# Analysis II Cheatsheet

Luna Lorea Zehnder

29. November 2024

### Def. 0.0 Contribution:

Falls du Fehler findest oder dinge fehlen öffne doch ein issue auf <u>GitHub</u> bzw. kannst du auch einen Pullrequest machen wenn du die Zeit dafür hast :)

(Dort findest du jeweils auch gleich die neuste Version dieses Cheatsheets)

## 1 Basics

## 1.1 Lineare Algebra

Def. 0.0 Skalarprodukt:

### Def. 0.1 Norm:

Für  $u \in \mathbf{R}^n, ||u|| = \sqrt[2]{u_1^2 + ... + u_n^2}$ 

Def. 0.2 Definite Matrizen:

 $A \in \mathbb{R}^{n \times n}$  heist...

...positiv definit falls  $\forall v \in \mathbb{R}^n \setminus \{0\} : v^T A v > 0$ 

...positiv semidefinit falls  $\forall v \in \mathbb{R}^n \setminus \{0\} : v^T A v \leq 0$ 

...negativ definit falls  $\forall v \in \mathbb{R}^n \setminus \{0\} : v^T A v < 0$ 

...negativ semidefinit falls  $\forall v \in \mathbb{R}^n \setminus \{0\} : v^T A v \geq 0$ 

...indefinit falls es v, w gibt mit  $v^T A v > 0 \wedge w^T A w < 0$ 

Für die eigenwerte  $\lambda$  von A gilt:

A pos. def.  $\iff \forall \lambda : \lambda > 0$ 

A pos. semidef.  $\iff \forall \lambda : \lambda \geq 0$ 

A neg. def.  $\iff \forall \lambda : \lambda < 0$ 

A neg. semidef.  $\iff \forall \lambda : \lambda \leq 0$ 

A indef.  $\iff$  A hat pos. und neg. eigenwerte.

 $\det(A) \neq 0 \qquad \Longrightarrow \forall \lambda : \lambda \neq 0$ 

## 1.2 Notation

Def. 0.3 Landau Notation:

 $U \in \mathbb{R}^n, h: U \to \mathbb{R}, y \in U$ 

$$* o(h) = \{ f : U \to \mathbb{R} \mid \lim_{\substack{x \to y \\ x \neq u}} \frac{f(x)}{h(x)} = 0 \}$$

 $* f = o(h) := f \in o(h)$ 

 $* o(f) = o(h) := o(f) \in o(h)$ 

 $* f = o(1) \iff \lim_{x \to y} f(x) = 0$ 

\*  $\lambda o(h) + \mu o(h) = o(h) \ \forall \lambda, \mu \in \mathbb{R}$ 

 $* g \cdot o(h) = o(gh) = o(g) \cdot o(h)$ 

\*  $o(h^d) = o(h^e) \ \forall e \leq d$  \* Für Monome p in  $x_i - y_i$  von Grad  $d: p = o(||x - y||^e) \ \forall e \leq d \ \& \ o(p) = o(||x - y||^d)$ 

# 2 Gewöhnliche Differentialgleichungen (ODE)

Def. 2.1.0.1 *ODE*:

Sei  $k \geq 1, U \subseteq \mathbb{R}^{k+2}, G: U \to \mathbb{R}$ . Dann ist

$$G(x, y, y', y'', ..., y^{(k)}) = 0$$

eine ODE k-ter Ordnung.

Def. 2.1.0.2 Lösung einer ODE:

Eine Lösung einer ODE der Ordnung k ist eine k-mal diffbare Funktion  $f:I\to\mathbb{R}$  auf einem offenen Intervall  $I\subseteq\mathbb{R}$  mit

$$G(x, f(x), f'(x), ..., f^{(k)}(x) = 0$$

### Def. 2.1.0.3 Anfangswertproblem:

Sind bei einer ODE zusäzlich noch Anfangsbedinungen gegeben, dh.

$$y(x_0) = y_0, y'(x_0) = y_1, ..., y^{(k-1)}(x_0) = y_k$$

mit  $x_0, y_0, ..., y_k \in \mathbb{R}$ , dann liegt ein AWP vor.

Rmrk. 2.1.0.4:

k wird generell minimal angegeben.

G(x,y) = 0 ist **keine** ODE.

Lässt sich eine ODE als  $y^{(k)} = F(x, y, y', ..., y^{(k-1)})$  schreiben so nennen wir diese **explizit**. Koeffizienten  $a_{k-1}, ..., a_0$  und inhomogenität b sind Funktionen  $I \to \mathbb{C}$  für ein offenes Intervall  $I \in \mathbb{R}$ . Falls b = 0

Stammfunktionsprobleme sind spezialfälle einer ODE, eg y'=1/x.

Sind ODEs nicht von x abhängig so nennt man diese  $\mathbf{Autonom}$ . Eg. y''=1/m

## 2.1 Einführung

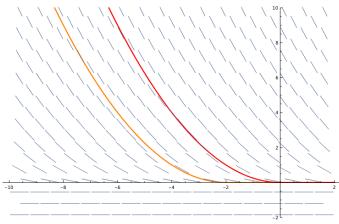
### Prop. 2.1.6 Existenz- und Eindeutigkeitssatz:

Ein AWP  $y' = F(x, y), y(x_0) = y_0$  mit  $F \to \mathbb{R}$  stetig für  $U \in \mathbb{R}^2$  offen,  $(x_0, y_0) \in U$ , hat eine Lösung.

Ist F stetig differenzierbar, so gibt es eine **eindeutige maximale** Lösing. (Maximal bedeutet, es ist nicht eine Einschränkung einer anderen Lösung mit grösserem Intervall.)

## Def. 2.1.7 Vektorfelddarstellung:

Eine Explizize ODE der Form y' = F(x,y) mit  $F: U \subseteq \mathbb{R}^2 \to \mathbb{R}$  lässt sich durch das Vektorfeld  $V: U \to \mathbb{R}^2, V(x,y) = (1,F(x,y))$  visualisieren. Eine Lösung  $f: I \to \mathbb{R}$  des ODE hat als Graph eine Kurve beschrieben durch  $\phi: I \to \mathbb{R}^2, \phi(x) = (x,f(x))$  mit  $\phi'(x) = (1,f'(x)) = V(x,y)$ . D.h.  $\phi$  ist an jedem Punkt tangential zum Vektorfeld V.



### 2.2 Lineare ODE

### Def. 2.2.1 Lineare ODE:

Eine Lineare ODE ist eine ODE von Ordnung  $k \geq 1$  der Form

$$y^{(k)} + a_{k-1}y^{(k-1)} + \dots + a_0y = b$$

Koeffizienten  $a_{k-1},...,a_0$  und inhomogenität b sind Funktionen  $I \to \mathbb{C}$  für ein offenes Intervall  $I \in \mathbb{R}$ . Falls b = 0, heisst die lineare ODE homogen, sonst inhomogen. Falls wir eine inhomogene lineare ODE haben, ist die zugehörige homogene lineare ODE:

$$y^{(k)} + \dots + a_0 y = 0$$

Eine Lösung ist eine k-mal differenzierbare  $f: I \to \mathbb{C}$ 

$$f^{(k)}(x) + \dots + a_0(x)f(x) = b(x)$$
  $\forall x \in \mathbb{R}$ 

wobe<br/>i $f^{(j)} = (Re\ f(x))^{(j)} + i \cdot (Im\ f(x))^{(j)}$ 

### Def. 2.2.8:

Für eine lineare ODE (1) k-ter Ordnung mit stetigen  $a_{k-1}, ..., a_0, b$  gilt:

- \* Die Lösungen der zugehörigen homogenen ODE (2) bilden einen  $\mathbb{C}\text{-Vektorraum }S$  mit  $\dim_{\mathbb{C}}S=k$
- \* Die inhomogene ODE (1) hat eine Lösung  $f_0$ . Die Menge aller Lösungen bildet dann den affinen Raum

$$f_0 + S = \{ f_0 + f \mid f \in S \}$$

\* Für beliebige  $x_0 \in I$  und  $y_0, ..., y_{k-1} \in \mathbb{C}$  hat das dazugehörige AWP (1) genau eine Lösung.

Sind  $a_{k-1}, ..., a_0, b$  reellwertig, dann gilt:

- \* Reelwertige Lösungen der zugehörigen homogenen ODE (2) bilden einen  $\mathbb{R}\text{-}Untervektorraum}\ S_{\mathbb{R}}$  von S mit  $dim_{\mathbb{R}}=k$
- \* Die inhomogene ODE (1) hat eine reelwertige Lösung  $f_0$  und die Menge aller Lösungen bildet den affinen  $\mathbb{R}$ -Raum

$$f_0 + S_{\mathbb{R}}$$

\* Für  $y_0,...,y_{k-1} \in \mathbb{R}$  hat das zugehörige AWP genau eine reelwertige Lösung.

Ex. 2.2.8.1 Lösungsstrategie für Lineare ODEs:

1. Finde eine Basis  $f_1,...,f_k$  des Lösungsraums S der homogenen ODE

k=1: finde eine Lösung  $f_1 \neq 0$ .

- 2. Finde eine einzelne Lösung  $f_0$  der inhomogenen ODE (Partikulärlösung). Allg. Lösung:  $f_0 + \sum_{i=1}^k \lambda_i f_i$ . k = 1: allg. Lösung  $f_0 + \lambda f_1$
- 3. Einsetzen der Anfangswerte  $\leadsto$  lineares Gleichungssystem für  $\lambda_1, ..., \lambda_k$  mit eindeutiger Lösung. k = 1:  $f_0(x_0) + \lambda f_1(x_0) = y_0 \implies \lambda = \frac{y_0 - f(x_0)}{f_1(x_0)}$

## 2.3 Lineare ODE erster Ordnung

Zu lösen: y' + ay = b mit gegebenen stetigen  $a, b: I \to \mathbb{C}$ Prop. 2.3.1 Die Lösungen der ODE:

Die Lösungen für die homogene ODE

$$y' + ay = 0$$

sind genau die Funktionen  $ze^{-A(x)}$  für  $z\in\mathbb{C}$  und A eine Stammfunktion von a.

Für die inhomogene ODE

$$y' + ay = b$$

Ansatz  $f(x) = z(x) \cdot e^{-A(x)}$ . Einsetzen in die ODE gibt uns f' + af = b  $\iff z'e^{-A} + zae^{-A} - aze^{-A} = b$   $\iff z' = e^{A}b$ 

 $\iff z$  ist Stammfunktion von  $e^A b$ 

### 2.4 Other Methods

### Def. 2.6.1 Separation der Variablen:

Für ODEs der Form  $y' = a(y) \cdot b(x)$  und a, b stetig. Für jede Nullstelle  $y_0 \in \mathbb{R}$  von a gibt es eine Konstante Lösung  $y(x) = y_0$ .

Für 
$$a(y) \neq 0$$
: ODE  $\iff \frac{y'}{a(y)} = b(x)$   
 $\iff \int \frac{y'}{a(y)} dx = \int b(x) dx + c$  für  $c \in \mathbb{R}$ 

- 1. Finde Stammfunktion A,B von  $\frac{1}{a}$ , b\* Kettenregel:  $\int \frac{y'}{a(y)} dx = A(y) + c$  $\implies A(y) = B(x) + c$
- 2. Falls A eine Umkehrfunktion hat, dann ist  $y = A^{-1}(B(x) + x)$

## 3 Differenzielle Analysis in R<sup>n</sup>

## 3.1 Parzielle Ableitungen

## Def. 3.3.11 Gradient und Divergent:

**Gradient**: Wenn für die Funktion  $f: U \to \mathbb{R}$  alle partiellen Ableitungen existieren für  $x_0 \in U$ , dann ist der Vektor

$$\begin{pmatrix} \partial_{x_1} f(x_0) \\ \vdots \\ \partial_{x_n} f(x_0) \end{pmatrix}$$

**Divergent** Wenn für eine Funktion  $f = \{f_1, ..., f_m\} : U \to \mathbb{R}^m$  alle partiellen ableitungen für alle  $f_i$  bei  $x_0 \in U$  existieren, ist der Divergent die Trace der Jakobimatrix

$$div(f)(x_0) = Tr(J_f(x_0))$$

### 3.2 Das Differential

### Def. 3.4.2 Differenzierbarkeit:

Wenn  $U \in \mathbb{R}^n$  eine offene Menge,  $f: U \to R^m$  eine Funktion und  $A: \mathbb{R}^n \to \mathbb{R}^m$  eine affine Abbildung ist, dann ist f bei  $x_0 \in U$  differenzierbar mit Differenzial A, falls:

$$\lim_{\substack{x \to x_0 \\ x \neq x_0}} \frac{f(x) - f(x_0) - A(x - x_0)}{||x - x_0||} = 0$$

# Prop. 3.4.4 Eigenschaften von differenzierbaren Funktionen:

Wenn  $U \in \mathbb{R}^n$  eine offene Menge,  $f: U \to \mathbb{R}^m$  eine differenzierbare Funktion dann gilt:

- 1. Die Funktion f ist stetig auf U
- 2. Für die Funktion  $f = [f_1, ..., f_m]$  existieren alle  $\partial_{x_j} f_i$  mit 1 < j < n, 1 < i < m

# Prop. 3.4.6 Differenzierbarkeit bei Funktionsoperationen:

 $U \in \mathbb{R}^n$  offen,  $f, g: U \to \mathbb{R}^m$  differenzierbar:

- 1. f + g ist differenzierbar und  $d(f + g)(x_0) = df(x_0) + dg(x_0)$
- 2. Falls  $m = 1 : f \cdot g$  differenzierbar.
- 3. Falls  $m = 1, g \neq 0 : \frac{f}{g}$  differenzierbar.

# Prop. 3.4.7 Differenzial von elementaren Funktionen:

Prop. 3.4.9 Kettenregel:

 $U \in \mathbb{R}^n$  und  $V \in \mathbb{R}^m$  offen,  $f: U \to V, g: V \to \mathbb{R}^p$  differenzierbar

**Funktionen:** Dann ist  $g \circ f$  differenzierbar und  $d(g \circ f)(x_0) = dg(f(x_0)) \circ df(x_0)$ .

Jakobi Matrizen:  $J_{g \circ f}(x_0) = J_g(f(x_0) \cdot J_f(x_0).$ 

**Gradienten:**  $\nabla_{g \circ f} = Jg \circ f^T, \nabla_g = J_g^T \text{ also } \nabla_{g \circ f}(x_0) = J_f(x_0)^T \cdot \nabla_g(f(x_0)).$ 

### Def. 3.4.11 Der Tangentialraum:

 $A = df(x_0)$ . Der Tangentialraum bei  $x_0$  des Graphen von f ist der Graph von  $g(x) = f(x_0) + A(x - x_0)$ , also  $T = \{(x, q(x)) \mid x \in \mathbb{R}^n\} \subset \mathbb{R}^n \times \mathbb{R}^m.$ 

### Def. 3.4.13 Richtungsableitung:

Richtungsableitung von f bei  $x_o$  in Richtung v ist

$$D_v f(x_o) := J_g(0) = \begin{pmatrix} g'(0)_1 \\ \vdots \\ g'(0)_m \end{pmatrix} \in \mathbb{R}^m$$

für die Hilfsfunktion  $g:\{t\in\mathbb{R}\ |\ x_0+tv\in U\}\to\mathbb{R}^m$  $g(t) = f(x_0 + tv)$ 

ren Funktionen Berechnen:

 $U \in \mathbb{R}^n$  offen,  $f: U \to \mathbb{R}^m$  differenzierbar,  $v \in \mathbb{R}^m$  $\{0\}, x_0 \in U$ .

 $\implies D_v f(x_0) = df(x_0)(v) = J_f(x_0) \cdot v$  was auch bedeutet, dass die Richtungsableitung linear vom Richtungsvektor abhängen.

$$\implies D_{\lambda_1 v_1 + \lambda_2 v_2} = \lambda_1 D_{v_1} f(x_0) + \lambda_2 D_{v_2} f(x_0)$$

 $\Rightarrow D_{\lambda_1 v_1 + \lambda_2 v_2} = \lambda_1 D_{v_1} f(x_0) + \lambda_2 D_{v_2} f(x_0)$ Ex. 3.4.17 Richtungsableitung von allgemeinen ste- $f \in C^k(U, \mathbb{R}), y \in U.$ tigen Funktionen berechnen.:

 $D_v f(x_0) = \lim_{t \to 0} \frac{f(x_0 + tv) - f(x_0)}{t}$  Sollte die daraus resultierende Funktion nicht linear von v abhängig sein, so ist f nicht differenzierbar.

## 3.3 Höhere Ableitungen

#### Def. 3.5.1 C Notation:

$$U \subseteq \mathbb{R}^n$$
 offen.  
 $C^0(U, \mathbb{R}^m) := \{$ 

$$C^0(U, \mathbb{R}^m) := \{ f : U \to \mathbb{R}^m \mid f \text{ stetig} \}$$

$$C^k(U,\mathbb{R}^m) :=$$

$$\{f: U \to \mathbb{R}^m \mid \forall i, j: \partial_j f_i \in C^{k-1}\}$$

$$\{f: U \to \mathbb{R}^m \mid \text{alle } \partial_{j_i} ... \partial_{j_k} f_i \in C^0(U, \mathbb{R}^m) := 0\}$$

= k-mal stetig differenzierbar

$$\bigcup^{\infty} C^k(U, \mathbb{R}^m)$$

= Beliebig oft differenzierbar bzw. glatt.

Ex. 3.5.2 Nützliche C Regeln:

- \* **Polynome** mit n Variablen sind in  $C^{\infty}(\mathbb{R}^n, \mathbb{R})$ .
- $* f \in C^k \iff f_1, ..., f_m \in C^k$
- $* C^k$  ist ein **Vektorraum**

\* Für  $k \neq 0$  ist  $\partial_i : C^k(U, \mathbb{R}) \to C^{k-1}(U, \mathbb{R}) * C^k(U, \mathbb{R})$  ist  $U \in \mathbb{R}^n$  offen,  $f: U \to \mathbb{R}^m$  differenzierbar,  $x_0 \in U$ , abgeschlossen unter **Produkten** und **Summen**. (sofern diese Definiert sind). \* Eine Verknüpfung von  $C^k$  Funktionen ist wieder  $C^k$ .

### Prop. 3.5.4 Satz von Schwarz:

 $U \in \mathbb{R}^n$  offen,  $f \in C^2(U,\mathbb{R})$ . Dann gilt:  $\partial_i \partial_i f = \partial_i \partial_i f$ .  $U \in \mathbb{R}^n$  offen,  $f: U \to \mathbb{R}^m, v \in \mathbb{R}^n \setminus \{0\}, x_0 \in U$ . Die Im Allgemeinen wenn  $f \in C^k$  dann lassen sich k parzielle Ableitungen beliebig vertauschen.

### Def. 3.5.9 Die Hessische:

 $U\in R^n$ offen,  $f:U\to \mathbb{R}, x_0\in U.$  Die Hessische von fbei  $x_0$ ist die quadratische  $n\times n\text{-Matrix}$ 

$$H_f(x_0) = (\partial_i \partial_j f(x_0))_{\substack{1 \le i \le n \\ 1 \le j \le n}}$$

Prop. 3.4.15 Richtungsableitung von differenzierba- Nach dem Satz von Schwarz ist H symmetrisch, falls  $f \in C^2(U, \mathbb{R}).$ 

#### 3.4 Taylorpolynome

Def. 3.7.1 Das k-te Taylorpolynom von f bei y:

$$T_k f(x) = \sum_{|i| \le k} \frac{\partial_i f(y) \cdot (x - y)^i}{i!}$$
$$f(x) = T_k f(x) + o(||x - y||^k)$$

 $*i = (i_1, ..., i_n), i_i \in \mathbb{Z}$  ist ein Tupel.

$$*|i| = i_1 + \dots + i_n$$

$$* \partial_i = \partial_1^{i_1} \dots \partial_n^{i_n}$$

$$* \partial_i = \partial_1^{i_1} \dots \partial_n^{i_n} 
* (x - y)^i = (x_1 - y_1)^{i_1} \cdot \dots \cdot (x_n - y_n)^{i_n}$$

$$\hat{i}! = \hat{i_1}! \cdot \dots \cdot \hat{i_n}!$$

$$f(x) = g(x)h(x)$$

$$\Rightarrow T_k f(x) = T_k g(x)T_k h(x)$$

$$f(x) = g(x) + h(x)$$

$$\Rightarrow T_k f(x) = T_k g(x) + T_k h(x)$$

$$f(x) = g(h(x))$$

$$\Rightarrow T_k f(x) = T_k g(T_k h(x))$$

## Nützliche Taylorreihen:

ür  $k \neq \infty$  addiere den Fehler  $o(||x - y||^2)$ 

$\sin(x)$	$\lim_{k \to \infty} \sum_{n=0}^{k} (-1)^n \frac{x^{2n+1}}{(2n+1)!}$
$\forall x \in \mathbb{R}$	$x - \frac{x^3}{6} + \frac{x^5}{120} - \cdots$
$\cos(x)$	$\sum_{n=0}^{\infty} (-1)^n \frac{x^{2n}}{(2n)!}$
$\forall x \in \mathbb{R}$	$1 - \frac{x^2}{2} + \frac{x^4}{24} - \cdots$
$\tan(x)$	$\sum_{n=0}^{\infty} (-1)^n \frac{x^{2n}}{(2n)!}$
$\forall x < \frac{\pi}{2}$	$x + \frac{x^3}{3} + \frac{2x^5}{15} + \cdots$
sec(x)	$\sum_{n=0}^{\infty} (-1)^n \frac{E_{2n}}{(2n)!} x^{2n}$
$\forall x < \frac{\pi}{2}$	$1 + \frac{x^2}{2} + \frac{5x^4}{24} + \cdots$
	Do More!

### Kritische Punkte

### Def. 3.8.0 Extremstellen:

Für  $U \subseteq \mathbb{R}^n$ ,  $f: U \to \mathbb{R}$  Dann hat f bei  $y \in U$  ein

lokales Minimum falls  $\exists \varepsilon > 0$  sodass:  $||x - y|| < \varepsilon, x \in$  $U \implies f(y) \le f(x)$ 

lokales Maximum falls  $\exists \varepsilon > 0$  sodass:  $||x - y|| < \varepsilon, x \in$  $U \implies f(y) \ge f(x)$ 

lokales Extremum falls y ein lokales Minimum oder ein lokales Maximum ist.

globales Minimum falls  $x \in U \implies f(y) \le f(x)$ 

globales Minimum falls  $x \in U \implies f(y) \ge f(x)$ 

globales Extremum falls y ein globales Minimum oder ein globales Maximum ist. Bmkg: Globale Extrema sind jeweils auch lokale Extrema

## Prop. 3.8.1:

 $y \in U$  eine lokale Extremstelle  $\implies$  y ist ein Kritischer Punkt.

### Def. 3.8.2:

 $y \in U$  heisst **kritischer Punkt** falls  $\nabla f(y) = 0$ 

## Def. 3.8.6 Nicht-degenerierte-Stellenn:

Für  $U \in \mathbb{R}^n$  offen und  $f: U \to \mathbb{R}^m, f \in \mathbb{C}^2$  Ein Punkt  $x \in U$  heist nicht-degeneriert, falls für die Hessische  $H_f(x)$ gilt, dass  $\det(H_f(x)) \neq 0$ .

Def. 3.8.7.1 Extremstellen im eindimensionalen be-

- \*  $f'(y) = 0, f''(y) > 0 \implies y$  ist lokale Minimalstelle.
- \*  $f'(y) = 0, f''(y) < 0 \implies y$  ist lokale Maximalstelle.
- \* y ist Sattelpunkt  $\implies f'(y) = 0, f''(y) = 0$

Def. 3.8.7.2 Extremstellen auf Funktionen  $f:(U \in$ 

### $\mathbb{R}^n) o \mathbb{R}$ :

 $* H_f(y)$  pos. def.  $\implies$  y ist lok. Minimalstelle.

 $\implies$   $H_f(y)$  ist pos. semidefinit.

\*  $H_f(y)$  neg. def.  $\implies$  y ist lok. Maximal stelle.

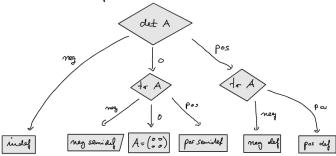
 $\implies H_f(y)$  ist neg. semidefinit

\*  $H_f(y)$  indef.  $\implies$  y ist Sattelpunkt.

 $* \det(H_f) \neq 0$   $\Longrightarrow$   $H_f(y)$  ist pos. def. oder neg. def. oder indef.

(Siehe Lineare Algebra basics)

Rmrk. 3.8.7.3 Definitheit für  $2 \times 2$  Matrizen A:



Rmrk. 3.8.8 If someone wants to contribute this pls do Oo. (Sylvester Kriterium):

### 3.6 Umkehrsatz

### Def. 3.10.0 lokale umkehrbarkeit:

 $U \in \mathbb{R}^n$  offen.  $f: U \to \mathbb{R}^n$  heisst **lokal umkehrbar** bei  $y \in U$  falls offene  $V, W \subseteq \mathbb{R}^n$  existieren mit  $y \in V, f(y) \in w$ , sodass  $f|_V: V \to W$  bijektiv ist.

Bzw. es existiert  $g: W \to V$  sodass  $f|_V \circ g = id_W, g \circ f|_W = id_V$ . g ist die umkehrfunktion von  $f|_V$ 

## Def. 3.10.2 Satz der Umkehrfunktion:

 $U\in\mathbb{R}^n$  offen,  $f:U\to\mathbb{R}^n, f\in C^k, k\geq 1$  und  $J_f(y)$  eine invertierbare Matrix, dann ist f lokal umkehrbar bei y, die Umkehrfunktion g ist  $C^k$  und

$$J_q(f(y)) = (J_f(y))^{-1}$$