

```
#####
#
# Reinhard Hoepfner -- Statistik mit Rechneruebungen -- SoSe19
#
# log-likelihoodflaechen im normalverteilungsmodell
#
# am beispiel von normalverteilten datensaetzen
#
# 16.05.19
#
#####3
```

```
#####
#
# ein kleiner datensatz und ein grobes gitter
#
#####
```

```
# waehle einen satz normalverteilter ZV :
m0 <- 0.513 ;
s0 <- 1.458 ;
# beachte: R will eingabe des skalenparameters
N <- 23 ;
# N <- 5 ;
# N <- 275 ;
gesicherterdatensatz <- rnorm( N, m0, s0 ) ;
gesicherterdatensatz ;
```

```
# funktionsdefinition zur berechnung der loglikelihood
# im normalverteilungsmodell bei n iid beobachtungen
bildeloglikelihood <- function(datensatz, m, s){
  dat <- datensatz ;
  hilf <- log( dnorm( dat , m, s ) ) ;
  max ( sum(hilf), -1e12 ) ;
} ; # funktion berechnet die log-likelihoodratio an der stelle (m,s)
# fuer die gegebenen daten 'datensatz', trunziert 'nahe' minus unendlich
# fuer das normalverteilungsmodell als lokations- und skalenmodell
```

```
# waehle gitter von werten
# fuer den lokations- und den skalenparameter :
mgitter <- seq( m0-2, m0+2, length.out=25 ) ;
sgitter <- seq( 0.5*s0, 3.5*s0, length.out=25 ) ;
```

```
#####
#
# gemeinsame legenden fuer plots
#
#####
```

```
xleg <- "mittelwert als lokationsparameter" ;
yleg <- "standardabweichung als skalenparameter" ;
```

```

zleg <- "log-likelihood" ;
mainleg <- "log-likelihood-flaeche des normalverteilungsmodells:\n iid beobachtungen unter m=&&&
und s=%%%%" ;
mainleg <- gsub("", N, mainleg) ;
mainleg <- gsub("&&&", round(m0,3), mainleg) ;
mainleg <- gsub("%%%%", round(s0,3), mainleg) ;
mainleg ;

```

```

#####
#
# log likelihood flaeche
#
# bei vorliegender beobachtung 'gesichertedaten'
#
# im zweiparametrischen normalverteilungsmodell
# auf dem durch 'mgitter' und 'sgitter'
# definierten raster berechnen
#
#####

```

```

loglikelihoodflaeche <- array( 0, dim=c(length(mgitter),length(sgitter)) ) ;
loglikelihoodflaeche ;
# matrix mit 'length(mgitter)' zeilen und 'length(sgitter)' spalten
# als startwert zum ueberschreiben

```

```

for( i in 1:length(mgitter) )
  for( j in 1:length(sgitter) )
    loglikelihoodflaeche[i,j] <-
      bildeloglikelihood(gesicherterdatensatz, mgitter[i], sgitter[j]) ;
# jetzt ist die loglikelihoodflaeche berechnet und abgespeichert
loglikelihoodflaeche ;

```

```

#####
#
# contour plots
#
#####

```

```

contour( mgitter, sgitter, loglikelihoodflaeche,
  xlab=xleg, ylab=yleg, main=mainleg,
  nlevels=100 ) ;

```

```

# vorsicht : sehr grobe gitterstruktur vorgegeben
for( i in 1:length(mgitter) ) abline( v = mgitter[i], col=5, lty=2 ) ;
for( i in 1:length(sgitter) ) abline( h = sgitter[i], col=5, lty=2 ) ;

```

```

abline( v = m0, col=2, lty=2 ) ;
abline( h = s0, col=2, lty=2 ) ;

```

```

points( m0, s0, pch=19, col=2, cex=1.5 ) ;
c( m0, s0 ) ;

```

```

m1 <- mean(gesicherterdatensatz) ;
n1 <- length(gesicherterdatensatz) ;
s1 <- sqrt( (n1-1)*var(gesicherterdatensatz)/n1 ) ;

```

```
# beachte: MLE im normalverteilungsmodell hat 1/n normierung
points( m1, s1, pch=18, col=2, cex=2.5 ) ;
c( m1, s1 ) ;
```

```
filled.contour( mgitter, sgitter, loglikelihoodflaeche,
xlab=xleg, ylab=yleg, main=mainleg,
nlevels=100, col=terrain.colors(12) ) ;
```

```
filled.contour( mgitter, sgitter, loglikelihoodflaeche,
xlab=xleg, ylab=yleg, main=mainleg,
nlevels=100, col=terrain.colors(24) ) ;
```

```
filled.contour( mgitter, sgitter, loglikelihoodflaeche,
xlab=xleg, ylab=yleg, main=mainleg,
nlevels=100, col=terrain.colors(36) ) ;
```

```
# help(terrain.colors) ;
# aehnlich mit topo.colors(), heat.colors()
# cm.colors(), rainbow()
```

```
# beispiele, in denen zahl der levels
# und zahl der farben zueinander passen :
```

```
filled.contour( mgitter, sgitter, loglikelihoodflaeche,
xlab=xleg, ylab=yleg, main=mainleg,
nlevels=36, col=heat.colors(36) ) ;
```

```
# mit zlim=c( . , . ) kann man diese flaeche trunkieren
# vorsicht : das haengt vom jeweiligen wertebereich ab
filled.contour( mgitter, sgitter, loglikelihoodflaeche,
xlab=xleg, ylab=yleg, main=mainleg,
zlim=c(-500,-860 ),
nlevels=36, col=heat.colors(36) ) ;
```

```
# aehnlich hat man
image( mgitter, sgitter, loglikelihoodflaeche,
xlab=xleg, ylab=yleg, main=mainleg,
nlevels=36, col=heat.colors(36) ) ;
```

```
# sehr flexibel erscheint
filled.contour( mgitter, sgitter, loglikelihoodflaeche,
xlab=xleg, ylab=yleg, main=mainleg,
nlevels=100,col=rainbow(100) ) ;
# help(rainbow) ;
```

```
#####
#
# persp plots
#
#####
```

```
persp( mgitter, sgitter, loglikelihoodflaeche ) ;  
# see 'help(persp)'
```

```
persp( mgitter, sgitter, loglikelihoodflaeche,  
ticktype="detailed", nticks=10, cex.axis=0.5 ) ;  
# skalierungen auf den achsen
```

```
persp( mgitter, sgitter, loglikelihoodflaeche,  
xlab=xleg, ylab=yleg, zlab=zleg,  
ticktype="detailed", nticks=10, cex.axis=0.5,  
col=7, shade=0.3, main=mainleg ) ;  
# mit skalen, farbe und schattierung
```

```
# man kann persp plots raeumlich drehen
```

```
winkel <- 15 ;  
thetaneu <- 0 ; thetaalt <- 0 ;  
phineu <- 0 ; phialt <- 0 ;
```

```
# in der ebene drehen : wiederhole  
thetaneu <- thetaalt + winkel ;  
persp( mgitter, sgitter, loglikelihoodflaeche,  
theta=thetaneu, phi=-10, col=7, shade=0.3 ) ;  
thetaalt <- thetaneu ;  
# bei leichter untersicht
```

```
# zum zenith drehen und weiter : wiederhole  
phineu <- phialt + winkel ;  
persp( mgitter, sgitter, loglikelihoodflaeche,  
theta=0, phi=phineu, col=7, shade=0.3 ) ;  
phialt <- phineu ;
```

```
# man kann die box etwas groesser waehlen  
# als die zu zeigende flaeche :  
persp( mgitter, sgitter, loglikelihoodflaeche,  
xlab=xleg, ylab=yleg, zlab=zleg,  
theta=30, phi=30, col=7, shade=0.5,  
xlim=1.5*range(mgitter),  
ylim=range(sgitter), zlim=range(loglikelihoodflaeche),  
ticktype="detailed", nticks=10, cex.axis=0.5, main=mainleg ) ;
```

```
# oder die box ganz weglassen (fuer aestethen) :  
persp( mgitter, sgitter, loglikelihoodflaeche,  
theta=30, phi=30, col=7, shade=0.3,  
box=F, main=mainleg ) ;
```

```
##### ende 16.05.19 #####
```