

Lösung 1: _____

(a)

in \mathring{D} :

$$\begin{aligned} f(x, y) &= (y - x^2)(y - 2x^2) \\ \Rightarrow f_x(x, y) &= -2x(y - 2x^2) - 4x(y - x^2) \\ &= -2x((y - 2x^2) + 2(y - x^2)) \\ &= -2x(y - 2x^2 + 2y - 2x^2) \\ &= -2x(3y - 4x^2) \\ \text{und } f_y(x, y) &= y - 2x^2 + y - x^2 \\ &= 2y - 3x^2 \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} \nabla f &= 0 \\ \Leftrightarrow 2y - 3x^2 &= 0 \quad \wedge \quad -2x(3y - 4x^2) = 0 \\ \Leftrightarrow y &= \frac{3}{2}x^2 \quad \wedge \quad x = 0 \vee y = \frac{4}{3}x^2 \\ \Rightarrow (x, y) &= (0, 0) \end{aligned}$$

Hessematrix:

$$\begin{aligned} f_{xx}(x, y) &= -2(3y - 4x^2) - 2x(-8x) \\ &= -6(y - 4x^2) \\ f_{xy}(x, y) &= -6x \\ f_{yy}(x, y) &= 2 \\ \Rightarrow Hf(0, 0) &= \begin{pmatrix} 0 & 0 \\ 0 & 2 \end{pmatrix} \quad \text{keine Aussage möglich} \end{aligned}$$

Wir müssen untersuchen welchen Wert f bei $(0, 0)$ und in unmittelbarer Nähe, also bei $f(\pm\epsilon, \pm\epsilon)$ annimmt.

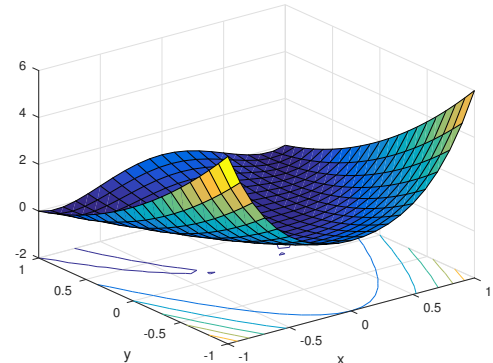
$$f(0, 0) = 0 \quad \text{und für } \epsilon > 0 \text{ gilt}$$

$$f(\pm\epsilon, \pm\epsilon) = (\pm\epsilon - \epsilon^2)(\pm\epsilon - 2\epsilon^2) = \epsilon^2 \mp 3\epsilon^3 + 2\epsilon^4 = \epsilon^2(1 \mp 3\epsilon + 2\epsilon^2) > 0$$

Damit befindet sich bei

$$K_{1,\min} = (0, 0)$$

ein lokales Minimum.



auf S_1 mit $S_1 = [-1, 1] \times \{-1\}$

$$\begin{aligned} f_x(x, y = -1) = 2x(3 + 4x^2) = 0 & \Leftrightarrow x = 0 \\ f_{xx}(x = 0, y = -1) = 6 + 24x^2|_{x=1} > 0 & \Rightarrow K_2 = (0, -1) \end{aligned}$$

K_2 ist ein lokales Minimum auf S_1 . Ist es auch ein lokales Minimum auf D ?

$$\nabla f(K_2) \cdot \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \end{pmatrix} = -2x(3y - 4x^2)|_{K_2} = 0$$

Das liefert keine Aussage, also schauen wir uns die nähere Umgebung an:

$$f(0, -1) = 1$$

und für sehr kleine $\epsilon > 0$ gilt

$$f(\pm\epsilon, -1 + \epsilon) = (-1 + \epsilon - \epsilon^2)(-1 + \epsilon - 2\epsilon^2) = 1 - 2\epsilon + 6\epsilon^2 - 3\epsilon^3 < 1$$

Damit handelt es sich bei K_2 nicht um ein lokales Extremum.

auf S_2 mit $S_2 = [-1, 1] \times \{1\}$

$$\begin{aligned} f_x(x, y = 1) = -2x(3 - 4x^2) = 0 & \Leftrightarrow x \in \left\{0, \pm \frac{\sqrt{3}}{2}\right\} \\ f_{xx}(x = 0, y = 1) = -6 < 0 & \Rightarrow K_3 = (0, 1) \\ f_{xx}(x = \frac{\sqrt{3}}{2}, y = 1) = -\sqrt{3}(-4\sqrt{3}) > 0 & \Rightarrow K_4 = \left(\frac{\sqrt{3}}{2}, 1\right) \\ f_{xx}(x = -\frac{\sqrt{3}}{2}, y = 1) = -\sqrt{3}(-4\sqrt{3}) > 0 & \Rightarrow K_5 = \left(-\frac{\sqrt{3}}{2}, 1\right) \end{aligned}$$

$$\nabla f = \begin{pmatrix} -2x(3y - 4x^2) \\ 2y - 3x^2 \end{pmatrix}$$

K_3 ist lokales Maximum und K_4 und K_5 sind lokale Minima auf S_2 . Wie sieht es bezüglich D aus?

$$\nabla f(K_3) \cdot \begin{pmatrix} 0 \\ -1 \end{pmatrix} = (-2y + 3x^2)|_{K_3} = -2 < 0$$

$$\nabla f(K_4) \cdot \begin{pmatrix} 0 \\ -1 \end{pmatrix} = (-2y + 3x^2)|_{K_4} = \frac{1}{4} > 0$$

$$\nabla f(K_5) \cdot \begin{pmatrix} 0 \\ -1 \end{pmatrix} = (-2y + 3x^2)|_{K_5} = \frac{1}{4} > 0$$

Damit haben wir zusammen in D :

$$K_{3,\max} = (0, 1), K_{4,\min} = \left(\frac{\sqrt{3}}{2}, 1\right), K_{5,\min} = \left(-\frac{\sqrt{3}}{2}, 1\right)$$

auf S_4 mit $S_4 = \{-1\} \times [-1, 1]$

$$f_y(x = -1, y) = 2y - 3 = 0 \Leftrightarrow y = \frac{3}{2} \notin D$$

Es gibt kein lokales Extremum auf S_4 .

auf S_5 mit $S_5 = \{1\} \times [-1, 1]$

$$f_y(x = 1, y) = 2y - 3 = 0 \Leftrightarrow y = \frac{3}{2} \notin D$$

Es gibt kein lokales Extremum auf S_5 .

Ecken: Bleiben nun noch die Ecken zu untersuchen.

$$\begin{array}{llll}
 K_6 = (-1, -1) & \nabla f(K_6) \cdot \begin{pmatrix} -1 \\ 0 \end{pmatrix} = -f_x(-1, -1) > 0 & & \\
 & \nabla f(K_6) \cdot \begin{pmatrix} 0 \\ -1 \end{pmatrix} = -f_y(-1, -1) > 0 & & \text{Max} \\
 K_7 = (1, -1) & \nabla f(K_7) \cdot \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \end{pmatrix} = f_x(1, -1) > 0 & & \\
 & \nabla f(K_7) \cdot \begin{pmatrix} 0 \\ -1 \end{pmatrix} = -f_y(1, -1) > 0 & & \text{Max} \\
 K_8 = (1, 1) & \nabla f(K_8) \cdot \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \end{pmatrix} = f_x(1, 1) > 0 & & \\
 & \nabla f(K_8) \cdot \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \end{pmatrix} = f_y(1, 1) < 0 & & \text{kein E} \\
 K_9 = (-1, 1) & \nabla f(K_9) \cdot \begin{pmatrix} -1 \\ 0 \end{pmatrix} = -f_x(-1, 1) > 0 & & \\
 & \nabla f(K_9) \cdot \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \end{pmatrix} = f_y(-1, 1) < 0 & & \text{kein E}
 \end{array}$$

Insgesamt haben wir folgende Extremalstellen gefunden:

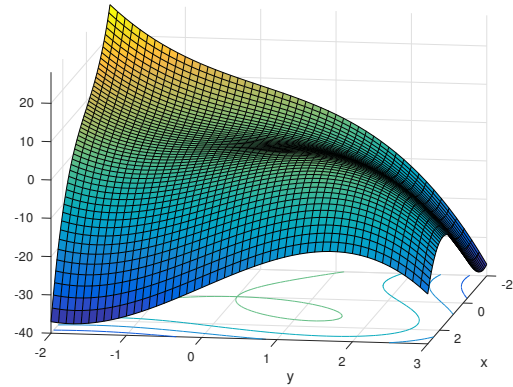
$$K_{1,\min} = (0, 0), K_{3,\max} = (0, 1), K_{4,\min} = \left(\frac{\sqrt{3}}{2}, 1\right), K_{5,\min} = \left(-\frac{\sqrt{3}}{2}, 1\right), K_{6,\max} = (-1, -1), K_{7,\max} = (1, -1), K_{8,\min} = (1, 1), K_{9,\min} = (-1, 1)$$

(b)

$$\begin{array}{llll}
 \nabla f = 3 \begin{pmatrix} y - x^2 \\ x - y^2 \end{pmatrix} = 0 & \Leftrightarrow & K_1 = (0, 0), K_2 = (1, 1) & \\
 Hf = \begin{pmatrix} -6x & 3 \\ 3 & -6y \end{pmatrix} & & & \\
 Hf(0, 0) = \begin{pmatrix} 0 & 3 \\ 3 & 0 \end{pmatrix} & \text{hat EWe } \pm 3 & \text{indefinit} & \\
 Hf(1, 1) = \begin{pmatrix} -6 & 3 \\ 3 & -6 \end{pmatrix} & \text{st. ZSK} & \text{neg. definit} &
 \end{array}$$

Es gibt also ein lokales Maximum im Punkt

$$K_{2,\max} = (1, 1)$$



Lösung 2:

(a)

$$\Lambda(x, y, \lambda) = xy + \lambda(x + y - 6)$$

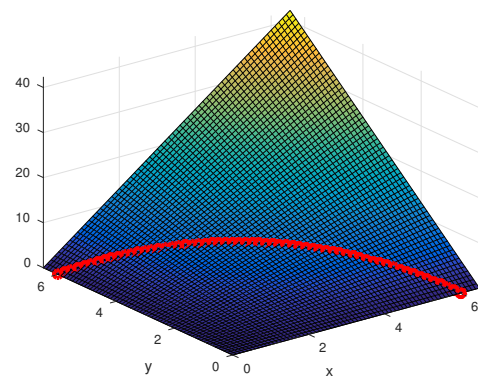
$$\Rightarrow \nabla \Lambda(x, y, \lambda) = \begin{pmatrix} y + \lambda \\ x + \lambda \\ x + y - 6 \end{pmatrix} = \vec{0}$$

$$\Leftrightarrow y = -\lambda \wedge x = -\lambda$$

$$\Rightarrow \lambda = -3$$

Extremum bei

$$K = (3, 3).$$



(b)

$$\lambda(x, y, \lambda) = x^2 y + \lambda(2x^2 + y^2 - 3)$$

$$\nabla \lambda(x, y, \lambda) = \begin{pmatrix} 2xy + 4x\lambda \\ x^2 + 2y\lambda \\ 2x^2 + y^2 - 3 \end{pmatrix} = \vec{0}$$

1. Zeile
 $\Rightarrow y = -2\lambda$

2. Zeile
 $\Rightarrow x = \pm 2\lambda$

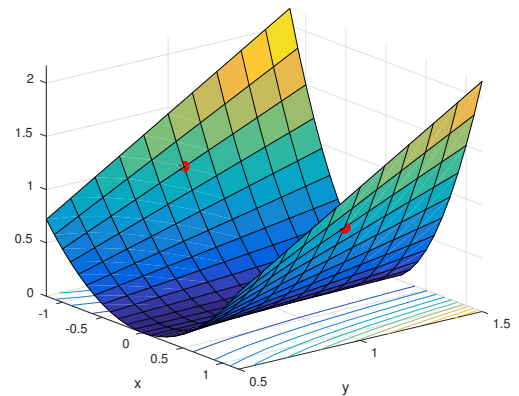
3. Zeile
 $\Rightarrow \lambda = \pm \frac{1}{2}$

Damit sind die vier Punkte

$$(\pm 1, \pm 1)$$

Kandidaten für Extrema. Bei der Auswertung sehen wir, dass $f(\pm 1, 1) = 1$ und $f(\pm 1, -1) = -1$ ist und demnach bleiben zwei Lösungen, nämlich

$$K_{1,\max} = (-1, 1) \quad \text{und} \quad K_{2,\max} = (1, 1).$$



Lösung 3: _____

(a) (i)

$$\frac{\partial}{\partial x_1} \|x\|_2 = \frac{\partial}{\partial x_1} (x_1^2 + x_2^2)^{\frac{1}{2}} = \frac{2x_1}{2(x_1^2 + x_2^2)^{\frac{1}{2}}} = \frac{x_1}{\|x\|_2}$$

(ii)

$$\frac{\partial}{\partial x_i} \|x\|_2 = \frac{\partial}{\partial x_i} \left(\sum_{k=1}^n x_k^2 \right)^{\frac{1}{2}} = \frac{2x_i}{2(\sum_{k=1}^n x_k^2)^{\frac{1}{2}}} = \frac{x_i}{\|x\|_2}$$

(iii)

$$\nabla \|x\|_2 = \frac{x}{\|x\|_2}$$

(b)

$$\begin{aligned} \frac{\partial}{\partial x_i} \frac{1}{\|x\|_2} &= \frac{\partial}{\partial x_i} \|x\|_2^{-1} \\ &= -\|x\|_2^{-2} \frac{\partial}{\partial x_i} \|x\|_2 \\ &= -\|x\|_2^{-2} \frac{x_i}{\|x\|_2} \\ &= -\frac{x_i}{\|x\|_2^3} \end{aligned}$$

Dann gilt für den Gradienten

$$\nabla \frac{1}{\|x\|_2} = -\frac{x}{\|x\|_2^3}$$

(c)

$$\begin{aligned} \frac{\partial}{\partial x_i} \|v\|_2 &= \frac{\partial}{\partial x_i} \left(\sum_{k=1}^n v_k^2(x) \right)^{\frac{1}{2}} \\ &= \frac{1}{2} \left(\sum_{k=1}^n v_k^2(x) \right)^{-\frac{1}{2}} \frac{\partial}{\partial x_i} \sum_{k=1}^n v_k^2(x) \\ &= \frac{1}{2} \left(\sum_{k=1}^n v_k^2(x) \right)^{-\frac{1}{2}} \sum_{k=1}^n 2 v_k(x) v_{k,x_i}(x) \\ &= \frac{1}{\|v\|_2} \sum_{k=1}^n v_k(x) v_{k,x_i}(x) \\ &= \frac{(v^T Dv)_i}{\|v\|_2} \end{aligned}$$

Dann gilt für den Gradienten

$$\nabla \|v\|_2 = v^T Dv \frac{1}{\|v\|_2}$$

(d) Königsetappe :)

Die Ableitung von $u(x)$ - also an der Stelle x - in Richtung x ist ja

$$u_x = \nabla u \cdot x,$$

oder? Wenn ich jetzt nach der zweiten Ableitung in Richtung x suche, dann mache ich das gleiche mit u_x statt u , also

$$u_{xx} = \nabla u_x \cdot x = \begin{pmatrix} (u_x)_{x_1} \\ \vdots \\ (u_x)_{x_n} \end{pmatrix} \cdot \begin{pmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix} = (u_x)_{x_1} x_1 + \dots + (u_x)_{x_n} x_n.$$

Betrachten wir mal einen Summanden für sich, den i -ten:

$$\begin{aligned} (u_x)_{x_i} x_i &= (\nabla u \cdot x)_{x_i} x_i \\ &= (u_{x_1} x_1 + \dots + u_{x_n} x_n)_{x_i} x_i \\ &= ((u_{x_1} x_1)_{x_i} + \dots + (u_{x_n} x_n)_{x_i}) x_i \end{aligned}$$

Achtung Produktregel

$$\begin{aligned} &= (u_{x_1 x_i} x_1 + u_{x_1} \delta_{1i} + \dots + u_{x_n x_i} x_n + u_{x_n} \delta_{ni}) x_i \\ &= u_{x_1 x_i} x_1 x_i + \dots + u_{x_n x_i} x_n x_i + u_{x_i} x_i \\ &= (x^T H u)_i x_i + u_{x_i} x_i \end{aligned}$$

Damit gilt insgesamt

$$\begin{aligned} u_{xx} &= \sum_{i=1}^n (u_x)_{x_i} x_i = \sum_{i=1}^n (x^T H u)_i x_i + u_{x_i} x_i \\ &= x^T H u \cdot x + \nabla u \cdot x = \langle H u x + \nabla u, x \rangle \end{aligned}$$