

```

#####
#
#      Reinhard Hoepfner
#
#      Praktikum zu den 'Grundlagen der Stochastik'
#
#      Erzeugung von 2-dim normalverteilten Zufallszahlen
#
#      12.11.18
#
#####

#####
#
# vorueberlegung zu 2x2 matritzen
#
# symmetrisch und strikt positiv definit
#
# kovarianzmatrix mit beiden diagonalelementen = 1
# und nichtdiagonalelement = rho
#
#####

rho <- -0.95 ;
# muss zwischen -1 und 1 sein

# bilde die kovarianzmatrix 'Lambda'
bilde <- function(rho){
  matrix( c( 1, rho, rho, 1 ) , nrow=2, ncol=2, byrow=T ) ;
}

Lambda <- bilde(rho) ;
Lambda ;
#      [,1]  [,2]
# [1,]  1.00 -0.95
# [2,] -0.95  1.00

# die inverse dazu braucht man in formel fuer normaldichte
Lambda_inv <- solve(Lambda) ;
Lambda_inv ;
#      [,1]      [,2]
# [1,] 10.25641  9.74359
# [2,]  9.74359 10.25641

# diese inverse ist
(1-rho^2)^(-1) * matrix( c( 1, -rho, -rho, 1 ) , nrow=2, ncol=2, byrow=T ) ;
#      [,1]      [,2]
# [1,] 10.25641  9.74359
# [2,]  9.74359 10.25641

# aus der formel fuer die normaldichte mit kovarianzmatrix 'Lambda' :
normaldichte_2d_rho <- function( x1, x2, rho ){


```

```

1/(2*pi*sqrt(1-rho^2)) * exp( -0.5*( x1^2 + x2^2 - 2*x1*x2*rho )/( 1-rho^2 ) ) ;
} ;
meinrho <- rho ;
normaldichte_2d_rhofest <- function(x1, x2) normaldichte_2d_rho(x1, x2, rho=meinrho) ;

x1 <- seq( -4, 4, 0.1 ) ;
x2 <- x1 ;
werte <- outer( x1, x2, normaldichte_2d_rhofest ) ;
persp( x1, x2, werte,
      xlim=c(-4.25,4.25), ylim=c(-4.25,4.25), zlim=c(0,0.5),
      ticktype="detailed", nticks=8, cex.axis=0.7,
      col=7, shade=0.2,
      xlab="", ylab="", zlab="", main=leg ) ;

#####
# weitere vorueberlegung :
# square root einer 2x2 matrix
# symmetrisch und strikt pos def
# beide diagonalelemente = 1 , nichtdiagonalelement = rho
#####

# quadratwurzel zu Lambda :
# vorsicht: 'sqrt(Lambda)' geht nicht
# genausowenig geht 'Lambda^(1/2)'

# geht so :

bildesqrt <- function(rho){
  d1 <- ifelse( rho!=0 , (1 - sqrt(1-rho^2) )/rho , 0 ) ;
  d2 <- 1 / sqrt(1+d1^2) ;
  matrix( c( d2, d1*d2, d1*d2, d2 ) , nrow=2, ncol=2, byrow=T ) ;
}

Lambda_sqrt <- bildesqrt(rho) ;
Lambda_sqrt ;
# [,1]      [,2]
# [1,]  0.8100154 -0.5864086
# [2,] -0.5864086  0.8100154

Lambda_sqrt %*% Lambda_sqrt ;
# [,1]      [,2]
# [1,]  1.00 -0.95
# [2,] -0.95  1.00
Lambda ;
# [,1]      [,2]
# [1,]  1.00 -0.95
# [2,] -0.95  1.00

```

```

# dabei gibt es gewisse rundungsfehler denn
Lambda_sqrt %*% Lambda_sqrt == Lambda ;
#      [,1]  [,2]
# [1,] TRUE FALSE
# [2,] FALSE TRUE

#####
#
# bemerkung : eine beliebige 2x2 kovarianzmatrix
#
# mit diagonalelementen 'sigma1^2' und 'sigma2^2'
#
# und nichtdiagonalelement 'rho * sigmal * sigma2'
#
# kann man immer auf die oben betrachtete gestalt transformieren
#
#####

sigma1 <- 1.7 ;
sigma2 <- 0.8 ;

covarianzmatrix <- function( sigmal, sigma2, rho ){
  a <- sigmal^2 ;
  b <- sigma2^2 ;
  d <- sigmal * sigma2 * rho ;
  matrix( c( a, d, d, b ) , nrow=2, ncol=2, byrow=T ) ;
}

Sigma <- covarianzmatrix( sigmal, sigma2, rho ) ;
Sigma ;
#      [,1]  [,2]
# [1,] 2.890 -1.292
# [2,] -1.292  0.640

# die oben benutzte gestalt erhaelt man durch
# transformation mit diagonalmatrix :

A <- diag( c( 1/sigmal, 1/sigma2 ) , 2 ) ;
A ;
#      [,1]  [,2]
# [1,] 0.5882353 0.00
# [2,] 0.0000000 1.25

Lambda <- A %*% Sigma %*% A ;
Lambda ;
#      [,1]  [,2]
# [1,] 1.00 -0.95
# [2,] -0.95 1.00

#####
#

```

```

# 2d zufallszahlen mit kovarianzmatrix 'Lambda'
# und mit mittelwert null erzeugen
#
#####
rho <- 0.77 ;
# rho <- 0.24 ;
# rho <- -0.24 ;
# rho <- -0.77 ;
# rho <- -0.95 ;

Lambda <- bilde(rho) ;
Lambda_sqrt <- bildesqrt(rho) ;

# erzeuge N 2d-normalverteilte ZV mit kovarianzmatrix 'Lambda'
# und speichere diese in den spalten einer matrix ab

N <- 10000 ;
# N <- 1000 ;
# N <- 250 ;
# N <- 50 ;

daten <- matrix( 0, nrow=2, ncol=N ) ;
# format zum ueberschreiben : in die spalte 'k'
# wird die 'k'-te 2d zufallszahl eingetragen
for ( j in 1:N ) daten[,j] <- Lambda_sqrt %*% rnorm(2,0,1) ;
dim(daten) ;

x <- daten[1,] ;
y <- daten[2,] ;

xleg <- "x-komponente" ;
yleg <- "y-komponente" ;
leg <- " 2-dim normalverteilte zufallszahlen mit rho = %%%%" ;
leg <- gsub( "", N, leg ) ;
leg <- gsub( "%%% ", rho, leg ) ;
leg ;

# par( pty="m" ) ;
par( pty="s" ) ;
plot( c(-5,5), c(-5,5), type="n", xlab=xleg, ylab=yleg, main=leg ) ;
points( x, y, col=2, pch=16 ) ;

#####
#
# rechne eine lineare regression fuer diese daten
#
#####

xquer <- mean(x) ; round(xquer,2) ;
yquer <- mean(y) ; round(yquer,2) ;
# durch diesen punkt geht die regressionsgerade

sigmax <- sqrt( mean( (x-xquer)^2 ) ) ; round(sigmax,2) ;
sigmay <- sqrt( mean( (y-yquer)^2 ) ) ; round(sigmay,2) ;

```

```

# wurzel aus den empirischen varianzen

covxy <- mean( (x-xquer)*(y-yquer) ) ; round(covxy,2) ;
# die empirische kovarianz

rhoxy <- covxy / (sigmax * sigmay) ; round(rhoxy,2) ;
# die korrelation in den daten

rhoxy^2 ;
# masszahl fuer guete der approximation durch die regressionsgerade

a <- covxy / sigmax^2 ; a ;
# die steigung der regressionsgerade g(x) = ax+b
b <- yquer - a*xquer ; b ;
# der absolutterm der regressionsgerade g(x) = ax+b

Mx <- max( x ) ;
mx <- min( x ) ;
t <- c( 1.1*mx, 1.1*Mx ) ;

lines( t, a*t+b , lwd=2, lty=6, col=3 ) ;
# die regressionsgerade
points( xquer, yquer, col=3, pch=8, lwd=2 ) ;
# die empirischen mittelwerte der komponenten

ergebnisleg <- " korrelation emp : rho_n = , steigung regressionsgerade : %%% \%n
relativer verbleibender fehler : 1-rho_n^2 = &&& " ;
ergebnisleg <- gsub( "", round(rhoxy,4), ergebnisleg ) ;
ergebnisleg <- gsub( "%%% ", round( a, 4 ), ergebnisleg ) ;
ergebnisleg <- gsub( "&&&", 1-round(rhoxy^2,4), ergebnisleg ) ;
legend( c(-5,5), c(-5,-4), ergebnisleg, cex=0.8, bg = 8 ) ;

# das jetzt mit anderen werten von 'rho' durchspielen

#####
12.11.18 #####

```