlen (complex)

Komplexe Datentypen: Auf Vektoren zugreifen

• Auf Elemente zugreifen:

Elemente verändern:

"Alle ausser": negative Indizes

```
> x[-2]
a c
1 5
```

Komplexe Datentypen: Vektoren erstellen

• Erstellen:

```
> x <- c(1,2,3) >
length(x)
[1] 1 2 3 [1] 3
```

• Elemente benennen:

```
> names(x) <- c("a", "b", "c")
> x
a b c
1 2 3
```

Komplexe Datentypen: Vektoren benutzen

 Mit boolschen Vektoren auf Elemente zugreifen:

```
> x[c(TRUE,TRUE,FALSE)]
a b
1 2
```

Mit logischen Ausdrücken auf Elemente zugreifen:

```
> x > 1
[1] FALSE TRUE TRUE
> x[x > 1]
b c
2 5
```

Komplexe Datentypen: Matrizen erstellen

• Erstellen von Matrizen

```
> m <- matrix(1:6, ncol=3)</pre>
```

• Benennen von Zeilen und Spalten

```
> colnames(m) <- letters[1:3]
> rownames(m) <- letters[4:5]
   a b c
d 1 3 5
e 2 4 6</pre>
```

Komplexe Datentypen: Matrizenmultiplikation

• In R direkt definiert

Komplexe Datentypen: Auf Matrizen zugreifen

 Auf Zeilen und Spalten wird analog zu Elementen von Vektoren zugegriffen

```
> m[1,1] > m["d",]
[1] 1 a b c
1 3 5
```

 Eigenschaften von Matrizen: dim, ncol,nrow, ...

```
> dim(m)
[1] 2 3
```

Umwandlung (Coercion)

• Einfache Datentypen: as.numeric, as.character, as.logical

```
> as.numeric("1.2")
> as.logical("T")
```

 Komplexe Datentypen: as.vector, as.list, as.matrix

```
> as.matrix(c(1,2,3))
```

Dataframes benutzen

- Interaktiv erstellen (Spreadsheet):
 - > new.df <- edit(data.frame())</pre>
- Aus Vektoren zusammensetzen:

- Zeilen und Spaltennamen müssen eindeutig sein: row.names, col.names
- Zugriffsvarianten:

```
new.df[,2], new.df[,"y"], new.df$y
```

Dataframe Eigenschaften

- Grösse des Datensatzes: dim, str
- Überblick der Inhalte: summary
 - > summary(USArrests)

•	Murder	Assault	UrbanPop	Rape
	Min. : 0.800	Min. : 45.0	Min. :32.00	Min. : 7.30
	1st Qu.: 4.075	1st Qu.:109.0	1st Qu.:54.50	1st Qu.:15.07
	Median : 7.250	Median :159.0	Median :66.00	Median :20.10
	Mean : 7.788	Mean :170.8	Mean :65.54	Mean :21.23
	3rd Qu.:11.250	3rd Qu.:249.0	3rd Qu.:77.75	3rd Qu.:26.18
	Max. :17.400	Max. :337.0	Max. :91.00	Max. :46.00

Mitgelieferte Datensätze

- R enthält einige Beispieldatensätze, eine Übersicht erhält man mit:
 - > data()
- Der Datensatz "USArrests" aus dieser Übersicht wird wie folgt geladen:
 - > data(USArrests)
- Auch über Datensätze gibt's Hilfe:
 - > help(USArrests)

Import von Daten

- Aus R abgespeicherte Daten: load > load("myfile.rda")
- Daten aus anderen Quellen, z.B. als Tabelle in der Elemente mit Tabulatoren getrennt sind

```
> read.table("myfile.txt", sep="\t")
```

Tabellen als Textdatei

 Zeile mit Spaltennamen gefolgt von 7 Datenpunkten

```
Sepal.Length
             Sepal.Width Species
5.1
        3.5
             setosa
4.9
        3.0 setosa
4.7
        3.2 setosa
7.0
        3.2 versicolor
6.4
        3.2 versicolor
6.9
        3.1 versicolor
     3.3 virginica
6.3
5.8
        2.7 virginica
7.1
        3.0 virginica
```

Bedingte Ausführung

Bedingung: if

```
> if (Murder[i]/Assault[5] > 0.1) {
+ cat("high risk in sate", i, "\n")
+ } else {
+ cat("less risk in sate", i, "\n")
+ }
```

Verzweigung: switch

```
> switch("cc", a=1, cc=2, d=3)
[1] 2
```

Export von Daten

- Verzeichnisse: getwd, setwd, dir
- R Variablen speichern: save
- Eine gesamte Session speichern: save.image
- Tabellen für andere Programme speichern: write.table
- Protokoll speichern: savehistory

Iterierte Ausführung

• Schleifen: for, while, repeat

```
> for (i in c("a", "cc", "d")) print(i)
[1] "a"
[1] "cc"
[1] "d"
```

Zeilen-/Spaltenschleifen: apply

```
> apply(m, 2, mean)
[1] 1.5 3.5 5.5
```

Funktionen

- Funktionen werden Variablen zugeordnet
- Sie enthalten formale Argumente und einen Befehlsblock
- Resultate zurückgeben: return

Rekursive Funktionen

 Funktionen dürfen sich selbst aufrufen:

```
> fibo <- function(n) {
+   if (n < 3) return(1)
+   else return(fibo(n-2) + fibo (n-1))
+ }</pre>
```

• Aufruf:

```
> sapply(1:10, fibo)
[1] 1 1 2 3 5 8 13 21 34 45
```

Beispiel einer Funktion

• Definition:

```
> computeArea <- function(r) {
+ return(pi*r^2)
+ }</pre>
```

• Aufruf:

```
> computeArea(2)
[1] 12.56637
```

Skripten schreiben

• Funktionen möchte man in einem Texteditor schreiben: edit

```
> fibo <- edit()</pre>
```

 Um Abfolgen von Befehlen zu bearbeiten, als Text speichern und aus R aufrufen

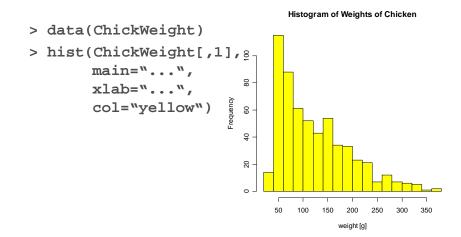
```
> source("myscript.R")
```

• Spezielle Editoren: RWinEdt, Emacs/ESS

Grafiken in R

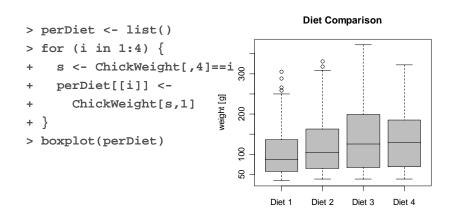
- Intuitives Mittel zur Analyse
- High-Level Funktionen für neue Grafiken: barplot, matplot, dotchart, contour, persp, ...
- Low-Level Funktionen zum Ergänzen von Grafiken: points, text, polygon, segments, arrows, rug, ...

Histogramme



Histogram for Diet 1 Histogram for Diet 2 9 150 150 250 Histogram for Diet 3 Histogram for Diet 4

Boxplots



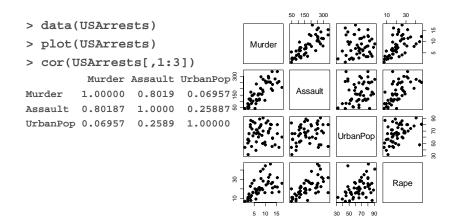
Kuchendiagramme

- > data(islands)
- > s <- which(islands>1000)
- > nyIslands <- islands[s]</pre>
- > other <- sum(islands[-s])</pre>
- > pie(myIslands,main="...")

Area of Major Landmasses

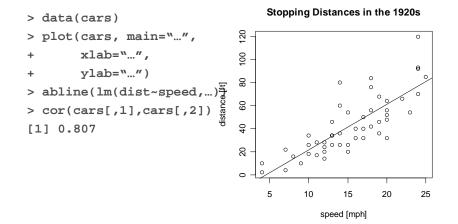


Streudiagramme



Abhängigkeit modellieren

Abhängigkeit modellieren



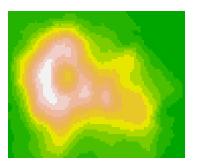
Zeitreihen

```
> data(UKLungDeaths)
                            > class(fdeaths)
> ls()
                            [1] ts
[1] fdeaths, ldeaths
                            > frequency(fdeaths)
[3] mdeaths
                            [1] 12
> print(fdeaths)
    Jan Feb Mar Apr May Jun Jul Aug Sep Oct Nov Dec
1974 901 689 827 677 522 406 441 393 387 582 578 666
1975 830 752 785 664 467 438 421 412 343 440 531 771
1976 767 1141 896 532 447 420 376 330 357 445 546 764
1977 862 660 663 643 502 392 411 348 387 385 411 638
1978 796 853 737 546 530 446 431 362 387 430 425 679
1979 821 785 727 612 478 429 405 379 393 411 487 574
```

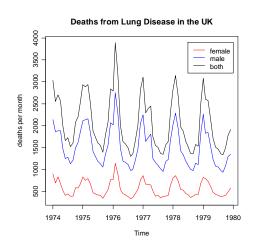
Images

```
> data(volcano)
> t <-terrain.colors(12)
> image(volcano,
+ col=t,
+ main="...")
```

Topographic Map of Maunga Whau

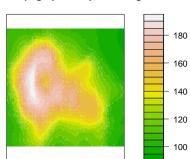


Liniendiagramme von Zeitreihen



Geglättetes Image

```
> data(volcano)
> t <-terrain.colors(12)
> filled.countour(
+ volcano,
+ color=t)
> title(main="...")
```



Topographic Map of Maunga Whau

3D Image

```
> library(lattice)
> wireframe(volcano,
+ shade=TRUE,
+ aspect=c(61/87,0.4),
+ light.source = c(...))
> title(main="...")
```

