Eine Einführung in R: Dichten und Verteilungsfunktionen

Bernd Klaus, Verena Zuber

Institut für Medizinische Informatik, Statistik und Epidemiologie (IMISE), Universität Leipzig

25. November 2009

I. Diskrete Daten

Theorie: Wahrscheinlichkeits und Verteilungsfunktion Diskrete Verteilungen

II. Stetige Daten

Theorie: Dichte und Verteilungsfunktion Stetige Verteilungen

III. Der Umgang mit Zufallszahlen

Erzeugen von Zufallszahlen Darstellung von Verteilungen

Einschub: Zufallsvariablen

Eine Variable oder Merkmal X, dessen Werte die Ergebnisse eines Zufallsvorganges sind, heißt Zufallsvariable.

Notation:

- X: Die Zufallsvariable
- ▶ x: Eine Realisierung oder Beobachtung der Zufallsvariable

I. Diskrete Daten

Eine Zufallsvariable heißt diskret, wenn sie endlich viele Werte $x_1, ..., x_k, ...$ annehmen kann.

Die Wahrscheinlichkeitsfunktion f(x) einer diskreten Zufallsvariable X ist für $x \in \mathbb{R}$ definiert durch die Wahrscheinlichkeiten p_i :

$$f(x) = \begin{cases} P(X = x_i) = p_i & \text{falls } x = x_i \in \{x_1, ..., x_k, ...\} \\ 0 & \text{sonst} \end{cases}$$

Die Verteilungsfunktion F(x) einer diskreten Zufallsvariable ist gegeben durch die Summe:

$$F(y) = P(X \le y) = \sum_{i:x_i \le y} f(x_i)$$

Eigenschaften

Für die Wahrscheinlichkeitsfunktion f(x) gilt:

$$0 \le f(x) \le 1$$

$$\sum_{i\geq 1} p_i = 1$$

Für die Verteilungsfunktion F(x) gilt:

$$F(x) = \begin{cases} 1 & x \ge max(x) \\ 0 & x \le min(x) \end{cases}$$

F(x) ist monoton steigend mit Wertebereich 0 bis 1.

Bernoulli-Experiment

Binäre Zufallsvariable X: Tritt ein Ereignis A ein?

$$X = \left\{ egin{array}{ll} 1 & ext{falls A eintritt} \ 0 & ext{falls A nicht eintritt} \end{array}
ight.$$

Das Ereignis A tritt mit einer bestimmten Wahrscheinlichkeit

$$0<\pi<1$$
 ein

$$P(X = 1) = \pi$$

 $P(X = 0) = 1 - \pi$

Binomialverteilung

Die Binomialverteilung entspricht dem n-maligen Durchführen eines Bernoulli-Experimentes mit Wahrscheinlichkeit π

$$f(x) = \begin{cases} \binom{n}{x} \pi^x (1-\pi)^{n-x} & \text{falls } x = 0, 1, ..., n \\ 0 & \text{sonst} \end{cases}$$

Bsp: Ein Schütze schießt n=10 mal auf eine Torwand. Wie groß ist die Wahrscheinlichkeit, dass er genau fünfmal trifft, wenn er eine Trefferwahrscheinlichkeit π von 25 % hat?

$$P(X=5) = {10 \choose 5} 0.25^5 (1-0.25)^{10-5} = 0.058$$

Diskrete Gleichverteilung

Die diskrete Gleichverteilung charakterisiert die Situation, dass k_1, \ldots, k_n -verschiedene Werte mit gleicher Wahrscheinlichkeit angenommen werden.

$$f(x) = \begin{cases} \frac{1}{n} & \text{falls } x = 1, ..., n \\ 0 & \text{sonst} \end{cases}$$

Bsp: Würfeln, jede Zahl hat die gleiche Wahrscheinlichkeit $\frac{1}{6}$

II. Stetige Daten

Eine Zufallsvariable heißt stetig, wenn sie unendlich viele Werte $x_1, ..., x_k, ...$ annehmen kann, wie beispielsweise metrische Variablen.

Die Dichte f(x) einer stetigen Zufallsvariable X ist für ein Intervall [a,b] definiert als:

$$P(a \le X \le b) = \int_a^b f(x) \partial x$$

Die Verteilungsfunktion F(y) einer stetigen Zufallsvariable ist gegeben durch das Integral:

$$F(y) = P(X \le y) = \int_{-\infty}^{y} f(x) \partial x$$



Eigenschaften

Für die Dichte f(x) gilt:

$$\int_{-\infty}^{+\infty} f(x) \partial x = 1$$

$$P(X=a) = \int_{a}^{a} f(x)\partial x = 0$$

Für die Verteilungsfunktion F(x) gilt:

$$F(x) = \begin{cases} 1 & \text{für } x \ge \max(x) \\ 0 & \text{für } x \le \min(x) \end{cases}$$

$$F'(x) = \frac{\partial F(X)}{\partial x} = f(x)$$

Normalverteilung $N(\mu, \sigma)$

Eine der wichtigsten Verteilungen ist die Normal- oder Gauß-Verteilung mit Erwartungswert μ und Varianz σ^2 :

$$f(x|\mu,\sigma) = \frac{1}{\sigma \cdot \sqrt{2\pi}} \exp\left(-\frac{1}{2} \left(\frac{x-\mu}{\sigma}\right)^2\right)$$

- Symmetrisch um μ
- lacktriangle Nur abhängig von μ und σ
- ► Beispiele: Klausurnoten, das (logarithmierte) Einkommen, Messfehler, Größe und Gewicht

Stetige Gleichverteilung U(a, b)

Gegeben: ein Intervall, definiert durch reelle Zahlen a und b mit a < b:

$$f(x) = \begin{cases} \frac{1}{b-a} & \text{für } x \in [a, b] \\ 0 & \text{sonst} \end{cases}$$

Die stetige Gleichverteilung spielt eine wichtige Rolle bei statistischen Tests.

Hat man x_1, \ldots, x_n Realisierungen einer Variablen X mit Verteilungsfunktion F, so gilt:

$$F(x_1),\ldots,F(x_n)\sim U(0,1)$$

III. Umgang mit Zufallszahlen

R ermöglicht den Umgang mit Zufallszahlen.

Beispiel: (Standard)Normalverteilung

- 1. Ziehen von n Zufallszahlen: rnorm(n, mean=0, sd=1)
- 2. Dichte im Wert x: dnorm(x, mean=0, sd=1)
 Beispiel: dnorm(c(-1,0,1))
 0.24197 0.39894 0.24197
- 3. Verteilungsfunktion im Wert x:

```
pnorm(x, mean=0, sd=1)
Beispiel: pnorm(c(-1,0,1))
0.15866 0.50000 0.84134
```

4. Quantil für Wahrscheinlichkeit p:

```
qnorm(p, mean=0, sd=1)
Beispiel: qnorm(c(0.25,0.5,0.75))
-0.67449 0.00000 0.67449
```

Beispiel: (Standard)Normalverteilung

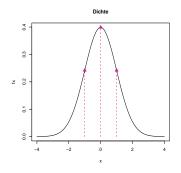
1. Dichte im Wert x:

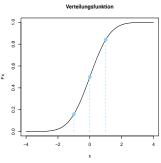
$$dnorm(c(-1,0,1))$$

0.24197 0.39894 0.24197

2. Verteilungsfunktion im Wert x:

0.15866 0.50000 0.84134





R-Befehle für weitere Verteilungen

- rnorm(n, mean=0, sd=1) Normalverteilung mit Mittelwert mean und Standardabweichung sd
- ▶ rexp(n, rate=1) Exponentialverteilung mit Rate rate
- ▶ rpois(n, lambda) Poissonverteilung mit Rate lambda
- ▶ rcauchy(n, location=0, scale=1) Cauchyverteilung mit Lokations- und Skalenparameter
- ightharpoonup rt(n, df)(Studen)t-verteilung mit Freiheitsgraden df
- rbinom(n, size, prob) Binomialverteilung vom Umfang size und Wahrscheinlichkeit prob
- ▶ rgeom(n, prob) Geometrische Verteilung mit Wahrscheinlichkeit prob
- rhyper(nn, m, n, k) Hypergeometrische Verteilung
- runif(n, min=0, max=1) Stetige Gleichverteilung im Intervall [min, max]

Darstellung: Histogramme und Kerndichteschätzer

1. Histogramme: Darstellung von stetigen und diskreten Verteilungen

```
hist(x, breaks = "AnzahlBins", freq = NULL )
```

- x: Daten
- ▶ breaks = "AnzahlBins": Steuerung der Teilintervalle
- ► freq=TRUE: absolute Häufigkeiten
- freq=FALSE: relative Häufigkeiten ("empirische Dichte")
- 2. Kerndichteschätzer: Darstellung von stetigen Verteilungen

```
plot(density(x, kernel="gaussian", bw))
```

- density(x): Kerndichteschätzung der Daten
- kernel: Option für spezielle Kerntypen
- ▶ bw: Bandbreite

Darstellung: Kerndichteschätzer

Kerndichteschätzer sind aus dem Histogramm abgeleitete Verfahren zur Schätzung von stetigen Dichten

Hat man gegebene Daten x_1, \ldots, x_n und eine konstante Bandbreite $h \in \mathbb{R}$ so ist der Kerndichteschätzer gegeben durch:

$$\hat{f}(x) = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^{n} \frac{1}{h} K\left(\frac{x - x_i}{h}\right)$$

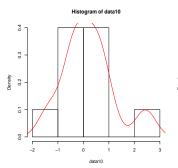
Typische Kerne sind:

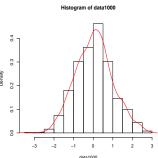
- ▶ Bisquare Kern: $K(u) = \frac{15}{16}(1-u^2)^2$ für $u \in [-1,1]$ und 0 sonst
- ▶ Gauß Kern: $K(u) = rac{1}{\sqrt{2\pi}} \exp \left(-rac{1}{2}u^2
 ight)$ für $u \in \mathbb{R}$

Beispiel: Simulation aus der Normalverteilung

```
data10<-rnorm(10)
hist(data10, freq=FALSE)
lines(density(data10), col=2)</pre>
```

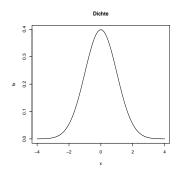
```
data1000<-rnorm(1000)
hist(data1000, freq=FALSE)
lines(density(data1000), col=2)</pre>
```

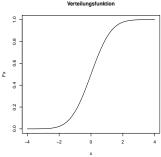




Beispiel: Wie plottet man die Normalverteilung?

Verteilungsfunktion
Fx<-pnorm(x)
plot(x,Fx, type="1")</pre>





Darstellung: Q-Q-Plot

Quantil-Quantil-Plots tragen die (eventuell empirischen) Quantile zweier Verteilungen gegeneinander ab. Somit können Verteilungen miteinander verglichen werden.

- ▶ qqplot(x,y): Plottet die emp. Quantile von x gegen die von y
- qqnorm(y): Plottet die emp. Quantile von y gegen die einer Standard-Normalverteilung
- qqline(y): Fügt dem Quantilplot eine Gerade hinzu die durch das erste und dritte Quartil geht

Bsp: Vergleich von Normal- und t-Verteilung

```
data <- rt(400, df = 2)
qqnorm(data, main = "QQ-Plot", xlab= "Normalverteilung",
ylab = "t-Verteilung")
qqline(data, col = "green")</pre>
```

Darstellung: Q-Q-Plot

