

# Adaptive Systeme - Hausaufgabe 1

Henry Fock

Für reelle Konstanten  $a, b$  mit  $0.25 \leq a, b \leq 0.75 \in \mathbb{R}$  und  $a + b = 1$  lautet die zu optimierende Zielfunktion

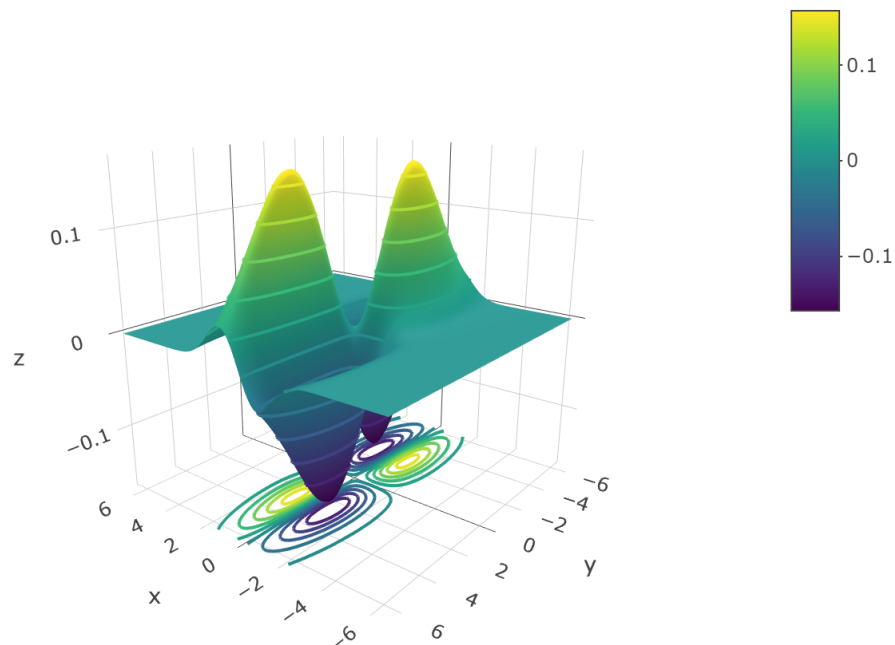
$$f : \mathbb{R}^2 \rightarrow \mathbb{R}$$
$$(x, y)^T \mapsto f(x, y) = \sin(ax) \sin(by) \exp(-(a^2 x^2 + b^2 y^2))$$

## Aufgabe 1

Visualisieren Sie die Funktion mittels Matlab, Octave oder Gnuplot im Bereich

$$U = \left\{ (x, y)^T \in \mathbb{R}^2 \mid \left\| (x, y)^T \right\|_{\infty} < 2\pi \right\}$$

```
f <- expression(sin(a*x)*sin(b*y)*exp(-(a^2 * x^2 + b^2 * y^2)))
f.func <- function(x,y,a = 0.75) {
  b <- 1 - a
  return(eval(f))
}
```



## Aufgabe 2

Berechnen Sie den Gradientenvektor  $\nabla f$  und stellen Sie die Bedingungsgleichungen für die Extremstellen von  $f$  auf. Die globalen Maxima und Minima werden innerhalb des Bereichs  $U$  angenommen, da  $f$  auf Grund der dämpfenden Exponentialfunktion sehr schnell abfällt.

**Antwort:**

$$\begin{aligned}\frac{\partial f}{\partial x} &= a \sin(by) \exp(-a^2 x^2 - b^2 y^2) (\cos(ax) - \sin(ax) 2ax) \\ \frac{\partial f}{\partial y} &= b \sin(ax) \exp(-a^2 x^2 - b^2 y^2) (\cos(by) - \sin(by) 2by)\end{aligned}$$

Die Bedingungsgleichungen lauten:

$$\begin{aligned}0 &= \frac{\partial f}{\partial x} \\ 0 &= \frac{\partial f}{\partial y}\end{aligned}$$

## Aufgabe 3

Die Bedingungsgleichungen aus Teil 2 lassen sich durch geeignete Umformung in eine einzelne äquivalente eindimensionale Gleichung  $h_f(u)$  überführen, aus deren Nullstellen  $u_*$  sich auch die von  $\nabla f(x, y)$  ergeben. Wie lautet die Gleichung  $h_f$ ?

**Antwort:** Da die Gleichungen von  $\nabla f$  symmetrisch aufgebaut sind, werden alle Vorkommnisse von  $ax$  und  $by$  mit  $u$  substituiert:

$$\begin{aligned}0 &= a \sin(u) \exp(-2u^2) (\cos(u) - \sin(u) 2u) \\ 0 &= b \sin(u) \exp(-2u^2) (\cos(u) - \sin(u) 2u)\end{aligned}$$

Addieren der beiden Gleichungen ergibt:

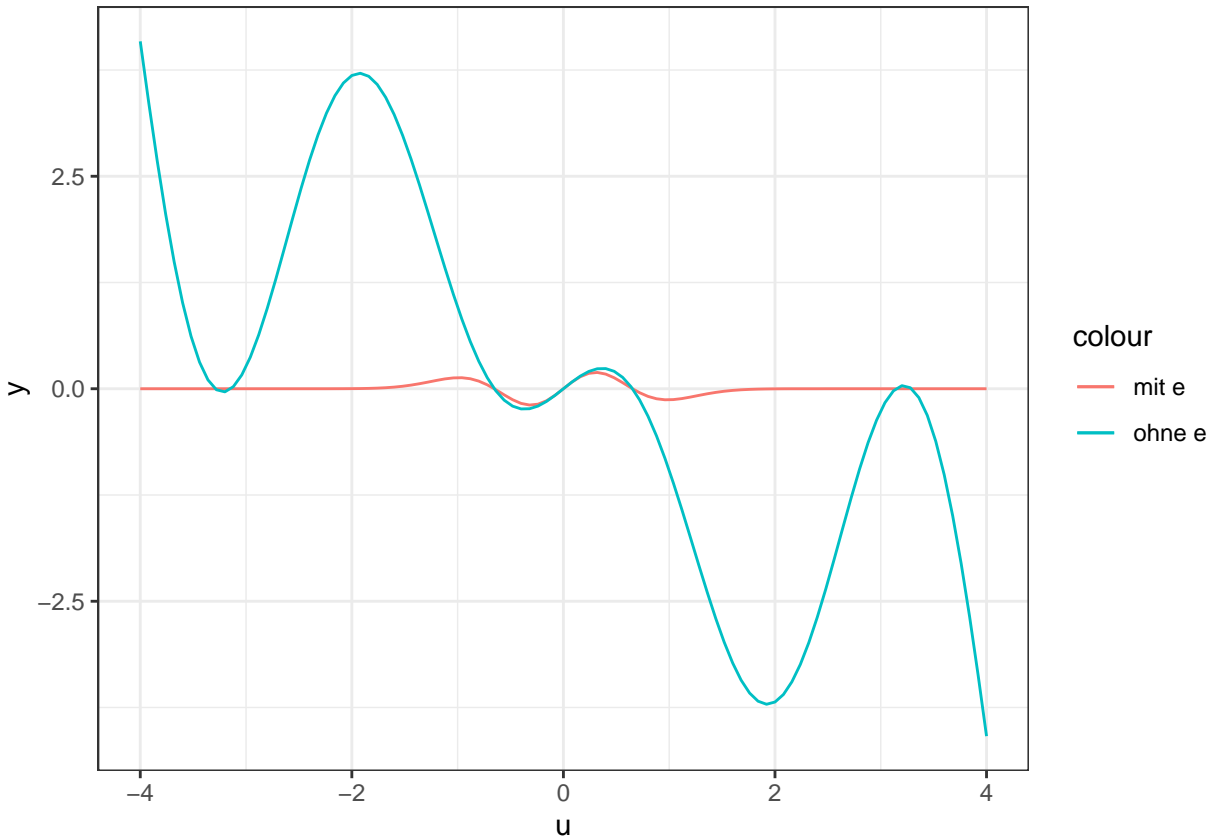
$$\begin{aligned}0 &= (a + b) (\sin(u) \exp(-2u^2) (\cos(u) - \sin(u) 2u)) \\ &= \sin(u) \exp(-2u^2) (\cos(u) - \sin(u) 2u)\end{aligned}$$

Da  $a + b = 1$  ist, ergibt sich als Gleichung für  $h_f$ :

$$h_f(u) = \sin(u) \exp(-2u^2) (\cos(u) - \sin(u) 2u)$$

## Aufgabe 4

Visualisieren Sie die Funktion  $h_f(u)$  auf dem Intervall  $|u| < 4$  einmal mit und einmal ohne den dämpfenden Exponentialfaktor



### Aufgabe 5

Bestimmen Sie die globalen Extrema von  $f(x, y)$  auf 10 Stellen genau mit einem geeigneten Iterationsverfahren

**Antwort:** Implementieren des Newton-Verfahrens:

```
find.zeros <- function(start.vec, expr, namevec, precision = 1e-10, max.iter = 20) {
  grads <- deriv(expr, namevec, function.arg = T)

  xk <- start.vec
  xkp <- start.vec
  delta <- Inf
  k <- 0

  while(delta > precision && k < max.iter) {
    grad.calc <- do.call(grads, as.list(xk))
    gradient <- t(attr(grad.calc, "gradient"))
    xkp <- xk - grad.calc / gradient

    delta <- norm(xk - xkp)
    xk <- xkp
    k <- k+1
  }
}
```

```

    return(xkp)
}

```

Suche Nullstellen der eindimensionalen Funktion  $h_f(u)$ :

```

h <- expression(sin(u)*exp(-2*u^2)*(cos(u)-sin(u)*2*u))
start.vec <- matrix(c(0.5))
h.zero <- find.zeros(start.vec, h, c("u"))[[1]]
h.zero

```

```
## [1] 0.6532711871
```

Die Nullstellen von  $h_f(u)$  befinden sich an  $u_* = 0.6532711871$  und  $-0.6532711871$ , da die Funktion punktsymmetrisch ist. Eine weitere (triviale) Nullstelle befindet sich an  $u_* = 0$ .

Als nächstes muss die Substitution aufgelöst werden, um Werte für  $x$  und  $y$  zu erhalten. Es gilt  $x_* = \frac{u_*}{a}$  und  $y_* = \frac{u_*}{b}$ . Daraus ergeben sich die Nullstellen von  $\nabla f$ .

### Aufgabe 6

Zeigen Sie, ob es sich bei den Extrema um Minima oder Maxima handelt, mittels der Auswertung der Hessematrix  $H_f$ .

**Antwort:** Wähle für  $a = 0.75$  und  $b = 0.25$ . Berechne Nullstellen für  $x$  und  $y$  als:

$$x_0 = \frac{\pm 0.6532711871}{0.75} = \pm 0.8710282495$$

$$y_0 = \frac{\pm 0.6532711871}{0.25} = \pm 2.6130847484$$

Die Hessematrizen ergeben sich aus der Kombination der positiven und negativen Nullstellen, sowie der Stelle  $(0, 0)^T$ .

$$H_f(0.8710282495, 2.6130847484) = \begin{pmatrix} -0.416574819 & -6.9388939039 \times 10^{-18} \\ -6.9388939039 \times 10^{-18} & -0.046286091 \end{pmatrix}$$

$$H_f(-0.8710282495, 2.6130847484) = \begin{pmatrix} 0.416574819 & -6.9388939039 \times 10^{-18} \\ -6.9388939039 \times 10^{-18} & 0.046286091 \end{pmatrix}$$

$$H_f(0.8710282495, -2.6130847484) = \begin{pmatrix} 0.416574819 & -6.9388939039 \times 10^{-18} \\ -6.9388939039 \times 10^{-18} & 0.046286091 \end{pmatrix}$$

$$H_f(-0.8710282495, -2.6130847484) = \begin{pmatrix} -0.416574819 & -6.9388939039 \times 10^{-18} \\ -6.9388939039 \times 10^{-18} & -0.046286091 \end{pmatrix}$$

$$H_f(0, 0) = \begin{pmatrix} 0 & 0.1875 \\ 0.1875 & 0 \end{pmatrix}$$

Als nächstes werden die Abschnittdeterminanten berechnet und die Definitheit bestimmt. Diese sind wie folgt:

```

## Nullstelle:
##           [,1]
## [1,] 0.8710282495
## [2,] 2.6130847484
##
## Hessian:
##           [,1]           [,2]
## [1,] -4.165748190e-01 -6.938893904e-18
## [2,] -6.938893904e-18 -4.628609100e-02
##
## Abschnittsdeterminanten:
## [1] -0.41657481903 0.01928161998
##
## negativ definit!
## -----
## Nullstelle:
##           [,1]
## [1,] -0.8710282495
## [2,] 2.6130847484
##
## Hessian:
##           [,1]           [,2]
## [1,] 4.165748190e-01 -6.938893904e-18
## [2,] -6.938893904e-18 4.628609100e-02
##
## Abschnittsdeterminanten:
## [1] 0.41657481903 0.01928161998
##
## positiv definit!
## -----
## Nullstelle:
##           [,1]
## [1,] 0.8710282495
## [2,] -2.6130847484
##
## Hessian:
##           [,1]           [,2]
## [1,] 4.165748190e-01 -6.938893904e-18
## [2,] -6.938893904e-18 4.628609100e-02
##
## Abschnittsdeterminanten:
## [1] 0.41657481903 0.01928161998
##
## positiv definit!
## -----
## Nullstelle:
##           [,1]
## [1,] -0.8710282495
## [2,] -2.6130847484
##
## Hessian:
##           [,1]           [,2]
## [1,] -4.165748190e-01 -6.938893904e-18
## [2,] -6.938893904e-18 -4.628609100e-02

```

```
##
## Abschnittsdeterminanten:
## [1] -0.41657481903  0.01928161998
##
## negativ definit!
## -----
## Nullstelle:
##      [,1]
## [1,]    0
## [2,]    0
##
## Hessian:
##      [,1] [,2]
## [1,] 0.0000 0.1875
## [2,] 0.1875 0.0000
##
## Abschnittsdeterminanten:
## [1]  0.00000000 -0.03515625
##
## indefinit!
## -----
```

## Optionale Lösung von $f(x, y)$ mittels Newton-Verfahren für mehrdimensionale Gleichungen

Implementierung der mehrdimensionalen Optimierung mittels Newton-Verfahren:

```
find.extrema <- function(start.vec, grads, precision = 1e-10, max.iter = 20, rate = 0.5) {
  xk <- start.vec
  xkp <- start.vec
  delta <- Inf
  k <- 0

  while(delta > precision && k < max.iter) {
    grad.calc <- do.call(grads, as.list(xkp))
    grad <- t(attr(grad.calc, "grad"))
    hesse <- matrix(attr(grad.calc, "hessian"), nrow = length(start.vec))

    hesse.inv <- solve(hesse)

    # Updaterate musste verringert werden, da die Schritte zu groß für die Funktion wurden
    xkp <- xk - rate * (hesse.inv %*% grad)
    delta <- norm(xk - xkp)
    xk <- xkp
    k <- k+1
  }

  return(round(xkp, digits = 10))
}
```

Implementiere Funktion zum überprüfen der Hessematrix:

```
check.hesse <- function(extrema.vec, grads) {
  grad.calc <- do.call(grads, as.list(extrema.vec))
```

```

hesse <- matrix(attr(grad.calc, "hessian"), nrow = length(extrema.vec))

section.det <- vector("double", nrow(hesse))
for (i in seq_len(nrow(hesse))) {
  section <- round(as.matrix(hesse[1:i, 1:i]), digits = 10)
  section.det[i] <- det(section)
}

definit.pos <- all(section.det > 0)
definit.neg <- all(section.det[seq(1, length(section.det), 2)] < 0) &&
  all(section.det[seq(2, length(section.det), 2)] > 0)

if (definit.pos)
  return("positiv definit")
else if (definit.neg)
  return("negativ definit")
else
  return("indefinit")
}

```

Festlegen der Parameter:

```

f <- expression(sin(a*x)*sin(b*y)*exp(-(a^2 * x^2 + b^2 * y^2)))
a <- 0.75
b <- 1 - a
vars <- c("x", "y")
start.vec <- matrix(c(1,1))

```

Suchen eines Extrema:

```

f.gradients <- deriv3(f, vars, function.arg = T)
(f.extrema <- find.extrema(start.vec, f.gradients, rate = 0.5))

```

```

##           [,1]
## [1,] 0.8710280877
## [2,] 2.6130838131

```

```

(max_min <- check.hesse(f.extrema, f.gradients))

```

```

## [1] "negativ definit"

```

Extrema wurde an  $x = 0.8710280877$  und  $y = 2.6130838131$  gefunden. Die Hessematrix ist an der gefundenen Stelle negativ definit.