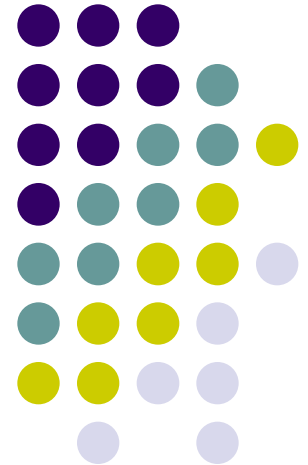


# Angewandte Mathematik

Studiengang Informatik  
Duale Hochschule BW Karlsruhe

Kaori Nagato-Plum  
kaori.nagatou@kit.edu



## Lösungsvorschlag für die Aufgabe 4.1 & 4.2

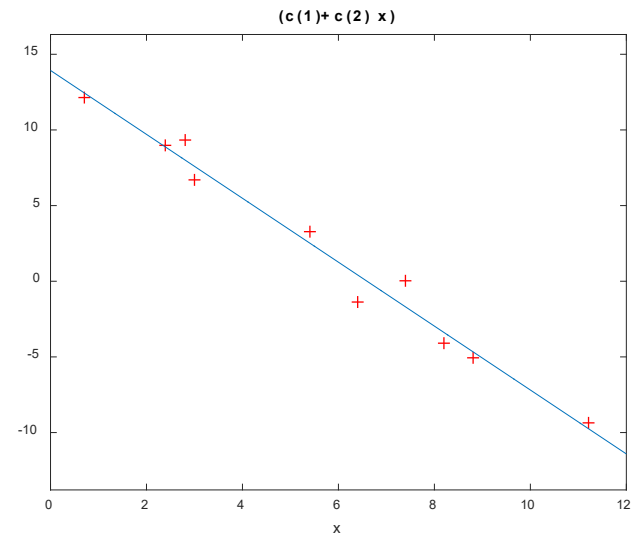
4.1 Gegeben sei eine Urliste mit den Paaren  $(x_1, y_1), \dots, (x_{10}, y_{10})$ :

	1	2	3	4	5	6	7	8	9	10
	0.7	2.4	2.8	3.0	5.4	6.4	7.4	8.2	8.8	11.2
	12.1	9.0	9.3	6.7	3.3	-1.4	0.0	-4.1	-5.1	-9.4

- 1) Bestimmen Sie die Ausgleichsgerade  $f = c_0 + c_1 x$  und skizzieren Sie diese zusammen mit den vorgegebenen Daten  $(x_i, y_i), i = 1, \dots, 10$ .

```
>> x=[0.7;2.4;2.8;3.0;5.4;6.4;7.4;8.2;8.8;11.2];  
>> y=[12.1;9;9.3;6.7;3.3;-1.4;0;-4.1;-5.1;-9.4];  
>> A=zeros(10,2);  
>> A(:,1)=ones(10,1); A(:,2)=x;  
>> c=(A'*A)\(A'*y)  
c =  
13.930250887550542  
-2.111945095479670
```

```
>> f=@(x)(c(1)+c(2)*x)  
f =  
    @(x)(c(1)+c(2)*x)  
>> plot(x,y,'r+')  
>> hold on  
>> ezplot(f,[0,12])
```

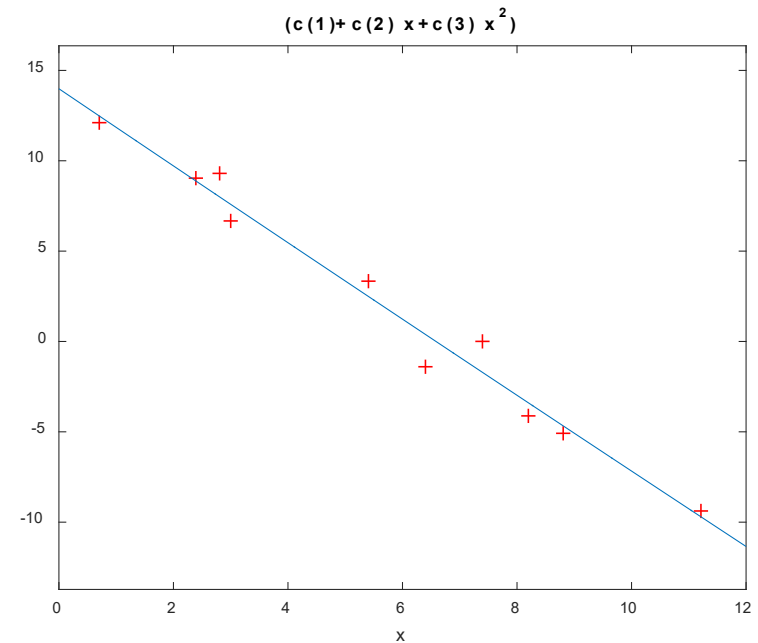


$$f = 13.930250887550542 - 2.111945095479670x$$

- 2) Bestimmen Sie die Ausgleichsfunktion  $f = c_0 + c_1x + c_2x^2$  und skizzieren Sie diese zusammen mit den vorgegebenen Daten  $(x_i, y_i), i = 1, \dots, 10$ .

```
>> x=[0.7;2.4;2.8;3.0;5.4;6.4;7.4;8.2;8.8;11.2];  
>> y=[12.1;9;9.3;6.7;3.3;-1.4;0;-4.1;-5.1;-9.4];  
>> A=zeros(10,3);  
>> A(:,1)=ones(10,1); A(:,2)=x; A(:,3)=x.^2;  
>> c=(A'*A)\(A'*y)  
c =  
13.985931886052725  
-2.139478644904329  
0.002375873251182
```

```
>> f=@(x)(c(1)+c(2)*x+c(3)*x^2)  
f =  
    @(x)(c(1)+c(2)*x+c(3)*x^2)  
>> plot(x,y,'r+')  
>> hold on  
>> ezplot(f,[0,12])
```



$$f = 13.985931886052725 - 2.139478644904329x + 0.002375873251182x^2$$

# Fehler

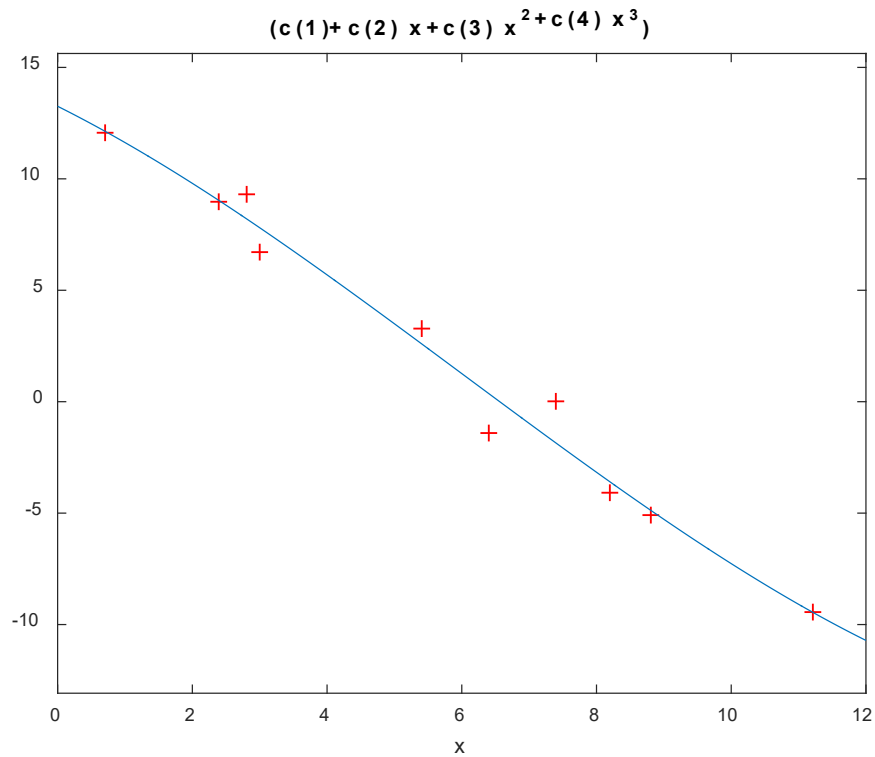
$$d = \sum_{i=1}^n d_i^2 = \sum_{i=1}^n (f(x_i) - y_i)^2$$

1)  $f = c_0 + c_1 x \Rightarrow d = 10.172781519170092$

2)  $f = c_0 + c_1 x + c_2 x^2 \Rightarrow d = 10.167727189733997$

$f = c_0 + c_1 x + c_2 x^2 + c_3 x^3 \Rightarrow d = 9.761567467161886$

$f = c_0 + c_1 x + c_2 x^2 + c_3 x^3 + c_4 x^4 \Rightarrow d = 9.760923747627750$



## 4.2 (vergangene Klausur Aufgabe (10 Punkte) )

Bestimmen Sie die Ausgleichsgerade zu den Daten

$x_i$	1	2	3	4
$y_i$	4	3	2	1

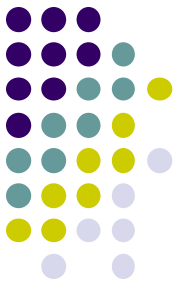
$$A = \begin{pmatrix} 1 & 1 \\ 1 & 2 \\ 1 & 3 \\ 1 & 4 \end{pmatrix}, \quad y = \begin{pmatrix} 4 \\ 3 \\ 2 \\ 1 \end{pmatrix}$$

$$\Rightarrow A^T y = \begin{pmatrix} 1 & 1 & 1 & 1 \\ 1 & 2 & 3 & 4 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 4 \\ 3 \\ 2 \\ 1 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 10 \\ 20 \end{pmatrix}, \quad A^T A = \begin{pmatrix} 1 & 1 & 1 & 1 \\ 1 & 2 & 3 & 4 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 & 1 \\ 1 & 2 \\ 1 & 3 \\ 1 & 4 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 4 & 10 \\ 10 & 30 \end{pmatrix}$$

$$\Rightarrow \text{LGS: } \begin{pmatrix} 4 & 10 \\ 10 & 30 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} c_0 \\ c_1 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 10 \\ 20 \end{pmatrix} \Rightarrow c_0 = 5, c_1 = -1$$

Ausgleichsgerade:  $y = c_0 + c_1 x = 5 - x$

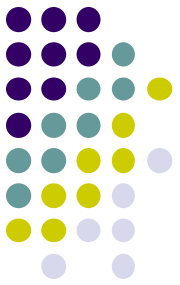
# Heute



## ➤ Ausgleichsrechnung (Teil 2)

- Vektorwertige Funktionen
- Mehrdimensionales Newton-Verfahren
- Gradientenverfahren

# Vektorwertige Funktionen



## Definition 5.1

Unter einer **vektorwertigen Funktion**  $f : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^m$  versteht man eine Abbildung, die jedem Vektor

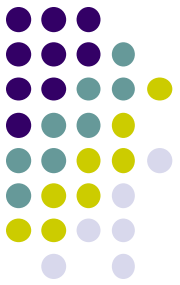
$$\begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix} \in \mathbb{R}^n$$

genau einen Vektor

$$\begin{pmatrix} f_1(x_1, \dots, x_n) \\ f_2(x_1, \dots, x_n) \\ \vdots \\ f_m(x_1, \dots, x_n) \end{pmatrix} \in \mathbb{R}^m \quad \left( f_k(x_1, \dots, x_n) : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R} \quad (k = 1, \dots, m) \right)$$

zuordnet.

Hier ist es nun mit wenigen Ausnahmen nicht mehr möglich, sinnvolle grafische Darstellungen zu finden.



# Ableitung vektorwertiger Funktionen, Jakobi-Matrix

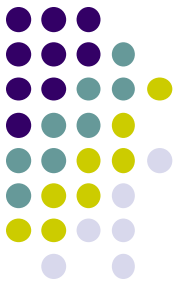
Unter der **Ableitung einer vektorwertigen Funktion**  $f: \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^m$  versteht man die von  $x_1, \dots, x_n$  abhängige Matrix

$$J_f|_p := \frac{\partial(f_1, \dots, f_m)}{\partial(x_1, \dots, x_n)} := \begin{pmatrix} \frac{\partial f_1}{\partial x_1}(p) & \dots & \frac{\partial f_1}{\partial x_n}(p) \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ \frac{\partial f_m}{\partial x_1}(p) & \dots & \frac{\partial f_m}{\partial x_n}(p) \end{pmatrix}$$

Sie enthält alle partiellen Ableitungen der Komponenten  $f_1, \dots, f_m$  von  $f$ .

Diese Matrix nennt man **Jacobi-Matrix**.





$$n = 3, m = 1 \quad f : \mathbb{R}^3 \rightarrow \mathbb{R}$$

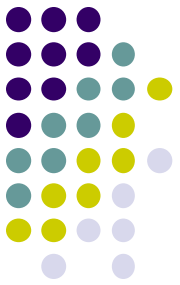
$$\begin{aligned} J_f \Big|_{(x_0, y_0, z_0)} &= \frac{\partial(f)}{\partial(x, y, z)} \\ &= \left( f_x(x_0, y_0, z_0), f_y(x_0, y_0, z_0), f_z(x_0, y_0, z_0) \right) \\ &= \nabla f(x_0, y_0, z_0)^T \end{aligned}$$

Die Jacobi-Matrix ist für Funktionen  $\mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$   
einfach das Transponierte des Gradienten.

$$n = m = 2 \quad f : \mathbb{R}^2 \rightarrow \mathbb{R}^2$$

$$f(x, y) = \begin{pmatrix} f_1(x, y) \\ f_2(x, y) \end{pmatrix}$$

$$J_f \Big|_{(x_0, y_0)} = \frac{\partial(f_1, f_2)}{\partial(x, y)} = \begin{pmatrix} (f_1)_x(x_0, y_0) & (f_1)_y(x_0, y_0) \\ (f_2)_x(x_0, y_0) & (f_2)_y(x_0, y_0) \end{pmatrix}$$



## Beispiel

$$f : \mathbb{R}^3 \rightarrow \mathbb{R}$$

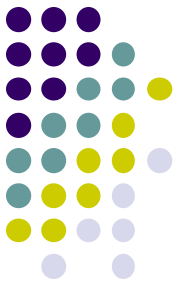
$$f(x, y, z) = x^2 + ye^z$$

$$J_f = (2x, e^z, ye^z)$$

$$f : \mathbb{R}^2 \rightarrow \mathbb{R}^3$$

$$f(x, y) = \begin{pmatrix} \sin(xy) \\ x^2 - y^2 \\ \cos(y) \end{pmatrix}$$

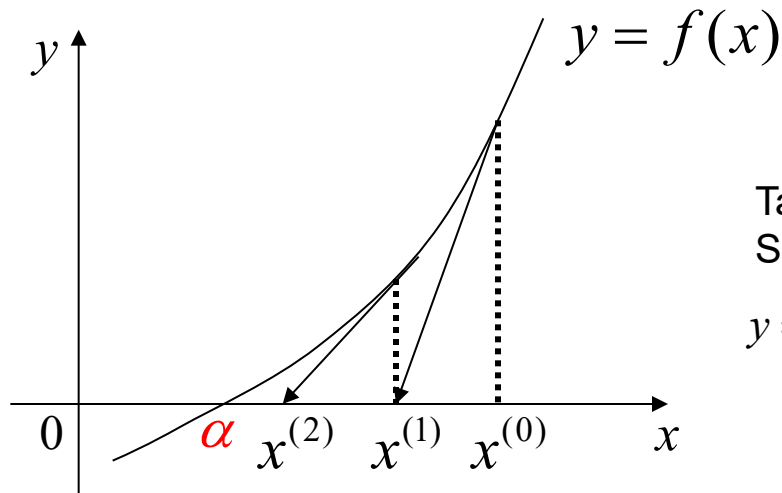
$$J_f = \frac{\partial(f_1, f_2, f_3)}{\partial(x, y)} = \begin{pmatrix} y \cos(xy) & x \cos(xy) \\ 2x & -2y \\ 0 & -\sin(y) \end{pmatrix}$$



# Mehrdimensionales Newton-Verfahren

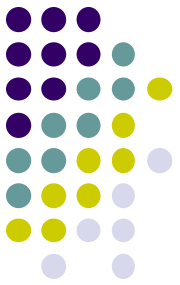
## 1D-Newton-Verfahren

$$x^{(n+1)} = x^{(n)} - \frac{f(x^{(n)})}{f'(x^{(n)})}$$



Tangente Gerade an der  
Stelle  $(x^{(n)}, f(x^{(n)}))$  :

$$y = f'(x^{(n)})(x - x^{(n)}) + f(x^{(n)})$$



Das mehrdimensionale Newton-Verfahren hat ein ganz ähnliches Aussehen wie sein eindimensionales Gegenstück.

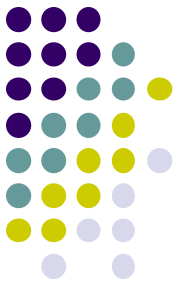
Die Iterationsvorschrift

$$x^{(n+1)} = x^{(n)} - \frac{f(x^{(n)})}{f'(x^{(n)})}$$

überträgt sich nahezu unverändert ins Mehrdimensionale

$$\mathbf{x}^{(n+1)} = \mathbf{x}^{(n)} - \left( J_f(\mathbf{x}^{(n)}) \right)^{-1} f(\mathbf{x}^{(n)}).$$

$$\left( \mathbf{x}^{(n)} \rightarrow \alpha \quad (n \rightarrow \infty), \quad f(\alpha) = 0 \right)$$



## Abbruchkriterien

### 1D-Newton-Verfahren

$$(i) \left| x^{(n+1)} - x^{(n)} \right| < \varepsilon \quad (ii) \left| x^{(n+1)} - x^{(n)} \right| < \varepsilon \left| x^{(n)} \right| \quad (iii) \left| f(x^{(n)}) \right| < \varepsilon$$

### Mehrdimensionales Newton-Verfahren

$$(i) \left\| x^{(n+1)} - x^{(n)} \right\| < \varepsilon \quad (ii) \left\| x^{(n+1)} - x^{(n)} \right\| < \varepsilon \left\| x^{(n)} \right\| \quad (iii) \left\| f(x^{(n)}) \right\| < \varepsilon$$

## Lokale quadratische Konvergenz

$$\left\| x^{(n+1)} - \alpha \right\| \leq C \left\| x^{(n)} - \alpha \right\|^2$$

## Welche Norm sollen wir verwenden?

Es sei  $V$  ein  $\mathbf{K}$ -Vektorraum, mit  $\mathbf{K}=\mathbb{R}$  oder  $\mathbf{K}=\mathbb{C}$ .

Ferner sei  $\|\cdot\|: V \rightarrow \mathbb{R}$  eine Abbildung mit folgenden Eigenschaften:

N1) (Definitheit)  $\|u\| \geq 0$ , und  $\|u\| = 0 \Leftrightarrow u = 0$ , für alle  $u \in V$ .

N2) (Homogenität)  $\|\lambda u\| = |\lambda| \|u\|$  für alle  $u \in V, \lambda \in \mathbf{K}$ .

N3) (Dreiecksungleichung)  $\|u + v\| \leq \|u\| + \|v\|$  für alle  $u, v \in V$ .

Dann heißt  $(V, \|\cdot\|)$  **normierter Vektorraum** oder **normierter linearer Raum** oder **normierter Raum**. Die Abbildung  $\|\cdot\|$  heißt **Norm** auf  $V$ .

Beispiel:  $V = \mathbf{K}^n$  wird mit

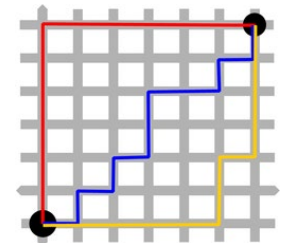
$$\|u\|_p := \left( \sum_{k=1}^n |u_k|^p \right)^{\frac{1}{p}} \quad \left( u = (u_1, \dots, u_n)^T \in \mathbf{K}^n \right)$$

und festem  $p \in [1, \infty)$  zu einem normierten Raum  $(\mathbf{K}^n, \|\cdot\|_p)$ . Auch mit

$$\|u\|_\infty := \max_{k=1, \dots, n} |u_k| \quad \left( u = (u_1, \dots, u_n)^T \in \mathbf{K}^n \right)$$

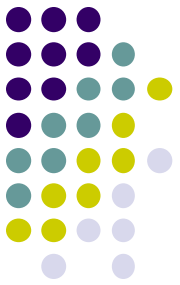
wird  $\mathbf{K}^n$  zu einem normierten Raum  $(\mathbf{K}^n, \|\cdot\|_\infty)$ .

$p = 1$  (Taxi-cab norm, Manhattan Distanz)



Auf beliebigen endlichdimensionalen Vektorräumen sind alle Normen äquivalent, also

$$\exists c, C > 0, \quad c \|x\|_a \leq \|x\|_b \leq C \|x\|_a$$



## Beispiel

Wir bestimmen näherungsweise eine Lösung  
des Gleichungssystems

$$\sin^2 x = y, \quad x + y^2 = 1$$

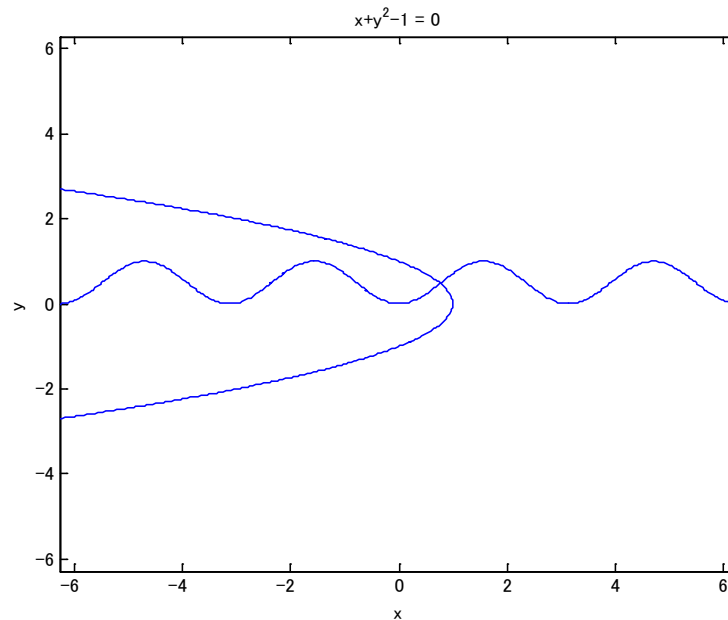


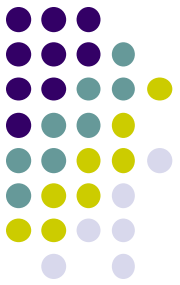
$$f_1(x, y) := \sin^2 x - y$$

$$f_2(x, y) := x + y^2 - 1$$

$$f: \mathbb{R}^2 \rightarrow \mathbb{R}^2$$

$$f(x, y) = \begin{pmatrix} f_1(x, y) \\ f_2(x, y) \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \end{pmatrix}$$





Jacobi-Matrix

$$J_f = \begin{pmatrix} 2 \sin x \cos x & -1 \\ 1 & 2y \end{pmatrix} \quad \mathbf{x}^{(0)} = \begin{pmatrix} x^{(0)} \\ y^{(0)} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \end{pmatrix}$$

$$\mathbf{x}^{(n+1)} = \mathbf{x}^{(n)} - \left( J_f(\mathbf{x}^{(n)}) \right)^{-1} f(\mathbf{x}^{(n)})$$



$$\left[ J_f(\mathbf{x}^{(n)}) \right] \mathbf{z}^{(n)} = -f(\mathbf{x}^{(n)}) \quad \text{LGS}$$

$$\mathbf{x}^{(n+1)} = \mathbf{x}^{(n)} + \mathbf{z}^{(n)}$$

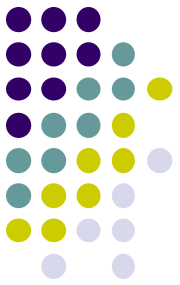
$$\begin{pmatrix} 0 \\ 0 \end{pmatrix} \rightarrow \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \end{pmatrix} \rightarrow \begin{pmatrix} 1 \\ 0.708073 \end{pmatrix} \rightarrow \begin{pmatrix} 0.708073 \\ 0.508793 \end{pmatrix} \rightarrow \begin{pmatrix} 0.767891 \\ 0.482494 \end{pmatrix}$$

$$(x^*, y^*) \approx (0.767538, 0.482143)$$



# Gradientenverfahren

$$(f : \mathbb{R}^2 \rightarrow \mathbb{R})$$



Mit dem **Gradientenverfahren** kann man ein lokales Minimum einer Funktion  $f$  in mehreren Variablen nährungsweise berechnen:

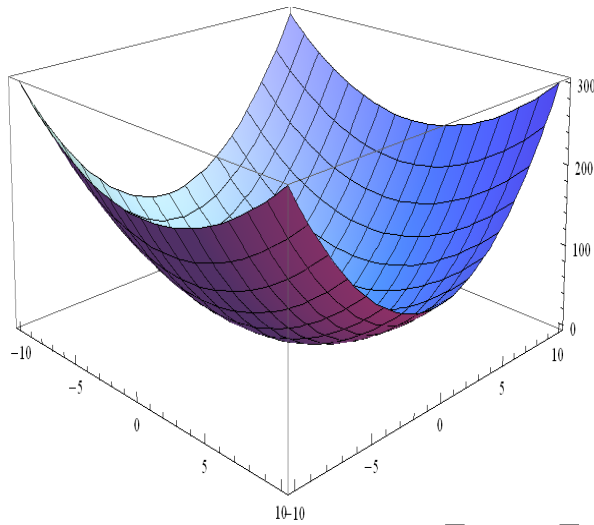
1. Finde einen geeigneten Startwert  $(\tilde{x}_0, \tilde{y}_0)$
2. Berechne Näherungswerte  $(\tilde{x}_1, \tilde{y}_1), (\tilde{x}_2, \tilde{y}_2), \dots$  mit der Iterationsvorschrift

$$\begin{bmatrix} \tilde{x}_{k+1} \\ \tilde{y}_{k+1} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \tilde{x}_k \\ \tilde{y}_k \end{bmatrix} - \alpha \nabla f(\tilde{x}_k, \tilde{y}_k), \quad k = 0, 1, 2, \dots \quad (0 < \alpha \ll 1)$$

3. Führe die Iteration so lange durch, bis die gewünschte Genauigkeit erreicht ist.

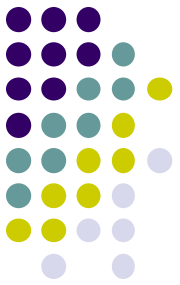
## Beispiel

$$f(x, y) = x^2 + 2y^2$$

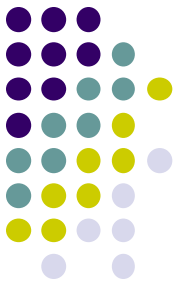


$$f_x(x, y) = 2x, \quad f_y(x, y) = 4y$$

$$\begin{bmatrix} \tilde{x}_{k+1} \\ \tilde{y}_{k+1} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \tilde{x}_k \\ \tilde{y}_k \end{bmatrix} - \alpha \begin{bmatrix} 2\tilde{x}_k \\ 4\tilde{y}_k \end{bmatrix}, \quad k = 0, 1, 2, \dots \quad (0 < \alpha \ll 1)$$



# Aufgabe



5.1 Bestimmen Sie näherungsweise zwei Lösungen des Gleichungssystem

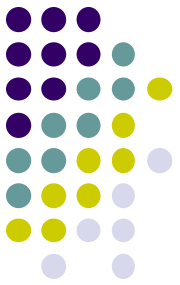
$$\begin{cases} 2x - y^2 + \ln x = 0 \\ x^2 - xy - x + 1 = 0 \end{cases}$$

$$1) \begin{pmatrix} x^{(0)} \\ y^{(0)} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \end{pmatrix}$$

$$2) \begin{pmatrix} x^{(0)} \\ y^{(0)} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 \\ 3 \end{pmatrix}$$

$$3) \begin{pmatrix} x^{(0)} \\ y^{(0)} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 3 \\ 1 \end{pmatrix}$$

$$4) \begin{pmatrix} x^{(0)} \\ y^{(0)} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 4 \\ 3 \end{pmatrix}$$



$$f(x, y) = 2x - y^2 + \ln x, \quad g(x, y) = x^2 - xy - x + 1$$

Ergänzen Sie die folgende Tabelle für 1) – 4).

$n$	$x^{(n)}$	$y^{(n)}$	$f(x^{(n)}, y^{(n)})$	$g(x^{(n)}, y^{(n)})$
0	1.0	1.0		
1				
2				
$\vdots$				