



# Mathematik

Thema 6

## Mehrdimensionale Analysis

# Überblick

## **Thema:** Mehrdimensionale Analysis

Inhalte	Buch
Funktionen mit zwei Variablen	8.3
Partielle Ableitungen	8.4, 8.5
Globale Optimierung	8.6
Implizite Funktionen	8.7
Optimierung unter Nebenbedingungen	8.8

Mehrdimensionale Analysis

# **Funktionen mit zwei Variablen**

# Funktionen mit zwei Variablen

## Funktionen mit zwei Variablen

Zuordnungsvorschrift  $f : M \rightarrow \mathbb{R}$ , die jedem Vektor  $\mathbf{x} = \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \end{pmatrix}$  einer Teilmenge  $M \subseteq \mathbb{R}^2$  eine Zahl  $f(x_1, x_2)$  zuordnet.

$M$  : **Definitionsbereich** von  $f$ , in den meisten wirtschaftlichen Anwendungen ist  $M$  der **nichtnegative Quadrant**:

$$\mathbb{R}_+^2 := \{(x_1, x_2) : x_1 \geq 0, x_2 \geq 0\}$$

## Grafische Darstellung:

- durch perspektivische Bilder des **Funktionsgraphen**:

$$G_f = \{(x_1, x_2, z) : z = f(x_1, x_2), \mathbf{x} \in M\}$$

- durch **Niveaulinien**

$$L_c = \{(x_1, x_2) : f(x_1, x_2) = c, \mathbf{x} \in M\}$$

# Funktionen mit zwei Variablen

## Definition 8.4: Lineare Funktion

Unter einer linearen Funktion mit zwei Variablen versteht man eine Funktion mit dem Funktionsterm

$$z = f(x_1, x_2) = b_1x_1 + b_2x_2 + c$$

Ist  $c = 0$ , dann nennt man  $f$  eine **homogene** lineare Funktion.

Mittels Matrixmultiplikation kann der **homogene** Teil als

$$z = f(x_1, x_2) = b_1x_1 + b_2x_2 = \mathbf{b}^\top \cdot \mathbf{x}$$

geschrieben werden mit  $\mathbf{b}^\top = (b_1, b_2)$  und  $\mathbf{x} = \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \end{pmatrix}$ .

# Funktionen mit zwei Variablen

## Definition 8.5: Quadratische Funktion

Unter einer quadratischen Funktion mit zwei Variablen versteht man eine Funktion mit dem Funktionsterm

$$z = f(x_1, x_2) = a_{11}x_1^2 + 2a_{12}x_1x_2 + a_{22}x_2^2 + b_1x_1 + b_2x_2 + c$$

Sind  $b_1 = b_2 = c = 0$ , dann nennt man  $f$  eine **homogene** quadratische Funktion. Der maximale Definitionsbereich eines quadratischen Funktionsterms ist  $\mathbb{R}^2$ .

# Funktionen mit zwei Variablen

Mittels Matrixmultiplikation kann der **homogene** Teil geschrieben werden als:

$$\begin{aligned} z = f(x_1, x_2) &= a_{11}x_1^2 + 2a_{12}x_1x_2 + a_{22}x_2^2 \\ &= (x_1, x_2) \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} \\ a_{12} & a_{22} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \end{pmatrix} = \mathbf{x}^\top \cdot \mathbf{A} \cdot \mathbf{x} \end{aligned}$$

## Musteraufgabe 8.7

Man bestimme die Matrixdarstellung der homogenen quadratischen Funktion  $f(x_1, x_2) = 2x_1^2 - 4x_1x_2 + x_2^2$ .

**Lösung:**

$$\left. \begin{array}{l} a_{11} = 2 \\ 2a_{12} = -4 \implies a_{12} = -2 \\ a_{22} = 1 \end{array} \right\} \implies \mathbf{A} = \begin{pmatrix} 2 & -2 \\ -2 & 1 \end{pmatrix}$$

Mehrdimensionale Analysis

# Partielle Ableitungen

# Partielle Ableitungen

## Partielle Ableitung erster Ordnung

Unter einer **partiellen Ableitung** einer Funktion  $f(x_1, x_2)$  mit zwei Variablen versteht man die Ableitung der Funktion  $f$  nach einer der beiden Variablen  $x_1$  oder  $x_2$ , wobei die andere Variable als **Konstante** behandelt wird.

### Symbolisch:

partielle Ableitung nach  $x_1$ :  $f'_1$  oder  $\frac{\partial f}{\partial x_1}$

partielle Ableitung nach  $x_2$ :  $f'_2$  oder  $\frac{\partial f}{\partial x_2}$

### Der **Zeilenvektor**

$$f'(\mathbf{x}) = (f'_1(\mathbf{x}), f'_2(\mathbf{x}))$$

heisst **Ableitung** der Funktion  $f$  an der Stelle  $\mathbf{x}$ .

# Totales Differential

## Beispiel

Sei  $f(x_1, x_2) = \sqrt{x_1 x_2}$ . Angenommen an der Stelle  $\mathbf{x} = (2, 1)^\top$  erhöhen sich  $x_1$  um  $dx_1 = 1$  und  $x_2$  um  $dx_2 = 1$ .

- Wie verändert sich dadurch der Funktionswert  $f(x_1, x_2)$ ?
- Wie kann diese Veränderung durch die partiellen Ableitungen approximiert werden?

**Lösung:** Exakte Veränderung.

$$\Delta f(x_1, x_2) = f(3, 2) - f(2, 1) = \sqrt{6} - \sqrt{2} = 2.449 - 1.414 = 1.035.$$

**Interpretation:** Durch den Anstieg in  $x_1$  von 2 auf 3 sowie in  $x_2$  von 1 auf 2, steigt der Funktionswert um 1.035 an.

# Totales Differential

**Lösung:** Partielle Ableitungen.

$$f(x_1, x_2) = \sqrt{x_1 x_2} = x_1^{0.5} x_2^{0.5}$$

$$f'_1(x_1, x_2) = 0.5 x_1^{-0.5} x_2^{0.5} = \frac{1}{2} \sqrt{\frac{x_2}{x_1}} \quad f'_1(2, 1) = \frac{1}{2} \sqrt{\frac{1}{2}} = \frac{1}{\sqrt{8}} = 0.354$$

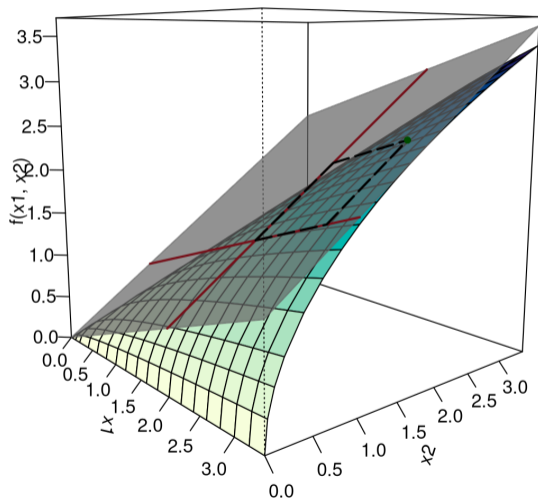
$$f'_2(x_1, x_2) = 0.5 x_1^{0.5} x_2^{-0.5} = \frac{1}{2} \sqrt{\frac{x_1}{x_2}} \quad f'_2(2, 1) = \frac{1}{2} \sqrt{\frac{2}{1}} = \frac{\sqrt{2}}{2} = \frac{1}{\sqrt{2}} = 0.707$$

**Interpretation:** In  $\mathbf{x} = (2, 1)^\top$  steigt der Funktionswert um etwa 0.354, wenn  $x_1$  um eine Einheit steigt, und um etwa 0.707, wenn  $x_2$  um eine Einheit steigt.

**Totales Differential:** Summe der partiellen Veränderungen.

$$df(2, 1) = 0.354 \cdot 1 + 0.707 \cdot 1 = \mathbf{1.061}$$

# Totales Differential



# Totales Differential

## Totales Differential

Das totale Differential einer Funktion  $f(x_1, x_2)$  ist definiert als

$$df(x_1, x_2) = f'_1(x_1, x_2) \cdot dx_1 + f'_2(x_1, x_2) \cdot dx_2 = f'(\mathbf{x}) \cdot d\mathbf{x}.$$

Damit wird die Differenz der Funktionswerte  $\Delta f$  vor und nach einer marginalen Veränderung  $dx_1$  und  $dx_2$  in beiden Variablen näherungsweise ermittelt:

$$\Delta f(x_1, x_2) \approx df(x_1, x_2).$$

Die Näherung ist im Allgemeinen um so besser, je kleiner  $dx_1$  und  $dx_2$  sind.

# Totales Differential

**Typische Anwendung:**  $z = f(x_1, x_2)$  ist eine Produktionsfunktion.

- Frage: Wie wirkt sich eine marginale Erhöhung der Faktoreinsatzmenge  $x_1$  um  $dx_1$  und/oder  $x_2$  um  $dx_2$  Mengeneinheiten auf den Output  $z$  aus?
- Falls die Funktion  $z = f(x_1, x_2)$  und die Erhöhungen  $dx_1, dx_2$  genau bekannt sind, berechnet man die **exakte Differenz der Funktionswerte** durch

$$\Delta z = \Delta f(x_1, x_2) = f(x_1 + dx_1, x_2 + dx_2) - f(x_1, x_2)$$

- Kann man dagegen nur eine Annahme über die partiellen Ableitungen von  $f(x_1, x_2)$  (= partielle Grenzproduktivität) an einer Stelle  $\mathbf{x}$  treffen – wie das oft in den wirtschaftswissenschaftlichen Anwendungen der Fall ist – so benützt man als **Näherungsformel** für die Differenz der Funktionswerte  $\Delta f(x_1, x_2)$  das **totale Differential**  $df(x_1, x_2)$ .

# Totales Differential

## Musteraufgabe

Ein Produktionsunternehmen stellt ein Gut aus zwei Rohstoffen  $A$  und  $B$  her. Die herstellbare Menge an Gütern hängt ab von den Mengen an eingesetzten Rohstoffen gemäß der Produktionsfunktion

$$q = f(x_1, x_2) = 100x_1^{0.4}x_2^{0.6}$$

Zur Zeit stehen wöchentlich 3 Tonnen des Rohstoffs  $A$  und 5 Tonnen des Rohstoffs  $B$  zur Verfügung. Es besteht die Möglichkeit, die Zulieferung des Rohstoffs  $A$  wöchentlich um 0.1 Tonnen zu steigern, während die Zulieferungen des Rohstoffs  $B$  in Zukunft wöchentlich um 0.05 Tonnen sinken werden.

- Wie werden sich die veränderten Zulieferungen auf die marginale Produktion auswirken?

# Totales Differential

**Lösung:**  $x_1 = 3$  und  $x_2 = 5$  sind die momentan verfügbaren Mengen von A und B.

$$f'_1(x_1, x_2) = 40x_1^{-0.6}x_2^{0.6} \quad f'_2(x_1, x_2) = 60x_1^{0.4}x_2^{-0.4}$$

$$f'_1(3, 5) = 54.3462 \quad f'_2(3, 5) = 48.9116$$

Die approximative Gesamtänderung der Produktion  $df(x_1, x_2)$  bei einer marginalen Änderung von Menge A um  $dx_1 = 0.1$  und Menge B um  $dx_2 = -0.05$  ist also

$$\begin{aligned} df(3, 5) &= f'_1(3, 5) \cdot dx_1 + f'_2(3, 5) \cdot dx_2 \\ &= 54.3462 \cdot 0.1 + 48.9116 \cdot (-0.05) = 2.99 \end{aligned}$$

# Totales Differential

**Bemerkung:** Die marginale Änderung  $dq = df(\mathbf{x}) = 2.99$  ist damit eine Approximation der in den nächsten Wochen eintretenden Veränderung der Produktion.

	Woche 0	Woche 1	Woche 2	Woche 3
$\mathbf{x}$	(3.00, 5.00)	(3.10, 4.95)	(3.20, 4.90)	(3.30, 4.85)
$q = f(\mathbf{x})$	407.60	410.49	413.22	415.77
$\Delta q$		2.89	2.73	2.55

# Partielle Ableitungen

## Partielle Ableitungen zweiter Ordnung

Die **partielle Ableitung 2. Ordnung** einer Funktion  $f$  mit zwei Variablen  $x_1$  und  $x_2$  ist die **Ableitung einer partiellen Ableitung** von  $f$  nach  $x_1$  oder  $x_2$ .

Es gibt vier partielle Ableitungen 2. Ordnung:

$$f''_{11}(\mathbf{x}) = \frac{\partial}{\partial x_1} \left( \frac{\partial f}{\partial x_1} \right) = \frac{\partial^2 f}{\partial x_1^2} \quad f''_{12}(\mathbf{x}) = \frac{\partial}{\partial x_1} \left( \frac{\partial f}{\partial x_2} \right) = \frac{\partial^2 f}{\partial x_1 \partial x_2}$$

$$f''_{21}(\mathbf{x}) = \frac{\partial}{\partial x_2} \left( \frac{\partial f}{\partial x_1} \right) = \frac{\partial^2 f}{\partial x_2 \partial x_1} \quad f''_{22}(\mathbf{x}) = \frac{\partial}{\partial x_2} \left( \frac{\partial f}{\partial x_2} \right) = \frac{\partial^2 f}{\partial x_2^2}$$

Matrix der 2. Ableitungen: **Hesse-Matrix** von  $f$  an der Stelle  $\mathbf{x}$ :

$$f''(\mathbf{x}) := \begin{pmatrix} f''_{11}(\mathbf{x}) & f''_{12}(\mathbf{x}) \\ f''_{21}(\mathbf{x}) & f''_{22}(\mathbf{x}) \end{pmatrix}$$

# Partielle Ableitungen

## **Bemerkung:**

Wenn die zweiten partiellen Ableitungen **stetig** sind, dann gilt immer

$$f''_{12} = f''_{21},$$

das heisst, es kommt **nicht auf die Reihenfolge** der Variablen an, nach denen differenziert wird. Die Hesse-Matrix ist dann immer symmetrisch.

# Partielle Ableitungen

## Musteraufgabe 8.27

Man bestimme die Hesse-Matrix der Funktion  $f(x_1, x_2) = 2x_1x_2^3 - x_2^2 + 5x_1 - 7$  an der Stelle  $\mathbf{a} = \begin{pmatrix} 1 \\ 2 \end{pmatrix}$ .

**Lösung:** Zuerst  $f'_1(\mathbf{x}) = 2x_2^3 + 5$  und  $f'_2(\mathbf{x}) = 6x_1x_2^2 - 2x_2$ . Nun die 2. Ableitungen:

$$f''_{11}(\mathbf{x}) = \frac{\partial}{\partial x_1} (2x_2^3 + 5) = 0 \quad f''_{12}(\mathbf{x}) = \frac{\partial}{\partial x_1} (6x_1x_2^2 - 2x_2) = 6x_2^2$$

$$f''_{21}(\mathbf{x}) = \frac{\partial}{\partial x_2} (2x_2^3 + 5) = 6x_2^2 \quad f''_{22}(\mathbf{x}) = \frac{\partial}{\partial x_2} (6x_1x_2^2 - 2x_2) = 12x_1x_2 - 2$$

**Hesse-Matrix:**

$$f''(\mathbf{x}) = \begin{pmatrix} 0 & 6x_2^2 \\ 6x_2^2 & 12x_1x_2 - 2 \end{pmatrix} \quad f''(1, 2) = \begin{pmatrix} 0 & 24 \\ 24 & 22 \end{pmatrix}$$

Mehrdimensionale Analysis

# **Globale Optimierung**

# Globale Optimierung

## Globale Extremwerte

Es sei  $f : M \rightarrow \mathbb{R}$ ,  $M \subseteq \mathbb{R}^2$  eine Funktion mit zwei Variablen.

Ein Punkt  $\mathbf{a} \in M$  ist ein **globales Maximum** von  $f$ , wenn

$$f(\mathbf{x}) \leq f(\mathbf{a}) \quad \text{für alle } \mathbf{x} \in M.$$

Ein Punkt  $\mathbf{a} \in M$  ist ein **globales Minimum** von  $f$ , wenn

$$f(\mathbf{x}) \geq f(\mathbf{a}) \quad \text{für alle } \mathbf{x} \in M.$$

# Globale Optimierung

## Satz 8.30: Stationäre (kritische) Punkte

Es sei  $f$  eine Funktion mit zwei Variablen und einer stetigen Ableitung, und es sei  $\mathbf{a}$  ein innerer Punkt von  $M$ .

Wenn der Punkt  $\mathbf{a}$  ein globales Maximum oder ein globales Minimum von  $f$  ist, dann muss  $\mathbf{a}$  ein **stationärer Punkt** von  $f$  sein, d.h. es muss die Gleichung

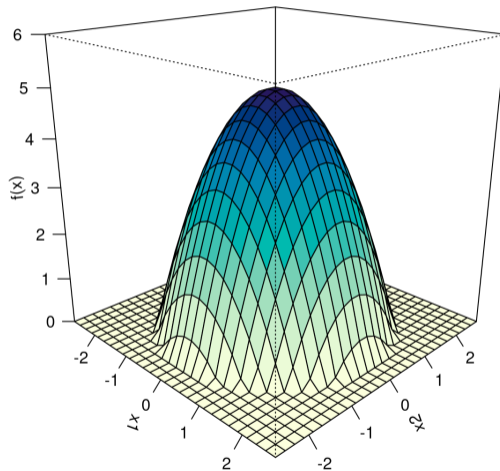
$$f'(\mathbf{a}) = \mathbf{0}$$

erfüllt sein.

In einem globalen Maximum oder globalen Minimum einer Funktion sind alle partiellen Ableitungen erster Ordnung gleich Null.

**Beachte:** Die Bedingung, dass alle partiellen Ableitungen erster Ordnung gleich null sein müssen, ist notwendig aber nicht hinreichend dafür, dass es sich bei  $\mathbf{a}$  um ein Maximum oder Minimum handelt.

# Globale Optimierung



# Globale Optimierung

## Musteraufgabe 8.32

Man finde ein globales Minimum der Funktion

$$f(x_1, x_2) = 2x_1^2 - x_1x_2 + x_2^2 - 2x_1 + 4x_2 + 3$$

**Lösung:** Wir bilden die ersten partiellen Ableitungen und setzen diese Null. So finden wir einen kritischen Punkt **a**:

$$\left. \begin{array}{l} f'_1 = 4x_1 - x_2 - 2 = 0 \\ f'_2 = -x_1 + 2x_2 + 4 = 0 \end{array} \right\} \begin{array}{l} x_1 = 0 \\ x_2 = -2 \end{array} \right\} \mathbf{a} = \begin{pmatrix} 0 \\ -2 \end{pmatrix}$$

Nur dieser eine Punkt **a** kommt als globales Minimum in Frage.

- Wie können wir sicher sein, dass **a** wirklich ein **globales Minimum** ist?
- Dazu werden wir die partiellen Ableitungen zweiter Ordnung untersuchen, sprich die **Hesse-Matrix**.

# Globale Optimierung

## Definition 8.33

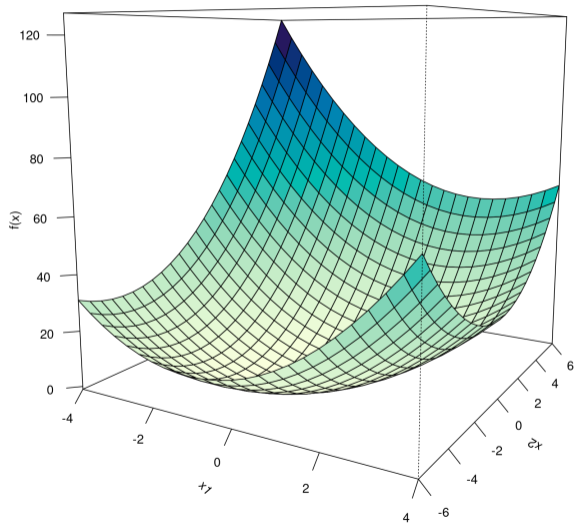
Eine symmetrische Matrix  $\mathbf{A}$  der Ordnung  $n \times n$  heißt **positiv semidefinit**, wenn  $\mathbf{x}^\top \mathbf{A} \mathbf{x} \geq 0$  für alle  $\mathbf{x} \in \mathbb{R}^n$ .

## Definition 8.34

Eine Funktion  $f$  mit zwei Variablen und einer stetigen zweiten Ableitung heißt **konvex**, wenn ihre Hesse-Matrix überall **positiv semidefinit** ist.

**Konvex** bedeutet: Der Funktionsgraph ist *nach oben offen* (oder *nach unten gewölbt*).

# Lösung Musteraufgabe 8.32



# Globale Optimierung

## Satz 8.35

Bei einer **konvexen Funktion** ist jeder **stationäre Punkt** ein **globales Minimum**.

## Satz 8.36

Eine symmetrische  $2 \times 2$  Matrix  $\mathbf{A} = \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} \\ a_{21} & a_{22} \end{pmatrix}$  ist genau dann **positiv semidefinit**, wenn

$$a_{11} \geq 0 \quad \text{und} \quad a_{22} \geq 0 \quad \text{und} \quad \det(\mathbf{A}) \geq 0$$

### Beachte:

- Da die Matrix symmetrisch ist, gilt  $a_{12} = a_{21}$ .
- Falls  $a_{11} > 0$  und  $\det(\mathbf{A}) \geq 0$ , so ist immer auch  $a_{22} \geq 0$ . Letztere Bedingung muss dann nicht separat überprüft werden.

## Lösung Musteraufgabe 8.32

Die **Hesse-Matrix** von  $f$  lautet:

$$f''(\mathbf{x}) = \begin{pmatrix} 4 & -1 \\ -1 & 2 \end{pmatrix}.$$

Damit sind

$$f''_{11}(\mathbf{x}) = 4 > 0 \quad \text{und} \quad f''_{22}(\mathbf{x}) = 2 > 0$$

und

$$\det(f''(\mathbf{x})) = 8 - 1 = 7 \geq 0.$$

Die Hesse-Matrix ist **positiv semidefinit** und daher die Funktion **konvex**, die Stelle  $\mathbf{a}$  ist ein **globales Minimum**.

# Globale Optimierung

## Musteraufgabe

Man überprüfe, ob die Funktion

$$f(x_1, x_2) = 2x_1^2 - 3x_1x_2 + x_2^2 - 2x_1 - 6$$

konvex ist.

**Lösung:** Die partiellen Ableitungen erster Ordnung lauten:

$$f'_1(x_1, x_2) = 4x_1 - 3x_2 - 2$$

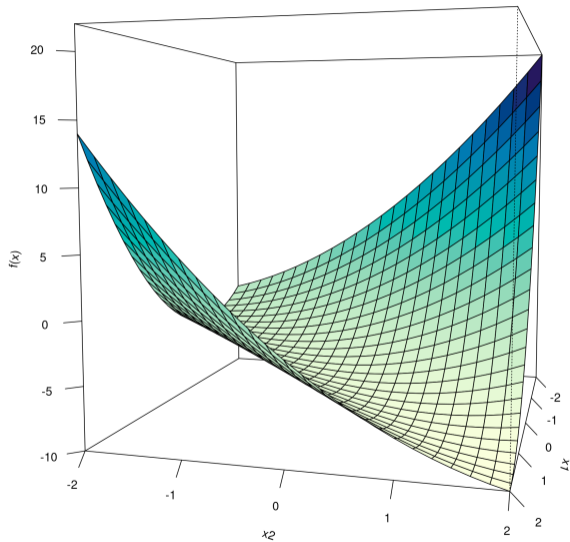
$$f'_2(x_1, x_2) = -3x_1 + 2x_2$$

Die Hesse-Matrix lautet:

$$\mathbf{A} = \begin{pmatrix} 4 & -3 \\ -3 & 2 \end{pmatrix}.$$

Es sind zwar  $a_{11} = 4 > 0$  und  $a_{22} = 2 > 0$ , aber  $\det(\mathbf{A}) = 8 - 9 = -1 < 0$ . Daher ist die Matrix **nicht positiv semidefinit** und die Funktion daher **nicht konvex**.

# Musteraufgabe



## Musteraufgabe 8.42

Man finde das Optimum der Funktion  $f(x_1, x_2) = e^{-x_1^2 - x_2^2}$

**Lösung:** Damit  $f$  ein Optimum besitzt, muss dieses ein **stationärer Punkt** sein:

$$f'_1(x_1, x_2) = -2x_1 e^{-x_1^2 - x_2^2}, \quad f'_2(x_1, x_2) = -2x_2 e^{-x_1^2 - x_2^2}$$

Das Gleichungssystem  $f'_1 = 0$  und  $f'_2 = 0$  besitzt die Lösung  $\mathbf{a} = (0, 0)^\top$ , denn die Exponentialfunktion ist immer  $> 0$

Das ist der einzige stationäre Punkt.

- Wie können wir sicher sein, dass  $\mathbf{a}$  wirklich ein **globales Maximum** ist?
- Wir untersuchen wieder die **Hesse-Matrix**.

# Globale Optimierung

## Definition 8.38

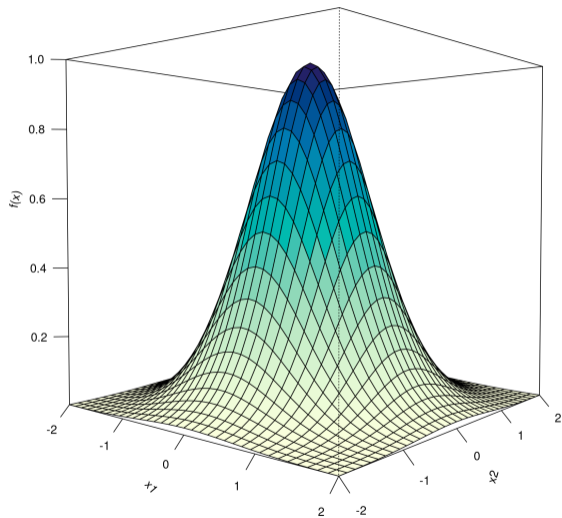
Eine symmetrische Matrix  $\mathbf{A}$  der Ordnung  $n \times n$  heißt **negativ semidefinit**, wenn  $\mathbf{x}^T \mathbf{A} \mathbf{x} \leq 0$  für alle  $\mathbf{x} \in \mathbb{R}^n$ .

## Definition 8.39

Eine Funktion mit zwei Variablen und einer stetigen zweiten Ableitung heißt **konkav**, wenn ihre Hesse-Matrix überall **negativ semidefinit** ist.

**Konkav** bedeutet: Der Funktionsgraph ist *nach unten offen* (oder *nach oben gewölbt*).

# Lösung Musteraufgabe 8.42



# Globale Optimierung

## Satz 8.40

Bei einer **konkaven Funktion** ist jeder **stationäre Punkt** ein **globales Maximum**.

## Satz 8.41

Eine symmetrische  $2 \times 2$  Matrix  $\mathbf{A} = \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} \\ a_{21} & a_{22} \end{pmatrix}$  ist genau dann **negativ semidefinit**, wenn

$$a_{11} \leq 0 \quad \text{und} \quad a_{22} \leq 0 \quad \text{und} \quad \det(\mathbf{A}) \geq 0$$

## Beachte:

- Wieder gilt, dass  $a_{12} = a_{21}$ .
- Falls  $a_{11} < 0$  und  $\det(\mathbf{A}) \geq 0$ , gilt wieder auch  $a_{22} \leq 0$ .

## Lösung Musteraufgabe 8.42

Die **Hesse-Matrix** von  $f$  lautet:

$$f''(\mathbf{x}) = e^{-x_1^2 - x_2^2} \begin{pmatrix} -2(1 - 2x_1^2) & 4x_1x_2 \\ 4x_1x_2 & -2(1 - 2x_2^2) \end{pmatrix}, \quad f''(0,0) = \begin{pmatrix} -2 & 0 \\ 0 & -2 \end{pmatrix}.$$

Damit sind

$$f''_{11}(\mathbf{x}) = -2 < 0 \quad \text{und} \quad f''_{22}(\mathbf{x}) = -2 < 0$$

und

$$\det(f''(\mathbf{x})) = 4 \geq 0.$$

Die Hesse-Matrix ist **negativ semidefinit**, die Funktion ist **konkav** und die Stelle  $\mathbf{a}$  ist ein **globales Maximum**.

# Globale Optimierung

## Musteraufgabe

Man überprüfe, ob die Funktion

$$f(x_1, x_2) = x_1^2 + x_1x_2 - x_2^2 + x_1 + 1$$

konkav ist.

**Lösung:** Die partiellen Ableitungen erster Ordnung sind:

$$f'_1(x_1, x_2) = 2x_1 + x_2 + 1$$

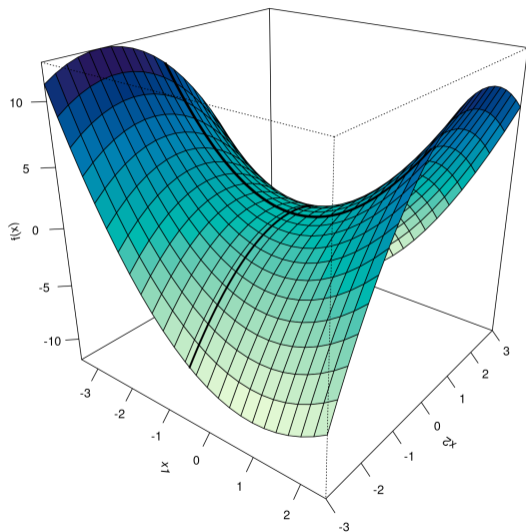
$$f'_2(x_1, x_2) = x_1 - 2x_2$$

Die Hesse-Matrix lautet:

$$\mathbf{A} = f''(\mathbf{x}) = \begin{pmatrix} 2 & 1 \\ 1 & -2 \end{pmatrix}$$

Da  $a_{11} = 2 > 0$ , ist  $f$  nicht konkav.  $f$  ist allerdings auch nicht konvex, denn  $a_{22} = -2 < 0$ . Außerdem ist auch  $\det(\mathbf{A}) = -5 < 0$ .

# Globale Optimierung



Mehrdimensionale Analysis

# Implizite Funktionen

# Implizite Funktionen

## Substitution von Produktionsfaktoren

Ein Hersteller produziert ein Gut aus den Rohstoffen A und B. Die Produktionsfunktion lautet ( $x_1, x_2$  sind die eingesetzten Mengen von A und B):

$$q = F(x_1, x_2) = 100x_1x_2$$

- Der Hersteller möchte die Faktorkombination so ändern, dass der Output  $q$  unverändert bleibt → **Faktorsubstitution**.
- Er setzt die Menge  $x_1$  fest und berechnet  $x_2$  so, dass  $q$  unverändert bleibt  $\implies x_2 = f(x_1)$  ist eine Funktion von  $x_1$ .
- $f(x_1)$  ist durch die Gleichung

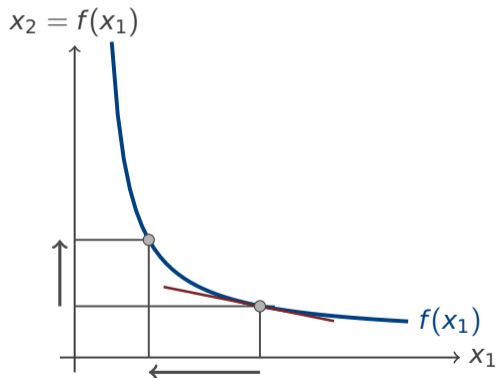
$$q = F(x_1, x_2) = F(x_1, f(x_1)) = 100 x_1 f(x_1)$$

**implizit definiert** und kann hier leicht ausgerechnet werden:

$$q = 100x_1 f(x_1) \implies f(x_1) = \frac{q}{100x_1}$$

# Implizite Funktionen

**Bemerkung:** In der **Mikroökonomie** wird im Falle einer Produktionsfunktion die Funktion  $f(x_1)$  eine **Isoquante** genannt.



Faktorsubstitution  $A \leftrightarrow B$

# Implizite Funktionen

## **Musteraufgabe 8.54**

Die Produktionsfunktion laute  $F(x_1, x_2) = x_1^2 + 5x_1x_2 + x_2^2$ . Im Moment verwendet der Hersteller die Faktorkombination  $(x_1, x_2) = (3, 5)$ . Es soll nun der Einsatz von Faktor A erhöht werden und der Einsatz von Faktor B verringert werden und zwar unter Beibehaltung des aktuellen Produktionsniveaus.

Berechnen Sie die Grenzrate der Substitution von Faktor A gegen Faktor B.

### **Lösung:**

Gesucht ist die erste Ableitung der Funktion  $f(x_1)$ , die implizit durch

$$F(x_1, f(x_1)) = F(3, 5) = 109$$

definiert ist.

## Lösung Musteraufgabe 8.54

Wir können  $x_2 = f(x_1)$  **explizit** bestimmen:

$$F(x_1, f(x_1)) = 109$$

$$x_1^2 + 5x_1f(x_1) + f(x_1)^2 = 109$$

**quadratische Gleichung in  $f(x_1)$ :**

$$f(x_1)^2 + 5x_1f(x_1) + (x_1^2 - 109) = 0$$

Wir lösen diese Gleichung, dabei sind wir nur an den **positiven Lösungen** interessiert:

$$f(x_1) = \frac{-5x_1 + \sqrt{25x_1^2 - 4(x_1^2 - 109)}}{2} = \frac{\sqrt{436 + 21x_1^2} - 5x_1}{2}$$

## Lösung Musteraufgabe 8.54

Die erste Ableitung lautet:

$$f(x_1) = \frac{\sqrt{436 + 21x_1^2} - 5x_1}{2}$$
$$f'(x_1) = \frac{1}{2} \left( \frac{42x_1}{2\sqrt{436 + 21x_1^2}} - 5 \right)$$

$$\text{für } x_1 = 3 : \quad f'(3) = -1.24$$

Wird Faktor A um eine marginale ME erhöht, muss Faktor B um ca. 1.24 ME verringert werden, damit das Produktionsniveau unverändert bleibt.

Es gibt eine **weitere Berechnungsmöglichkeit ...**

# Ableitung von impliziten Funktionen

Wir wissen, dass die Gleichung  $F(x_1, x_2) = \text{const}$ ,  $x_2$  implizit als Funktion von  $x_1$  festlegt, also  $x_2 = f(x_1)$ . Wir suchen  $f'(x_1)$ .

- Um die Ableitung  $f'(x_1)$  zu bekommen, können wir die **Gleichung**

$$F(x_1, f(x_1)) = \text{const}$$

auf beiden Seiten nach  $x_1$  differenzieren.

- Die rechte Seite ist eine Konstante und damit ist die Ableitung gleich null.
- Für die linke Seite nehmen wir die bekannte **Kettenregel** zu Hilfe.

# Ableitung von impliziten Funktionen

Wir schreiben die linke Seite ( $F(x_1, f(x_1))$ ) als **Hintereinanderausführung** von zwei Funktionen

$$F(\mathbf{g}(x_1)) \quad \text{mit } \mathbf{g}(x_1) = \begin{pmatrix} x_1 \\ f(x_1) \end{pmatrix}$$

und leiten dann nach  $x_1$  ab:

$$\begin{aligned} \frac{dF}{dx_1} &= F'(\mathbf{g}(x_1)) \cdot \mathbf{g}'(x_1) \\ &= \begin{pmatrix} F'_1(\mathbf{g}(x_1)) & F'_2(\mathbf{g}(x_1)) \end{pmatrix} \cdot \begin{pmatrix} 1 \\ f'(x_1) \end{pmatrix} \\ \frac{dF}{dx_1} &= F'_1(x_1, x_2) + F'_2(x_1, x_2)f'(x_1) \end{aligned}$$

# Ableitung von impliziten Funktionen

Damit erhalten wir

$$\begin{aligned}F(x_1, x_2) = F(\mathbf{g}(x_1)) &= \text{const} \\ \frac{dF}{dx_1} &= 0 \\ F'_1(x_1, x_2) + F'_2(x_1, x_2)f'(x_1) &= 0 \\ f'(x_1) &= -\frac{F'_1(x_1, x_2)}{F'_2(x_1, x_2)}\end{aligned}$$

## Satz 8.55: Ableitung von impliziten Funktionen

Es seien  $F(x_1, x_2)$  und  $x_2 = f(x_1)$  Funktionen mit stetiger Ableitung. Wenn  $F(x_1, f(x_1)) = \text{const}$ , dann gilt:

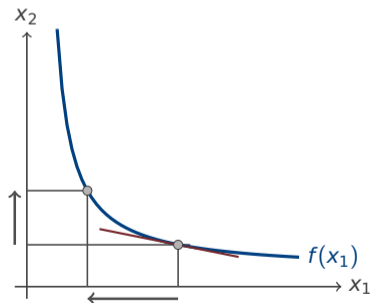
$$f'(x_1) = -\frac{F'_1(x_1, x_2)}{F'_2(x_1, x_2)}$$

# Implizite Funktionen

Nehmen wir noch einmal das Bild der Isoquante, dann sehen wir

$$f'(x_1) = -\frac{F'_1(x_1, x_2)}{F'_2(x_1, x_2)}$$

ist der Anstieg der Isoquante für jede Faktorkombination.



Faktorsubstitution  $A \leftrightarrow B$

# Implizite Funktionen

**Musteraufgabe 8.54:** Neuerliche Lösung mittels Satz 8.51.

Es war  $F(x_1, x_2) = x_1^2 + 5x_1x_2 + x_2^2$  mit den partiellen Ableitungen:

$$F'_1(x_1, x_2) = 2x_1 + 5x_2, \quad F'_2(x_1, x_2) = 5x_1 + 2x_2$$

Daraus folgt:

$$f'(3) = -\frac{F'_1(3, 5)}{F'_2(3, 5)} = -\frac{31}{25} = -1.24$$

Mehrdimensionale Analysis

# **Optimierung unter Nebenbedingungen – Ergänzungen**

# Optimierung unter Nebenbedingungen

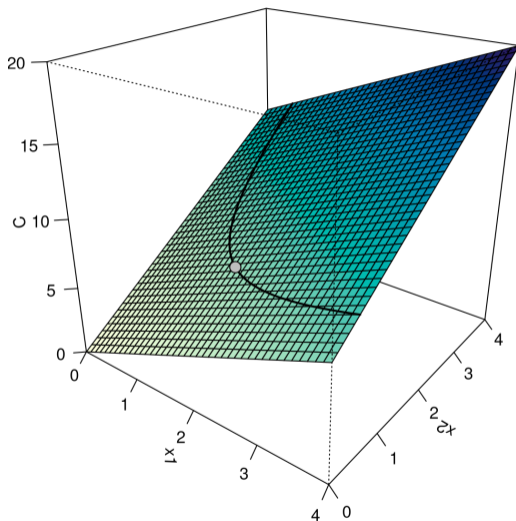
Mit dem Wissen über das Ableiten von impliziten Funktionen wollen wir uns die **Methode von Lagrange** und vor allem warum sie funktioniert noch einmal anschauen.

## **Musteraufgabe 8.58**

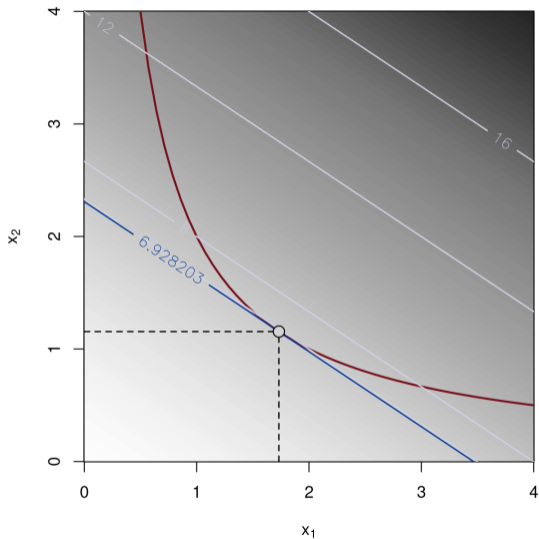
Die Produktionsfunktion laute  $q = F(x_1, x_2) = 100x_1x_2$  und die Faktorpreise betragen 2 bzw. 3 GE pro Mengeneinheit. Man bestimme die optimale Faktorkombination bei einem Produktionsniveau von  $q = 200$ .

Damit lautet die Kostenfunktion  $C(x_1, x_2) = 2 \cdot x_1 + 3 \cdot x_2$ . Diese soll minimiert werden unter der Nebenbedingung, dass die Produktionsmenge  $q = F(x_1, x_2)$  beträgt.

# Grafische Veranschaulichung



# Grafische Veranschaulichung



# Optimierung unter Nebenbedingungen

- 1 Wir definieren die Faktormenge für B **implizit** als  $f(x_1)$  durch die Nebenbedingung  $q = F(x_1, f(x_1))$ .
- 2 Dann suchen wir einen stationären Punkt der Kostenfunktion  $C(x_1, f(x_1))$ . Dieser muss also  $\frac{dC}{dx_1} = 0$  erfüllen.
- 3 Mit der **Kettenregel**:

$$\frac{dC}{dx_1} = C'_1(x_1, f(x_1)) + C'_2(x_1, f(x_1)) \cdot f'(x_1) = 0$$

$$f'(x_1) = -\frac{C'_1(x_1, x_2)}{C'_2(x_1, x_2)}$$

- 4 Andererseits ist  $f'(x_1)$  die Ableitung einer durch  $F(x_1, x_2) = q$  **implizit definierten** Funktion und damit gilt nach Satz 8.55:

$$f'(x_1) = -\frac{F'_1(x_1, x_2)}{F'_2(x_1, x_2)}$$

# Optimierung unter Nebenbedingungen

Wir erhalten:

$$-\frac{F'_1(x_1, x_2)}{F'_2(x_1, x_2)} = -\frac{C'_1(x_1, x_2)}{C'_2(x_1, x_2)}$$
$$\frac{C'_2(x_1, x_2)}{F'_2(x_1, x_2)} = \frac{C'_1(x_1, x_2)}{F'_1(x_1, x_2)} = \lambda$$

Wenn wir uns an das Lagrange Rechenschema zurück erinnern,

## Schritt 2

Wir suchen stationäre Punkte der Lagrange-Funktion. In einem stationären Punkt der Lagrange-Funktion sind alle drei partiellen Ableitungen erster Ordnung Null:

$$L'_1 = C'_1 - \lambda F'_1 = 0$$

$$L'_2 = C'_2 - \lambda F'_2 = 0$$

$$L'_3 \text{ (Nebenbedingung)} : F = q$$

dann haben wir die ersten beiden Bedingungen hergeleitet. Die dritte Gleichung ist die Nebenbedingung, unter der optimiert wird.

# Grafische Veranschaulichung

Wir können uns das Problem auch noch einmal grafisch anschauen.

Die Niveaulinien der Kostenfunktion  $C(x_1, x_2) = 2x_1 + 3x_2$  haben für alle  $(x_1, x_2)$  die Steigung

$$-\frac{C'_1(x_1, x_2)}{C'_2(x_1, x_2)} = -\frac{2}{3} = -0.67$$

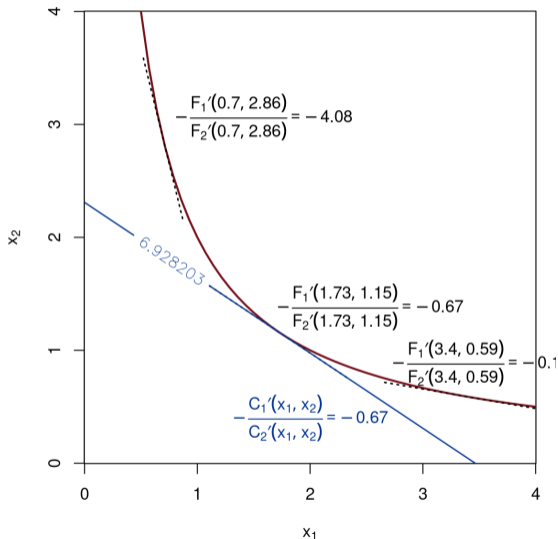
Die Isoquante der Nebenbedingung  $200 = F(x_1, x_2) = 100x_1x_2$  hat im Punkt  $(x_1, x_2)$  die Steigung

$$-\frac{F'_1(x_1, x_2)}{F'_2(x_1, x_2)} = -\frac{100x_2}{100x_1} = -\frac{x_2}{x_1}$$

Nur im Optimum mit  $x_1 = 1.73$  und  $x_2 = 1.15$  sind beide Steigungen gleich

$$-\frac{F'_1(1.73, 1.15)}{F'_2(1.73, 1.15)} = -\frac{1.15}{1.73} = -0.67 = -\frac{C'_1(1.73, 1.15)}{C'_2(1.73, 1.15)}$$

# Grafische Veranschaulichung



# Interpretation des Lagrange-Multiplikators

## Interpretation des Lagrange-Multiplikators

Es sei  $C(x_1, x_2)$  eine Zielfunktion, die unter der **Nebenbedingung**  $F(x_1, x_2) = q$  zu optimieren ist.

- Die optimalen Werte für die Variablen seien  $x_1^*$  und  $x_2^*$ . Diese Werte sind eine Funktion von  $q$ .
- Setzen wir diese optimalen Werte in die Zielfunktion ein, so erhalten wir  $C^*(q)$ .
- Es gilt, dass  $\frac{\partial C^*}{\partial q} = \lambda^*$ .
- Das heißt der Lagrange-Multiplikator gibt an, um wie viel sich der optimale Wert der Zielfunktion näherungsweise ändern würde, wenn die Nebenbedingung um eine marginale Einheit gelockert würde.

# Interpretation des Lagrange-Multiplikators

## **Musteraufgabe 8.58 (nochmals)**

Minimiere  $C(x_1, x_2) = 2x_1 + 3x_2$  unter der Nebenbedingung  $100x_1x_2 = q$ .

**Lösung:** Die **Lagrange-Funktion** lautet:

$$L(x_1, x_2, \lambda) = 2x_1 + 3x_2 - \lambda(\mathbf{100x_1x_2} - \mathbf{q})$$

Wir bilden die drei partiellen Ableitungen:

$$L'_1 = 2 - 100\lambda x_2 = 0 \quad \implies x_2 = \frac{0.02}{\lambda}$$

$$L'_2 = 3 - 100\lambda x_1 = 0 \quad \implies x_1 = \frac{0.03}{\lambda}$$

$$L'_3 \text{ (Nebenbedingung)} : \quad 100x_1x_2 = q \quad \implies x_1x_2 = \frac{q}{100}$$

## Lösung Musteraufgabe 8.58

Ein **stationärer Punkt** muss also die **drei Gleichungen** erfüllen:

$$x_1 = \frac{0.03}{\lambda}, \quad x_2 = \frac{0.02}{\lambda}, \quad x_1 x_2 = \frac{q}{100}$$

Daraus errechnen wir

$$x_1 x_2 = \frac{q}{100} \implies \frac{0.02 \cdot 0.03}{\lambda^2} = \frac{q}{100} \implies \lambda^* = \sqrt{\frac{0.06}{q}}$$

$$x_1^* = \frac{0.03}{\lambda^*} = \sqrt{0.015q}, \quad x_2^* = \frac{0.02}{\lambda^*} = \sqrt{\frac{0.02q}{3}}$$

$$C^*(x_1^*, x_2^*) = 2 \cdot \sqrt{0.015q} + 3 \cdot \sqrt{\frac{0.02q}{3}} = 2\sqrt{0.06q} = C^*(q)$$

$$C'(q) = \sqrt{\frac{0.06}{q}} = \lambda^*$$

## Lösung Musteraufgabe 8.58

**Beispiel:**  $q = 200$  (siehe Thema 2).

$$\text{Menge } x_1^* = 1.73205 = \sqrt{0.015 \cdot 200}$$

$$\text{Menge } x_2^* = 1.15470 = \sqrt{0.02/3 \cdot 200}$$

$$\text{Kosten } C^* = 6.92820 = 2 \cdot \sqrt{0.06 \cdot 200}$$

$$\text{Lagrange-Multiplikator } \lambda^* = 0.01732 = \sqrt{0.06/200}$$

**Interpretation:** Bei einer Änderung des Produktionsniveaus unter der Nebenbedingung auf  $q = 201$  ist also eine Steigerung der optimalen Kosten auf etwa  $6.92820 + 0.01732 = 6.94552$  zu erwarten.

**Tatsächlich:** Die optimalen Kosten steigen auf  $C^*(201) = 2 \cdot \sqrt{0.06 \cdot 201} = 6.94550$ .