

Dr. Hanna Peywand Kiani

# **Vorlesungsvertretung Analysis III für Studierende der Ingenieurwissenschaften**

## **Vorlesung 6/7: Extrema unter Nebenbedingungen, Lagrange Multiplikatoren**

**21/28.11.2014**

# Optimierung mit Gleichungsnebenbedingungen

$$\mathbf{x} = \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix} \in \mathbb{R}^n, \mathbf{g} : \mathbf{x} \mapsto \mathbf{g}(\mathbf{x}) = \begin{pmatrix} g_1(\mathbf{x}) \\ g_2(\mathbf{x}) \\ \vdots \\ g_m(\mathbf{x}) \end{pmatrix} \in \mathbb{R}^m, f : \mathbf{x} \mapsto f(\mathbf{x}) \in \mathbb{R}$$

**Problem: Zielfunktion**

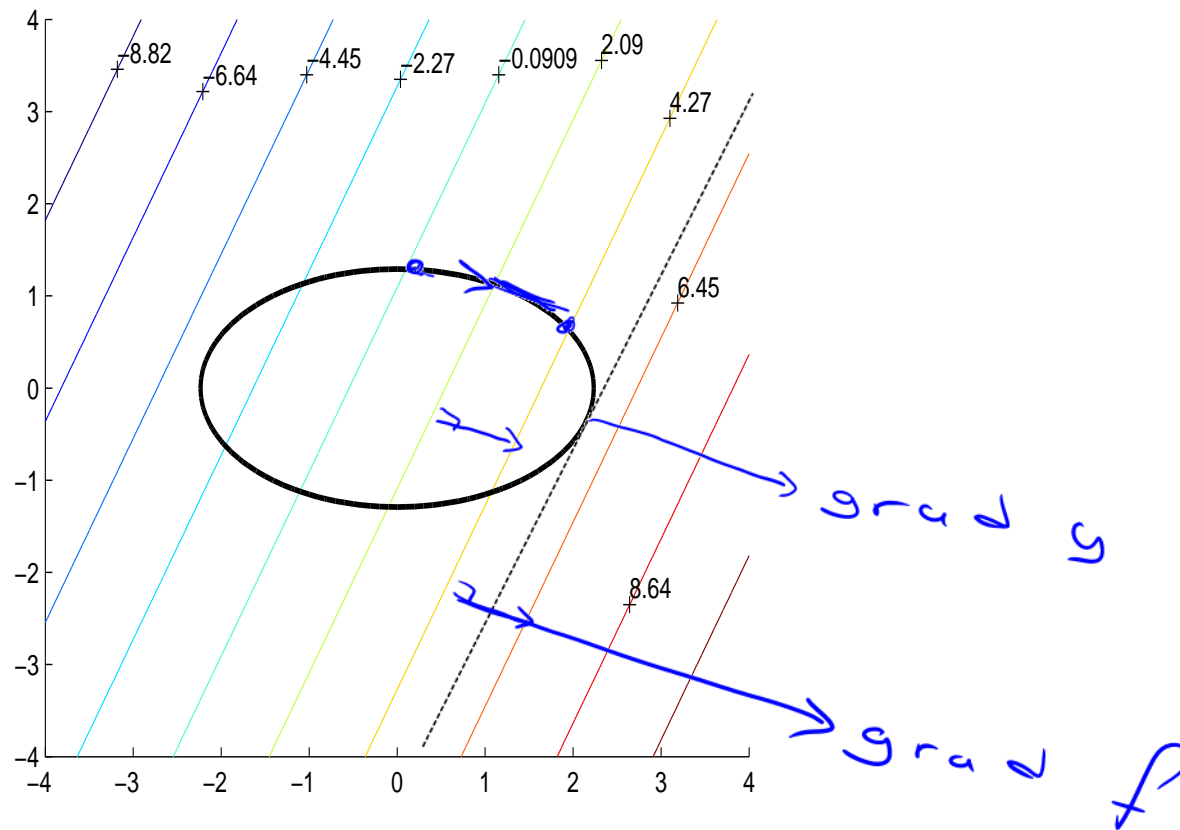
$$f(\mathbf{x}) = \min/\max !$$

unter der(den) **Nebenbedingung(en)**

$$g(\mathbf{x}) = 0$$

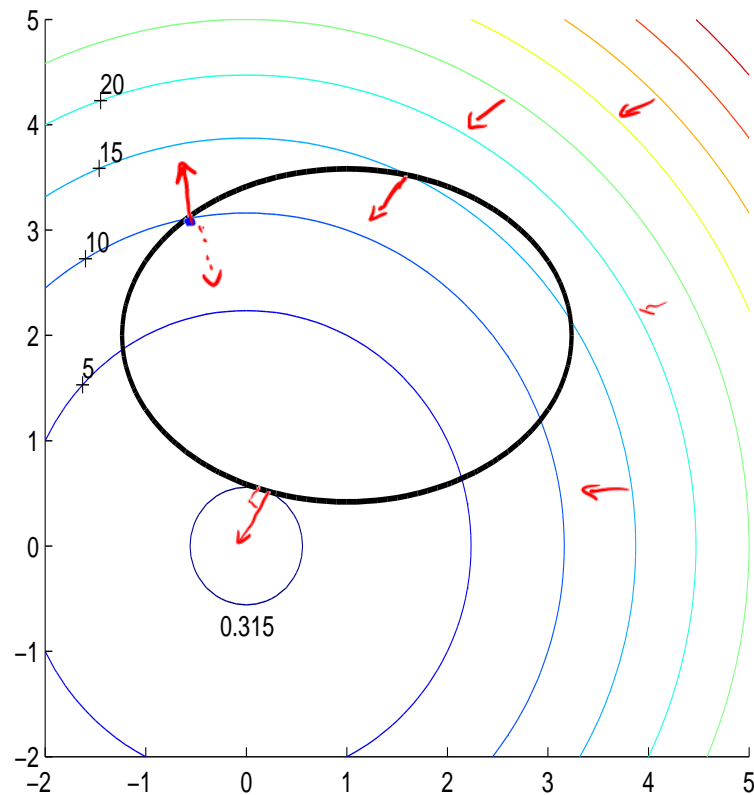
Folien 90-91: Minimale Oberfläche einer zylindrischen Dose bei vorgegebenem Volumen (vgl. Anleitung 1)

Beispiel:  $f(x, y) := 1 + 2x - y \stackrel{!}{=} \max$   
 unter der Nebenbedingung  $g(x, y) = x^2 + 3y^2 - 4 = 0.$



Beispiel:  $f(x, y) := x^2 + y^2 \stackrel{!}{=} \min$

unter der Nebenbedingung  $g(x, y) = (x - 1)^2 + 2(y - 2)^2 - 4 = 0.$



$$\vec{v} = \mu \vec{w}$$

$$\vec{v} + \lambda \vec{w} = 0$$

$$\begin{aligned} & \text{grad} f(x_0, y_0) \\ & + \lambda \text{grad} g(x_0, y_0) \\ & = 0 \end{aligned}$$

Beobachtung: Im Min/Max  $\vec{x}_0$  muss gelten  $\text{grad } f(\vec{x}_0) + \lambda \text{grad } g(\vec{x}_0) = 0$

Im allgemeinen Fall ( $m$  Nebenbedingungen) erhalten wir unten

$$\text{grad } f(\vec{x}_0) + \sum_{k=1}^m \lambda_k \text{grad } g_k(\vec{x}_0) = 0.$$

$$\text{grad } (f + \sum \lambda_u g_u) = 0$$

Oder mit  $F(\vec{x}) := f(\vec{x}) + \sum_{k=1}^m \lambda_k g_k(\vec{x})$ :

$$\text{grad } F(\vec{x}_0) = 0, \quad g_k(\vec{x}_0) = 0 \text{ für } k = 1, 2, \dots, m$$

# Allgemeine Formulierung des Problems.

Bestimme die Extremwerte der Funktion  $f : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$  unter den Nebenbedingungen

$$\underline{\mathbf{g}(\mathbf{x}) = 0},$$

wobei  $\mathbf{g} : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^m$ .

Die Nebenbedingungen lauten also

$$\begin{aligned} g_1(x_1, \dots, x_n) &= 0 \\ &\vdots \\ g_m(x_1, \dots, x_n) &= 0 \end{aligned}$$

**Alternativ:** Bestimme die Extremwerte der Funktion  $f(\mathbf{x})$  auf der Menge

$$G := \{\mathbf{x} \in \mathbb{R}^n \mid \mathbf{g}(\mathbf{x}) = \mathbf{0}\}.$$

# Die Lagrange-Funktion und das Lagrange-Lemma.

Wir definieren die **Lagrange-Funktion**

$$F(\mathbf{x}) := f(\mathbf{x}) + \sum_{i=1}^m \lambda_i g_i(\mathbf{x}) \quad \text{für } \mathbf{x} \in D$$

$F = f + \vec{\lambda}^T \vec{g}$   
 $(\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_m) \cdot \begin{pmatrix} g_1 \\ g_2 \\ \vdots \\ g_m \end{pmatrix}$

und suchen die Extremwerte von  $F(\mathbf{x})$  für festes  $\lambda = (\lambda_1, \dots, \lambda_m)^T$ . =  $\lambda_1 g_1 + \dots + \lambda_m g_m$

Die Zahlen  $\lambda_i$ ,  $i = 1, \dots, m$  nennt man **Lagrange-Multiplikatoren**.

**Satz: (Lagrange-Lemma):** Minimiert (bzw. maximiert)  $\mathbf{x}^0 \in D$  die Lagrange-Funktion  $F(\mathbf{x})$  (für ein festes  $\lambda$ ) über  $D$  und gilt  $\mathbf{g}(\mathbf{x}^0) = \mathbf{0}$ , so liefert  $\mathbf{x}^0$  das Minimum (bzw. Maximum) von  $f(\mathbf{x})$  über  $G := \{\mathbf{x} \in D \mid \mathbf{g}(\mathbf{x}) = \mathbf{0}\}$ .

**Beweis:** Für ein beliebiges  $\mathbf{x} \in D$  gilt nach Voraussetzung

$$\underline{F(\mathbf{x}^0)} = f(\mathbf{x}^0) + \cancel{\lambda^T \mathbf{g}(\mathbf{x}^0)} \leq f(\mathbf{x}) + \cancel{\lambda^T \mathbf{g}(\mathbf{x})} = \underline{F(\mathbf{x})}$$

Wählt man speziell  $\mathbf{x} \in G$ , so ist  $\mathbf{g}(\mathbf{x}) = \mathbf{g}(\mathbf{x}^0) = \mathbf{0}$ , also auch  $f(\mathbf{x}^0) \leq f(\mathbf{x})$ . ■

# Eine notwendige Bedingung für lokale Extrema.

Sind  $f$  und  $g_i$ ,  $i = 1, \dots, m$ ,  $C^1$ -Funktionen, so ist eine notwendige Bedingung für eine Extremstelle  $\mathbf{x}^0$  von  $F(\mathbf{x})$  gegeben durch

$$\text{grad}(F)(\mathbf{x}) = \text{grad}(f)(\mathbf{x}) + \sum_{i=1}^m \lambda_i \text{grad}(g_i)(\mathbf{x}) = \mathbf{0}.$$

$$\begin{aligned} F_{x_1} &= 0 \\ F_{x_2} &= 0 \\ &\vdots \\ F_{x_n} &= 0 \end{aligned}$$

Zusammen mit den Nebenbedingungen  $\mathbf{g}(\mathbf{x}) = 0$  ergibt sich ein (nichtlineares) Gleichungssystem mit  $(n + m)$  Gleichungen und  $(n + m)$  Unbekannten  $\mathbf{x}$  und  $\lambda$ .

Die Lösungen  $(\mathbf{x}^0, \lambda^0)$  sind geeignete Kandidaten für die gesuchten Extremstellen, denn diese erfüllen die o.g. notwendige Bedingung.

$$\begin{aligned} g_1 &= 0 \\ g_2 &= 0 \\ &\vdots \\ g_m &= 0 \end{aligned}$$

**Alternativ:** Definiere eine Lagrange-Funktion

$$G(\mathbf{x}, \lambda) := f(\mathbf{x}) + \sum_{i=1}^m \lambda_i g_i(\mathbf{x})$$

und suche die Extremstellen von  $G(\mathbf{x}, \lambda)$  bezüglich  $\mathbf{x}$  **und**  $\lambda$ .



## Bemerkung.

Man kann auch eine **hinreichende** Bedingung aufstellen:

Sind die Funktionen  $f$  und  $g$   $C^2$ -Funktionen und ist die Hesse-Matrix  $\mathbf{H}_F(\mathbf{x}^0)$  der Lagrange-Funktion positiv (bzw. negativ) definit, so ist  $\mathbf{x}^0$  tatsächlich ein strenges lokales Minimum (bzw. Maximum) von  $f(\mathbf{x})$  auf  $G$ .

In den meisten Anwendungen ist die hinreichende Bedingung allerdings **nicht** erfüllt, obwohl  $\mathbf{x}^0$  ein strenges lokales Extremum ist.

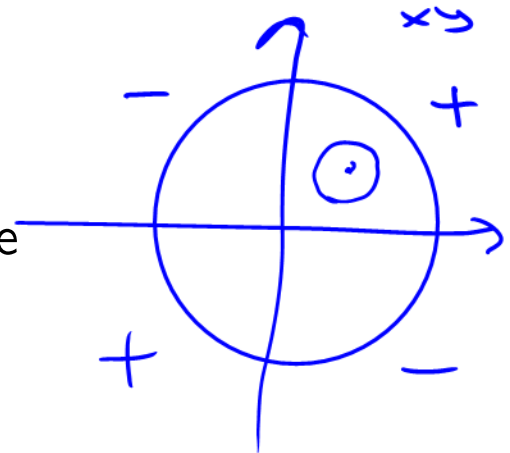
Insbesondere kann man aus der Indefinitheit der Hesse-Matrix  $\mathbf{H}_F(\mathbf{x}^0)$  **nicht** schließen, dass  $\mathbf{x}^0$  kein Extremwert ist.

Ähnlich problematisch ist die hinreichende Bedingung, die man aus der Hesse-Matrix für die Lagrange-Funktion  $G(\mathbf{x}, \lambda)$  bezüglich  $\mathbf{x}$  **und**  $\lambda$  erhält.

## Beispiel.

Gesucht seien die Extrema von  $f(x, y) := xy$  auf der Kreisscheibe

$$K := \{(x, y)^T \mid x^2 + y^2 \leq 1\}$$



Da die Funktion  $f$  stetig und  $K \subset \mathbb{R}^2$  kompakt ist, folgt die Existenz von globalen Maxima und Minima von  $f$  auf  $K$ .

Wir betrachten zunächst das Innere  $K^0$  von  $K$ , also die *offene* Menge

$$K^0 := \{(x, y)^T \mid x^2 + y^2 < 1\}.$$

Die notwendige Bedingung für einen Extremwert lautet nun

$$\boxed{\text{grad}(f) = (y, x) = \mathbf{0}.}$$

$$\begin{aligned} \text{grad } f &= (y, x) \\ &= (0, 0) \\ \Rightarrow \begin{pmatrix} x \\ y \end{pmatrix} &= \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \end{pmatrix} \end{aligned}$$

Somit ist der Ursprung  $\mathbf{x}^0 = \mathbf{0}$  Kandidaten für ein (lokales) Extremum.

## Fortsetzung des Beispiels.

$$f_x = y$$

$$f_y = x$$

$$H_f = \begin{pmatrix} f_{xx} & f_{xy} \\ f_{yx} & f_{yy} \end{pmatrix}$$

Die Hesse-Matrix  $H_f$  im Ursprung, gegeben durch

$$H_f(\mathbf{0}) = \begin{pmatrix} 0 & 1 \\ 1 & 0 \end{pmatrix}$$

$$\det H_f(\vec{0}) = -1 < 0$$

$$\lambda^2 - 1 = 0 \quad \lambda = \pm 1$$

$$\begin{pmatrix} 0 & 1 \\ 1 & 0 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \end{pmatrix}$$

ist **indefinit**. Daher ist  $\mathbf{x}^0$  ein **Sattelpunkt**.

$$\lambda = 1$$

Die Extrema der Funktion müssen also auf dem Rand liegen, der eine **Gleichungsnebenbedingung** darstellt:

$$\lambda = -1$$

$$g(x, y) = x^2 + y^2 - 1 = 0$$

$$\begin{pmatrix} 0 & 1 \\ 1 & 0 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 \\ -1 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} -1 \\ 1 \end{pmatrix}$$

Wir suchen also die Extremwerte von  $f(x, y) = xy$  unter der Nebenbedingung  $g(x, y) = 0$ . Die zugehörige Lagrange-Funktion lautet

$$F(x, y) = xy + \lambda(x^2 + y^2 - 1).$$

$$f + \lambda \cdot g$$

## Komplettierung des Beispiels.

Damit ergibt sich das (nichtlineare) Gleichungssystem

$$\begin{array}{l} F_x = 0 \\ F_y = 0 \\ g = 0 \end{array} \quad \begin{array}{l} y + 2\lambda x = 0 \\ x + 2\lambda y = 0 \\ x^2 + y^2 = 1 \end{array}$$

mit den vier Lösungen

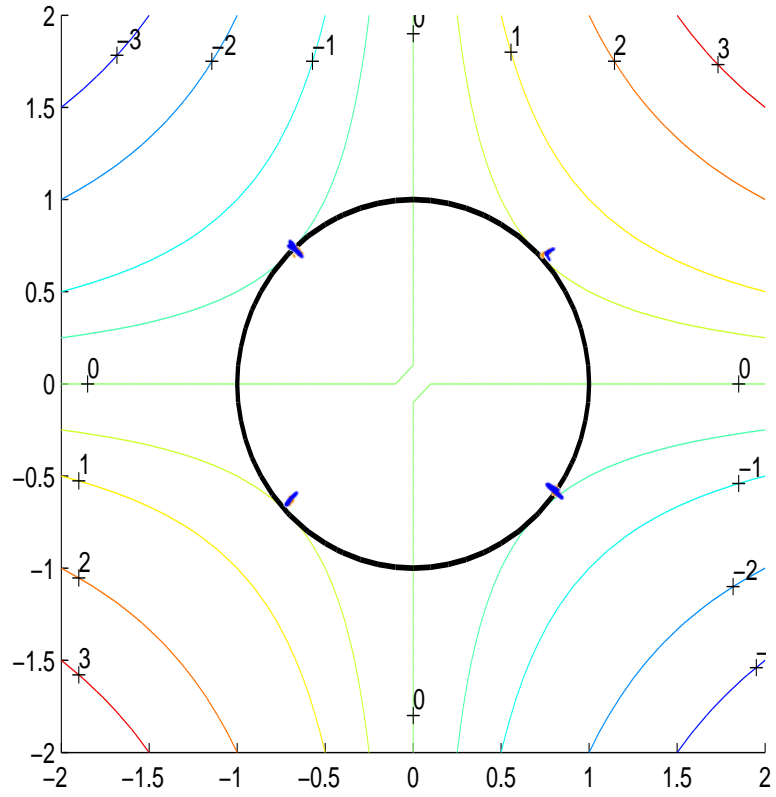
$$\lambda = \frac{1}{2} \quad : \quad \mathbf{x}^{(1)} = (\sqrt{1/2}, -\sqrt{1/2})^T \quad \mathbf{x}^{(2)} = (-\sqrt{1/2}, \sqrt{1/2})^T$$

$$\lambda = -\frac{1}{2} \quad : \quad \mathbf{x}^{(3)} = (\sqrt{1/2}, \sqrt{1/2})^T \quad \mathbf{x}^{(4)} = (-\sqrt{1/2}, -\sqrt{1/2})^T$$

Minima und Maxima lassen sich nun einfach aus den Funktionswerten ablesen:

$$f(\mathbf{x}^{(1)}) = f(\mathbf{x}^{(2)}) = -1/2 \quad f(\mathbf{x}^{(3)}) = f(\mathbf{x}^{(4)}) = 1/2$$

d.h. Minima sind  $\mathbf{x}^{(1)}$  und  $\mathbf{x}^{(2)}$ , Maxima sind  $\mathbf{x}^{(3)}$  und  $\mathbf{x}^{(4)}$ . □



# Die Lagrange-Multiplikatoren-Regel.

$$g(x, y) = 0$$

**Satz:** Seien  $f, g_1, \dots, g_m : D \rightarrow \mathbb{R}$  jeweils  $C^1$ -Funktionen, und sei  $\mathbf{x}^0 \in D$  ein lokales Extremum von  $f(\mathbf{x})$  unter der Nebenbedingung  $\mathbf{g}(\mathbf{x}) = \mathbf{0}$ . Weiterhin gelte die **Regularitätsbedingung**

$$(g_x \quad g_y) = (0 \quad 0)$$

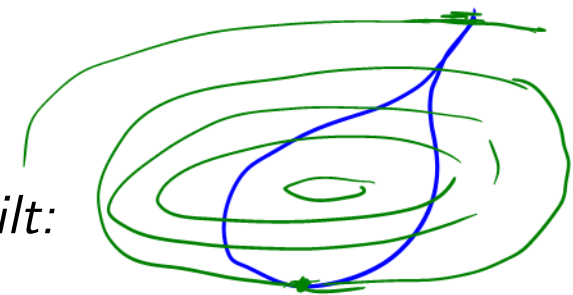
$$\text{rang}(\mathbf{J}\mathbf{g}(\mathbf{x}^0)) = m.$$

Dann existieren **Lagrange-Multiplikatoren**  $\lambda_1, \dots, \lambda_m$ , so dass für die **Lagrange-Funktion**

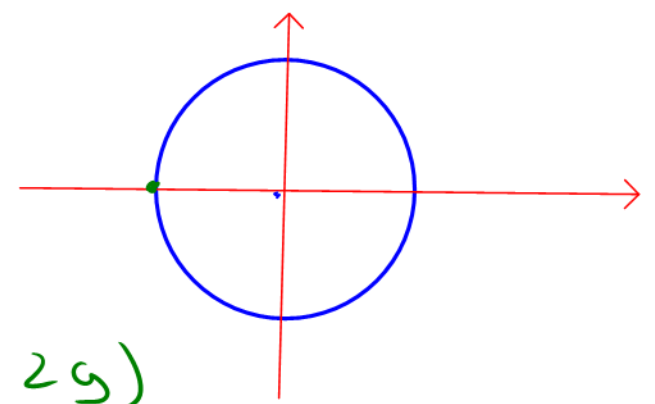
$$F(\mathbf{x}) := f(\mathbf{x}) + \sum_{i=1}^m \lambda_i g_i(\mathbf{x})$$

die folgende **notwendige Bedingung erster Ordnung** gilt:

$$\text{grad}(F)(\mathbf{x}^0) = \mathbf{0}.$$



Bsp:  $f(x) = x^3 \stackrel{!}{=} \min$   
 $g(x) = x^2 + y^2 - 1 = 0$



$$\nabla g(x, y) = (g_x \quad g_y) = (2x \quad 2y)$$

$$\text{rang } \nabla g(x, y) = 1 \iff \begin{pmatrix} x \\ y \end{pmatrix} \neq \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \end{pmatrix} \quad \begin{array}{l} \text{egal da nicht} \\ \text{zulässig} \end{array}$$

$$F = f + \lambda g = x^3 + \lambda(x^2 + y^2 - 1)$$

$$F_x = 0 \quad 3x^2 + \lambda \cdot 2x = 0 \quad \left. \begin{array}{l} \text{ } \\ \text{ } \end{array} \right\} \begin{array}{l} 3x^2 = 0 \Rightarrow x = 0 \\ \text{ } \end{array}$$

$$F_y = 0 \quad 2\lambda y = 0 \iff \boxed{\lambda = 0 \vee y = 0}$$

$$g = 0 \quad x^2 + y^2 - 1 = 0 \quad \text{III}$$

$$\lambda = 0 \\ x = 0$$

$$y = 0$$

III

$$x = \pm 1$$

III

$$y = \pm 1$$

I

$$3 \pm 2\lambda = 0$$

$$\lambda = \mp 3/2$$

$$P_{1,2} = \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \\ 1 \end{pmatrix} \quad \lambda = 0$$

$$P_3 = \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \end{pmatrix} \quad \lambda = -3/2$$

$$P_4 = \begin{pmatrix} -1 \\ 0 \end{pmatrix} \quad \lambda = +3/2$$

$$F_x = 3x^2 + 2\lambda x$$

$$F_y = 2\lambda y$$

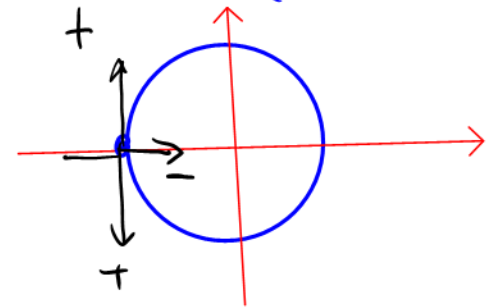
$$HF = \begin{pmatrix} F_{xx} & F_{xy} \\ F_{yx} & F_{yy} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 6x + 2\lambda & 0 \\ 0 & 2\lambda \end{pmatrix}$$

$$P_{1,2} \text{ at } \begin{pmatrix} 0 & 0 \\ 0 & 0 \end{pmatrix}$$

$$P_4: \quad H(P_4) = \begin{pmatrix} -6 + 3 & 0 \\ 0 & 3 \end{pmatrix} \\ = \begin{pmatrix} -3 & 0 \\ 0 & 3 \end{pmatrix}$$

$$\downarrow \quad \lambda > 0 \quad \sqrt{v^T H v} > 0$$

$$\begin{pmatrix} -3 & 0 \\ 0 & 3 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} -3 \\ 0 \end{pmatrix}$$





## Notwendige Bedingung zweiter Ordnung.

**Satz:** Ist  $\mathbf{x}^0 \in D$  ein lokales Minimum von  $f(\mathbf{x})$  unter der Nebenbedingung  $\mathbf{g}(\mathbf{x}) = 0$ , ist die Regularitätsbedingung erfüllt und sind  $\lambda_1, \dots, \lambda_m$  zugehörige Lagrange-Multiplikatoren, so ist die Hesse-Matrix  $\mathbf{H}_F(\mathbf{x}^0)$  der Lagrange-Funktion positiv semidefinit auf dem Tangentialraum

$$\mathbf{TG}(\mathbf{x}^0) := \{\mathbf{y} \in \mathbb{R}^n \mid \text{grad}(g_i)(\mathbf{x}^0) \cdot \mathbf{y} = 0 \text{ für } i = 1, \dots, m\}$$

d.h., es gilt

$$\mathbf{y}^T \mathbf{H}_F(\mathbf{x}^0) \mathbf{y} \geq 0 \quad \text{für alle } \mathbf{y} \in \mathbf{TG}(\mathbf{x}^0).$$

□

## Hinreichende Bedingung.

**Satz:** Ist für einen Punkt  $\mathbf{x}^0 \in G$  die Regularitätsbedingung erfüllt, existieren Lagrange-Multiplikatoren  $\lambda_1, \dots, \lambda_m$ , so dass  $\mathbf{x}^0$  ein stationärer Punkt der zugehörigen Lagrange-Funktion ist, und ist die Hesse-Matrix  $\mathbf{H}_F(\mathbf{x}^0)$  positiv definit auf dem Tangentialraum

$$\mathbf{TG}(\mathbf{x}^0) = \{\mathbf{y} \in \mathbb{R}^n \mid \text{grad}(g_i)(\mathbf{x}^0) \cdot \mathbf{y} = 0 \text{ für } i = 1, \dots, m\}$$

d.h., es gilt

$$\mathbf{y}^T \mathbf{H}_F(\mathbf{x}^0) \mathbf{y} > 0 \quad \text{für alle } \mathbf{y} \in \mathbf{TG}(\mathbf{x}^0) \setminus \{0\},$$

so ist  $\mathbf{x}^0$  ein strenges lokales Minimum von  $f(\mathbf{x})$  unter der Nebenbedingung  $\mathbf{g}(\mathbf{x}) = \mathbf{0}$ . □

## Beispiel.

Man bestimme das globale Maximum der Funktion

$$f(x, y) = -x^2 + 8x - y^2 + 9$$

unter der Nebenbedingung

$$g(x, y) = \underline{x^2 + y^2} - 1 = 0$$

Die Lagrange-Funktion ist gegeben durch

$$F(x) = -x^2 + 8x - y^2 + 9 + \lambda(x^2 + y^2 - 1)$$

Aus der notwendigen Bedingung ergibt sich das nichtlineare System

$$-2x + 8 = -2\lambda x$$

$$-2y = -2\lambda y$$

$$x^2 + y^2 = 1$$

## Fortsetzung des Beispiels.

Aus der notwendigen Bedingung ergibt sich das nichtlineare System

$$\begin{aligned} -2x + 8 &= -2\lambda x \\ -2y &= -2\lambda y \\ x^2 + y^2 &= 1 \end{aligned}$$

Aus der ersten Gleichung folgt  $\lambda \neq 1$ . Verwendet man dies in der zweiten Gleichung, so gilt  $y = 0$ . Aus der dritten Gleichung erkennt man sofort  $x = \pm 1$ .

Demnach sind nur die beiden Punkte  $(x, y) = (1, 0)$  und  $(x, y) = (-1, 0)$  Kandidaten für das globale Maximum. Wegen

$$f(1, 0) = 16 \quad \text{und} \quad f(-1, 0) = 0$$

wird das globale Maximum von  $f(x, y)$  unter der Nebenbedingung  $g(x, y) = 0$  im Punkt  $(x, y) = (1, 0)$  angenommen.  $\square$

## Noch ein Beispiel.

Bestimme die lokalen Extremwerte der Funktion

$$f(x, y, z) = 2x + 3y + 2z$$

auf dem Schnitt des Zylinders

$$Z := \{(x, y, z)^T \in \mathbb{R}^3 : x^2 + y^2 = 2\}$$

mit der Ebene

$$E := \{(x, y, z)^T \in \mathbb{R}^3 : x + z = 1\}$$

**Umformulierung:** Bestimme die Extremwerte der Funktion  $f(x, y, z)$  unter den Nebenbedingungen

$$g_1(x, y, z) := x^2 + y^2 - 2 = 0$$

$$g_2(x, y, z) := x + z - 1 = 0$$

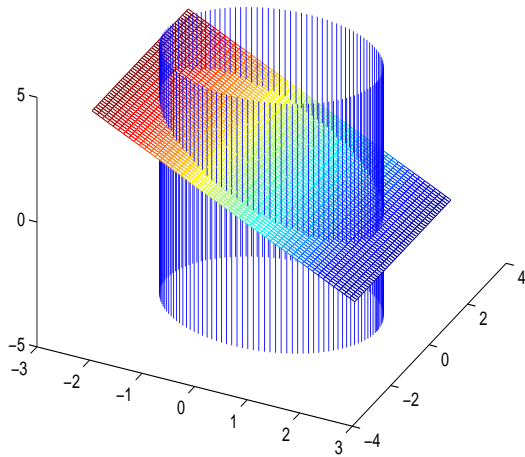
$$f(x, y, z) = 2x + 3y + 2z$$

auf dem Schnitt der Zylinderoberfläche

$$g_1(x, y, z) = x^2 + y^2 - 2 = 0$$

mit der Ebene

$$g_2(x, y, z) = x + z - 1 = 0.$$



$$g_1: x^2 + y^2 - 2$$
$$g_2 = x + z - 1$$

Fortsetzung des Beispiels.  $\begin{pmatrix} 2x \\ 2y \\ 0 \end{pmatrix} + \alpha \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ 1 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix} \rightarrow \begin{matrix} x=0 \\ y=0 \\ \alpha=0 \end{matrix} \left. \vphantom{\begin{matrix} x=0 \\ y=0 \\ \alpha=0 \end{matrix}} \right\} \begin{matrix} \text{nicht} \\ \text{zuläss.} \end{matrix}$

Die Jacobi-Matrix

$$\mathbf{Jg}(\mathbf{x}) = \begin{bmatrix} 2x & 2y & 0 \\ 1 & 0 & 1 \end{bmatrix} = \begin{pmatrix} \text{grad } g_1 \\ \text{grad } g_2 \end{pmatrix}$$

hat den maximalen Rang 2, d.h. wir können über die Lagrange-Funktion Extremwerte bestimmen:

★ auf der zulässigen Menge

$$F(x, y, z) = \underbrace{2x + 3y + 2z}_f + \lambda_1 \underbrace{(x^2 + y^2 - 2)}_{g_1} + \lambda_2 \underbrace{(x + z - 1)}_{g_2}$$

Die notwendige Bedingung ergibt das nichtlineare Gleichungssystem

$$F_x = 0$$

$$F_y = 0$$

$$F_z = 0$$

$$g_1 = 0$$

$$g_2 = 0$$

$$2 + 2\lambda_1 x + \lambda_2 = 0$$

$$3 + 2\lambda_1 y = 0$$

$$2 + \lambda_2 = 0$$

$$x^2 + y^2 = 2$$

$$x + z = 1$$

$$2\lambda_1 x = 0 \Rightarrow \begin{cases} \lambda_1 = 0 \\ \vee x = 0 \end{cases}$$

$$3 + 0 = 0 \Rightarrow y = 0 \quad \text{also } \boxed{x=0}$$

$$\boxed{\lambda_2 = -2}$$

## Weitere Fortsetzung des Beispiels.

$$\begin{aligned}
 2 + 2\lambda_1 x + \lambda_2 &= 0 \\
 3 + 2\lambda_1 y &= 0 \\
 2 + \lambda_2 &= 0 \\
 x^2 + y^2 &= 2 \\
 x + z &= 1
 \end{aligned}$$

$$\begin{aligned}
 &\boxed{x = 0} \\
 &\lambda_2 = -2 \\
 \text{V} : &\boxed{z = 1} \\
 \text{IV} : &\boxed{y = \pm\sqrt{2}} \\
 \text{II} : &\lambda_1 = -\frac{3}{2y}
 \end{aligned}$$

Aus der ersten und dritten Gleichung folgt

$$2\lambda_1 x = 0$$

Aus der zweiten Gleichung folgt  $\lambda_1 \neq 0$ , also  $x = 0$ .

Damit ergeben sich die möglichen Extremwerte als

$$\boxed{(x, y, z) = (0, \sqrt{2}, 1) \quad \text{und} \quad (x, y, z) = (0, -\sqrt{2}, 1).}$$



## Komplettierung des Beispiels.

Die möglichen Extremwerte sind also

$$(x, y, z) = (0, \sqrt{2}, 1) \quad \text{und} \quad (x, y, z) = (0, -\sqrt{2}, 1).$$

Man berechnet nun die zugehörigen Funktionswerte

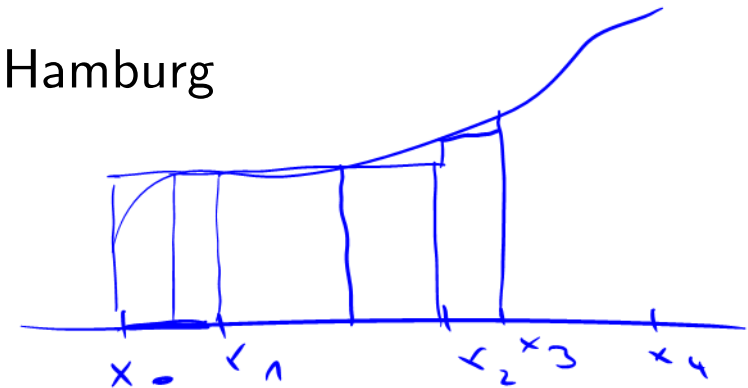
$$\begin{aligned} f(0, \sqrt{2}, 1) &= 3\sqrt{2} + 2 \\ f(0, -\sqrt{2}, 1) &= -3\sqrt{2} + 2 \end{aligned}$$

Daher liegt im Punkt  $(x, y, z) = (0, \sqrt{2}, 1)$  ein Maximum, im Punkt  $(x, y, z) = (0, -\sqrt{2}, 1)$  ein Minimum. □

# Analysis III für Studierende der Ingenieurwissenschaften

*Prof. Dr. Armin Iske*

Fachbereich Mathematik, Universität Hamburg



Technische Universität Hamburg-Harburg

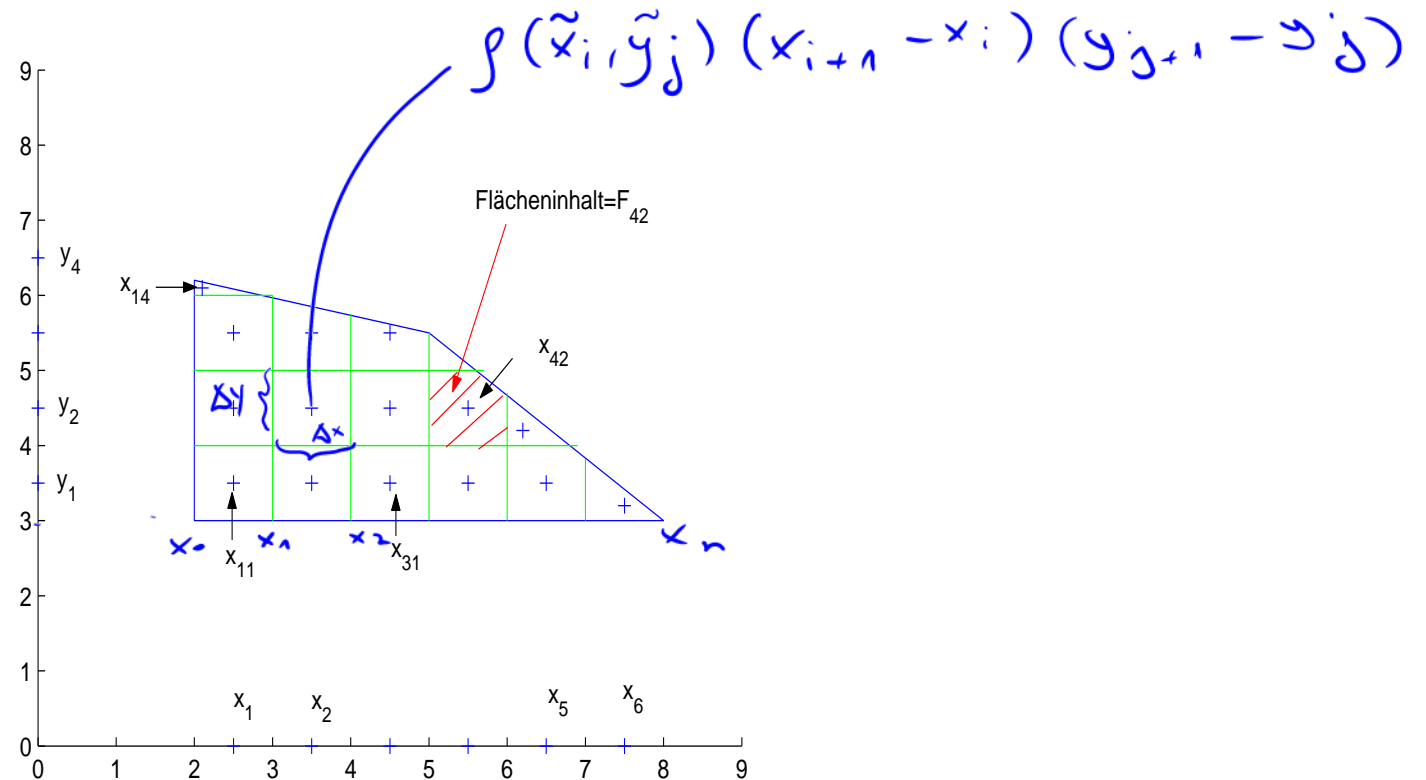
Wintersemester 2014/2015

# Bereichsintegrale :

Beispiel: Gegeben Dichte  $\rho(x, y)$ . Gesucht Masse.

Näherung : dichte konstant auf jedem Kästchen  $\longrightarrow$

$$M \approx \sum_i \sum_j \rho(x_i, y_j) F_{ij}$$



# 19 Integralrechnung mehrerer Variabler

## 19.1 Bereichsintegrale

Gegeben sei eine Funktion  $f : D \rightarrow \mathbb{R}$  mit Definitionsbereich  $D \subset \mathbb{R}^n$ .

**Ziel:** Berechnung des Volumens unterhalb des Graphen von  $f(\mathbf{x})$ :

$$V = \int_D f(\mathbf{x}) \, d\mathbf{x}$$



**Erinnerung Analysis II:** Bestimmtes Riemann-Integral einer Funktion  $f(x)$  über einem Intervall  $[a, b]$ :

$$I = \int_a^b f(x) \, dx$$

Das Integral  $I$  war als Grenzwert von Riemannscher Ober- und Untersumme definiert, falls diese Grenzwerte jeweils existierten und übereinstimmten.  $\square$

# Konstruktionsprinzip für Bereichsintegrale.

**Vorgehensweise:** Analog dem eindimensionalen Fall.

**Aber:** der Definitionsbereich  $D$  ist komplizierter.

**Startpunkt:** Betrachten zunächst den Fall zweier Variabler,  $n = 2$ , und einen Definitionsbereich  $D \subset \mathbb{R}^2$  der Form

$$D = [a_1, b_1] \times [a_2, b_2] \subset \mathbb{R}^2,$$

d.h.  $D$  ist ein kompakter Quader (Rechteck).

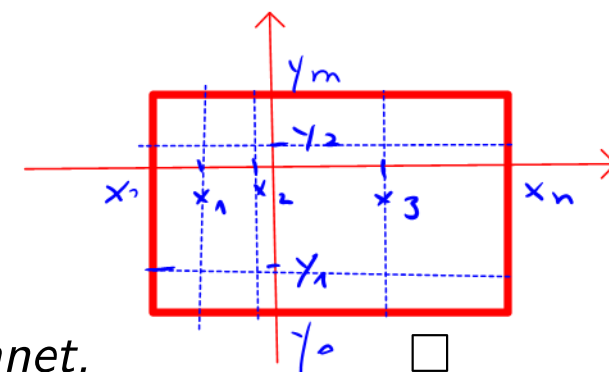
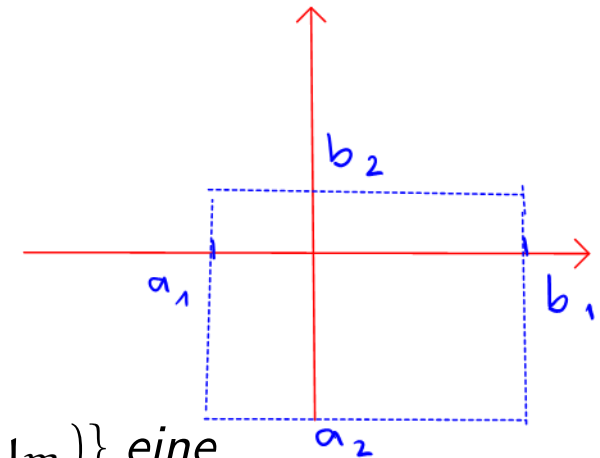
Weiterhin sei  $f : D \rightarrow \mathbb{R}$  eine beschränkte Funktion.

**Definition:** Man nennt  $Z = \{(x_0, x_1, \dots, x_n), (y_0, y_1, \dots, y_m)\}$  eine **Zerlegung** des Quaders  $D = [a_1, b_1] \times [a_2, b_2]$ , falls gilt

$$a_1 = x_0 < x_1 < \dots < x_n = b_1$$

$$a_2 = y_0 < y_1 < \dots < y_m = b_2$$

Mit  $\mathbf{Z}(D)$  wird die Menge der Zerlegungen von  $D$  bezeichnet. □



# Zerlegungen und Riemannsche Summen.

## Definition:

- Die **Feinheit** einer Zerlegung  $Z \in \mathbf{Z}(D)$  ist gegeben durch

$$\|Z\| := \max_{i,j} \{ \underbrace{|x_{i+1} - x_i|}, \underbrace{|y_{j+1} - y_j|} \}$$

- Für eine vorgegebene Zerlegung  $Z$  nennt man die Mengen

$$Q_{ij} := [x_i, x_{i+1}] \times [y_j, y_{j+1}]$$

die **Teilquader** der Zerlegung  $Z$ . Das **Volumen** des Teilquaders  $Q_{ij}$  ist

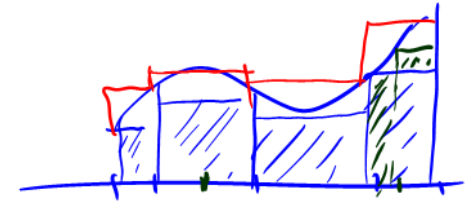
$$\text{vol}(Q_{ij}) := (x_{i+1} - x_i) \cdot (y_{j+1} - y_j)$$

- Für beliebige Punkte  $\mathbf{x}_{ij} \in Q_{ij}$  der jeweiligen Teilquader nennt man

$$R_f(Z) := \sum_{i,j} f(\mathbf{x}_{ij}) \cdot \text{vol}(Q_{ij})$$

eine **Riemannsche Summe** zur Zerlegung  $Z$ . □

# Riemannsche Ober- und Untersummen.



**Definition:** Analog zum Integral einer Variablen heißen für eine Zerlegung  $Z$

$$U_f(Z) := \sum_{i,j} \inf_{\mathbf{x} \in Q_{ij}} f(\mathbf{x}) \cdot \text{vol}(Q_{ij})$$

$$O_f(Z) := \sum_{i,j} \sup_{\mathbf{x} \in Q_{ij}} f(\mathbf{x}) \cdot \text{vol}(Q_{ij})$$

die **Riemannsche Untersumme** bzw. **Riemannsche Obersumme** von  $f(\mathbf{x})$ .  $\square$

**Bemerkung:** Eine Riemannsche Summe zur Zerlegung  $Z$  liegt stets zwischen der Unter- und Obersumme dieser Zerlegung, d.h. es gilt

$$U_f(Z) \leq R_f(Z) \leq O_f(Z)$$

$\square$

## Bemerkung.

Ensteht eine Zerlegung  $Z_2$  aus der Zerlegung  $Z_1$  durch Hinzunahme weiterer Zwischenpunkte  $x_i$  und/oder  $y_j$ , so gilt

$$U_f(Z_2) \geq U_f(Z_1) \quad \text{und} \quad O_f(Z_2) \leq O_f(Z_1)$$

Für zwei beliebige Zerlegungen  $Z_1$  und  $Z_2$  gilt stets

$$U_f(Z_1) \leq O_f(Z_2)$$

**Frage:** Was passiert mit den Unter- und Obersummen im Grenzwert  $\|Z\| \rightarrow 0$ :

$$U_f := \sup\{U_f(Z) : Z \in \mathbf{Z}(D)\}$$

$$O_f := \inf\{O_f(Z) : Z \in \mathbf{Z}(D)\}$$

**Beobachtung:** Die beiden Werte  $U_f$  und  $O_f$  existieren, da Unter- und Obersumme monoton und beschränkt sind. □



# Riemannsche Ober- und Unterintegrale.

## Definition:

- **Riemannsches Unterintegral** bzw. **Riemannsches Oberintegral** der Funktion  $f(\mathbf{x})$  über  $D$  ist gegeben durch

$$\int_{\underline{D}} f(\mathbf{x}) \, d\mathbf{x} := \sup\{U_f(Z) \mid Z \in \mathbf{Z}(D)\}$$

$$\int_{\overline{D}} f(\mathbf{x}) \, d\mathbf{x} := \inf\{O_f(Z) : Z \in \mathbf{Z}(D)\}$$

- Die Funktion  $f(\mathbf{x})$  nennt man **Riemann-integrierbar** über  $D$ , falls Unter- und Oberintegral übereinstimmen. Das **Riemann-Integral** von  $f(\mathbf{x})$  über  $D$  ist dann gegeben durch

$$\int_D f(\mathbf{x}) \, d\mathbf{x} := \int_{\underline{D}} f(\mathbf{x}) \, d\mathbf{x} = \int_{\overline{D}} f(\mathbf{x}) \, d\mathbf{x}.$$

□

## Bemerkung.

Wir haben bis jetzt “nur” den Fall von **zwei** Variablen betrachtet:

$$f : D \rightarrow \mathbb{R}, \quad D \subset \mathbb{R}^2.$$

In höheren Dimensionen,  $n > 2$ , ist die Vorgehensweise analog.

**Schreibweise:** für  $n = 2$  und  $n = 3$

$$\int_D f(x, y) \, dx \, dy \quad \text{bzw.} \quad \int_D f(x, y, z) \, dx \, dy \, dz$$

$d(x, y)$   $d(x, y, z)$

oder auch

$$\iint_D f(x, y) \, dx \, dy \quad \text{bzw.} \quad \iiint_D f(x, y, z) \, dx \, dy \, dz$$

□

# Elementare Eigenschaften des Integrals.

Satz:

- **Linearität**

$$\int_D (\alpha f(\mathbf{x}) + \beta g(\mathbf{x})) \, d\mathbf{x} = \alpha \int_D f(\mathbf{x}) \, d\mathbf{x} + \beta \int_D g(\mathbf{x}) \, d\mathbf{x}$$

- **Monotonie**

Gilt  $f(\mathbf{x}) \leq g(\mathbf{x})$  für alle  $\mathbf{x} \in D$ , so folgt

$$\int_D f(\mathbf{x}) \, d\mathbf{x} \leq \int_D g(\mathbf{x}) \, d\mathbf{x}$$

- **Positivität**

Gilt für alle  $\mathbf{x} \in D$  die Beziehung  $f(\mathbf{x}) \geq 0$ , d.h.  $f(\mathbf{x})$  ist **nichtnegativ**, so folgt

$$\int_D f(\mathbf{x}) \, d\mathbf{x} \geq 0$$

□

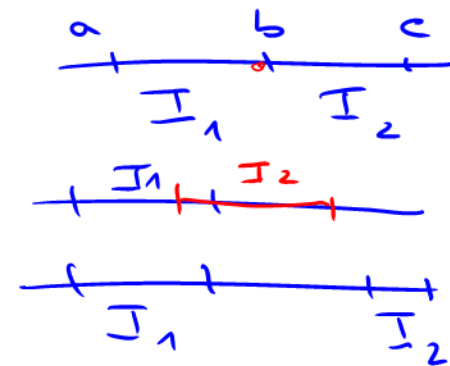
# Weitere Eigenschaften des Integrals.

$$\int_{I_1} f \, dx + \int_{I_2} f \, dx$$

Satz:  $I_1, I_2$

- Sind  $D_1, D_2$  und  $D$  Quader,  $D = D_1 \cup D_2$  und  $\text{vol}(D_1 \cap D_2) = 0$ , so ist  $f(\mathbf{x})$  genau dann über  $D$  integrierbar, falls  $f(\mathbf{x})$  über  $D_1$  und über  $D_2$  integrierbar ist, und es gilt

$$\int_D f(\mathbf{x}) \, dx = \int_{D_1} f(\mathbf{x}) \, dx + \int_{D_2} f(\mathbf{x}) \, dx.$$



- Für das Integral gilt die **Abschätzung**

$$\left| \int_D f(\mathbf{x}) \, dx \right| \leq \sup_{\mathbf{x} \in D} |f(\mathbf{x})| \cdot \text{vol}(D)$$

- **Riemannsches Kriterium**

$f(\mathbf{x})$  ist genau dann über  $D$  integrierbar, falls gilt:

$$\forall \varepsilon > 0 \quad \exists Z \in \mathbf{Z}(D) \quad : \quad \underline{O}_f(Z) - \overline{U}_f(Z) < \varepsilon.$$

□

## Der Satz von Fubini.

**Satz (Satz von Fubini):** Ist  $f : D \rightarrow \mathbb{R}$  integrierbar,  $D = [a_1, b_1] \times [a_2, b_2]$  ein Quader, und existieren die Integrale

$$F(x) = \int_{a_2}^{b_2} f(x, y) \, dy \quad \text{und} \quad G(y) = \int_{a_1}^{b_1} f(x, y) \, dx$$

für alle  $x \in [a_1, b_1]$  bzw. für alle  $y \in [a_2, b_2]$ , so gelten

$$\int_D f(\mathbf{x}) \, d\mathbf{x} = \int_{a_1}^{b_1} \left( \int_{a_2}^{b_2} f(x, y) \, dy \right) dx$$

$$\int_D f(\mathbf{x}) \, d\mathbf{x} = \int_{a_2}^{b_2} \left( \int_{a_1}^{b_1} f(x, y) \, dx \right) dy$$

### Bedeutung:

Der Satz von Fubini ermöglicht Reduktion auf eindimensionale Integration.  $\square$

Bsp:  $D = [0, \pi] \times [-1, 3]$   $f(x, y) = \sin(x) \cdot y^2$

$$\int_0^{\pi} \left[ \int_{-1}^3 f(x, y) dy \right] dx = \int_0^{\pi} \int_{-1}^3 \sin(x) y^2 dy dx$$

$x \rightarrow 0$   $\rightarrow \pi$   
 $y \rightarrow -1$   $\rightarrow 3$

$$= \int_0^{\pi} \sin(x) \left[ \frac{y^3}{3} \right]_{-1}^3 dx$$

$$= \int_0^{\pi} \sin(x) \left[ \frac{27}{3} - \frac{(-1)^3}{3} \right] dx$$

$$= \frac{28}{3} (-\cos x) \Big|_0^{\pi} = \frac{28}{3} [-\cos(\pi) - (-\cos 0)]$$

$\quad \quad \quad 1 \quad + \quad 1$

$$\int_{-1}^3 \left[ \int_0^{\pi} \sin(x) y^2 dx \right] dy = \int_{-1}^3 y^2 \left[ -\cos x \right]_0^{\pi} dy$$

$y \rightarrow -1$   $\rightarrow 3$   
 $x \rightarrow 0$   $\rightarrow \pi$

$$\int_{-1}^3 2y^2 dy = \frac{2}{3} y^3 \Big|_{-1}^3 = \frac{56}{3}$$

**Beweis des Satzes von Fubini:** Sei  $Z = \{(x_0, x_1, \dots, x_n), (y_0, y_1, \dots, y_m)\}$  eine beliebige Zerlegung von  $D$ , so gelten für beliebige  $y \in [y_j, y_{j+1}]$  und  $\xi_i \in [x_i, x_{i+1}]$  die Abschätzungen

$$\inf_{\mathbf{x} \in Q_{ij}} f(\mathbf{x}) \leq f(\xi_i, y) \leq \sup_{\mathbf{x} \in Q_{ij}} f(\mathbf{x}),$$

und somit (per Integration über  $[y_j, y_{j+1}]$ )

$$\inf_{\mathbf{x} \in Q_{ij}} f(\mathbf{x})(y_{j+1} - y_j) \leq \int_{y_j}^{y_{j+1}} f(\xi_i, y) dy \leq \sup_{\mathbf{x} \in Q_{ij}} f(\mathbf{x})(y_{j+1} - y_j).$$

Durch Multiplikation mit  $(x_{i+1} - x_i)$  und anschließender Summation folgt

$$U_f(Z) \leq \sum_{i=0}^{n-1} \left( \int_{a_2}^{b_2} f(\xi_i, y) dy \right) (x_{i+1} - x_i) \leq O_f(Z).$$

Mit dieser Riemannschen Summe von  $F(x)$  zu  $Z_x = \{x_0, \dots, x_n\}$  bekommt man

$$U_f(Z) \leq U_F(Z_x) \leq O_F(Z_x) \leq O_f(Z).$$

Für  $\|Z\| \rightarrow 0$  folgt die erste Behauptung, die zweite zeigt man analog. ■



## Beispiel.

Gegeben sei der Quader  $D = [0, 1] \times [0, 2]$  sowie die Funktion

$$f(x, y) = 2 - xy$$

Stetige Funktionen sind – wie wir gleich zeigen werden – über Quadern integrierbar. Daher können wir den Satz von Fubini anwenden:

$$\begin{aligned} \int_D f(\mathbf{x}) \, d\mathbf{x} &= \int_0^2 \int_0^1 f(x, y) \, dx dy = \int_0^2 \left[ 2x - \frac{x^2 y}{2} \right]_{x=0}^{x=1} dy \\ &= \int_0^2 \left( 2 - \frac{y}{2} \right) dy = \left[ 2y - \frac{y^2}{4} \right]_{y=0}^{y=2} = 3 \end{aligned}$$

**Bemerkung:** Der Satz von Fubini verlangt als Voraussetzung die Integrierbarkeit von  $f(\mathbf{x})$ . Die Existenz der beiden Integrale  $F(x)$  und  $G(y)$  alleine garantiert die Integrierbarkeit von  $f(\mathbf{x})$  **nicht!** □

## Die charakteristische Funktion.

**Definition:** Für  $D \subset \mathbb{R}^n$  kompakt und  $f : D \rightarrow \mathbb{R}$  beschränkt setzen wir

$$f^*(\mathbf{x}) := \begin{cases} f(\mathbf{x}) & : \text{ falls } \mathbf{x} \in D \\ 0 & : \text{ falls } \mathbf{x} \in \mathbb{R}^n \setminus D \end{cases}$$

Speziell für  $f(\mathbf{x}) \equiv 1$  heißt  $f^*(\mathbf{x})$  die **charakteristische Funktion** von  $D$ . Die charakteristische Funktion von  $D$  wird mit  $\chi_D(\mathbf{x})$  bezeichnet.

Sei nun  $Q$  der kleinste Quader mit  $D \subset Q$ . Dann heißt die Funktion  $f(\mathbf{x})$  **integrierbar** über  $D$ , falls  $f^*(\mathbf{x})$  über  $Q$  integrierbar ist, und wir setzen

$$\int_D f(\mathbf{x}) \, d\mathbf{x} := \int_Q f^*(\mathbf{x}) \, d\mathbf{x}.$$

□

# Messbarkeit und Nullmengen.

**Definition:** Die kompakte Menge  $D \subset \mathbb{R}^n$  heißt **messbar**, falls das Integral

$$\text{vol}(D) := \int_D 1 \, d\mathbf{x} = \int_Q \chi_D(\mathbf{x}) \, d\mathbf{x}$$

existiert. Man nennt dann  $\text{vol}(D)$  das **Volumen** von  $D$  im  $\mathbb{R}^n$ .

Die kompakte Menge  $D$  heißt **Nullmenge**, falls  $D$  messbar ist mit  $\text{vol}(D) = 0$ .  $\square$

## Bemerkungen:

- Ist die Menge  $D$  selbst ein Quader, so folgt  $Q = D$ , und somit gilt

$$\int_D f(\mathbf{x}) \, d\mathbf{x} = \int_Q f^*(\mathbf{x}) \, d\mathbf{x} = \int_Q f(\mathbf{x}) \, d\mathbf{x}$$

d.h. die eingeführten Integrationsbegriffe stimmen überein.

- Quader sind messbare Mengen.
- $\text{vol}(D)$  ist in diesem Fall das *tatsächliche* Volumen des Quaders  $D$  im  $\mathbb{R}^n$ .  $\square$

## Drei wichtige Eigenschaften der Integration.

**Satz:** Sei  $D \subset \mathbb{R}^n$  kompakt. Dann ist  $D$  genau dann messbar, falls der Rand  $\partial D$  von  $D$  eine Nullmenge ist. □

**Satz:** Sei  $D \subset \mathbb{R}^n$  kompakt und messbar und sei  $f : D \rightarrow \mathbb{R}$  stetig. Dann ist  $f(\mathbf{x})$  integrierbar über  $D$ . □

**Satz (Mittelwertsatz):** Ist  $D \subset \mathbb{R}^n$  kompakt, zusammenhängend und messbar, und ist  $f : D \rightarrow \mathbb{R}$  stetig, so gibt es einen Punkt  $\xi \in D$  mit

$$\int_D f(\mathbf{x}) \, d\mathbf{x} = f(\xi) \cdot \text{vol}(D).$$

□