Mathematik für Naturwissenschaftler II

Priv. Doz. Dr. Iosif Petrakis

 ${ \begin{array}{c} {\rm Ludwig\text{-}Maximilians\text{-}Universit\"{a}t\ M\"{u}nchen} \\ {\rm Sommersemester\ 2021} \end{array} }$

Inhaltsverzeichnis

Kapitel	1. Vektorräume und lineare Abbildungen	1
1.1.	Vektorräume	1
1.2.	Unterräume	4
1.3.	Lineare Abhängigkeit	5
1.4.	Endlichdimensionale Vektorräume	8
1.5.	Lineare Abbildungen	12
1.6.	Lineare Isomorphismen	16
1.7.	Der Matrizenraum	19
1.8.	Matrizen und lineare Abbildungen	23
1.9.	Determinante einer Matrix	27
1.10.	Euklidische Vektorräume	31
1.11.	Der Minkowski-Raum	36
Kapitel	2. Differential rechnung im \mathbb{R}^n	41
2.1.	Offene Mengen	41
2.2.	Konvergenz von Folgen in \mathbb{R}^n	47
2.3.	Stetigkeit von Funktionen $f : \mathbb{R}^m \to \mathbb{R}^n$	49
2.4.	Stetigkeit und Linearität	53
2.5.	Kurven im \mathbb{R}^n	54
2.6.	Die Länge einer stetig differenzierbaren Kurve	60
2.7.	Partielle Ableitungen	63
2.8.	Die Kettenregel	68
2.9.	Kurvenintegral	73
2.10.	Gradientenfelder	79
2.11.	Integrale, die von einem Parameter abhängen	82
2.12.	Doppelintegrale	87
2.13.	Der Satz von Green	91
2.14.	Totale Differenzierbarkeit	94
Literati	urverzeichnis	101

KAPITEL 1

Vektorräume und lineare Abbildungen

In diesem Kapitel werden wir uns mit den fundamentalen Eigenschaften der Vektorräumen (auch lineare Räume gennant) und mit den linearen Abbildungen zwischen ihnen beschäftigen. Ein Vektorraum ist eine Menge ausgestattet mit einer linearen Struktur, und eine lineare Abbildung zwischen Vektorräumen ist eine Funktion zwischen deren entsprechenden Mengen, die die lineare Struktur der Vektorräume erhält.

1.1. Vektorräume

DEFINITION 1.1.1. Ein Vektorraum, oder ein linearer Raum, über \mathbb{R} ist eine Struktur $\mathcal{V} := (X; +, \mathbf{0}, \cdot)$, wobei X ist eine Menge, $\mathbf{0} \in X$, und $+, \cdot$ sind Funktionen

$$+: X \times X \to X, \quad (x, y) \mapsto x + y; \quad x \in X, \ y \in X,$$

$$\cdot: \mathbb{R} \times X \to X, \quad (a, x) \mapsto a \cdot x; \quad a \in \mathbb{R}, \ x \in X,$$

sodass folgende Bedingungen erfüllt sind:

$$(VR_1) \ \forall_{x,y,z \in X} ((x+y) + z = x + (y+z)).$$

$$(VR_2) \ \forall_{x \in X} (x + \mathbf{0} = \mathbf{0} + x = x).$$

$$(VR_3) \ \forall_{x \in X} \exists_{y \in X} (x + y = \mathbf{0}).$$

$$(VR_4) \ \forall_{x,y \in X} (x+y=y+x).$$

$$(VR_5) \forall_{x,y \in X} \forall_{a \in \mathbb{R}} (a \cdot (x+y) = a \cdot x + a \cdot y).$$

$$(VR_6) \forall_{x \in X} \forall_{a,b \in \mathbb{R}} ((a+b) \cdot x = a \cdot x + b \cdot x).$$

$$(VR_7) \ \forall_{x \in X} \forall_{a,b \in \mathbb{R}} ((ab) \cdot x = a \cdot (b \cdot x)).$$

$$(VR_8) \ \forall_{x \in X} (1 \cdot x = x).$$

Der Einfachheit halber schreiber wir ax statt $a \cdot x$. Das Triplett $(+, 0, \cdot)$

nennt man die Signatur des Vektorraumes \mathcal{V} . Wenn wir statt \mathbb{R} , einen belibigen Körper 1 \mathbb{F} betrachten, heißt die entsprechende Struktur ein Vektorraum über \mathbb{F} . Also, ein Vektorraum über \mathbb{R} wird auch realler Vektorraum gennant, und ein Vektorraum über dem Körper der komplexen Zahlen \mathbb{C} heißt einer komplexer Vektorraum. Wenn \mathcal{V} ein Vektorraum ist, heißen die Elementen von X Vektoren. Ein Vektorraum heißt nicht-trivial, wenn er einen Vektor x enthält, der ungleich $\mathbf{0}$ ist. Wenn nicht anders angegeben, sind die Vektorräume, die hier betrachtet werden, realle Vektorräume. Wenn die lineare Struktur über X klar ist, verwenden wir der Einfachheit halber X um den Vektorraum \mathcal{V} zu bezeichnen.

Es wird daran erinnert, das wenn X, Y Mengen sind, dann

$$X \times Y := \{(x, y) \mid x \in X \& y \in Y\},\$$

und wenn $(x, y), (x', y') \in X \times Y$, dann

$$(x,y) = (x',y') \Leftrightarrow x = x' \& y = y'.$$

BEISPIEL 1.1.2. Sei die Struktur $\mathbb{R}^n := (\mathbb{R}^n; +, \mathbf{0}, \cdot)$, wobei

$$\mathbb{R}^{n} := \{ (x_{1}, \dots, x_{n}) \mid x_{1} \in \mathbb{R} \& \dots \& x_{n} \in \mathbb{R} \},$$

$$(x_{1}, \dots, x_{n}) = (y_{1}, \dots, y_{n}) :\Leftrightarrow x_{1} = y_{1} \& \dots \& x_{n} = y_{n},$$

$$(x_{1}, \dots, x_{n}) + (y_{1}, \dots, y_{n}) := (x_{1} + y_{1}, \dots, x_{n} + y_{n}),$$

$$\mathbf{0} := (0, \dots, 0),$$

$$a \cdot (x_{1}, \dots, x_{n}) := (ax_{1}, \dots, ax_{n}).$$

Es ist offensichtlich, dass \mathcal{R}^n ein Vektorraum über \mathbb{R} ist, und ebenso ist $\mathcal{Q}^n := (\mathbb{Q}^n; +, \mathbf{0}, \cdot)$ ein Vektorraum über \mathbb{Q} , und $\mathcal{C}^n := (\mathbb{C}^n; +, \mathbf{0}, \cdot)$ ein Vektorraum über \mathbb{C} .

$$\forall_{x \in \mathbb{F}} (\mathbf{1} \cdot x = x).$$

$$\forall_{x \in \mathbb{F}} (x \neq \mathbf{0} \Rightarrow \exists_{y \in \mathbb{F}} (x \cdot y = \mathbf{1})).$$

Man sieht sofort, dass die rationalen Zahlen \mathbb{Q} , die reellen Zahlen \mathbb{R} und die Komplexen Zahlen \mathbb{C} eine Körper Struktur haben. Eigentlich, ist \mathbb{Q} ein $Unterk\"{o}rper$ von \mathbb{R} und \mathbb{R} ist ein Unterk\"{o}rper von \mathbb{C} d.h. die Körper-Signatur $(+, \mathbf{0}, \cdot, \mathbf{1})$ von \mathbb{Q} ist übernommen von der Körper-Signatur von \mathbb{R} , welche widerum von der Körper-Signatur von \mathbb{C} übernommen wird.

¹Ein Körper ist eine Struktur (\mathbb{F} ; +, 0, ⋅, 1), wobei \mathbb{F} ist eine Menge, 0, 1 ∈ \mathbb{F} , + : $\mathbb{F} \times \mathbb{F} \to \mathbb{F}$, und $\cdot : \mathbb{F} \times \mathbb{F} \to \mathbb{F}$ sodass zusammen mit den Eigenschaften (VR₁) – (VR₄) folgende Bedingungen erfüllt sind:

 $[\]forall_{x,y,z\in\mathbb{F}} (x \cdot (y \cdot z) = (x \cdot y) \cdot z).$

 $[\]forall_{x,y,z\in\mathbb{F}} (x \cdot (y+z) = x \cdot y + x \cdot z).$

 $[\]forall_{x,y\in\mathbb{F}} (x \cdot y = y \cdot x).$

Wenn $\mathbb{F}(X,Y)$ die Menge aller Funktionen von X nach Y ist und $f,g\in\mathbb{F}(X,Y)$, dann

$$f = g \Leftrightarrow \forall_{x \in X} (f(x) = g(x)).$$

BEISPIEL 1.1.3. Seien X eine Menge und $\mathbb{F}(X)$ die Menge aller Funktionen von X nach \mathbb{R} . Wir definieren die Funktionen f+g, $\overline{0}^X$ und $a \cdot f$, wobei $a \in \mathbb{R}$, durch

$$(f+g)(x) := f(x) + g(x); \quad x \in X,$$
$$\overline{0}^X(x) := 0; \quad x \in X,$$
$$(a \cdot f)(x) := af(x); \quad x \in X.$$

Die Struktur $\mathcal{F}(X) := (\mathbb{F}(X); +, \overline{0}^X, \cdot)$ ist ein Vektorraum über \mathbb{R} .

Das Beispiel 1.1.3 zeigt, dass es möglich ist ein mathematisches Objekt als einen Vektor zu betrachten, obwohl keine unmittelbare geometrische Intuition damit assoziiert wird. Wenn jedoch

$$n := \{0, 1, \dots, n-1\},\$$

kann ein Element von \mathbb{R}^n mit einer Funktion $f \colon n \to \mathbb{R}$ identifiziert werden, und dann ist das Beispiel 1.1.2 ein Spezialfall von Beispiel 1.1.3.

Wenn $f, g \in \mathbb{F}(X)$ und $a \in \mathbb{R}$, definieren wir

$$f \le g : \Leftrightarrow \forall_{x \in X} (f(x) \le g(x)),$$

$$f \le a : \Leftrightarrow f \le \overline{a}^X \Leftrightarrow \forall_{x \in X} (f(x) \le a)),$$

wobei $\overline{a}^X(x) := a$, für jedes $x \in X$.

BEMERKUNG 1.1.4. Sei $\mathcal{V} := (X; +, \mathbf{0}, \cdot)$ ein Vektorraum, $a, b \in \mathbb{R}$, und seien $x, y, z, w \in X$. Es gelten folgenden Eigenschaften:

- (i) Wenn z = w und x = y, dann z + x = w + y.
- (ii) Wenn x = y und a = b, dann $a \cdot x = b \cdot y$.
- (iii) Wenn $x + y = x + z = \mathbf{0}$, dann y = z.
- (iv) $0 \cdot x = \mathbf{0}$.
- (v) $(-1) \cdot x = -x$, wobei, wegen (iii), -x das einzige Element y von X in Bedingung (VR_3) ist, sodass $x + y = \mathbf{0}$.
- (vi) Wenn $x \neq \mathbf{0}$ und $a \cdot x = \mathbf{0}$, dann a = 0.

Beweis 1.1.5. Aufgabe.

1.2. Unterräume

DEFINITION 1.2.1. Sei $\mathcal{V} := (X; +, \mathbf{0}, \cdot)$ ein Vektorraum, und $Y \subseteq X$ mit den folgenden Bedingungen:

- $(i) \ \forall_{y,y'\in Y} (y+y'\in Y),$
- $(ii) \mathbf{0} \in Y$,
- $(iii) \ \forall_{y \in Y} \forall_{a \in \mathbb{R}} (a \cdot y \in Y).$

Dann heißt die Struktur

$$\mathcal{V}_{|Y} := (Y, +_{|Y \times Y}, \mathbf{0}, \cdot_{|\mathbb{R} \times Y}),$$

wobei $+_{|Y \times Y|}$ ist die Beschränkung von + auf $Y \times Y$ und $\cdot_{|\mathbb{R} \times Y|}$ von \cdot auf $\mathbb{R} \times Y$, ein *Untervektorraum* von \mathcal{V} , oder einfacher ein *Unterraum* von \mathcal{V} . Wir schreiben $\mathcal{V}_{|Y|} \preceq \mathcal{V}$ um zu bezeichnen, dass $\mathcal{V}_{|Y|}$ ein Unterraum von \mathcal{V} ist, obwohl wir wegen Einfachheit, auf den Unterraum $\mathcal{V}_{|Y|}$ hinweisend nur die Menge Y erwähnen, und dazu schreiben $Y \preceq X$. Wir bezeichnen durch $\mathsf{Unt}(\mathcal{V})$ die Menge aller Unterräume von \mathcal{V} .

Offensichtlich sind $\{0\}$ und X Unterräume von X.

BEISPIEL 1.2.2. Wenn $\mathbb{F}^*(X)$ die Menge aller beschränkten Funktionen aus $\mathbb{F}(X)$ ist, d.h.

$$\mathbb{F}^*(X) = \big\{ f \in \mathbb{F}(X) \mid \exists_{M > 0} \forall_{x \in X} \big(|f(x)| \le M \big) \big\},\,$$

dann ist $\mathbb{F}^*(X)$ ein Unterraum von $\mathbb{F}(X)$ (siehe Beispiel 1.1.3). Um es zu zeigen, seien $f,g\in\mathbb{F}(X)$ und $M_f>0,M_g>0$, sodass $|f|\leq M_f$ und $|g|\leq M_g$. Dann gilt $|f+g|\leq M_f+M_g$ und $|af|\leq (1+|a|)M_f$, wobei $M_f+M_g>0$ und $(1+|a|)M_f>0$. Hier wird daran erinnert, dass $|f|\in\mathbb{F}(X)$ definiert durch |f|(x):=|f(x)|, für jedes $x\in X$.

BEISPIEL 1.2.3. Wenn $\mathcal{V} := (X; +, \mathbf{0}, \cdot)$ ein Vektorraum ist, $n \geq 1$, und seien $x_1, \ldots, x_n \in X$, dann ist die Menge

$$\langle \{x_1, \dots, x_n\} \rangle := \{a_1 \cdot x_1 + \dots + a_n \cdot x_n \mid a_1 \in \mathbb{R} \& \dots \& a_n \in \mathbb{R} \}$$

ein Unterraum von \mathcal{V} . Wir nennen ein Element

$$\sum_{i=1}^{n} a_i x_i := a_1 \cdot x_1 + \ldots + a_n x_n$$

von $\langle \{x_1, \ldots, x_n\} \rangle$ eine *Linearkombination* von x_1, \ldots, x_n , und den Vektorraum $\langle \{x_1, \ldots, x_n\} \rangle$ die *lineare Hülle* von x_1, \ldots, x_n . Wir schreiben auch $\langle x_1, \ldots, x_n \rangle$ statt $\langle \{x_1, \ldots, x_n\} \rangle$.

Wenn
$$e_1 := (1,0), e_2 := (0,1), (x,y) \in \mathbb{R}^2$$
, dann gilt $\mathbb{R}^2 = \langle e_1, e_2 \rangle$, weil $(x,y) := x(1,0) + (0,1)y := xe_1 + ye_2$.

Satz 1.2.4. Sei $\mathcal{V}:=(X;+,\mathbf{0},\cdot)$ ein Vektorraum, $Y\subseteq X$, and seien $U,V\preceq X$.

- (i) Wenn $U + V := \{u + v \mid u \in U \& v \in V\}, dann U + V \leq X.$
- (ii) Wenn $U \cap V := \{x \in X \mid x \in U \& x \in V\}, \ dann \ U \cap V \leq X.$
- (iii) Wenn wir $\langle Y \rangle$ wie folgt definieren

$$\langle Y \rangle := \bigcap \left\{ U \preceq X \mid Y \subseteq U \right\} := \left\{ x \in X \mid \forall_{U \preceq X} (Y \subseteq U \Rightarrow x \in U) \right\}$$

dann ist $\langle Y \rangle$ wohldefiniert (d.h. die Menge $\{U \leq X \mid Y \subseteq U\}$ ist nicht leer) und sie ist der kleinste Unteraum von X, der Y enthält.

(iv) Wenn $Y \neq \emptyset$, dann

$$\langle Y \rangle = \left\{ \sum_{i=1}^{n} a_i y_i \mid n \ge 1 \& \forall_{i \in \{1, ..., n\}} (a_i \in \mathbb{R} \& y_i \in Y) \right\}.$$

Beweis. Aufgabe.

Weil $\emptyset \subseteq \{\mathbf{0}\}$, gilt $\langle \emptyset \rangle = \{\mathbf{0}\}$. Der Unterraum U + V von \mathcal{V} heißt die Summe von U und V. Durch Satz 1.2.4 ist die lineare Hülle $\langle x_1, \ldots, x_n \rangle$ von $x_1, \ldots, x_n \in X$ der kleinste Vektorraum, der x_1, \ldots, x_n enthält. Wenn $X = \langle Y \rangle$, sagen wir, dass Y den Vektorraum \mathcal{V} (oder X) erzeugt, und die Elemente von Y werden Erzeuger von \mathcal{V} gennant.

1.3. Lineare Abhängigkeit

DEFINITION 1.3.1. Seien $\mathcal{V} := (X; +, \mathbf{0}, \cdot)$ ein Vektorraum, $Y \subseteq X$, $n \ge 1$, und seien $x_1, \ldots, x_n \in X$. Die Vektoren x_1, \ldots, x_n sind *linear abhängig*, wenn es $a_1, \ldots a_n \in \mathbb{R}$ gibt mit $a_i \ne 0$ für mindestens ein $i \in \{1, \ldots, n\}$, sodass

$$\sum_{i=1}^{n} a_i x_i = a_1 x_1 + \dots a_n x_n = \mathbf{0},$$

d.h.

$$\exists_{a_1,...,a_n \in \mathbb{R}} \left(\exists_{i \in \{1,...,n\}} (a_i \neq 0) \& \sum_{i=1}^n a_i x_i = \mathbf{0} \right).$$

Wenn x_1, \ldots, x_n linear abhängig sind, dann ist die Menge $\{x_1, \ldots, x_n\}$ eine linear abhängige Teilmenge von X. Die Vektoren x_1, \ldots, x_n sind linear

unabhängig, wenn sie nicht linear abhängig sind. Mit anderen Worten sind die Vektoren x_1, \ldots, x_n linear unabhängig, genau dann wenn aus $a_1x_1 + \ldots + a_nx_n = \mathbf{0}$ stets folgt, dass $a_1 = \ldots = a_n = 0$, d.h. wenn eine Linear-kombination von x_1, \ldots, x_n nur dann $\mathbf{0}$ sein kann, wenn alle Koeffizienten "verschwinden". Die Menge Y ist eine *linear abhängige* Teilmenge von X, wenn

$$\exists_{n\geq 1}\exists_{y_1,\dots,y_n\in Y}\Big(\{y_1,\dots,y_n\}\text{ ist eine linear abhängige Teilmenge von }X\Big).$$

Die Menge Y ist eine $linear\ unabhängigge$ Teilmenge von X, wenn Y keine linear abhängige Teilmenge von X ist.

Seien x_1, \ldots, x_n linear abhängige Vektoren mit $a_1x_1 + \ldots + a_nx_n = \mathbf{0}$ und $a_i \neq 0$. Dann gilt

$$x_i = \left(\frac{-a_1}{a_i}\right) x_1 + \ldots + \left(\frac{-a_{i-1}}{a_i}\right) x_{i-1} + \left(\frac{-a_{i+1}}{a_i}\right) x_{i+1} + \ldots + \left(\frac{-a_n}{a_i}\right) x_n,$$

d.h. x_i ist eine Linearkombination von $x_1, \ldots, x_{i-1}, x_{i+1}, \ldots, x_n$.

Bemerkung 1.3.2. Sei X ein Vektorraum und seien $Y, Z \subseteq X$.

(i) Die Vektoren $x_1, \ldots, x_n \in X$ sind linear unabhängig genau dann, wenn

$$\forall_{a_1,\dots,a_n\in\mathbb{R}}\bigg(\sum_{i=1}^n a_i x_i = \mathbf{0} \Rightarrow \forall_{i\in\{1,\dots,n\}}(a_i = 0)\bigg).$$

(ii) Y ist eine linear unabhängige Teilmenge von X genau dann, wenn

$$\forall_{n\geq 1}\forall_{y_1,\dots,y_n\in Y}\Big(\{y_1,\dots,y_n\} \text{ ist linear unabhängige}\Big).$$

- (iii) {0} und X sind linear abhängige Teilmengen von X.
- (iv) Wenn $x \neq 0$, dann ist $\{x\}$ eine linear unabhängige Teilmenge von X.
- (v) Die leere Menge \emptyset ist eine linear unabhängige Teilmenge von X.
- (vi) Wenn Y eine linear abhängige Teilmenge von X ist und $Y \subseteq Z$, dann ist Z eine linear abhängige Teilmenge von X.
- (vii) Wenn Y eine linear unabhängige Teilmenge von X ist und $Z \subseteq Y$, dann ist Z eine linear unabhängige Teilmenge von X.

Beweis. (i) und (ii) Aufgabe.

(iii) Weil $1 \cdot 0 = 0$, ist $\{0\}$ eine linear abhängige Teilmenge von X ist. Also ist X eine linear abhängige Teilmenge von X.

- (iv) Es folgt aus Bemerkung 1.1.4(vi).
- (v) Angenommen \emptyset ist eine linear abhängige Teilmenge von X, d.h.

$$\exists_{n\geq 1}\exists_{y_1,\dots,y_n}\bigg(y_1\in\emptyset\ \&\ \dots\ \&\ y_n\in\emptyset\ \&\ \{y_1,\dots,y_n\}\ \mathrm{ist\ linear\ abhängig}\bigg).$$

Aber die Annahme z.B. $y_1 \in \emptyset$ ist unmöglich. Daraus folgt, dass \emptyset eine linear unabhängige Teilmenge von X ist.

Beispiel 1.3.3. Die Vektoren $e_1, e_2, \dots, e_n \in \mathbb{R}^n$

sind linear unabhängig, weil für alle $a_1, \ldots, a_n \in \mathbb{R}$ gilt

$$\sum_{i=1}^{n} a_i e_i = 0 \Leftrightarrow (a_1, \dots, a_n) = \mathbf{0} \Leftrightarrow a_1 = \dots = a_n = 0.$$

Beispiel 1.3.4. Sei $n \geq 1$. Die Vektoren $f_1, f_2, \ldots, f_n \in \mathbb{F}(\mathbb{R})$

sind linear unabhängig (Aufgabe).

BEMERKUNG 1.3.5. Seien $\mathcal{V} := (X; +, \mathbf{0}, \cdot)$ ein Vektorraum, $n \geq 1$, $x_1, \ldots, x_n \in X$, und $a_1, \ldots, a_n, b_1, \ldots, b_n \in \mathbb{R}$.

(i) Wenn $x_1, \ldots, x_n \in X$ linear unabhängige Vektoren sind, dann gilt

$$\left(\sum_{i=1}^{n} a_i x_i = \sum_{i=1}^{n} b_i x_i\right) \Rightarrow (a_1 = b_1 \& \dots \& a_n = b_n).$$

Darüber hinaus $x_i \neq \mathbf{0}$, für jedes $i \in \{1, \dots, n\}$.

(ii) Angenommen $a_1, \ldots, a_n \in \mathbb{R}^* = \mathbb{R} \setminus \{0\}$. Die Vektoren $x_1, \ldots, x_n \in X$ sind linear unabhäng genau dann, wenn die Vektoren a_1x_1, \ldots, a_nx_n linear unabhängig sind.

Beweis. Aufgabe.
$$\Box$$

1.4. Endlichdimensionale Vektorräume

DEFINITION 1.4.1. Sei $\mathcal{V} := (X; +, \mathbf{0}, \cdot)$ ein Vektorraum. Eine Teilmenge B von X ist eine Basis von \mathcal{V} , oder eine Basis von X, wenn gilt:

(Bas₁) B ist eine linear unabhängige Teilmenge von X, und (Bas₂) $\langle B \rangle = X$.

Wenn $B = \{v_1, \ldots, v_n\}$, für $n \geq 1$ eine Basis von \mathcal{V} ist, dann ist \mathcal{V} ein endlichdimensionaler Vektorraum. Die Untervektorraum $\{\mathbf{0}\}$ von X hat die leere Menge als Basis und $\{\mathbf{0}\}$ ist auch ein endlichdimensionaler Vektorraum. Wenn B eine unendliche Basis von \mathcal{V} ist, dann ist \mathcal{V} ein unendlichdimensionaler Vektorraum.

Beispiel 1.4.2. Die Menge $E_n := \{e_1, \dots, e_n\}$, wobei

$$egin{aligned} m{e}_1 &:= (1,0,0,\dots,0), \ m{e}_2 &:= (0,1,0,\dots,0), \ \dots &\dots &\dots \ m{e}_n &:= (0,0,\dots,0,1), \end{aligned}$$

ist eine Basis von \mathbb{R}^n . Die Vektoren e_1, \dots, e_n sind linear unabhängig und $\langle E_n \rangle = \mathbb{R}^n$, weil

$$a = (a_1, ..., a_n) = a_1 e_1 + ... + a_n e_n = \sum_{i=1}^n a_i e_i.$$

 E_n wird die *kanonische* Basis von \mathbb{R}^n gennant. Also, \mathcal{R}^n ist ein endlichdimansionaler Vektorraum. Es gibt viele Basen von \mathbb{R}^n (warum?).

Beispiel 1.4.3. Nach Beispiel 1.3.4 ist die Menge

$$E := \{ f_n \mid n \ge 1 \},$$

$$f_n(t) = e^{nt}; \quad t \in \mathbb{R}, \ n \ge 1,$$

eine linear unabhängige Teilmenge von $\mathbb{F}(\mathbb{R})$, also ist E eine Basis von $\langle E \rangle \leq \mathbb{F}(\mathbb{R})$, und $\langle E \rangle$ ist ein unendlichdimensionaler Vektorraum.

COROLLAR 1.4.4. Sei $\mathcal{V} := (X; +, \mathbf{0}, \cdot)$ ein Vektorraum und sei $x \in X$. Wenn $B := \{v_1, \ldots, v_n\}$ eine Basis von \mathcal{V} ist, dann gibt es eindeutig bestimmte $a_1, \ldots, a_n \in \mathbb{R}$, sodass gilt

$$x = \sum_{i=1}^{n} a_i v_i = a_1 + \ldots + a_n v_n.$$

Beweis. Nach Definition 1.4.1 und Bemerkung 1.3.5(i).

Die eindeutig bestimmten $a_1, \ldots, a_n \in \mathbb{R}$ mit

$$x = \sum_{i=1}^{n} a_i v_i$$

heißen die Koeffizienten von x bezüglich B.

Als Nächstes zeigen wir, dass wir eine beliebige Anzahl von Elementen einer Endlichen Basis, gegen eine gleiche Anzahl von beliebigen unabhängigen Vektoren austauschen können.

LEMMA 1.4.5 (Austauschlemma (Steinitz)). Seien $n, m \geq 1$, $\{v_1, \ldots, v_n\}$ eine Basis von $\mathcal{V} := (X; +, \mathbf{0}, \cdot)$, und seien w_1, \ldots, w_m linear unabhängige Vektoren von X.

(i) Wenn m < n, dann gibt es $u_{m+1}, \ldots, u_n \in \{v_1, \ldots, v_n\}$, sodass

$$\langle \{w_1, \dots, w_m, u_{m+1}, \dots, u_n\} \rangle = X.$$

(ii) Wenn m = n, dann gilt $\langle \{w_1, \ldots, w_n\} \rangle = X$.

Beweis. (i) Nach Definition 1.4.1 gibt es $a_1, \ldots a_n \in \mathbb{R}$ mit

$$w_1 = a_1 v_1 + \ldots + a_n v_n.$$

Aus Bemerkung 1.3.5 folgt $w_1 \neq \mathbf{0}$, also gibt es $a_i \neq 0$, wobei $i \in \{1, \ldots, n\}$. Ohne Verlust der Allgemeinheit können wir annehmen, dass i = 1. Wenn $a_1 = 0$, können wir die Elemente der Menge $\{v_1, \ldots v_n\}$ permutieren, d.h. anders anordnen, sodass der erste Koeffizient in der Darstellung von w_1 als eine Linearkombination von $v_1, \ldots v_n$ ungleich Null ist. Also gilt

$$a_1v_1 = w_1 - \sum_{i=2}^n a_iv_i \Leftrightarrow v_1 = \frac{1}{a_1}w_1 - \sum_{i=2}^n \frac{a_i}{a_1}v_i,$$

und

$$v_1 \in \langle \{w_1, v_2, \dots, v_n\} \rangle,$$

und auch

$$\langle \{w_1, v_2, \dots, v_n\} \rangle = X.$$

Aus Induktionsvermutung für $1 \le r < m$ folgt (evtl. nach einer Permutation der Menge $\{v_1, \dots v_n\}$)

$$\langle \{w_1, \dots, w_r, v_{r+1}, \dots, v_n\} \rangle = X.$$

Also gilt

$$w_{r+1} = b_1 w_1 + \ldots + b_r w_r + c_{r+1} v_{r+1} + \ldots + c_n v_n.$$

Nicht alle Terme c_{r+1}, \ldots, c_n sind gleich 0, weil andernfalls w_{r+1} eine Linearkombination von w_1, \ldots, w_r sein würde, was die Annahme der linearen Unabhängigkeit der Vektoren w_1, \ldots, w_m wiederspricht. Ohne Verlust der Allgemeinheit sei $c_{r+1} \neq 0$. Also gilt

$$c_{r+1}v_{r+1} = w_{r+1} - \left[\sum_{i=1}^{r} b_i w_i + \sum_{j=r+2}^{n} c_j v_j\right] \Leftrightarrow$$

$$v_{r+1} = \frac{1}{c_{r+1}} w_{r+1} - \sum_{i=1}^{r} \frac{b_i}{c_{r+1}} w_i - \sum_{j=r+2}^{n} \frac{c_j}{c_{r+1}} v_j,$$

und

$$v_{r+1} \in \langle \{w_1, \dots, w_r, w_{r+1}, v_{r+2}, \dots, v_n\} \rangle,$$

und auch

$$\langle \{w_1,\ldots,w_r,w_{r+1},v_{r+2},\ldots,v_n\} \rangle = X.$$

Nach m Schritte erhalten wir

$$\langle \{w_1, \dots, w_m, u_{m+1}, \dots, u_n\} \rangle = X.$$

THEOREM 1.4.6. Seien 0 < n < m, und sei $\{v_1, \ldots v_n\}$ eine Basis von $\mathcal{V} := (X; +, \mathbf{0}, \cdot)$. Wenn $w_1, \ldots, w_m \in X$, dann sind die Vektoren w_1, \ldots, w_m linear abhängig.

BEWEIS. Angenommen die Vektoren w_1, \ldots, w_m sind linear unabhängig. Daraus folgt, dass die Vektoren w_1, \ldots, w_n linear unabhängig sind, und nach Lemma 1.4.5(ii) ist die Menge $\{w_1, \ldots, w_n\}$ eine Basis von X. Weil $w_{n+1} \neq \mathbf{0}$, gilt $w_{n+1} \in \langle w_1, \ldots, w_n \rangle$, was ein Widerspruch ist. Also, die Vektoren w_1, \ldots, w_m sind linear abhängig.

COROLLAR 1.4.7. Wenn B_1 , B_2 endliche Basen von V sind, dann enthalten B_1 und B_2 die gleiche Anzahl von Elementen. Diese Anzahl heißt Kardinalität.

BEWEIS. Wenn \mathcal{V} ein trivialer Vektorraum ist, dann $B_1 = B_2 = \emptyset$, also gilt $|B_1| = |B_2| = 0$, wobei |X| die Kardinalität von X ist. Sei \mathcal{V} ein nicht trivialer Vektorraum, und seien $n, m \geq 1$ mit $|B_1| = n$ und $|B_2| = m$. Wenn n < m, dann folgt aus Theorem 1.4.6, dass B_2 eine linear abhängige Teilmenge von X ist, was ein Widerspruch ist. Also gilt $n \geq m$. Auf ähnliche Art gilt es $m \geq n$.

Nach Corollar 1.4.7 ist der folgende Begriff woll-definiert.

DEFINITION 1.4.8. Wenn $n \geq 1$ und $\{v_1, \ldots, v_n\}$ eine Basis von $\mathcal{V} := (X; +, \mathbf{0}, \cdot)$ ist, dann nennt man \mathcal{V} einen n-dimensionalen Vektorraum. In diesem Fall schreiben wir $\dim(X) = n$. Ein trivialer Vektorraum hat Dimension 0.

Offensichtlich gilt $\dim(\mathbb{R}^n) = n$.

COROLLAR 1.4.9. Sei $n \geq 1$, und seien v_1, \ldots, v_n linear unabhängige Vektoren von X.

(i) Angenommen für alle $x \in X$ die Vektoren

$$x, v_1, \ldots, v_n$$

sind linear abhängig. Dann ist $M := \{v_1, \dots, v_n\}$ eine Basis von X.

- (ii) Wenn $\dim(X) = n$ und wenn w_1, \ldots, w_n linear unabhängige Vektoren von X sind, dann ist $B := \{w_1, \ldots, w_n\}$ eine Basis von X.
- (iii) Sei Y ein Unterraum von X mit $\dim(Y) = \dim(X) = n$. Dann gilt Y = X.
- (iv) Seien $\dim(X) = n$, $1 \le r < n$, und w_1, \ldots, w_r linear unabhängige Vektoren von X. Dann gibt es Vektoren v_{r+1}, \ldots, v_n von X, sodass die Menge

$$\{w_1,\ldots,w_r,v_{r+1},\ldots,v_n\}$$

eine Basis von X ist.

Beweis. Aufgabe.

COROLLAR 1.4.10. Sei $\mathcal{V} := (X; +, \mathbf{0}, \cdot)$ ein Vektorraum mit $\dim(X) = n$. Wenn $Y \leq X$, dann hat Y eine Basis und $\dim(Y) \leq \dim(X)$.

Beweis. Wenn $Y = \{\mathbf{0}\}$, dann ist \emptyset eine Basis von Y und $\dim(Y) = 0 \le \dim(X)$. Wenn Y ein nicht trivialer Vektorraum ist, dann gilt Y = X oder Y ist ein echter Unterraum von X. In dem ersten Fall ist der Beweis trivial. Sei Y ein echter, nicht trivialer Unterraum von X. Dann gibt es $y_1 \in Y$ mit $y_1 \neq \mathbf{0}$. Nach Bemerkung 1.1.4(vi) ist die Menge $M_1 := \{y_1\}$ eine linear unabhängige Teilmenge von Y. Angenommen M_1 erfüllt die Anahme des Corollars 1.4.9(i). Dann ist M_1 eine Basis von Y und $\dim(Y) = 1$. Wenn M_1 die Anahme des Corollars nicht erfüllt, dann gibt es $y_2 \in Y$, sodass $M_2 := \{y_1, y_2\}$ eine linear unabhängige Teilmenge von Y ist. Auf die gleiche Art können wir dasselbe Argument höchstens (n-1) mal wiederholen, um zur erforderlichen Schlussfolgerung zu gelangen.

1.5. Lineare Abbildungen

DEFINITION 1.5.1. Seien X und Y Vektorräume. Eine Funktion $f:X\to Y$ heißt linear, oder lineare Abbildung, wenn folgende Bedingungen erfüllt sind:

$$(LA_1) \ \forall_{x,x' \in X} (f(x+x') = f(x) + f(x')).$$

$$(LA_2) \ \forall_{x \in X} \forall_{a \in \mathbb{R}} (f(a \cdot x) = a \cdot f(x)).$$

Darüber hinaus, definieren wir folgende Mengen:

$$\mathcal{L}(X,Y) = \{ f : X \to Y \mid f \text{ ist eine lineare Abbildung} \},$$

$$\mathcal{L}(X) = \mathcal{L}(X, X) = \{ f : X \to X \mid f \text{ ist eine lineare Abbildung} \},$$

$$X^* = \mathcal{L}(X, \mathbb{R}) = \{ f : X \to \mathbb{R} \mid f \text{ ist eine lineare Abbildung} \}.$$

Die Elemente von $\mathcal{L}(X)$ heißen *Operatoren* auf X, oder *lineare Transformationen* auf X, während X^* der *Dualraum* von X heißt.

BEISPIEL 1.5.2. Sei X ein Vektorraum mit $\dim(X) = n$, wobei $n \geq 1$, und $B := \{v_1, \dots, v_n\}$ ist eine Basis von X. Dann ist die Funktion $f_B : X \to \mathbb{R}^n$, definiert durch

$$f_B(x) = (a_1, \dots, a_n),$$

wobei

$$x = \sum_{i=1}^{n} a_i v_i,$$

eine lineare Abbildung. Des Weiteren gilt: Wenn $i \in \{1, ..., n\}$, dann ist die Funktion $\operatorname{pr}_i^B: X \to \mathbb{R}$, definiert durch

$$\operatorname{pr}_{i}^{B}(x) = a_{i},$$

$$X \xrightarrow{f_B} \mathbb{R}^n \\ \operatorname{pr}_i^B \bigvee_{\mathbb{R}} \operatorname{pr}_i$$

wobei

$$x = \sum_{i=1}^{n} a_i v_i,$$

eine lineare Abbildung. Das obige Diagram ist kommutativ, d.h.

$$\operatorname{pr}_i \circ f_B = \operatorname{pr}_i^B$$
,

weil

$$(\operatorname{pr}_i \circ f_B)(x) = \operatorname{pr}_i(f_B(x)) = \operatorname{pr}_i(a, \dots, a_n) = a_i = \operatorname{pr}_i^B(x); \quad x \in X,$$

wobei die *Projektion* pr_i: $\mathbb{R}^n \to \mathbb{R}$, definiert durch

$$\operatorname{pr}_i(a_1,\ldots,a_n)=a_i,$$

für alle $(a_1, \ldots, a_n) \in \mathbb{R}^n$, und $i \in \{1, \ldots, n\}$, in $(\mathbb{R}^n)^*$ ist. Wenn $n > m \ge 1$, dann ist die Funktion $g : \mathbb{R}^n \to \mathbb{R}^m$ linear, wobei

$$g(a_1,\ldots,a_m,a_{m+1},\ldots,a_n)=(a_1,\ldots,a_m),$$

für alle $(a_1, \ldots, a_n) \in \mathbb{R}^n$.

Bemerkung 1.5.3. Die Menge $\mathcal{L}(X,Y)$ ist mit der folgenden Struktur eines Vektorraums ausgestattet:

$$(f+g)(x) = f(x) + g(x); \quad x \in X,$$

$$(a \cdot f)(x) = a \cdot f(x); \quad a \in \mathbb{R}, \quad x \in X,$$

$$\mathbf{0}_X^Y(x) = \mathbf{0}, \quad x \in X,$$

wobei $\mathbf{0}$ das Null-Element von Y ist.

Beweis. Aufgabe.

Definition 1.5.4. Wenn $m,n\geq 1,$ dann heißt eine Anordnung reeler Zahlen

$$A = \begin{bmatrix} a_{11} & \dots & a_{1n} \\ \vdots & \vdots & \vdots \\ a_{i1} & \dots & a_{in} \\ \vdots & \vdots & \vdots \\ a_{m1} & \dots & a_{mn} \end{bmatrix} = [a_{ij}]$$

eine Matrix von m-Reihen und n-Spalten. Wenn $1 \leq i \leq m$, dann ist die i-te Reihe von A die Anordnung

$$A_i = \begin{bmatrix} a_{i1} & \dots & a_{in} \end{bmatrix} = [a_{ij}]_i,$$

und wenn $1 \leq j \leq n$, ist die j-te Spalte von A die Anordnung

$$A^{j} = \begin{bmatrix} a_{1j} \\ \vdots \\ a_{mj} \end{bmatrix} = [a_{ij}]^{j}.$$

Die Menge der $m \times n$ -Matrizen wird durch $M_{m,n}(\mathbb{R})$ bezeichnet, während die Menge der quadratischen Matrizen $M_{n,n}(\mathbb{R})$ durch $M_n(\mathbb{R})$ bezeichnet wird. Seien $[a_{ij}], [b_{ij}] \in M_{m,n}(\mathbb{R})$ und $a \in \mathbb{R}$. Wir definieren

$$[a_{ij}] = [b_{ij}] \Leftrightarrow \forall_{i \in \{1, ..., m\}} \forall_{j \in \{1, ..., n\}} (a_{ij} = b_{ij}),$$

$$[a_{ij}] + [b_{ij}] = [a_{ij} + b_{ij}],$$

$$a \cdot [b_{ij}] = [ab_{ij}],$$

$$\mathbf{0}_{mn} = [0],$$

und wenn m = n, bezeichnen wir die Matrix $\mathbf{0}_{nn}$ mit $\mathbf{0}_{n}$, oder, wenn n aus dem Kontext klar ist, mit $\mathbf{0}$.

Wenn m=n=2, dann nimmt die obige Definition die folgende Form an:

$$\begin{bmatrix} a & b \\ c & d \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} a' & b' \\ c' & d' \end{bmatrix} \Leftrightarrow a = a' \& b = b' \& c = c' \& d = d',$$

$$\begin{bmatrix} a & b \\ c & d \end{bmatrix} + \begin{bmatrix} a' & b' \\ c' & d' \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} a+a' & b+b' \\ c+c' & d+d' \end{bmatrix},$$

$$\lambda \begin{bmatrix} a & b \\ c & d \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \lambda a & \lambda b \\ \lambda c & \lambda d \end{bmatrix}, \quad \lambda \in \mathbb{R},$$

$$\mathbf{0}_2 = \begin{bmatrix} 0 & 0 \\ 0 & 0 \end{bmatrix}.$$

Man sieht einfach, dass $M_{m,n}(\mathbb{R})$, und als Spezialfall $M_2(\mathbb{R})$, mit der oben erwähnten Operationen ausgestattet ein Vektorraum ist.

Beispiel 1.5.5. Sei

$$A = \begin{bmatrix} a & b \\ c & d \end{bmatrix},$$

und sei $f_A: \mathbb{R}^2 \to \mathbb{R}^2$ definiert durch

$$f_A(x,y) = A \begin{bmatrix} x \\ y \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} a & b \\ c & d \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x \\ y \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} ax + by \\ cx + dy \end{bmatrix},$$

für alle $(x, y) \in \mathbb{R}^2$. Weil

$$f_A((x,y) + (x',y')) = f_A(x+x',y+y')$$

$$= \begin{bmatrix} a & b \\ c & d \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x+x' \\ y+y' \end{bmatrix}$$

$$= \begin{bmatrix} a(x+x') + b(y+y') \\ c(x+x') + d(y+y') \end{bmatrix}$$

$$= \begin{bmatrix} ax + by \\ cx + dy \end{bmatrix} + \begin{bmatrix} ax' + by' \\ cx' + dy' \end{bmatrix}$$
$$= A \begin{bmatrix} x \\ y \end{bmatrix} + A \begin{bmatrix} x' \\ y' \end{bmatrix}$$
$$= f_A((x, y)) + f_A((x', y')),$$

und

$$f_A(\lambda(x,y))) = f_A(\lambda x, \lambda y)$$

$$= \begin{bmatrix} a & b \\ c & d \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \lambda x \\ \lambda y \end{bmatrix}$$

$$= \begin{bmatrix} a(\lambda x) + b(\lambda y) \\ c(\lambda x) + d(\lambda y) \end{bmatrix}$$

$$= \lambda \begin{bmatrix} ax + by \\ cx + dy \end{bmatrix}$$

$$= \lambda f_A(x,y),$$

ist die Funktion f_A eine lineare Abbildung.

Bemerkung 1.5.6. Seien X,Y,Z Vektorräume, $f \in \mathcal{L}(X,Y)$ und $g \in \mathcal{L}(Y,Z)$.

(i) Die Komposition $g \circ f$ ist in $\mathcal{L}(X, Z)$, wobei $g \circ f : X \to Z$ durch

$$(g \circ f)(x) = g(f(x)), \quad x \in X,$$

definiert ist.

- (ii) id $_X \in \mathcal{L}(X)$.
- $(iii) \ f(\mathbf{0}) = \mathbf{0}.$
- (iv) Wenn $x \in X$, dann f(-x) = -f(x).
- (v) Wenn $n \geq 1, a_1, \dots a_n \in \mathbb{R}$, und $x_1, \dots x_n \in X$, dann

$$f\left(\sum_{i=1}^{n} a_i x_i\right) = \sum_{i=1}^{n} a_i f(x_i).$$

BEWEIS. Aufgabe. Für den induktiven Beweis im Fall (v) verwenden wir die folgende rekursive Definition von $\sum_{i=1}^{n} x_i$, wobei $x_1, \ldots, x_n \in X$ und $n \geq 1$:

$$\sum_{i=1}^{n} x_i = \begin{cases} x_1 &, n = 1\\ \left(\sum_{i=1}^{n-1} x_i\right) + x_n &, n > 1. \end{cases}$$

DEFINITION 1.5.7. Seien X,Y Vektorräume $f\in\mathcal{L}(X,Y)$. Der Kern von f ist die Menge

$$Ker(f) = \{x \in X \mid f(x) = \mathbf{0}\}.$$

Der Kern von f ist ein Unterraum von X und f ist eine Injektion genau dann, wenn $\text{Ker}(f) = \{0\}$ (Aufgabe).

1.6. Lineare Isomorphismen

Eine lineare Abbildung erhält die lineare Abhängigkeit, aber nicht unbedingt die lineare Unabhängigkeit. Letzteres gilt, wenn eine lineare Abbildung injektiv ist. Wenn sie eine Bijektion ist, d.h. eine Injektion und eine Surjektion, dann sendet sie eine Basis aus ihrer Definitionsmenge auf eine Basis aus ihrer Zielmenge.

SATZ 1.6.1. Seien X, Z Vektorräume, $Y \subseteq X$, $f \in \mathcal{L}(X, Z)$, und seien $x_1, \ldots, x_n \in X$.

- (i) Seien $x_1, \ldots x_n$ linear abhängig in X. Dann sind $f(x_1), \ldots, f(x_n)$ linear abhängig in Z.
- (ii) Sei Y eine linear abhängige Teilmenge von X. Dann ist

$$f(Y) = \{ f(y) \mid y \in Y \}$$

eine linear abhängige Teilmenge von Z.

- (iii) Seien $x_1, \ldots x_n$ linear unabhängig in X. Dann gibt es eine lineare Abbildung $g: X \to Z$, sodass $g(x_1), \ldots, g(x_n)$ linear abhängig in Z sind.
- (iv) Seien $x_1, \ldots x_n$ linear unabhängig in X und sei f eine Injektion. Dann sind $f(x_1), \ldots, f(x_n)$ linear unabhängig in Z.
- (v) Sei Y eine linear unabhängige Teilmenge von X, und sei f eine Injektion. Dann gilt: f(Y) ist eine linear unabhängige Teilmenge von Z.
- (vi) Sei $X = \langle Y \rangle$ und sei f eine Surjektion. Dann gilt: $Z = \langle f(Y) \rangle$.
- (vii) Sei Y eine Basis von X und sei f eine Bijektion. Dann gilt: f(Y) ist eine Basis von Z.

BEWEIS 1.6.2. (i) Seien $a_1, \ldots a_n \in \mathbb{R}$ und sei $i \in \{1, \ldots, n\}$ mit $a_i \neq 0$, sodass gilt

$$\sum_{i=1}^{n} a_i x_i = \mathbf{0}.$$

Dann folgt der Schluss aus den Gleichheiten

$$\mathbf{0} = f(\mathbf{0}) = f\left(\sum_{i=1}^{n} a_i x_i\right) = \sum_{i=1}^{n} a_i f(x_i).$$

- (ii) Es folgt unmittelbar aus Fall (i).
- (iii) Zum Beispiel, können wir die konstante Funktion $\mathbf{0}_X^Z$ mit dem Wert $\mathbf{0} \in Z$ nehmen.
- (iv) Seien $a_1, \ldots, a_n \in \mathbb{R}$. Aus der Injektivität von f folgt

$$\sum_{i=1}^{n} a_i f(x_i) = \mathbf{0} \Leftrightarrow f\left(\sum_{i=1}^{n} a_i x_i\right) = f(\mathbf{0})$$

$$\Leftrightarrow \sum_{i=1}^{n} a_i x_i = \mathbf{0}$$

$$\Leftrightarrow a_1 = \dots = a_n = 0.$$

- (v) Es folgt unmittelbar aus Fall (iv).
- (vi) Wenn X ein trivialer Vektorraum ist, dann $Y = \emptyset$ oder Y = X. In beiden Fällen, folgt der Schluss unmittelbar. Sei X ein nicht trivialer Vektorraum und sei $z \in Z$. Dann gibt es ein $x \in X$, sodass gilt f(x) = z. Wenn $a_1, \ldots, a_n \in \mathbb{R}$ und $y_1, \ldots, y_n \in Y$, sodass

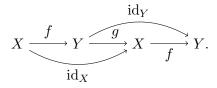
$$x = \sum_{i=1}^{n} a_i y_i,$$

dann

$$z = f(x) = f\left(\sum_{i=1}^{n} a_i y_i\right) = \sum_{i=1}^{n} a_i f(y_i) \in \langle f(Y) \rangle.$$

(vii) Aus Fall (v) folgt, dass f(Y) eine linear unabhängige Teilmenge von Z ist und aus Fall (vi) folgt, dass $Z = \langle f(Y) \rangle$.

DEFINITION 1.6.3. Seien X,Y Vektorräume. Eine $f\in\mathcal{L}(X,Y)$ ist ein linearer Isomorphismus zwischen X,Y, wenn es eine $g:Y\to X$ gibt mit $f\circ g=\operatorname{id}_Y$ und $g\circ f=\operatorname{id}_X$



In diesem Fall schreiben wir $f: X \simeq Y$, und wir sagen, dass die Vektorräume X und Y (linear) isomorphisch sind.

Eine lineare Abbildung $f: X \to Y$, die auch ein linearer Isomorphismus ist, garantiert, dass die zwei Vektorräume X und Y aus Sicht der linearen Struktur gleich sind. Mit gleich wird hier gemeint, dass die beiden Vektorräume X und Y die gleichen linearen Eigenschaften haben. Als Nächstes werden wir zeigen, dass zwei isomorphischen endlichdimensionalen Vektorräume die gleiche Dimension haben.

Satz 1.6.4. Seien X, Y Vektorräume und sei $f \in \mathcal{L}(X, Y)$ ein linearer Isomorphismus.

- (i) f ist eine Bijektion, d.h. eine Iinjektion und eine Surjektion.
- (ii) Sei $g: Y \to X$, sodass $f \circ g = \operatorname{id}_Y$ und $g \circ f = \operatorname{id}_X$. Dann gilt $g \in \mathcal{L}(Y, X)$.
- (iii) Seien $n \in \mathbb{N}$ und $\dim(X) = n$. Dann gilt $\dim(Y) = n$.
- (iv) Sei $h: X \to Y$ eine lineare Abbildung, die eine Bijektion ist. Dann ist h ein linearer Isomorphismus.

Beweis. Aufgabe.
$$\Box$$

Die Eigenschaft (iv) kann als Definition des linearen Isomorphismus dienen. Wenn $n \geq 1$, dann ist ein n-dimensionaler Vektorraum isomorphisch zu \mathbb{R}^n .

COROLLAR 1.6.5. Seien X ein Vektorraum und $n \ge 1$. Dann gilt: $\dim(X) = n$ genau dann, wenn X isomorphisch zu \mathbb{R}^n ist.

Beweis. Aufgabe.
$$\Box$$

Satz 1.6.6. Seien $n \ge 1$, X, Z Vektorräume und $Y \subseteq X$.

(i) Wenn $X = \langle Y \rangle$ und $f, g \in \mathcal{L}(X, Z)$ mit

$$\forall_{y \in Y} (f(y) = g(y)),$$

 $dann \ gilt \ f = g.$

(ii) Wenn $Y = \{v_1, \ldots, v_n\}$ eine Basis von X ist und $f_0: Y \to Z$, dann gibt es eine eindeutig bestimmte lineare Abbildung $f: X \to Z$, sodass gilt

$$f(v_1) = f_0(v_1) \& \dots \& f(v_n) = f_0(v_n).$$

Beweis. Aufgabe. \Box

1.7. Der Matrizenraum

Die Definitionen der Menge der $m \times n$ -Matrizen $M_{m,n}(\mathbb{R})$ und der Menge der quadratischen Matrizen $M_n(\mathbb{R})$ sind in Definition 1.5.4 gegeben.

Bemerkung 1.7.1. $M_{m,n}(\mathbb{R})$ ist ein Vektorraum mit Dimension mn.

BEWEIS. Aus Definition 1.5.4 folgt unmittelbar, dass $M_{m,n}(\mathbb{R})$ ein Vektorraum ist. Um die Dimension von $M_{m,n}(\mathbb{R})$ zu bestimmen, ordnen wir der $m \times n$ -Matrix

$$A = \begin{bmatrix} a_{11} & \dots & a_{1n} \\ \vdots & \vdots & \vdots \\ a_{i1} & \dots & a_{in} \\ \vdots & \vdots & \vdots \\ a_{m1} & \dots & a_{mn} \end{bmatrix}$$

folgendes Element von \mathbb{R}^{mn} zu

$$(a_{11},\ldots,a_{1n},\ldots,a_{i1},\ldots,a_{in},\ldots,a_{m1},\ldots,a_{mn}).$$

Z.B. der 2×2 -Matrix

$$\begin{bmatrix} a & b \\ c & d \end{bmatrix}$$

wird das 4-Tupel

zugeordnet. Man sieht einfach, dass die Funktion $e: M_{m,n}(\mathbb{R}) \to \mathbb{R}^{mn}$ ein linearer Isomorphismus ist. Daher folgt aus Satz 1.6.4(iii), dass

$$\dim (M_{m,n}(\mathbb{R})) = \dim(\mathbb{R}^{mn}) = mn.$$

DEFINITION 1.7.2. Sei die Funktion $^t:M_{m,n}(\mathbb{R})\to M_{n,m}(\mathbb{R})$, definiert durch

$$[a_{ij}] \mapsto [a_{ij}]^t$$
,

wobei

$$[a_{ij}]^t = [b_{ji}], \quad b_{ji} = a_{ij}.$$

Die transponierte Matrix $[a_{ij}]^t$ hat als Spalten die Reihen von $[a_{ij}]$ und als Reihen die Spalten von $[a_{ij}]$. Wenn $A \in M_n(\mathbb{R})$ mit

$$A^t = A$$
.

sagen wir, dass A eine symmetrische Matrix ist. Wir bezeichnen die Menge der symmetrischen Matrizen mit $\operatorname{Sym}_n(\mathbb{R})$. Eine Diagonalmatrix in $M_n(\mathbb{R})$ hat die Form

$$\begin{bmatrix} \lambda_1 & & & \\ & \lambda_2 & & \\ & & \ddots & \\ & & & \lambda_n \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \lambda_1 & 0 & \dots & 0 \\ 0 & \lambda_2 & \dots & 0 \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & 0 & \dots & \lambda_n \end{bmatrix} = \mathrm{Diag}(\lambda_1, \dots, \lambda_n).$$

Mit I_n wird die *Einheitsmatrix* in $M_n(\mathbb{R})$ bezeichnent, definiert durch

$$I_n = egin{bmatrix} 1 & & & & \ & 1 & & \ & & \ddots & \ & & & 1 \end{bmatrix} = [\delta_{ij}],$$

 $wobei^2$

$$\delta_{ij} = \begin{cases} 1 & \text{, if } i = j \\ 0 & \text{, if } i \neq j. \end{cases}$$

Z.B. wenn wir die 2×3 -Matrix

$$A = \begin{bmatrix} 2 & 1 & 0 \\ 1 & 3 & 5 \end{bmatrix}$$

betrachten, dann ist ihre transponierte Matrix A^t die folgende 3×2 -Matrix

$$A^t = \begin{bmatrix} 2 & 1 \\ 1 & 3 \\ 0 & 5 \end{bmatrix}.$$

Ein Beispiel einer symmetrischen Matrix ist

$$A = \begin{bmatrix} 3 & 1 & -2 \\ 1 & 5 & 4 \\ -2 & 4 & -8 \end{bmatrix} = A^t.$$

Bemerkung 1.7.3. Seien $A, B \in M_{m,n}(\mathbb{R})$, $C \in M_n(\mathbb{R})$, und $a \in \mathbb{R}$.

- $(i) (A+B)^t = A^t + B^t.$
- $(ii) (a \cdot B)^t = a \cdot B^t.$
- $(iii) (A^t)^t = A.$
- (iv) $C + C^t$ ist symmetrisch.

Beweis. Aufgabe.

²Das symbol δ_{ij} ist als Kronecker's delta bekannt.

Als Nächstes definieren wir die Multiplikation zwischen Matrizen, eine Operation, die, wie wir später noch sehen werden, mit der Komposition von linearen Abbildungen verknüpft ist. Um die Multiplikation AB zu definieren müssen die Anzahl der Spalten von A und die Anzahl der Reihen von B gleich sein!

DEFINITION 1.7.4. Sei $A = [a_{ij}] \in M_{m,n}(\mathbb{R})$ und $B = [b_{jk}] \in M_{n,l}(\mathbb{R})$. Das Produkt $AB \in M_{m,l}(\mathbb{R})$ ist definiert durch

$$AB = [a_{ij}][b_{jk}] = [c_{ik}],$$

$$c_{ik} = \sum_{j=1}^{n} a_{ij} b_{jk},$$

für jedes $1 \leq i \leq m$ und $1 \leq k \leq l$. Wenn $A \in M_n(\mathbb{R})$, dann definieren wir

$$A^n = \begin{cases} I_n &, n = 0 \\ AA^{n-1} &, n > 0 \end{cases}$$

Eine Matrix $A \in M_n(\mathbb{R})$ ist *invertierbar*, wenn es ein $B \in M_n(\mathbb{R})$ gibt, sodass $AB = BA = I_n$. Wir bezeichnen die Menge der invertierbaren Matrizen in $M_n(\mathbb{R})$ mit $Inv_n(\mathbb{R})$.

Z.B. wenn

$$A = \begin{bmatrix} 2 & 1 & 5 \\ 1 & 3 & 2 \end{bmatrix} \quad \& \quad B = \begin{bmatrix} 3 & 4 \\ -1 & 2 \\ 2 & 1 \end{bmatrix},$$

dann

$$AB = \begin{bmatrix} 2 & 1 & 5 \\ 1 & 3 & 2 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 3 & 4 \\ -1 & 2 \\ 2 & 1 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 15 & 15 \\ 4 & 12 \end{bmatrix}.$$

Es stimmt nicht immer, dass AB = BA. Z.B.

$$\begin{bmatrix} 3 & 2 \\ 0 & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 2 & -1 \\ 0 & 5 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 6 & 7 \\ 0 & 5 \end{bmatrix},$$

während

$$\begin{bmatrix} 2 & -1 \\ 0 & 5 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 3 & 2 \\ 0 & 1 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 6 & 3 \\ 0 & 5 \end{bmatrix}.$$

Wenn $a, b \in \mathbb{R}$ und

$$A = \begin{bmatrix} 1 & a \\ 0 & 1 \end{bmatrix} \quad \& \quad B = \begin{bmatrix} 1 & b \\ 0 & 1 \end{bmatrix},$$

dann

$$AB = \begin{bmatrix} 1 & a+b \\ 0 & 1 \end{bmatrix}.$$

Also

$$\begin{bmatrix} 1 & -a \\ 0 & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1 & a \\ 0 & 1 \end{bmatrix} = I_2.$$

Merken Sie, dass im Gegensatz zu \mathbb{R} , gibt es quadratische Matrizen, die ungleich Null sind, die nicht invertierbar sind, wie z.B. die Matrix

$$\begin{bmatrix} 1 & 1 \\ 1 & 1 \end{bmatrix}.$$

SATZ 1.7.5. Seien $A \in M_{m,n}(\mathbb{R}), B, C \in M_{n,l}(\mathbb{R}), und D \in M_{l,s}(\mathbb{R}).$

- (i) $AI_n = A$ und $I_m A = A$.
- (ii) A(B+C) = AB + AC.
- (iii) Wenn $a \in \mathbb{R}$, dann $A(a \cdot B) = a \cdot (AB)$.
- (iv) A(BD) = (AB)D.
- (v) Die Multiplikation B^tA^t ist wolldefiniert und $(AB)^t = B^tA^t$.

COROLLAR 1.7.6. Seien $A, B, C \in M_n(\mathbb{R})$.

(i) Wenn $AB = BA = I_n = AC = CA$, dann B = C. Wir bezeichnen die eindeutig bestimmte Matrix B, sodass gilt $AB = BA = I_n$ mit A^{-1} , und wir nennen Sie die inverse Matrix von A.

- (ii) $I_n^t = I_n$.
- (iii) Wenn A invertierbar ist, dann $(A^{-1})^t = (A^t)^{-1}$.

Beweis. (i) $C = I_n C = (AB)C = (BA)C = B(AC) = BI_n = B$.

- (ii) $[\delta_{ij}]^t = [d_{ji}]$, wobei $d_{ji} = \delta_{ij}$. Der Schluss folgt aus der offensichtlichen Gleichheit $\delta_{ij} = \delta_{ji}$.
- (iii) Aus Satz 1.7.5(v) und Fall (ii) folgt $I_n = I_n^t = (AA^{-1})^t = (A^{-1})^t A^t$, und $I_n = I_n^t = (A^{-1}A)^t = A^t(A^{-1})^t$. Weil $I_n = (A^t)^{-1}A^t = A^t(A^t)^{-1}$, folgt aus Fall (i) $(A^{-1})^t = (A^t)^{-1}$.

Man kann zeigen, dass wenn $A, B \in M_n(\mathbb{R})$, dann

$$AB = I_n \Rightarrow BA = I_n.$$

Daher müssen wir nicht prüfen, dass beide obigen Gleichungen stimmen, um zu zeigen, dass eine Matrix invertierbar ist. Merken Sie, dass dies der Fall ist,

nur wenn das Produkt AB gleich I_n ist. Wenn $A, B \in M_n(\mathbb{R})$ invertierbar sind, dann ist AB auch invertierbar und $(AB)^{-1} = B^{-1}A^{-1}$, weil

$$(AB)(B^{-1}A^{-1}) = A[B(B^{-1}A^{-1})] = A[(BB^{-1})A^{-1}] = A[I_nA^{-1}] = I_n.$$

1.8. Matrizen und lineare Abbildungen

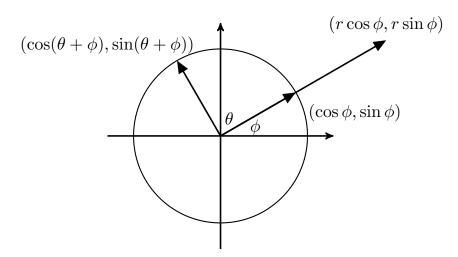
Wir können lineare Abbildungen mithilfe von Matrizen darstellen. Als Nächstes beschreiben wir ein wichtiges Beispiel.

BEISPIEL 1.8.1. Sei $\theta \in \mathbb{R}$ und sei die Matrix $R(\theta)$

$$R(\theta) = \begin{bmatrix} \cos \theta & -\sin \theta \\ \sin \theta & \cos \theta \end{bmatrix}.$$

Sei die Funktion $R_{\theta}: \mathbb{R}^2 \to \mathbb{R}^2$, definiert durch

$$R_{\theta}(x,y) = \begin{bmatrix} \cos \theta & -\sin \theta \\ \sin \theta & \cos \theta \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x \\ y \end{bmatrix}$$
$$= \begin{bmatrix} \cos \theta & -\sin \theta \\ \sin \theta & \cos \theta \end{bmatrix} \begin{bmatrix} r \cos \phi \\ r \sin \phi \end{bmatrix}$$
$$= r \begin{bmatrix} \cos \theta \cos \phi - \sin \theta \sin \phi \\ \sin \theta \cos \phi + \cos \theta \cos \phi \end{bmatrix}$$
$$= r \begin{bmatrix} \cos(\theta + \phi) \\ \sin(\theta + \phi) \end{bmatrix},$$



wobei

$$r = \sqrt{x^2 + y^2}.$$

Die Funktion R_{θ} ist eine lineare Abbildung, die die Rotation im Gegenuhrzeigersinn eines Vektors (x, y) um den Winkel θ representiert. Wenn $\theta_1, \theta_2 \in \mathbb{R}$, dann gilt

$$R(\theta_1)R(\theta_2) = R(\theta_1 + \theta_2).$$

Daraus folgt, dass die Matrix $R(\theta)$ invertierbar ist.

DEFINITION 1.8.2. Sei die Matrix $A = [a_{ij}] \in M_{m,n}(\mathbb{R})$. Die lineare Abbildung von A ist die Funktion

$$T_A: \mathbb{R}^n \to \mathbb{R}^m$$

definiert durch

$$T_A(x) = \left(\sum_{j=1}^n a_{1j}x_j, \dots, \sum_{j=1}^n a_{ij}x_j, \dots, \sum_{j=1}^n a_{mj}x_j\right).$$

Wenn ein beliebiges Element $x = (x_1, \ldots, x_n)$ von \mathbb{R}^n als eine $n \times 1$ -Matrix X betrachten wird und wenn die $m \times 1$ -Matrix AX als ein Vektor in \mathbb{R}^m betrachten wird, dann schreiben wir

$$T_A(X) = AX,$$

d.h.

$$\begin{bmatrix} T_A(X)_1 \\ \vdots \\ T_A(X)_m \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} a_{11} & \dots & a_{1n} \\ \vdots & \vdots & \vdots \\ a_{m1} & \dots & a_{mn} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_n \end{bmatrix}.$$

BEISPIEL 1.8.3. Sei $E_n=\{e_1,\ldots,e_n\}$ die kanonische Basis von $\mathbb{R}^n,$ und $l\in\{1,\ldots,n\}.$ Es gilt

$$T_A(e_l) = (a_{1l}, \dots, a_{ml}) = A^l,$$

wobei A^l die l-te Spalte von A ist. Also gilt

$$T_A(e_l)_i = a_{il},$$

für jedes $i \in \{1, \ldots, m\}$.

Aus Satz 1.7.5 folgt das folgende.

SATZ 1.8.4. Seien $A, B \in M_{m,n}(\mathbb{R})$, und $a \in \mathbb{R}$.

- (i) $T_A \in \mathcal{L}(\mathbb{R}^n, \mathbb{R}^m)$.
- (ii) Wenn $T_A = \mathbf{0}$, dann $A = \mathbf{0}_{mn}$, und wenn $T_A = T_B$, dann A = B.
- (iii) $T_{A+B} = T_A + T_B$.
- (iv) $T_{a\cdot A} = aT_A$.
- (v) $T_{I_n} = \mathrm{id}_{\mathbb{R}_n}$ and $T_{\mathbf{0}_{mn}} = \mathbf{0}$.
- (vi) Wenn $C \in M_{n,l}(\mathbb{R})$, dann $T_{AC} = T_A \circ T_C$

$$\mathbb{R}^l \xrightarrow{T_C} \mathbb{R}^n \xrightarrow{T_A} \mathbb{R}^m$$

$$T_{AC}$$

(vii) Wenn A invertierbar ist, dann ist T_A invertierbar und $T_A^{-1} = T_{A^{-1}}$. (viii) Die Funktion $\mathcal{T}: M_{m,n}(\mathbb{R}) \to \mathcal{L}(\mathbb{R}^n, \mathbb{R}^m)$, definiert durch by $A \mapsto T_A$, ist eine lineare Abbildung.

Im nächsten Theorem werden wir eine Matrix $A_T \in M_{m,n}(\mathbb{R})$, wobei

$$T: \mathbb{R}^n \to \mathbb{R}^m$$

eine lineare Abbildung ist, definieren.

THEOREM 1.8.5. Seien $n, m \geq 1$. Wenn $T : \mathbb{R}^n \to \mathbb{R}^m$ eine lineare Abbildung ist, dann gibt es eine Matrix $A_T \in M_{m,n}(\mathbb{R})$, sodass gilt

$$T = T_{A_T}$$

d.h. für jedes $x \in \mathbb{R}^n$ es gilt

$$T(x) = T_{A_T}(x) = A_T x.$$

Die Matrix A_T ist die Matrix der linearen Abbildung T.

BEWEIS. Sei $E_n = \{e_1, \ldots, e_n\}$ die kanonische Basis von \mathbb{R}^n und sei $i \in \{1, \ldots, n\}$. Es gibt $T(e_i)_1, \ldots, T(e_i)_m \in \mathbb{R}$, die Koeffizienten bezüglich der kanonischen Basis E_m von \mathbb{R}^m , sodass gilt

$$T(e_i) = \sum_{j=1}^{m} T(e_i)_j e_j = (T(e_i)_1, \dots, T(e_i)_m).$$

Diese Vektoren in \mathbb{R}^m sind die Spalten von A_T , d.h.

$$A_T = \begin{bmatrix} T(e_1)_1 & \dots & T(e_n)_1 \\ \vdots & \vdots & \vdots \\ T(e_1)_j & \dots & T(e_n)_j \\ \vdots & \vdots & \vdots \\ T(e_1)_m & \dots & T(e_n)_m \end{bmatrix} = [a_{ji}] = [T(e_i)_j].$$

Um zu zeigen, dass die lineare Abbildungen T und T_{A_T} gleich sind, genügt es nach Satz 1.6.6 zu zeigen, dass T und T_{A_T} gleich auf den Elemente von E_n sind. Sei $e_i \in E_n$. Nach Beispiel 1.8.3 ist $T_A(e_i)$ die i-te Spalte von A. Also ist $T_{A_T}(e_i)$ die i-te Spalte von A.

$$T_{A_T}(e_i) = T(e_i),$$

nach der obigen Definition von A_T .

BEISPIEL 1.8.6. Sei $T: \mathbb{R}^2 \to \mathbb{R}^2$ eine lineare Abbildung mit T(0,1) = (a,c) und T(1,0) = (b,d). Es gilt

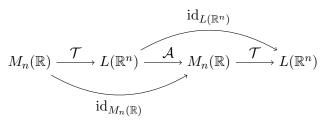
$$A_T = \begin{bmatrix} a & b \\ c & d \end{bmatrix}.$$

SATZ 1.8.7. Sei die Funktion $\mathcal{A}:\mathcal{L}(\mathbb{R}^n)\to M_n(\mathbb{R})$, definiert durch

$$T \mapsto A_T := \mathcal{A}(T),$$

für jedes $T \in \mathcal{L}(\mathbb{R}^n)$. Es gelten:

(i) $A \circ T = \mathrm{id}_{M_n(\mathbb{R})} \ und \ T \circ A = \mathrm{id}_{L(\mathbb{R}^n)}$



- (ii) $A_{S \circ T} = A_S A_T$.
- (iii) $A_{I_n} = I_n \text{ und } A_{O_n} = O_n$.
- $(ix) A_{S+T} = A_S + A_T.$
- $(x) A_{\lambda T} = \lambda A_T.$
- (xi) Wenn T invertierbar ist, dann ist A_T invertierbar und $A_T^{-1} = A_{T^{-1}}$.

Beweis. Aufgabe.

1.9. Determinante einer Matrix

Definition 1.9.1. Sei

$$A = \begin{bmatrix} a & b \\ c & d \end{bmatrix}$$

eine 2×2 -Matrix. Die *Determinante* Det(A) von A ist definiert durch

$$\mathtt{Det}(A) = \begin{vmatrix} a & b \\ c & d \end{vmatrix} = ad - bc.$$

Wenn

$$A^1 = \begin{bmatrix} a \\ c \end{bmatrix} \qquad \& \qquad A^2 = \begin{bmatrix} b \\ d \end{bmatrix}$$

die Spalten von A sind, dann schreiben wir

$$\operatorname{Det}(A) = \operatorname{Det}(A^1, A^2).$$

Es gelten

$$\mathtt{Det}(I_2) = egin{bmatrix} 1 & 0 \ 0 & 1 \end{bmatrix} = 1 - 0 = 1$$

und

$$\operatorname{Det}(A) = \begin{vmatrix} a & b \\ c & d \end{vmatrix} = ad - bc = \begin{vmatrix} a & c \\ b & d \end{vmatrix} = \operatorname{Det}(A^t).$$

Bemerkung 1.9.2. Seien die folgenden 2×1 Matrizen:

$$A^1 = \begin{bmatrix} a_1 \\ a_2 \end{bmatrix}, \quad C^1 = \begin{bmatrix} c_1 \\ c_2 \end{bmatrix}, \quad B^2 = \begin{bmatrix} b_1 \\ b_2 \end{bmatrix}, \quad D^2 = \begin{bmatrix} d_1 \\ d_2 \end{bmatrix}.$$

Es gelten:

- $(i) \; \mathrm{Det}(A^1 + C^1, B^2) = \mathrm{Det}(A^1, B^2) + \mathrm{Det}(C^1, B^2).$
- $(ii) \; {\rm Det}(A^1,B^2+D^2) = {\rm Det}(A^1,B^2) + {\rm Det}(A^1,D^2).$
- $(iii) \text{ Wenn } \lambda \in \mathbb{R}, \text{ dann } \operatorname{Det}(\lambda A^1, B^2) = \lambda \operatorname{Det}(A^1, B^2) = \operatorname{Det}(A^1, \lambda B^2).$
- (iv) Wenn $A^1 = B^2$, dann $Det(A^1, B^2) = 0$.

Beweis. Wir zeigen nur (i) und der Rest ist Aufgabe.

$$\begin{aligned} \operatorname{Det}(A^1 + C^1, B^2) &= \begin{vmatrix} a_1 + c_1 & b_1 \\ a_2 + c_2 & b_2 \end{vmatrix} \\ &= (a_1 + c_1)b_2 - b_1(a_2 + c_2) \\ &= (a_1b_2 - b_1a_2) + (c_1b_2 - b_1c_2) \\ &= \begin{vmatrix} a_1 & b_1 \\ a_2 & b_2 \end{vmatrix} + \begin{vmatrix} c_1 & b_1 \\ c_2 & b_2 \end{vmatrix} \end{aligned}$$

$$= \operatorname{Det}(A^1, B^2) + \operatorname{Det}(C^1, B^2). \quad \Box$$

COROLLAR 1.9.3. Seien die folgenden 2×1 -Matrizen:

$$A^1 = \begin{bmatrix} a_1 \\ a_2 \end{bmatrix}, \quad B^2 = \begin{bmatrix} b_1 \\ b_2 \end{bmatrix}.$$

Es gelten:

- $(i)\ \ Wenn\ \lambda\in\mathbb{R},\ dann\ \mathrm{Det}(A^1+\lambda B^2,B^2)=\mathrm{Det}(A^1,B^2).$
- (ii) Wenn $\lambda \in \mathbb{R}$, dann $\operatorname{Det}(A^1, B^2 + \lambda A^1) = \operatorname{Det}(A^1, B^2)$.
- $(iii) \ \text{Det}(A^1, B^2) = -\text{Det}(B^2, A^1).$

Die Determinante einer Matrix liefert nicht-triviale Informationen über Vektoren, die mit A im Zusammenhang stehen. Wir haben gesehen, dass Det $(I_2) = 1 \neq 0$, und wir wissen, dass die Spalten der Matrix I_2 $e_1 = (1,0)$ und $e_2 = (0,1)$ linear unabhängige Elemente sind. Dies ist ein Spezialfall des fogenden Satzes.

Satz 1.9.4. Seien die folgenden 2×1 -Matrizen:

$$A = \begin{bmatrix} a_1 \\ a_2 \end{bmatrix}, \quad B = \begin{bmatrix} b_1 \\ b_2 \end{bmatrix}.$$

Die Vektoren (a_1, a_2) und (b_1, b_2) sind linear unabhängig in \mathbb{R}^2 genau dann, wenn

$$\operatorname{Det}(A,B) \neq 0.$$

BEWEIS. (\Rightarrow) Seien $x=(a_1,a_2)$ und $y=(b_1,b_2)$ linear unabhängige Vektoren von \mathbb{R}^2 mit

$$\mathtt{Det}(A,B) = \begin{vmatrix} a_1 & b_1 \\ a_2 & b_2 \end{vmatrix} = a_1b_2 - b_1a_2 = 0.$$

Also gilt

$$b_2(a_1, a_2) + (-a_2)(b_1, b_2) = (b_2a_1 - a_2b_1, b_2a_2 - a_2b_2) = (0, 0).$$

Weil die Vektoren $x = (a_1, a_2)$ und $y = (b_1, b_2)$ linear unabhängig sind, gilt

$$b_2 = 0 = -a_2 = a_2,$$

also gilt $x = (a_1, 0), y = (b_1, 0)$ mit $a_1 \neq 0$ und $b_1 \neq 0$. Also gilt

$$(a_1,0) = \frac{a_1}{b_1}(b_1,0),$$

d.h. die Vektoren x, y sind linear abhängig, was ein Widerspruch ist. Also gilt $\mathsf{Det}(A,B) \neq 0$.

 (\Leftarrow) Sei $Det(A, B) \neq 0$, und seien $\lambda, \mu \in \mathbb{R}$ mit

$$\lambda(a_1, a_2) + \mu(b_1, b_2) = (0, 0) \Leftrightarrow (\lambda a_1 + \mu b_1, \lambda a_2 + \mu b_2) = (0, 0).$$

Also gilt

$$\lambda a_1 = -\mu b_1 \& \lambda a_2 = -\mu b_2.$$

Sei $\lambda \neq 0$ (wenn $\mu \neq 0$, arbeiten wir ähnlich). Nach Bemerkung 1.9.2 gilt

$$\begin{split} \operatorname{Det}(A,B) &= \begin{vmatrix} \left(\frac{-\mu}{\lambda}\right)b_1 & b_1 \\ \left(\frac{-\mu}{\lambda}\right)b_2 & b_2 \end{vmatrix} \\ &= \left(\frac{-\mu}{\lambda}\right)\begin{vmatrix} b_1 & b_1 \\ b_2 & b_2 \end{vmatrix} \\ &= \left(\frac{-\mu}{\lambda}\right)0 \\ &= 0. \end{split}$$

was ein Widerspruch ist. Also gilt $\lambda = 0 = \mu$, und die Vektoren (a_1, a_2) und (b_1, b_2) sind linear unabhängig.

SATZ 1.9.5. Seien $A, B \in M_2(\mathbb{R})$.

- $(i) \operatorname{Det}(AB) = \operatorname{Det}(A)\operatorname{Det}(B).$
- (ii) A ist invertierbar genau dann, wenn $Det(A) \neq 0$.

Beweis. (i) Aufgabe.

(ii) Wenn $AA^{-1} = I_2$, dann gilt aus Fall (i)

$$1 = \text{Det}(I_2) = \text{Det}(AA^{-1}) = \text{Det}(A)\text{Det}(A^{-1}).$$

Daraus folgt $Det(A) \neq 0$, $Det(A^{-1}) \neq 0$, und

$$\mathrm{Det}(A^{-1}) = \frac{1}{\mathrm{Det}(A)}.$$

Für den Beweis der konversen Implikation sei

$$A = \begin{bmatrix} a & b \\ c & d \end{bmatrix}$$

mit

$$\mathtt{Det}(A) = \begin{vmatrix} a & b \\ c & d \end{vmatrix} = ad - bc \neq 0.$$

Wir zeigen, dass das System

$$\begin{bmatrix} a & b \\ c & d \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x & y \\ z & w \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 \end{bmatrix} \Leftrightarrow$$

$$\begin{bmatrix} ax + bz & ay + bw \\ cx + dz & cy + dw \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 \end{bmatrix} \Leftrightarrow ax + bz = 1 & & cx + dz = 0.$$

und

$$ay + bw = 0 \& cy + dw = 1,$$

eine Lösung hat. Wenn wir die Gleichung ax+bz=1 mit d multiplizieren, und die Gleichung cx+dz=0 mit b multiplizieren, und wenn wir die neuen Gleichungen subtrahieren, dann gilt

$$dax + dbz - bcx - bdz = d \Leftrightarrow x = \frac{d}{ad - bc}.$$

Auf ähnliche Art erhalten wir

$$A^{-1} = \begin{bmatrix} x & y \\ z & w \end{bmatrix} = \frac{1}{\text{Det}(A)} \begin{bmatrix} d & -b \\ -c & a \end{bmatrix}.$$

Definition 1.9.6. Wenn

$$A = \begin{bmatrix} a_{11} & a_{12} & a_{13} \\ a_{21} & a_{22} & a_{23} \\ a_{31} & a_{32} & a_{33} \end{bmatrix}$$

eine 3×3 -Matrix ist, ist die *Determinante* Det(A) von A definiert durch

$$\mathtt{Det}(A) = \begin{vmatrix} a_{11} & a_{12} & a_{13} \\ a_{21} & a_{22} & a_{23} \\ a_{31} & a_{32} & a_{33} \end{vmatrix} = a_{11} \begin{vmatrix} a_{22} & a_{23} \\ a_{32} & a_{33} \end{vmatrix} - a_{12} \begin{vmatrix} a_{21} & a_{23} \\ a_{31} & a_{33} \end{vmatrix} + a_{13} \begin{vmatrix} a_{21} & a_{22} \\ a_{31} & a_{32} \end{vmatrix}.$$

Es gelten

$$\mathtt{Det}(I_3) = egin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \ 0 & 1 & 0 \ 0 & 0 & 1 \end{bmatrix} := 1 egin{bmatrix} 1 & 0 \ 0 & 1 \end{bmatrix} - 0 egin{bmatrix} 0 & 0 \ 0 & 1 \end{bmatrix} + 0 egin{bmatrix} 0 & 1 \ 0 & 0 \end{bmatrix} = 1,$$

und

$$\begin{vmatrix} \lambda_1 & 0 & 0 \\ 0 & \lambda_2 & 0 \\ 0 & 0 & \lambda_3 \end{vmatrix} = \lambda_1 \begin{vmatrix} \lambda_2 & 0 \\ 0 & \lambda_3 \end{vmatrix} - 0 \begin{vmatrix} 0 & 0 \\ 0 & \lambda_3 \end{vmatrix} + 0 \begin{vmatrix} 0 & \lambda_2 \\ 0 & 0 \end{vmatrix} = \lambda_1 \lambda_2 \lambda_3.$$

Alle Eigenschaften bezüglich der Determinante einer Matrix in $M_2(\mathbb{R})$ gelten auch für die Determinante einer Matrix in $M_3(\mathbb{R})$.

1.10. Euklidische Vektorräume

DEFINITION 1.10.1. Sei X ein Vektorraum. Ein Skalarprodukt auf X ist eine Funktion

$$\langle \cdot, \cdot \rangle : X \times X \to \mathbb{R}$$

$$(x,y) \mapsto \langle x,y \rangle$$
,

sodass für alle $x, y, z \in X$ und $\lambda \in \mathbb{R}$ folgende Bedingungen erfüllt sind:

 $(SP_1) \langle x, x \rangle \geq 0.$

 $(SP_2) \langle x, x \rangle = 0 \Rightarrow x = \mathbf{0}.$

(SP₃) $\langle x, y \rangle = \langle y, x \rangle$.

 $(SP_4) \langle x + y, z \rangle = \langle x, z \rangle + \langle y, z \rangle.$

(SP₅) $\langle \lambda x, y \rangle = \lambda \langle x, y \rangle$.

Wenn $\langle \cdot, \cdot \rangle$ ein Skalarprodukt auf X ist, dann heißt das Paar $(X, \langle \cdot, \cdot \rangle)$ ein euklidischer Vektorraum.

Eine Norm auf X ist eine Funktion

$$||.||:X\to\mathbb{R}$$

$$x \mapsto ||x||,$$

sodass für alle $x, y \in X$ und $\lambda \in \mathbb{R}$ folgende Bedingungen erfüllt sind:

 $(Nrm_1) ||x|| \ge 0.$

 $(Nrm_2) ||x|| = 0 \Rightarrow x = 0.$

 $(Nrm_3) ||x + y|| \le ||x|| + ||y||$ (Dreiecks-Ungleichung).

 $(Nrm_4) ||\lambda x|| = |\lambda|||x||.$

Wenn ||.|| ein Norm auf X ist, dann heißt das Paar (X, ||.||) ein normierter Vektorraum.

Aus (SP_3) folgt:

$$(SP_6) \langle x, y + z \rangle = \langle x, y \rangle + \langle x, z \rangle$$
, und

(SP₇)
$$\langle x, \lambda y \rangle = \lambda \langle x, y \rangle$$
.

Aus (Nrm₄) folgt

$$||-x|| = ||(-1)x|| = |-1|||x|| = 1||x|| = ||x||.$$

DEFINITION 1.10.2. Wenn $x = (x_1, \ldots, x_n)$ und $y = (y_1, \ldots, y_n)$ Vektoren von \mathbb{R}^n sind, dann wird das *übliche Skalarprodukt* $\langle x, y \rangle$ von x, y definiert

durch

$$\langle x, y \rangle := \sum_{i=1}^{n} x_i y_i = x_1 y_1 + \ldots + x_n y_n.$$

Wenn n=1, dann ist das übliche Skararprodukt auf $\mathbb R$ das Produkt auf $\mathbb R.$ Nach Definition 1.10.2 gilt

$$\langle x, x \rangle = \sum_{i=1}^{n} x_i x_i = \sum_{i=1}^{n} x_i^2 = x_1^2 + \dots + x_n^2 \ge 0.$$

Bemerkung 1.10.3. Das übliche Skalarprodukt auf \mathbb{R}^n ist ein Skalarprodukt auf \mathbb{R}^n .

Beweis. Aufgabe. \Box

Satz 1.10.4. Seien $(X, \langle \cdot, \cdot \rangle)$ ein euklidischer Vektorraum und $x, y \in X$.

- (i) $\langle x, y \rangle = \frac{1}{4} (\langle x + y, x + y \rangle \langle x y, x y \rangle).$ (ii) $x = \mathbf{0} \Leftrightarrow \forall_{z \in X} (\langle x, z \rangle = 0).$
- (iii) $\forall z \in X (\langle x, z \rangle = \langle y, z \rangle) \Rightarrow x = y.$

Beweis. Aufgabe.

Wenn $x = \mathbf{0}$, dann gilt ||x|| = 0, weil

$$||\mathbf{0}|| = ||0 \cdot \mathbf{0}|| = |0|||\mathbf{0}|| = 0||\mathbf{0}|| = 0.$$

Darüber hinaus, wenn $x = \mathbf{0}$, oder $y = \mathbf{0}$, oder $y = \lambda x$ mit $\lambda > 0$, dann gilt

$$||x + y|| = ||x|| + ||y||.$$

DEFINITION 1.10.5. Wenn $x \in \mathbb{R}^n$, dann ist die *übliche Norm* |x| von x definiert durch

$$|x| = \left(\sum_{i=1}^{n} x_i^2\right)^{\frac{1}{2}} = \sqrt{x_1^2 + x_2^2 + \dots + x_n^2} = \sqrt{\langle x, x \rangle}.$$

Wenn $x \in \mathbb{R}^n$, dann ist die Norm |x| von x die Länge des Vektors x. Um zu zeigen, dass die übliche Norm auf \mathbb{R}^n eine Norm auf \mathbb{R}^n ist, brauchen wir folgende Ungleichung.

SATZ 1.10.6 (Cauchysche Ungleichung). Wenn $x, y \in \mathbb{R}^n$, dann gilt

$$|\langle x, y \rangle| \le |x||y|$$
.

Beweise. Nach Definitionen 1.10.2 und 1.10.5 müssen wir die Unggleichung beweisen

$$\left| \sum_{i=1}^{n} x_i y_i \right| \le \left(\sum_{i=1}^{n} x_i^2 \right)^{\frac{1}{2}} \left(\sum_{i=1}^{n} y_i^2 \right)^{\frac{1}{2}},$$

die äquivalent zur folgenden Ungleichung ist

$$A = \left(\sum_{i=1}^{n} x_i y_i\right)^2 \le \left(\sum_{i=1}^{n} x_i^2\right) \left(\sum_{i=1}^{n} y_i^2\right) = B.$$

Die letzte Ungleichung beweisen wir wie folgt:

$$B - A = \sum_{i=1}^{n} x_i^2 \sum_{j=1}^{n} y_j^2 - \sum_{i=1}^{n} x_i y_i \sum_{j=1}^{n} x_j y_j$$

$$= \frac{1}{2} \sum_{i=1}^{n} x_i^2 \sum_{j=1}^{n} y_j^2 + \frac{1}{2} \sum_{j=1}^{n} x_j^2 \sum_{i=1}^{n} y_i^2 - \sum_{i=1}^{n} x_i y_i \sum_{j=1}^{n} x_j y_j$$

$$= \sum_{i,j=1}^{n} \frac{1}{2} (x_i^2 y_j^2 + x_j^2 y_i^2 - 2x_i y_i x_j y_j)$$

$$= \sum_{i,j=1}^{n} \frac{1}{2} (x_i y_j - x_j y_i)^2$$

$$> 0.$$

Bemerkung 1.10.7. Eine Norm auf einen Vektorraum X ist definiert mithilfe eines Skalarprodukts $\langle \cdot, \cdot \rangle$ auf X durch

$$||x|| = \langle x, x \rangle^{\frac{1}{2}},$$

für alle $x \in X$.

Beweis. Um zu zeigen, dass ||.|| eine Norm auf X ist, verwenden wir die $Cauchy\text{-}Schwartz\ Ungleichung$

$$|\langle x, y \rangle| \le ||x|| \ ||y||.$$

Der Rest ist Aufgabe.

Definition 1.10.8. Eine Metrik, oder eine Abstandsfunktion, d auf eine Menge X ist eine Funktion

$$d: X \times X \to \mathbb{R}$$

$$(x,y)\mapsto d(x,y),$$

sodass für alle $x,y,z\in X$ folgende Bedingungen erfüllt sind:

 $(Mtr_1) \ d(x,y) \ge 0.$

(Mtr₂) $d(x,y) = 0 \Leftrightarrow x = y$.

 $(Mtr_3) \ d(x,y) = d(y,x).$

(Mtr₄)
$$d(x, y) \le d(x, z) + d(z, y)$$
.

Wenn d eine Metrik auf X ist, dann heißt das Paar (X, d) ein metrischer Raum.

Bemerkung 1.10.9. Eine Metrik auf einen Vektorraum X ist definiert mithilfe einer Norm $||\cdot||$ auf X durch

$$d(x,y) = ||x - y||,$$

für alle $x, y \in X$.

Beweis. Aufgabe.

DEFINITION 1.10.10. Die *übliche Metrik d* auf \mathbb{R}^n ist durch die übliche Norm auf \mathbb{R}^n definiert wie folgt:

$$d(x,y) = |x - y| = \left(\sum_{i=1}^{n} (x_i - y_i)^2\right)^{\frac{1}{2}} =$$

$$= \sqrt{(x_1 - y_1)^2 + (x_2 - y_2)^2 + \ldots + (x_n - y_n)^2} = \sqrt{\langle x - y, x - y \rangle},$$

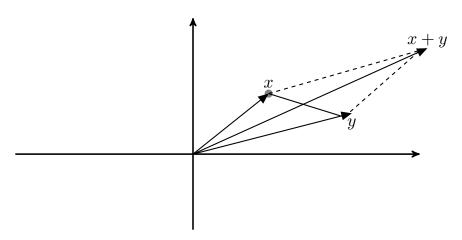
für alle $x, y \in \mathbb{R}^n$.

Um die geometrische Bedeutung des Euklidischen Skalarprodukts zu verstehen, werden wir zuerst sehen, dass ein Vektor $x \in \mathbb{R}^n$ orthogonal zu einem Vektor $y \in \mathbb{R}^n$ ist (bezeichnet durch $x \perp y$), genau dann, wenn $\langle x, y \rangle = 0$. Um das zu erklären, arbeiten wir wie folgt: Es ist einfach geometrisch zu sehen³, dass

$$x \perp y \Leftrightarrow |x - y| = |x + y|,$$

weil die Diagonalen eines parallelogramms genau dann gleich lang sind, wenn x und y zueinander orthogonal sind.

³Die folgende Figur erklärt auch warum $|x+y| \le |x| + |y|$ gilt.



Wir zeigen, dass

$$|x - y| = |x + y| \Leftrightarrow \langle x, y \rangle = 0.$$

Weil $|x| \ge 0$, gilt

$$\begin{aligned} |x-y| &= |x+y| \Leftrightarrow |x-y|^2 = |x+y|^2 \\ &: \Leftrightarrow \langle x-y, x-y \rangle = \langle x+y, x+y \rangle \\ &\Leftrightarrow \langle x, x \rangle - 2 \langle x, y \rangle + \langle y, y \rangle = \langle x, x \rangle + 2 \langle x, y \rangle + \langle y, y \rangle \\ &\Leftrightarrow 4 \langle x, y \rangle = 0 \\ &\Leftrightarrow \langle x, y \rangle = 0. \end{aligned}$$

Aus den zwei letzten Äquivalenzen folgt die Äquivalenz

$$x \perp y \Leftrightarrow \langle x, y \rangle = 0.$$

COROLLAR 1.10.11 (Satz von Pythagoras). Wenn $x, y \in \mathbb{R}^n$ mit $x \perp y$, dann gilt

$$|x+y|^2 = |x|^2 + |y|^2$$
.

Beweis. Aufgabe.

Aus der Cauchyschen Ungleichung folgt

$$\left|\frac{|\langle x,y\rangle|}{|x||y|}\right| = \frac{|\langle x,y\rangle|}{|x||y|} \leq 1 \Leftrightarrow -1 \leq \frac{\langle x,y\rangle}{|x||y|} \leq 1.$$

Also gibt es einen eindeutig bestimmten Winkel $\theta \in [0,\pi],$ sodass gilt

$$\cos \theta = \frac{\langle x, y \rangle}{|x||y|}.$$

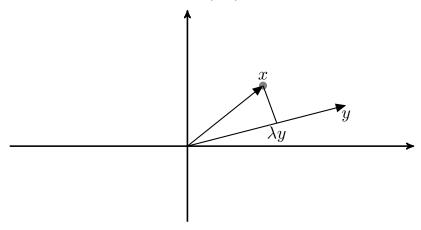
Wir nennen θ den Winkel zwischen x und y. Offensichtlich, wenn $\langle x,y\rangle=0$, dann $\theta=\frac{\pi}{2}$.

SATZ 1.10.12. Seien $x, y \in \mathbb{R}^n$ und $y \neq \mathbf{0}$. Die Projektion $\operatorname{pr}_y(x)$ von x auf y ist definiert durch

$$\operatorname{pr}_{y}(x) = \lambda y,$$

wobei

$$\lambda = \frac{\langle x, y \rangle}{\langle y, y \rangle}.$$



Beweis. Weil $(x - \lambda y) \perp y$ und $y \neq 0$, gilt

$$\langle (x - \lambda y), y \rangle = 0 \Leftrightarrow \langle x, y \rangle - \langle \lambda y, y \rangle = 0$$
$$\Leftrightarrow \langle x, y \rangle - \lambda \langle y, y \rangle = 0$$
$$\Leftrightarrow \lambda = \frac{\langle x, y \rangle}{\langle y, y \rangle}.$$

1.11. Der Minkowski-Raum

DEFINITION 1.11.1. Sei $n \geq 2$ und seien Vektoren $x = (x_1, \dots, x_{n-1}, s)$ und $y = (y_1, \dots, y_{n-1}, t)$ in \mathbb{R}^n . Das *Minkowski Produkt* ist die Funktion

$$\langle \cdot, \cdot \rangle_M \colon \mathbb{R}^n \times \mathbb{R}^n \to \mathbb{R}$$

 $(x, y) \mapsto \langle x, y \rangle_M,$

definiert durch

$$\langle x, y \rangle_M := \left(\sum_{i=1}^{n-1} x_i y_i \right) - st = x_1 y_1 + \ldots + x_{n-1} y_{n-1} - st.$$

Das Paar $\mathcal{M}_4 := (\mathbb{R}^4, \langle \cdot, \cdot \rangle_M)$, wobei

$$\langle x, y \rangle_M = x_1 y_1 + x_2 y_2 + x_3 y_3 - st,$$

für alle $x = (x_1, x_2, x_3, s)$ und $y = (y_1, y_2, y_3, t) \in \mathbb{R}^4$ das Minkowski Produkt auf \mathbb{R}^4 ist, ist die *Minkowski Raumzeit*. Wir nennen das Paar $\mathcal{M}_3 := (\mathbb{R}^3, \langle \cdot, \cdot \rangle_M)$, wobei

$$\langle x, y \rangle_M = x_1 y_1 + x_2 y_2 - st,$$

für alle $x=(x_1,x_2,s)$ und $y=(y_1,y_2,t)\in\mathbb{R}^3$, das Minkowski Produkt auf \mathbb{R}^3 ist, die *Minkowski Ebenezeit*. Wir nennen das Paar $\mathcal{M}_2:=(\mathbb{R}^2,\langle\cdot,\cdot\rangle_M)$, wobei

$$\langle \cdot, \cdot \rangle_M = x_1 y_1 - st,$$

für alle $x=(x_1,s)$ und $(y_1,t)\in\mathbb{R}^2$, das Minkowski Produkt auf \mathbb{R}^2 , die Minkowski Geradezeit.

Es gelten

$$\langle (x_1, \dots, x_{n-1}, s), (x_1, \dots, x_{n-1}, s) \rangle_M = \left(\sum_{i=1}^{n-1} x_i^2\right) - s^2$$

= $x_1^2 + \dots + x_{n-1}^2 - s^2$,

und für n=4

$$\langle (x_1, x_2, x_3, s), (x_1, x_2, x_3, s) \rangle_M = \left(\sum_{i=1}^3 x_i^2\right) - s^2$$

= $x_1^2 + x_2^2 + x_3^2 - s^2$.

Die Minkowski Raumzeit ist für die spezielle Relativitätstheorie wichtig.

DEFINITION 1.11.2. Sei $x = (x_1, \dots, x_{n-1}, s) \in \mathbb{R}^n$ und sei

$$Q_M(x) = \langle x, x \rangle_M = \langle (x_1, \dots, x_{n-1}, s), (x_1, \dots, x_{n-1}, s) \rangle_M.$$

Wenn $Q_M(x) > 0$, dann ist x ein raumartiger Vektor.

Wenn $Q_M(x) = 0$, dann ist x ein lichtartiger Vektor.

Wenn $Q_M(x) < 0$, dann ist x ein zeitartiger Vektor.

BEISPIEL 1.11.3. Der Vektor $x = (x_1, \dots, x_{n-1}, 0) \in \mathbb{R}^n$, wobei $x \neq 0$, ist raumartig, weil

$$Q_M((x_1,\ldots,x_{n-1},0)) = x_1^2 + \ldots + x_{n-1}^2 - 0 > 0.$$

Der Vektor $(1, 1, 0, \dots, 0, \sqrt{2}) \neq (0, \dots, 0)$ ist lichtartig, weil

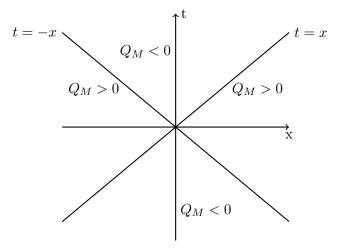
$$Q_M((1,1,0,\ldots,0,\sqrt{2})) = 1^2 + 1^2 + 0^2 + \ldots + 0^2 - \sqrt{2}^2 = 0.$$

Der Vektor $y = (0, \dots, 0, s) \in \mathbb{R}^n$, wobei $y \neq 0$, ist zeitartig, weil

$$Q_M((0,\ldots,0,s)) = 0^2 + \ldots + 0^2 - s^2 < 0.$$

In der Minkowski Geradezeit \mathcal{M}_2 gilt:

- (a) Die lichtartigen Vektoren liegen auf den Geraden t = x und t = -x.
- (b) Die zeitartigen Vektoren liegen innerhalb des Kegels mit Spitze (0,0) und erzeugenden Geraden t=x und t=-x.
- (c) Die raumartigen Vektoren liegen außerhalb des oben beschriebenen Kegels.



In der Minkowski Ebenezeit \mathcal{M}_3 bilden die lichtartigen Vektoren $(x, y, t) \in \mathbb{R}^3$ einen Kegel mit Spitze (0, 0, 0) und mit Gleichung

$$x^2 + y^2 - t^2 = 0.$$

Die zeitartigen Vektoren liegen innerhalb dieses Kegels, und die raumartigen Vektoren liegen außerhalb dieses Kegels.

SATZ 1.11.4. Seien die Vektoren $x = (x_1, x_2, x_3, s), y = (y_1, y_2, y_3, t), z = (z_1, z_2, z_3, u) \in \mathbb{R}^4$, und sei $\lambda \in \mathbb{R}$. Es gelten:

- (i) $\langle x, y + z \rangle_M = \langle x, y \rangle_M + \langle x, z \rangle_M$.
- (ii) $\langle x, y \rangle_M = \langle y, x \rangle_M$.
- $(iii) \ \langle \lambda x, y \rangle_M = \lambda \langle x, y \rangle_M.$
- (iv) Wenn $\langle x, w \rangle_M = 0$, für alle $w \in \mathbb{R}^4$, dann gilt x = (0, 0, 0, 0).

Beweis. Aufgabe.

Die Geometrie in der Minkowski Geradezeit \mathcal{M}_2 ist ganz anders als die Geometrie in der Euklidischen Ebene \mathbb{R}^2 . Z.B. die Vektoren (1,1) und (2,2) sind orthogonal in \mathcal{M}_2 , weil

$$\langle (1,1), (2,2) \rangle_M = 1 \cdot 2 - 1 \cdot 2 = 0,$$

aber die sind parallel in \mathbb{R}^2 !

KAPITEL 2

Differential rechnung im \mathbb{R}^n

2.1. Offene Mengen

Für unsere Untersuchungen von Funktionen mehrerer Veränderlichen brauchen wir einige fundamentale topologische Begriffe im \mathbb{R}^n . Wenn $x,y\in\mathbb{R}^n$, dann ist $\langle x,y\rangle$ das übliche Skalarprodukt von x,y, und |x| istdie übliche Norm von x, und d(x,y) ist der Abstand von x,y bezüglich der üblichen Metrik d auf \mathbb{R}^n .

DEFINITION 2.1.1. Seien $x \in \mathbb{R}^n$ und $\epsilon > 0$. Die offene Kugel $\mathcal{B}(x, \epsilon)$ mit Mittelpunkt x and Radius ϵ ist definiert durch

$$\mathcal{B}(x,\epsilon) = \{ y \in \mathbb{R}^n \mid d(x,y) < \epsilon \}$$

$$= \{ y \in \mathbb{R}^n \mid |x - y| < \epsilon \}$$

$$= \{ y \in \mathbb{R}^n \mid \sqrt{(x_1 - y_1)^2 + \dots + (x_n - y_n)^2} < \epsilon \}.$$

Die abgeschlossene Kugel $\mathcal{B}(x,\epsilon]$ mit Mittelpunkt xund Radius ϵ ist definiert durch

$$\mathcal{B}(x,\epsilon] := \{ y \in \mathbb{R}^n \mid d(x,y) \le \epsilon \}.$$

Eine Teilmenge $U \subseteq \mathbb{R}^n$ ist eine *Umgebung* von x, falls ein $\epsilon > 0$ existiert, sodass

$$\mathcal{B}(x,\epsilon) \subseteq U$$
.

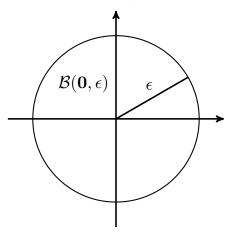
Insbesondere ist $\mathcal{B}(x,\epsilon)$ eine Umgebung von x. Mann nennt $\mathcal{B}(x,\epsilon)$ die ϵ Umgebung von x.

BEISPIEL 2.1.2. Die offene Kugel $\mathcal{B}(\mathbf{0}, \epsilon)$ mit Mittelpunkt der Nullvektor $\mathbf{0} = (0,0)$ in \mathbb{R}^2 und Radius ϵ ist die Menge

$$\mathcal{B}(\mathbf{0}, \epsilon) = \left\{ y \in \mathbb{R}^2 \mid \sqrt{y_1^2 + y_2^2} < \epsilon \right\},\,$$

und die abgeschlossene Kugel $\mathcal{B}(\mathbf{0}, \epsilon]$ mit Mittelpunkt der Nullvektor (0, 0) in \mathbb{R}^2 und Radius ϵ ist die Menge

$$\mathcal{B}(\mathbf{0}, \epsilon) = \{ y \in \mathbb{R}^2 \mid \sqrt{y_1^2 + y_2^2} \le \epsilon \}.$$



SATZ 2.1.3. Sein $x, y \in \mathbb{R}^n$ mit $x \neq y$. Dann gibt es Umgebungen U_x von x und U_y von y, die punktfremd sind, d.h. $U_x \cap U_y = \emptyset$.

Beweis. Weil $x \neq y$, gilt d(x,y) = |x - y| > 0. Sei

$$\epsilon = \frac{d(x,y)}{3} > 0,$$

und seien

$$U_x = \mathcal{B}(x, \epsilon), \quad U_y = \mathcal{B}(y, \epsilon).$$

Es gilt $U_x \cap U_y = \emptyset$. Angenommen $z \in U_x \cap U_y$. Es gelten $d(z, x) < \epsilon$ und $d(z, y) < \epsilon$, also gilt

$$d(x,y) \le d(x,z) + d(z,y) < 2\epsilon = \frac{2d(x,y)}{3},$$

was ein Widerspruch ist.

DEFINITION 2.1.4. Eine Teilmenge $U \subseteq \mathbb{R}^n$ heißt offen, wenn sie Umgebung jedes ihrer Punkte ist, d.h.

$$\forall_{x \in U} \exists_{\epsilon > 0} (\mathcal{B}(x, \epsilon) \subseteq U).$$

Beispiel 2.1.5. Seien $a, b \in \mathbb{R}$ mit a < b. Das Intervall

$$(a, b) = \{x \in \mathbb{R} \mid a < x < b\}$$

ist offen. Wenn $x \in (a,b)$, dann gilt $\mathcal{B}(x,\epsilon) \subseteq (a,b)$, für jedes $\epsilon > 0$ mit

$$\epsilon \le \min\{|x - a|, x - b|\}.$$

Das Intervall

$$(a, +\infty) = \{x \in \mathbb{R} \mid a < x\}$$

ist offen. Wenn $x \in (a, +\infty)$, dann gilt $\mathcal{B}(x, \epsilon) \subseteq (a, +\infty)$, für jedes $\epsilon > 0$ mit $\epsilon \leq x - a$. Das Intervall

$$(-\infty, b) = \{ x \in \mathbb{R} \mid x < b \}$$

ist offen. Wenn $x\in (-\infty,b)$, dann gilt $\mathcal{B}(x,\epsilon)\subseteq (-\infty,b)$, für jedes $\epsilon>0$ mit $\epsilon\leq b-x$. Das Intervall

$$(-\infty, +\infty) = \mathbb{R}$$

ist offen. Wenn $x \in \mathbb{R}$, dann gilt $\mathcal{B}(x,\epsilon) \subseteq \mathbb{R}$, für jedes $\epsilon > 0$. Das Intervall

$$[a, a] = \{x \in \mathbb{R} \mid a \le x \le a\} = \{a\}$$

ist nicht offen, weil kein $\epsilon > 0$ gibt mit $\mathcal{B}(a, \epsilon) \subseteq \{a\}$. Das Interval

$$[a,b] = \{x \in \mathbb{R} \mid a \le x \le b\}$$

ist eine Umgebung von $\frac{a+b}{2}$, weil

$$a < \frac{a+b}{2} < b$$
 & $(a,b) \subseteq [a,b]$.

Das Interval [a, b] ist keine offene Menge, weil für jedes $\epsilon > 0$ gilt

$$\mathcal{B}(a,\epsilon) \nsubseteq [a,b]$$
 & $\mathcal{B}(b,\epsilon) \nsubseteq [a,b]$.

BEISPIEL 2.1.6. Seien $x \in \mathbb{R}^n$ und $\epsilon > 0$. Die offene Kugel $\mathcal{B}(x, \epsilon)$ ist offen. Sei $y \in \mathcal{B}(x, \epsilon)$. Also gilt

$$d(y,x) < \epsilon \Leftrightarrow \epsilon' = \epsilon - d(x,y) > 0.$$

Wir zeigen, dass

$$\mathcal{B}(y, \epsilon') \subseteq \mathcal{B}(x, \epsilon).$$

Sei $z \in \mathcal{B}(y, \epsilon') \Leftrightarrow d(z, y) < \epsilon'$. Es gilt

$$d(z,x) \le d(z,y) + d(y,x)$$

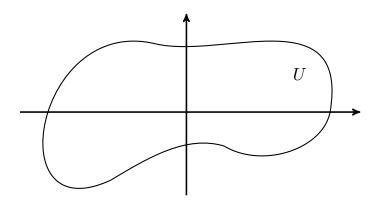
$$< \epsilon - d(x,y) + d(x,y)$$

$$= \epsilon.$$

d.h. $z \in \mathcal{B}(x, \epsilon)$. Die abgeschlossene Kugel $\mathcal{B}(x, \epsilon]$ ist nicht offen, weil für jedes $y \in \mathbb{R}^n$ mit $d(y, x) = \epsilon$ gilt

$$\mathcal{B}(y, \epsilon') \nsubseteq \mathcal{B}(x, \epsilon],$$

für jedes $\epsilon' > 0$. Es existiert immer ein $y \in \mathbb{R}^n$, sodass gilt $d(y,x) = \epsilon$ (Aufgabe). Auf ähnliche Art folgt, dass der Bereich U, der von der folgenden Kurve in \mathbb{R}^2 umschlossen wird, offen ist.



Satz 2.1.7. Sei $n \geq 1$.

- (i) \mathbb{R}^n und \emptyset sind offene Mengen.
- (ii) Wenn $U, V \subseteq \mathbb{R}^n$ offen sind, dann sind $U \cap V$ und $U \cup V$ offen.
- (iii) Sei $(U_i)_{i\in I}$ eine Familie offener Teilmengen von \mathbb{R}^n , d.h. U_i ist offen für jedes $i\in I$. Dann ist auch die Vereinigung

$$\bigcup_{i \in I} U_i = \left\{ x \in \mathbb{R}^n \mid \exists_{i \in I} (x \in U_i) \right\}$$

offen.

Beweis. (i) Wenn $x \in \mathbb{R}^n$, dann gilt $\mathcal{B}(x,1) \subseteq \mathbb{R}^n$. Die Implikation

$$x \in \emptyset \Rightarrow \mathcal{B}(x,1) \subseteq \emptyset$$

gilt trivialerweise.

(ii) Wir zeigen, dass der Durchschnitt $U \cap V$ offen ist. Sei $x \in U \cap V \Leftrightarrow x \in U \& x \in V$. Weil U offen ist, gibt es $\epsilon_1 > 0$, sodass gilt $\mathcal{B}(x, \epsilon_1) \subseteq U$. Weil V offen ist, gibt es $\epsilon_2 > 0$ mit $\mathcal{B}(x, \epsilon_2) \subseteq V$. Sei

$$\epsilon = \min\{\epsilon_1, \epsilon_2\}.$$

Es gilt

$$\mathcal{B}(x,\epsilon) \subseteq V \cap U$$
.

Sei $y \in \mathbb{R}^n$ mit $|y - x| < \epsilon \le \epsilon_1$. Also gilt $y \in U$. Auf ähnliche Art gilt $|y - x| < \epsilon \le \epsilon_2$. Also gilt $y \in V$. Als Nächstes, zeigen wir, dass $U \cup V$ offen ist. Wenn $x \in U \cup V$, dann $x \in U$ oder $x \in V$. Wenn $x \in U$, dann gilt $\mathcal{B}(x, \epsilon_1) \subseteq U \subseteq U \cup V$, für ein $\epsilon_1 > 0$. Wenn $x \in V$, dann gilt $\mathcal{B}(x, \epsilon_2) \subseteq V \subseteq U \cup V$, für ein $\epsilon_2 > 0$.

Aus Satz folgt durch wiederholte Anwendung, dass ein Durchschnitt von endlich vielen offenen Mengen offen ist. Dies gilt nicht für unendliche Durchschnitte. Z.B. sind die Intervalle

$$\left(0,1+\frac{1}{n}\right); \quad n \in \mathbb{N}^+$$

offen, aber ihr Durchschnitt

$$(0,1] = \bigcap_{n \ge 1} \left(0, 1 + \frac{1}{n}\right)$$

ist nicht mehr offen. Das Kartesische Produkt von offen
en Mengen in $\mathbb R$ ist offen. Z.B. die Menge

$$(0,1) \times (-1,1) = \{(x,y) \in \mathbb{R}^2 \mid x \in (0,1) \& y \in (-1,1)\}$$

ist offen in \mathbb{R}^2 , und das Produkt

$$(0,1) \times (-1,1) \times \mathbb{R} = \{(x,y,z) \in \mathbb{R}^3 \mid x \in (0,1) \ \& \ y \in (-1,1)\}$$
 ist offen in \mathbb{R}^3 .

Definition 2.1.8. Eine Teilmenge $F\subseteq\mathbb{R}^n$ heißt abgeschlossen, wenn ihr Komplement

$$F^c = \{ x \in \mathbb{R}^n \mid x \notin F \}$$

offen ist.

Beispiel 2.1.9. Seien $a, b \in \mathbb{R}$ mit a < b. Das Intervall

$$[a,b] = \{x \in \mathbb{R} \mid a \le x \le b\}$$

ist abgeschlossen, weil das Komplement von [a, b] die offene Menge

$$(-\infty, a) \cup (b, +\infty)$$

ist. Das Intervall

$$[a, +\infty) = \{x \in \mathbb{R} \mid a \ge x\}$$

ist auch abgeschlossen, weil das Komplement von $[a,+\infty)$ die offene Menge $(-\infty,a)$ ist. Das Intervall

$$(-\infty, b] = \{x \in \mathbb{R} \mid x < b\}$$

ist auch abgeschlossen, weil das Komplement von $(-\infty, b]$ die offene Menge $(b, +\infty)$ ist.

BEISPIEL 2.1.10. Seien $x \in \mathbb{R}^n$ und $\epsilon > 0$. Die abgeschlossene Kugel $\mathcal{B}(x, \epsilon]$ ist abgeschlossen (Aufgabe).

Satz 2.1.11. Sei $n \ge 1$.

- (i) \mathbb{R}^n und \emptyset sind abgeschlossen.
- (ii) Wenn $F, K \subseteq \mathbb{R}^n$ abgeschlossen sind, dann sind $F \cap K$ und $F \cup K$ abgeschlossen.
- (iii) Sei $(F_i)_{i\in I}$ eine Familie abgeschlossener Teilmengen von \mathbb{R}^n , d.h. F_i ist abgeschlossen für jedes $i\in I$. Dann ist auch der Durchschnitt

$$\bigcap_{i \in I} F_i = \left\{ x \in \mathbb{R}^n \mid \forall_{i \in I} (x \in F_i) \right\}$$

abgeschlossen.

Beweis. Aufgabe.

Aus Satz 2.1.11 folgt durch wiederholte Anwendung, dass eine Vereinigung von endlich vielen abgeschlossenen Mengen abgeschlossenen ist. Dies gilt nicht für unendliche Vereinigungen. Z.B. sind die Intervalle

$$\left[\frac{1}{n}, 1 - \frac{1}{n}\right]; \qquad n \ge 2$$

abgeschlossenen, aber ihre Vereinigung

$$(0,1) = \bigcup_{n \ge 2} \left[\frac{1}{n}, 1 - \frac{1}{n} \right]$$

ist nicht mehr abgeschlossen, weil das Komplement von (0,1) die nicht offene Menge $(-\infty,0] \cup [1,+\infty)$ ist. Das Kartesische Produkt von abgeschlossenen Mengen in $\mathbb R$ ist abgeschlossen. Z.B. die Menge

$$[0,1] \times [-1,1] = \{(x,y) \in \mathbb{R}^2 \mid x \in [0,1] \& y \in [-1,1]\}$$

ist abgeschlossen in \mathbb{R}^2 , und das Produkt

$$[0,1] \times [-1,1] \times \mathbb{R} = \{(x,y,z) \in \mathbb{R}^3 \mid x \in [0,1] \& y \in [-1,1]\}$$

ist abgeschlossen in \mathbb{R}^3 .

Die Mengen \mathbb{R}^n und \emptyset sind gleichzeitig offen und abgeschlossen. Das Interval

$$(a,b] = \{ x \in \mathbb{R} \mid a < z \le b \},$$

wobei $a, b \in \mathbb{R}$ mit a < b, ist weder offen noch abgeschlossen.

2.2. Konvergenz von Folgen in \mathbb{R}^n

DEFINITION 2.2.1. Sei $(\alpha_k)_{k\in\mathbb{N}}$ eine Folge von Punkten aus \mathbb{R}^n , d.h.

$$\alpha_0 = (\alpha_{01}, \dots, \alpha_{0n}),$$

$$\alpha_1 = (\alpha_{11}, \dots, \alpha_{1n}),$$

$$\dots$$

$$\alpha_k = (\alpha_{k1}, \dots, \alpha_{kn}),$$

$$\dots$$

Die Folge $(\alpha_k)_{k\in\mathbb{N}}$ heißt konvergent gegen den Punkt

$$x = (x_1, \ldots, x_n) \in \mathbb{R}^n$$
,

in Zeichen

$$\alpha_k \xrightarrow{k} x$$
, oder $\lim_{k \to \infty} \alpha_k = x$,

wenn gilt

$$\forall_{\varepsilon>0}\exists_{N_{\varepsilon}^{\alpha}\in\mathbb{N}}\forall_{k\geq N_{\varepsilon}^{\alpha}}(|\alpha_{k}-x|<\varepsilon),$$

d.h. zu jedem $\varepsilon > 0$ existiert ein $N_{\varepsilon}^{\alpha} \in \mathbb{N}$, sodass gilt

$$\sqrt{(\alpha_{k1} - x_1)^2 + \ldots + (\alpha_{kn} - x_n)^2} < \varepsilon,$$

für alle $k \geq N_{\varepsilon}^{\alpha}$.

SATZ 2.2.2. Sei $(\alpha_k)_{k\in\mathbb{N}}$ eine Folge von Punkten aus \mathbb{R}^n und seien die Folgen reeller Zahlen

$$\alpha^1 = (\alpha_{k1})_{k \in \mathbb{N}} = (\alpha_{01}, \alpha_{11}, \dots, \alpha_{k1}, \dots),$$

$$\dots \dots \dots \dots$$

$$\alpha^n = (\alpha_{kn})_{k \in \mathbb{N}} = (\alpha_{0n}, \alpha_{1n}, \dots, \alpha_{kn}, \dots).$$

Genau dann konvergiert die Folge $(\alpha_k)_{k\in\mathbb{N}}$ gegen $x=(x_1,\ldots,x_n)\in\mathbb{R}^n,$ wenn

$$\alpha_{k1} \xrightarrow{k} x_1 \& \dots \& \alpha_{kn} \xrightarrow{k} x_n.$$

Beweis. Angenommen $\alpha_k \xrightarrow{k} x$. Wenn $m \in \{1, \dots, n\}$, dann gilt

$$|\alpha_{km} - x_m| = \sqrt{(\alpha_{km} - x_m)^2}$$

$$\leq \sqrt{(\alpha_{k1} - x_1)^2 + \dots + (\alpha_{km} - x_m)^2 + \dots + (\alpha_{kn} - x_n)^2}$$

$$< \varepsilon,$$

für jedes $k \geq N_{\varepsilon}^{\alpha}$. Sei umgekehrt vorausgesetzt, dass $\alpha_{km} \xrightarrow{k} x_m$, für jedes $m \in \{1, \dots, n\}$. Es gilt

$$\sqrt{(\alpha_{k1} - x_1)^2 + \ldots + (\alpha_{kn} - x_n)^2} < \varepsilon \Leftrightarrow$$

$$(\alpha_{k1} - x_1)^2 + \ldots + (\alpha_{kn} - x_n)^2 < \varepsilon^2 \Leftrightarrow$$

$$|\alpha_{k1} - x_1|^2 + \ldots + |\alpha_{kn} - x_n|^2 < \varepsilon^2 \Leftrightarrow$$

$$|\alpha_{k1} - x_1|^2 + \ldots + |\alpha_{kn} - x_n|^2 < \frac{\varepsilon^2}{n} + \ldots + \frac{\varepsilon^2}{n}.$$

Weil

$$|\alpha_{km} - x_m|^2 < \frac{\varepsilon^2}{n},$$

für alle $k \geq N_{\frac{\varepsilon}{\sqrt{n}}}^{\alpha^m}$, definieren wir

$$N_{\varepsilon}^{\alpha} = \max\left\{N_{\frac{\varepsilon}{\sqrt{n}}}^{\alpha^{1}}, \dots, N_{\frac{\varepsilon}{\sqrt{n}}}^{\alpha^{n}}\right\}.$$

SATZ 2.2.3. Eine Teilmenge $F \subseteq \mathbb{R}^n$ ist genau dann abgeschlossen, wenn gilt: Ist $(\alpha_k)_{k \in \mathbb{N}}$ eine Folge von Punkten $\alpha_k \in F$, die gegen einen Punkt $x \in \mathbb{R}^n$ konvergiert, so liegt x in F.

BEWEIS. Seien F abgeschlossen und $(\alpha_k)_{k\in\mathbb{N}}$ eine Folge von Punkten $\alpha_k \in F$, die gegen einen Punkt $x \in \mathbb{R}^n$ konvergiert. Angenommen, x läge nicht in F. Da F^c offen ist, ist dann F^c eine Umgebung von x, d.h. es gibt $\varepsilon > 0$, sodass gilt $\mathcal{B}(x,\varepsilon) \subseteq F^c$. Nach der Definition der Konvergenz gibt es ein $N_\varepsilon^\alpha \in \mathbb{N}$, sodass $\alpha_k \in F^c$ für alle $k \geq N_\varepsilon^\alpha$, also gilt $F \cap F^c \neq \emptyset$. Das ist ein Widerspruch.

Zur Umkehrung. Das Folgenkriterium sei erfüllt; wir zeigen, dass F^c offen ist. Sei $x \in F^c$. Wir zeigen, dass ein $\varepsilon > 0$ gibt mit $\mathcal{B}(x,\varepsilon) \subseteq F^c$. Wäre dies nicht der Fall, könnten wir zu jedem $k \in \mathbb{N}^+$ ein $\alpha_k \in F$ finden mit

$$|\alpha_k - x| < \frac{1}{k}.$$

Dann gilt $\alpha_k \xrightarrow{k} x \in F$, was ein Widerspruch zu $x \in F^c$ steht.

DEFINITION 2.2.4. Eine Folge $(\alpha_k)_{k\in\mathbb{N}}$ von Punkten aus \mathbb{R}^n heißt Cauchy Folge, wenn gilt:

$$\forall_{\varepsilon>0}\exists_{C_{\varepsilon}^{\alpha}\in\mathbb{N}}\forall_{k,m\geq C_{\varepsilon}^{\alpha}}(|\alpha_{k}-\alpha_{m}|<\varepsilon).$$

SATZ 2.2.5. Sei $(\alpha_k)_{k\in\mathbb{N}}$ eine Folge von Punkten aus \mathbb{R}^n und seien die Folgen reeller Zahlen

$$\alpha^1 = (\alpha_{k1})_{k \in \mathbb{N}} = (\alpha_{01}, \alpha_{11}, \dots, \alpha_{k1}, \dots),$$

$$\alpha^n = (\alpha_{kn})_{k \in \mathbb{N}} = (\alpha_{0n}, \alpha_{1n}, \dots, \alpha_{kn}, \dots).$$

Genau dann ist die Folge $(\alpha_k)_{k\in\mathbb{N}}$ eine Cauchy Folge, wenn die Folge α^m eine Cauchy Folge ist, für alle $m\in\{1,\ldots,n\}$.

Beweis. Aufgabe.
$$\Box$$

SATZ 2.2.6. Sei $(\alpha_k)_{k\in\mathbb{N}}$ eine Folge von Punkten aus \mathbb{R}^n .

- (i) Wenn $(\alpha_k)_{k\in\mathbb{N}}$ eine konvergent Folge ist, dann ist $(\alpha_k)_{k\in\mathbb{N}}$ eine Cauchy Folge.
- (ii) Wenn $(\alpha_k)_{k\in\mathbb{N}}$ eine Cauchy Folge ist, dann ist $(\alpha_k)_{k\in\mathbb{N}}$ eine konvergente Folge.

Beweis. Aufgabe. \Box

2.3. Stetigkeit von Funktionen $f: \mathbb{R}^m \to \mathbb{R}^n$

DEFINITION 2.3.1. Seien $m, n \geq 1$, $f: \mathbb{R}^m \to \mathbb{R}^n$, und $x_0 \in \mathbb{R}^m$. Die Funktion f heißt stetig im x_0 , falls

$$\lim_{x \longrightarrow x_0} f(x) = f(x_0),$$

d.h. wenn für jede Folge $(\alpha_k)_{k\in\mathbb{N}}$ von Punkten aus \mathbb{R}^m gilt

$$\left[\alpha_k \xrightarrow{k} x_0\right] \Rightarrow \left[f(\alpha_k) \xrightarrow{k} f(x_0)\right].$$

Die Funktion f heißt stetig auf \mathbb{R}^m , falls f in jedem Punkt $x_0 \in \mathbb{R}^m$ stetig ist. Sei $U \subseteq \mathbb{R}^m$ und $g \colon U \to \mathbb{R}^n$. Die Funktion g heißt stetig auf U, falls g in jedem Punkt $x_0 \in U$ stetig ist.

BEISPIEL 2.3.2. Die Funktion $\operatorname{pr}_i \colon \mathbb{R}^n \to \mathbb{R}$, wobei $i \in \{1, \dots, n\}$, definiert durch

$$\operatorname{pr}_i(x_1,\ldots,x_n)=x_i; \quad x=(x_1,\ldots,x_n)\in\mathbb{R}^n,$$

ist stetig (Aufgabe).

Beispiel 2.3.3. Die Funktion $+: \mathbb{R}^2 \to \mathbb{R}$, definiert durch

$$+(x,y) = x + y;$$
 $(x,y) \in \mathbb{R}^2,$

ist stetig. Seien $(x_k, y_k)_{k \in \mathbb{N}}$ und $(x, y) \in \mathbb{R}^2$ mit

$$(x_k, y_k) \xrightarrow{k} (x, y) \Leftrightarrow x_k \xrightarrow{k} x \& y_k \xrightarrow{k} y.$$

Dann gilt

$$+(x_k, y_k) = x_k + y_k \xrightarrow{k} x + y.$$

Auf ähnlicher Art zeigen wir, dass die Funktionen

stetig sind.

SATZ 2.3.4. Seien $f: \mathbb{R}^m \to \mathbb{R}^n$ und $g: \mathbb{R}^n \to \mathbb{R}^l$ stetige Funktionen. Dann ist die Komposition $g \circ f: \mathbb{R}^m \to \mathbb{R}^l$, wobei

$$(g \circ f)(x) = g(f(x)); \quad x \in \mathbb{R}^m,$$

auch stetig.

Beweis. Aufgabe.

SATZ 2.3.5. Sei $f: \mathbb{R}^m \to \mathbb{R}^n$ und seien die Komponenten-Funktionen $f_1, \ldots, f_n: \mathbb{R}^m \to \mathbb{R}$, werden definiert durch

$$f_1(x) = \operatorname{pr}_1(f(x)); \quad x \in \mathbb{R}^m,$$

.

$$f_n(x) = \operatorname{pr}_n(f(x)); \quad x \in \mathbb{R}^m,$$

d.h.

$$f(x) = (f_1(x), \dots, f_n(x)),$$

für alle $x \in \mathbb{R}^m$. Die Funktion f ist genau dann stetig, wenn alle Komponenten f_1, \ldots, f_n stetig sind.

Beweis. Es folgt aus Satz 2.2.2 (Aufgabe).

COROLLAR 2.3.6. Seien $f,g:\mathbb{R}^m\to\mathbb{R}$ stetige Funktionen. Dann sind die Funktionen

$$f+g \colon \mathbb{R}^m \to \mathbb{R}, \quad (f+g)(x) = f(x) + g(x); \quad x \in \mathbb{R}^m,$$

$$f \cdot g \colon \mathbb{R}^m \to \mathbb{R}, \quad (f \cdot g)(x) = f(x) \cdot g(x); \quad x \in \mathbb{R}^m,$$

auch stetig. Falls $g(x) \neq 0$ für alle $x \in \mathbb{R}^m$, dann ist die Funktion

$$f \div g \colon \mathbb{R}^m \to \mathbb{R}, \quad (f \div g)(x) = \frac{f(x)}{g(x)}; \quad x \in \mathbb{R}^m,$$

auch stetig.

Beweis. Aufgabe.

COROLLAR 2.3.7. (i) Die übliche Norm $|.|: \mathbb{R}^n \to \mathbb{R}$ auf \mathbb{R}^n ist eine stetige Funktion.

(ii) Sei $x_0 \in \mathbb{R}^n$. Die Funktion $d_{x_0} : \mathbb{R}^n \to \mathbb{R}$, definiert durch

$$d_{x_0}(x) = d(x, x_0); \quad x \in \mathbb{R}^n,$$

wobei d die übliche Metrik auf \mathbb{R}^n ist, ist stetig.

Beweis. Für alle $x \in \mathbb{R}^n$ gilt

$$|x| = \sqrt{\sum_{i=1}^{n} \operatorname{pr}_{i}^{2}(x)}.$$

Der Rest ist Aufgabe.

COROLLAR 2.3.8. Ein Monom vom Grad $r \in \mathbb{N}$ auf dem \mathbb{R}^n ist eine Funktion

$$M \colon \mathbb{R}^n \to \mathbb{R},$$

$$M(x_1, \dots, x_n) = x_1^{m_1} \cdot x_2^{m_2} \cdot \dots \cdot x_n^{m_n},$$

wobei

$$m_1, \ldots, m_n \in \mathbb{N}$$
 mit $m_1 + m_2 + \ldots + m_n = r$.

Eine Polynom-Funktion vom $Grad \leq r$ auf dem \mathbb{R}^n ist eine Linearkombination P von Monomen vom $Grad \leq r$, d.h.

$$P(x_1, \dots, x_n) = \sum_{m_1 + \dots + m_n \le r} a_{m_1 \dots m_n} x_1^{m_1} \cdot x_2^{m_2} \cdot \dots \cdot x_n^{m_n},$$

wobei $a_{m_1...m_n} \in \mathbb{R}$.

- (i) Ein Monom vom Grad r auf dem \mathbb{R}^n ist stetig.
- (ii) Eine Polynom-Funktion vom $Grad \leq r$ auf dem \mathbb{R}^n ist stetig.

Beweis. Aufgabe.
$$\Box$$

THEOREM 2.3.9 (ε - δ Kriterium der Stetigkeit). Eine Funktion $f: U \subseteq \mathbb{R}^m \to \mathbb{R}^n$ ist genau dann in $x_0 \in U$ stetig, wenn gilt

$$(K) \qquad \forall_{\varepsilon>0} \exists_{\delta>0} \forall_{x\in U} (|x-x_0| < \delta \Rightarrow |f(x)-f(x_0)| < \varepsilon).$$

BEWEIS. Angenommen, f ist stetig in x_0 und das Kriterium (K) ist nicht erfüllt. D.h.

nicht
$$(K)$$
: $\exists_{\varepsilon>0} \forall_{\delta>0} \exists_{x\in U} (|x-x_0| < \delta \& |f(x)-f(x_0)| \ge \varepsilon).$

Insbesondere gibt es zu $\delta = \frac{1}{n}$ ein $x_n \in U$ mit

$$|x_n - x_0| < \frac{1}{n}$$
 und $|f(x_n) - f(x_0)| \ge \varepsilon$.

Also gilt $x_n \xrightarrow{n} x$, woraus folgt $f(x_n) \xrightarrow{n} f(x)$. Dies steht aber in Widerspruch zu "nicht (K)". Also ist das Kriterium (K) erfüllt.

Sei das Kriterium (K) erfüllt und sei $(\alpha_k)_{k\in\mathbb{N}}$ eine Folge in U mit $\lim \alpha_k = x_0$. Wir zeigen, dass $\lim f(\alpha_k) = f(x_0)$. Sei $\varepsilon > 0$. Es gibt $N_{\delta(\epsilon)}^{\alpha} \in \mathbb{N}$, sodass gilt

$$\forall_{k \geq N_{\delta(\epsilon)}^{\alpha}} (|\alpha_k - x_0| < \delta(\epsilon)),$$

wobei aus (K) folgt

$$\forall_{x \in U} (|x - x_0| < \delta(\varepsilon) \Rightarrow |f(x) - f(x_0)| < \varepsilon).$$

Also gilt

$$|f(\alpha_k) - f(x_0)| < \varepsilon,$$

für alle
$$k \geq N_{\delta(\epsilon)}^{\alpha}$$
, d.h. $f(\alpha_k) \xrightarrow{k} f(x_0)$.

Satz 2.3.10. Sei $f: \mathbb{R}^m \to \mathbb{R}^n$.

- (i) Die Funktion f ist genau dann im Punkt $x_0 \in \mathbb{R}^m$ stetig, wenn zu jeder Umgebung $V_{f(x_0)}$ von $f(x_0)$ eine Umgebung U_{x_0} von x_0 existiert mit $f(U_{x_0}) \subseteq V_{f(x_0)}$.
- (ii) Die Funktion f ist genau dann auf ganz \mathbb{R}^m stetig, wenn das Urbild

$$f^{-1}(V) = \{x \in \mathbb{R}^m \mid f(x) \in V\}$$

jeder offenen Menge $V \subseteq \mathbb{R}^n$ offen in \mathbb{R}^m ist.

Beweis. (i) ist eine Umformulierung des Kriteriums (K).

(ii) Seien f stetig und V offen in \mathbb{R}^n . Wir zeigen, dass $f^{-1}(V)$ offen ist. Sei $x_0 \in {}^{-1}(V)$. Da V Umgebung von $f(x_0)$ ist, gibt es aus (i) eine Umgebung U_{x_0} von x_0 mit $f(U_{x_0}) \subseteq V \Leftrightarrow U_{x_0} \subseteq f^{-1}(V)$. D.h. $f^{-1}(V)$ ist offen. Sei umgekehrt vorausgesetzt, dass das Urbild jeder offenen Menge offen ist und sei $x_0 \in \mathbb{R}^m$. Ist $V_{f(x_0)}$ eine Umgebung von $f(x_0)$, so gibt es $\varepsilon > 0$ mit

$$f(x_0) \in \mathcal{B}(f(x_0, \varepsilon) \subseteq V_{f(x_0)}.$$

Dann ist $U_{x_0} = f^{-1}(V_{f(x_0)})$ offen, $x_0 \in U_{x_0}$ und $f(U_{x_0}) \subseteq V_{f(x_0)}$. Aus (i) folgt, dass f in x_0 stetig ist.

BEISPIEL 2.3.11. Sei $f: \mathbb{R}^m \to \mathbb{R}$ eine stetige Funktion und sei $a \in \mathbb{R}$. Dann sind die Mengen

$$[f < a] = \{x \in \mathbb{R}^m \mid f(x) < a\} = f^{-1}(-\infty, a),$$

$$[f > a] = \{x \in \mathbb{R}^m \mid f(x) > a\} = f^{-1}(a, +\infty),$$

offen und die Menge

$$[f = a] = \{x \in \mathbb{R}^m \mid f(x) = a\}$$

abgeschlossen (warum?).

2.4. Stetigkeit und Linearität

Wir zeigen, dass jede lineare Abbildung $T: \mathbb{R}^m \to \mathbb{R}^n$ stetig ist.

SATZ 2.4.1. Sei $T: \mathbb{R}^m \to \mathbb{R}^n$ eine lineare Abbildung und sei $A = [a_{ij}] \in M_{n,m}(\mathbb{R})$ die Matrix von T.

(i) Es gibt $C \ge 0$, sodass gilt

$$|T(x)| \le C|x|,$$

für alle $x \in \mathbb{R}^m$.

(ii) Die Funktion T ist stetig.

Beweis. (i) Aus Theorem 1.8.5 folgt

$$T(x) = Ax; \quad x \in \mathbb{R}^m.$$

Also gilt

$$T(x) = \left(\sum_{j=1}^{m} a_{1j}x_j, \dots, \sum_{j=1}^{m} a_{ij}x_j, \dots, \sum_{j=1}^{m} a_{nj}x_j\right),$$

für alle $x \in \mathbb{R}^m$. Sei

$$B = \max \{|a_{ij}| \mid i \in \{1, \dots, n\} \& j \in \{1, \dots, m\}\}.$$

Sei $i \in \{1, ..., n\}$. Aus der Cauchy-Ungleichung folgt

$$\left| \sum_{j=1}^{m} a_{ij} x_{j} \right| = \left| \langle (a_{i1}, \dots, a_{im}), (x_{1}, \dots, x_{m}) \rangle \right|$$

$$\leq \left| (a_{i1}, \dots, a_{im}) \right| \left| (x_{1}, \dots, x_{m}) \right|$$

$$= \sqrt{\sum_{j=1}^{m} a_{ij}^{2}} \cdot \sqrt{\sum_{j=1}^{m} x_{j}^{2}}$$

$$= \sqrt{\sum_{j=1}^{m} |a_{ij}|^{2}} \cdot \sqrt{\sum_{j=1}^{m} x_{j}^{2}}$$

$$\leq \sqrt{\sum_{j=1}^{m} B^2} \cdot \sqrt{\sum_{j=1}^{m} x_j^2}$$
$$= \sqrt{mB^2} |x|$$
$$= \sqrt{mB} |x|.$$

Also gilt

$$|T(x)|^{2} = \left(\sum_{j=1}^{m} a_{1j}x_{j}\right)^{2} + \dots + \left(\sum_{j=1}^{m} a_{nj}x_{j}\right)^{2}$$

$$= \left|\sum_{j=1}^{m} a_{1j}x_{j}\right|^{2} + \dots + \left|\sum_{j=1}^{m} a_{nj}x_{j}\right|^{2}$$

$$\leq mB^{2}|x|^{2} + \dots + mB^{2}|x|^{2}$$

$$= nmB^{2}|x|^{2}.$$

Daraus folgt

$$|T(x)| \le C|x|, \quad C = \sqrt{nm}B.$$

(ii) Wir zeigen, dass das Kriterium (K) erfüllt ist. Seien $\varepsilon > 0$ und $x, x_0 \in \mathbb{R}^m$ mit $|x - x_0| < \delta(\varepsilon)$, wobei $\delta(\varepsilon) = \frac{\varepsilon}{C}$. Dann gilt

$$|T(x) - T(x_0)| = |T(x - x_0)|$$

$$\leq C|x - x_0|$$

$$< C\frac{\varepsilon}{C}$$

$$= \varepsilon.$$

2.5. Kurven im \mathbb{R}^n

Definition 2.5.1. Sei I ein Interval in $\mathbb R$ der Form

$$(-\infty, a), (-\infty, a], (a, +\infty), [a, +\infty), \mathbb{R}, (a, b), (a, b], [a, b), [a, b],$$

wobei $a, b \in \mathbb{R}$ mit $a \leq b$. Eine Kurve im \mathbb{R}^n ist eine stetige Funktion

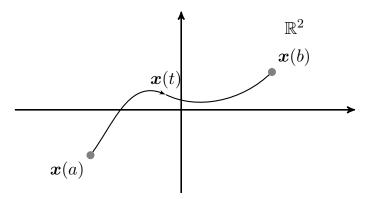
$$x: I \to \mathbb{R}^n$$
 $I \ni t \mapsto x(t) \in \mathbb{R}^n$, $t \in I$.

Wir schreiben

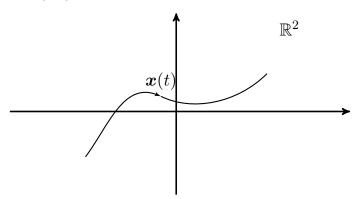
$$x(t) = (x_1(t), \dots, x_n(t)), \quad t \in I,$$

wobei $x_i: I \to \mathbb{R}$ die *i-Komponente-Funktion* von \boldsymbol{x} ist, für jedes $i \in \{1,\ldots,n\}$. Die Kurve \boldsymbol{x} heißt differenzierbar (bzw. stetig differenzierbar), wenn alle Komponenten-Funktionen $x_1(t),\ldots,x_n(t)$ von \boldsymbol{x} differenzierbar (bzw. stetig differenzierbar) sind. Ein Punkt $P \in \mathbb{R}^n$ gehört zur Kurve \boldsymbol{x} , oder P liegt auf \boldsymbol{x} , wenn es $t \in I$ gibt, sodass gilt $P = \boldsymbol{x}(t)$.

Sei die Kurve $\boldsymbol{x}:[a,b]\to\mathbb{R}^2$. Man fasst die Variable $t\in[a,b]$ als Zeit und $\boldsymbol{x}(t)\in\mathbb{R}^2$ als Ort auf. Die Kurve \boldsymbol{x} beschreibt dann die zeitliche Bewegung eines Punktes im \mathbb{R}^2 .



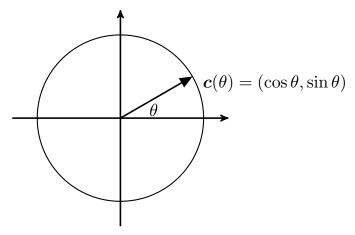
Eine Kurve $\boldsymbol{x}:(a,b)\to\mathbb{R}^2$ sieht wie unten aus.



Beispiel 2.5.2. Sei die kurve $\boldsymbol{c}:[0,2\pi]\to\mathbb{R}^2,$ definiert durch

$$c(\theta) = (\cos \theta, \sin \theta); \quad \theta \in [0, 2\pi].$$

Die Kurve c ist der Einheitskreis im \mathbb{R}^2 .



Die Kurve c ist stetig differenzierbar, weil $c(\theta) = (c_1(\theta), c_2(\theta))$, wobei die Komponenten von c die stetig differenziebaren Funktionen $c_1(\theta) = \cos \theta$ und $c_2(\theta) = \sin \theta$ sind. Für jedes $t \in [0, 2\pi]$ gilt

$$\cos'\theta = -\sin\theta$$
 & $\sin'\theta = \cos\theta$.

Darüber hinaus ist c eine geschlossene Kurve, d.h. $c(0) = c(2\pi)$.

BEISPIEL 2.5.3. Sei $x_0 \in \mathbb{R}^2$ und $y_0 \in \mathbb{R}^2$ mit $y_0 \neq (0,0)$. Die Funktion

$$f: \mathbb{R} \to \mathbb{R}^2$$
, $f(t) = x_0 + ty_0$; $t \in \mathbb{R}$,

beschreibt eine Gerade im \mathbb{R}^2 durch den Punkt x_0 (weil $f(0) = x_0$) mit Richtungsvektor y_0 .

Definition 2.5.4. Sei $x:I\to\mathbb{R}^n$ eine differenzierbare Kurve. Für $t_0\in I$ heißt

$$\mathbf{x}'(t_0) = \frac{d\mathbf{x}}{dt}(t_0) = (x_1'(t_0), \dots, x_n'(t_0)) = (\frac{dx_1}{dt}(t_0), \dots, \frac{dx_n}{dt}(t_0))$$

der Tangentialvektor der Kurve \boldsymbol{x} zum Parameterwert t_0 . Falls $\boldsymbol{x}'(t_0) \neq \boldsymbol{0}$, heißt der auf die Norm 1 normierte Vektor

$$\frac{\boldsymbol{x}'(t_0)}{|\boldsymbol{x}'(t_0)|}$$

Tangenten-Einheitsvektor. Wenn \boldsymbol{x} eine stetige differenzierbare Kurve ist, dann ist die Ableitung Kurve von \boldsymbol{x} die Kurve $\boldsymbol{x}':I\to\mathbb{R}^n$, definiert durch

$$t \mapsto \boldsymbol{x}'(t),$$

für jedes $t \in I$.

Seien $\boldsymbol{x}(t): I \to \mathbb{R}^n$ eine differenzierbare Kurve im $\mathbb{R}^n, t_0 \in I$, und $h \in \mathbb{R}$. Der Tangentialvektor $\boldsymbol{x}'(t_0)$ lässt sich als Limes von Sekanten auffassen:

$$\frac{\boldsymbol{x}(t_0+h)-\boldsymbol{x}(t_0)}{h} = \frac{1}{h} \left[\left(x_1(t_0+h), \dots, x_n(t_0+h) \right) - \left(x_1(t_0), \dots, x_n(t_0) \right) \right]$$
$$= \frac{1}{h} \left(x_1(t_0+h) - x_1(t_0), \dots, x_n(t_0+h) - x_n(t_0) \right)$$
$$= \left(\frac{x_1(t_0+h) - x_1(t_0)}{h}, \dots, \frac{x_n(t_0+h) - x_n(t_0)}{h} \right),$$

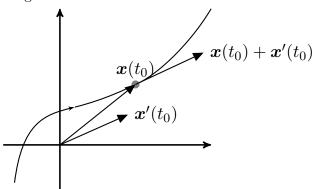
also gilt

$$\lim_{h\to 0} \frac{x(t_0+h)-x(t_0)}{h} = (x_1'(t_0),\dots,x_n'(t_0)).$$

Physikalische Interpretation von $x'(t_0)$: Der Tangentialvektor $x'(t_0)$ ist der Geschwindigkeitsvektor im Zeitpunkt t der durch $x: I \to \mathbb{R}^n$ beschriebenen Bewegung und

$$|\mathbf{x}'(t_0)| = \sqrt{|x_1'(t_0)|^2 + \dots + |x_n'(t_0)|^2}$$

ist der Betrag der Geschwindigkeit. Jeder Punkt im \mathbb{R}^2 kann durch einen zugehörigen Ursprungsvektor eindeutig charakterisiert werden. Das ist der Vektor, der vom Ursprung der Euklidischen Ebene auf den Punkt zeigt. Wenn dieser Vektor parallel zu y-Achse um y_0 und parallel zur x-Achse um t_0 verschoben wird, wobei $\boldsymbol{x}(t_0) = (t_0, y_0)$, erhalten wir einen Vektor, der im Punkt $\boldsymbol{x}(t_0)$ tangential zur Kurve \boldsymbol{x} orientiert ist.



SATZ 2.5.5. Seien $x, y : I \to \mathbb{R}^n$ differenzierbare Kurven, $\lambda \in \mathbb{R}$, und $f : I \to \mathbb{R}$ eine differenzierbare Funktion.

(i) Die Funktion $\mathbf{x} + \mathbf{y} : I \to \mathbb{R}^n$, definiert durch

$$(\boldsymbol{x} + \boldsymbol{y})(t) = \boldsymbol{x}(t) + \boldsymbol{y}(t),$$

für jedes $t \in I$, ist eine differenzierbare Kurve mit

$$(\boldsymbol{x} + \boldsymbol{y})'(t) = \boldsymbol{x}'(t) + \boldsymbol{y}'(t),$$

für jedes $t \in I$.

(ii) Die Funktion $\lambda x : I \to \mathbb{R}^n$, definiert durch

$$(\lambda \boldsymbol{x})(t) = \lambda \boldsymbol{x}(t),$$

für jedes $t \in I$, ist eine differenzierbare Kurve mit

$$(\lambda \boldsymbol{x})'(t) = \lambda \boldsymbol{x}'(t),$$

 $f\ddot{u}r \ jedes \ t \in I$.

(iii) Die Funktion $\langle \boldsymbol{x}, \boldsymbol{y} \rangle : I \to \mathbb{R}$, definiert durch

$$\langle \boldsymbol{x}, \boldsymbol{y} \rangle (t) = \langle \boldsymbol{x}(t), \boldsymbol{y}(t) \rangle,$$

für jedes $t \in I$, wobei $\langle \boldsymbol{x}(t), \boldsymbol{y}(t) \rangle$ das übliche Skalarprodukt von $\boldsymbol{x}(t), \boldsymbol{y}(t)$ ist, ist eine differenzierbare Function mit

$$\langle \boldsymbol{x}, \boldsymbol{y} \rangle'(t) = \langle \boldsymbol{x}'(t), \boldsymbol{y}(t) \rangle + \langle \boldsymbol{x}(t), \boldsymbol{y}'(t) \rangle,$$

 $f\ddot{u}r \ jedes \ t \in I.$

(iv) Die Funktion $\mathbf{x}^2: I \to \mathbb{R}$, definiert durch

$$(\boldsymbol{x}^2)(t) = \langle \boldsymbol{x}(t), \boldsymbol{x}(t) \rangle,$$

 $f\ddot{u}r\ jedes\ t\in I,\ ist\ eine\ differenzierbare\ Funktion\ mit$

$$(\boldsymbol{x}^2)'(t) = 2\langle \boldsymbol{x}(t), \boldsymbol{x}'(t) \rangle,$$

 $f\ddot{u}r\ jedes\ t\in I.$

(v) Die Funktion $fx: I \to \mathbb{R}^n$, definiert durch

$$(f\boldsymbol{x})(t) = f(t)\boldsymbol{x}(t),$$

für jedes $t \in I$, ist eine differenzierbare Kurve mit

$$(f\mathbf{x})'(t) = f'(t)\mathbf{x}(t) + f(t)\mathbf{x}'(t),$$

 $f\ddot{u}r\ jedes\ t\in I.$

Beweis. Wir zeigen nur (iii) und der Rest ist Aufgabe. Es gilt

$$\langle \boldsymbol{x}, \boldsymbol{y} \rangle (t) = \langle \boldsymbol{x}(t), \boldsymbol{y}(t) \rangle$$

$$= \sum_{i=1}^{n} x_i(t) y_i(t)$$

$$= x_1(t) y_1(t) + \dots + x_n(t) y_n(t),$$

also gilt

$$\langle \boldsymbol{x}, \boldsymbol{y} \rangle'(t_0) =$$

$$= [x_1(t)y_1(t)]'(t_0) + \dots + [x_n(t)y_n(t)]'(t_0)$$

$$= [x_1'(t_0)y_1(t_0) + x_1(t_0)y_1'(t_0)] + \dots + [x_n'(t_0)y_n(t_0) + x_n(t_0)y_n'(t_0)]$$

$$= [x_1'(t_0)y_1(t_0) + \dots + x_n'(t_0)y_n(t_0)] + [x_1(t_0)y_1'(t_0) + \dots + x_n(t_0)y_n'(t_0)]$$

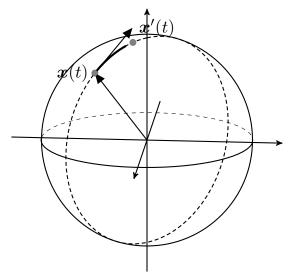
$$= \sum_{i=1}^n x_i'(t_0)y_i(t_0) + \sum_{i=1}^n x(t_0)y_i'(t_0)$$

$$= \langle \boldsymbol{x}'(t_0), \boldsymbol{y}(t_0) \rangle + \langle \boldsymbol{x}(t_0), \boldsymbol{y}'(t_0) \rangle.$$

COROLLAR 2.5.6. Sei $x: I \to \mathbb{R}^n$ eine differenzierbare Kurve, sodass gilt: für jedes $t \in I$ die Norm von x(t) ist konstant, d.h. es gibt r > 0 mit

$$|\boldsymbol{x}(t)| = r > 0,$$

für jedes $t \in I$. Dann gilt: für jedes $t \in I$ der Ortsvektor $\mathbf{x}(t)$ von \mathbf{x} im Zeitpunkt t ist orthogonal zum Geschwingigkeitsvektor $\mathbf{x}'(t)$ von \mathbf{x} im Zeitpunkt t.



Beweis. Wenn $|\boldsymbol{x}(t)| = r > 0$ für jedes $t \in I$, dann liegt $\boldsymbol{x}(t)$ auf dem Kugel mit Mittelpunkt $(0, \ldots, 0)$ und Radius r. Es gilt

$$r^2 = |\boldsymbol{x}(t)|^2 = \langle \boldsymbol{x}(t), \boldsymbol{x}(t) \rangle = \langle \boldsymbol{x}, \boldsymbol{x} \rangle (t).$$

Weil die Funktion $\langle \boldsymbol{x}, \boldsymbol{x} \rangle$ eine konstante Funktion in I ist, aus Satz 2.5.5(iv) folgt

$$0 = \langle \boldsymbol{x}, \boldsymbol{x} \rangle'(t_0) = 2 \langle \boldsymbol{x}(t_0), \boldsymbol{x}'(t_0) \rangle \Leftrightarrow 0 = \langle \boldsymbol{x}(t_0), \boldsymbol{x}'(t_0) \rangle$$
$$\Leftrightarrow \boldsymbol{x}(t_0) \perp \boldsymbol{x}'(t_0). \qquad \Box$$

2.6. Die Länge einer stetig differenzierbaren Kurve

DEFINITION 2.6.1. Sei $\boldsymbol{x}:I\to\mathbb{R}^n$ eine stetig differenzierbare Kurve, d.h. eine differenzierbare Kurve mit eine stetige Ableitung \boldsymbol{x}' . Die $L\ddot{a}nge$ $L_{ab}(\boldsymbol{x})$ von \boldsymbol{x} zwischen die Punkte $\boldsymbol{x}(a),\boldsymbol{x}(b),$ wobei $a,b\in I$ mit $a\leq b,$ ist definiert durch

$$L_{a,b}(\boldsymbol{x}) = \int_a^b |\boldsymbol{x}'(t)| dt.$$

Nach Definition der üblichen Norm auf \mathbb{R}^2 es gilt

$$L_{a,b}(\boldsymbol{x}) = \int_a^b \sqrt{\left(\frac{dx_1}{dt}(t)\right)^2 + \left(\frac{dx_2}{dt}(t)\right)^2} dt,$$

wobei $x(t) = (x_1(t), x_2(t))$. Nach Definition der üblichen Norm auf \mathbb{R}^3 es gilt

$$L_{a,b}(\boldsymbol{x}) = \int_a^b \sqrt{\left(\frac{dx_1}{dt}(t)\right)^2 + \left(\frac{dx_2}{dt}(t)\right)^2 + \left(\frac{dx_3}{dt}(t)\right)^2} dt,$$

wobei $\mathbf{x}(t) = (x_1(t), x_2(t), x_3(t))$. Nach Definition der üblichen Norm auf \mathbb{R}^n es gilt

$$L_{a,b}(\boldsymbol{x}) = \int_a^b \sqrt{\left(\frac{dx_1}{dt}(t)\right)^2 + \ldots + \left(\frac{dx_n}{dt}(t)\right)^2} dt,$$

wobei $x(t) = (x_1(t), ..., x_n(t)).$

BEISPIEL 2.6.2. Sei $c(\theta) = (\cos \theta, \sin \theta)$ der Einheitskreis im \mathbb{R}^2 , wobei $\theta \in [0, 2\pi]$. Es gilt

$$|\mathbf{c}'(\theta)| = \sqrt{c_1'(\theta)^2 + c_2'(\theta)^2}$$
$$= \sqrt{(-\sin\theta)^2 + (\cos\theta)^2}$$
$$= \sqrt{\sin^2\theta + \cos^2\theta}$$
$$= \sqrt{1}$$

$$= 1,$$

also gilt

$$L_{0,2\pi}(\mathbf{c}) = \int_0^{2\pi} |\mathbf{c}'(\theta)| d\theta$$
$$= \int_0^{2\pi} 1 d\theta$$
$$= \int_0^{2\pi} d\theta$$
$$= 2\pi - 0$$
$$= 2\pi.$$

BEISPIEL 2.6.3. Sei die stetig differenzierbare Kurve $\boldsymbol{x}: \mathbb{R} \to \mathbb{R}^2$, wobei $\boldsymbol{x}(t) = (e^t \cos t, e^t \sin t)$,

für jedes $t \in \mathbb{R}$. Die Ableitung Kurve x' von x ist die Kurve

$$\mathbf{x}'(t) = (e^t \cos t - e^t \sin t, e^t \sin t + e^t \cos t),$$

wobei $t \in \mathbb{R}$. Es gelten

$$|x(t)| = e^t \& |x'(t)| = \sqrt{2}e^t \& \langle x'(t), x(t) \rangle = e^{2t},$$

für jedes $t \in \mathbb{R}$. Also gilt

$$\frac{\langle \boldsymbol{x}'(t), \boldsymbol{x}(t) \rangle}{|\boldsymbol{x}'(t)||\boldsymbol{x}(t)|} = \frac{e^{2t}}{\sqrt{2}e^t e^t} = \frac{1}{\sqrt{2}},$$

für jedes $t \in \mathbb{R}$, dh. der Winkel zwischen x'(t) und x(t) ist $\frac{\pi}{4}$, für jedes $t \in \mathbb{R}$. Darüber hinaus es gilt

$$L_{0,1}(\mathbf{x}) = \int_0^1 \sqrt{2}e^t dt = \sqrt{2}(e-1).$$

BEISPIEL 2.6.4. Die Zykloide ist die Kurve

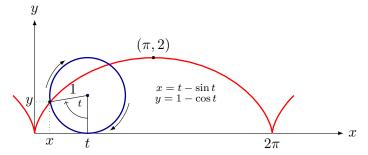
$$f: \mathbb{R} \to \mathbb{R}^2$$
, $f(t) = (t - \sin t, 1 - \cos t)$; $t \in \mathbb{R}$,

und sie beschreibt die Bahn eines Punktes auf der Peripherie eines Kreises vom Radius 1, der auf der x-Achse der x-y-Ebene abrollt. Wir wollen die Länge des Teils der Zykloide berechnen, der zu den Parameterwerten $0 \le t \le 2\pi$ gehört, also den Bogen ABC in Bild, wobei

$$A = f(0) = (0, 0),$$

$$B = f(\pi) = (\pi, 2),$$

$$C = f(2\pi) = (2\pi, 0).$$



Für jedes $t \in \mathbb{R}$ gelten

$$f'(t) = (1 - \cos t, \sin t),$$

und

$$|f'(t)|^2 = |(1 - \cos t, \sin t)|^2$$

$$= (1 - \cos t)^2 + \sin^2 t$$

$$= 1 - 2\cos t + \cos^2 t + \sin^2 t$$

$$= 2 - 2\cos t,$$

also gilt

$$|f'(t)|^2 = 2 - 2\cos t = 4\sin^2\left(\frac{t}{2}\right).$$

Wenn $t \in [0, 2\pi]$, dann gilt

$$|f'(t)| = 2 \left| \sin\left(\frac{t}{2}\right) \right| = 2 \sin\left(\frac{t}{2}\right).$$

Damit wird

$$L_{0,2\pi}(f) = \int_0^{2\pi} |f'(t)| dt$$

$$= \int_0^{2\pi} 2\sin\left(\frac{t}{2}\right) dt$$

$$= 2\int_0^{2\pi} \sin\left(\frac{t}{2}\right) dt$$

$$= 2\int_0^{2\pi} 2\frac{1}{2}\sin\left(\frac{t}{2}\right) dt$$

$$= 4\int_0^{\pi} \sin u du$$

=
$$4[-\cos u]_0^{\pi}$$

= $4(-\cos \pi + \cos 0)$
= $4 \cdot 2$
= 8 .

2.7. Partielle Ableitungen

Die partiellen Ableitungen sind nichts anderes als die gewöhnilchen Ableitungen von Funktionen einer Veränderlichen, die man erhält, wenn man alle Veränderliche bis auf eine festhält.

Seien U eine offene Teilmenge von \mathbb{R}^n und $x=(x_1,\ldots,x_n)\in U$. Nach Definition gibt es $\varepsilon>0$ mit $\mathcal{B}(x,\varepsilon)\subseteq U$. Wenn $h\in\mathbb{R}$ ist mit $|h|<\varepsilon$, dann gilt

$$|(x_1, \dots, x_i + h, \dots, x_n) - (x_1, \dots, x_i, \dots, x_n)| = \sqrt{h^2} = |h| < \varepsilon,$$

d.h.,

$$(x_1,\ldots,x_i+h,\ldots,x_n)\in\mathcal{B}(x,\varepsilon)\subseteq U,$$

und der folgende Begriff ist woll-definiert.

DEFINITION 2.7.1. Seien U eine offene Teilmenge von \mathbb{R}^n , $f:U\to\mathbb{R}$ und $x=(x_1,\ldots,x_n)\in U$. Angenommen

$$\lim_{h\to 0}\frac{f(x_1,\ldots,x_i+h,\ldots,x_n)-f(x_1,\ldots,x_n)}{h}\in\mathbb{R}.$$

Wir setzen

$$D_i f(x) = \frac{\partial f}{\partial x_i}(x) = \lim_{h \to 0} \frac{f(x_1, \dots, x_i + h, \dots, x_n) - f(x_1, \dots, x_n)}{h},$$

wobei $D_i f(x)$ heißt die *i-te partielle Ableitung* von f in x. Die Funktion f heißt partiell differenzierbar, falls $D_i f(x)$ für alle $x \in U$ und $i \in \{1, ..., n\}$ existiert. Die Funktion f heißt stetig partiell differenzierbar, falls zusätzlich alle partiellen Ableitungen

$$D_i f: U \to \mathbb{R}, \quad x \mapsto D_i f(x); \quad x \in U,$$

stetig sind.

Damit man die *i*-te partielle Ableitung definieren kann, ist nicht unbedingt notwendig, dass U offen ist. Es genügt, dass wenigstens eine Folge $(h_k)_{k\in\mathbb{N}}$ mit $\lim h_k = 0$ existiert, sodass $h_k \neq 0$ und $(x_1, \ldots, x_i + h_k, \ldots, x_n) \in$

U, für alle $k \in \mathbb{N}$. Wenn $B_n := \{e_1, \dots, e_i, \dots, e_n\}$ die kanonische Basis von \mathbb{R}^n ist, dann gilt

$$D_i f(x) = \lim_{h \to 0} \frac{f(x + he_i) - f(x)}{h}.$$

BEISPIEL 2.7.2. Sei $f: \mathbb{R}^2 \to \mathbb{R}$, definiert durch

$$f(x,y) = x^2 y^3; \quad (x,y) \in \mathbb{R}^2.$$

Es gelten

$$D_1 f(x,y) = \frac{\partial f}{\partial x}(x,y)$$

$$= \lim_{h \to 0} \frac{f(x+h,y) - f(x,y)}{h}$$

$$= \lim_{h \to 0} \frac{(x+h)^2 y^3 - x^2 y^3}{h}$$

$$= y^3 \lim_{h \to 0} \frac{(x+h)^2 - x^2}{h}$$

$$= y^3 2x$$

$$= 2xy^3.$$

$$D_2 f(x,y) = \frac{\partial f}{\partial y}(x,y)$$

$$= \lim_{h \to 0} \frac{f(x,y+h) - f(x,y)}{h}$$

$$= \lim_{h \to 0} \frac{x^2 (y+h)^3 - x^2 y^3}{h}$$

$$= x^2 \lim_{h \to 0} \frac{(y+h)^3 - y^3}{h}$$

$$= x^2 3y^2$$

$$= 3x^2 y^2.$$

BEISPIEL 2.7.3. Sei die Funktion $f: \mathbb{R}^2 \to \mathbb{R}$, definiert durch

$$f(x,y) = e^{x^2 + y^2}; \quad (x,y) \in \mathbb{R}^2.$$

Da für die Funktion einer Variablen

$$f(x) = e^{x^2 + c^2}; \quad x \in \mathbb{R},$$

gilt $f'(x) = 2xe^{x^2+c^2}$, folgt

$$\frac{\partial f}{\partial x}(x) = 2xe^{x^2 + y^2},$$

$$\frac{\partial f}{\partial y}(x) = 2ye^{x^2 + y^2}.$$

Die partielle Ableitung in der i-ten Koordinatenrichtung ist also nichts anderes als die gewöhnliche Ableitung nach der i-ten Variablen bei Festhaltung der übrigen n-1 Veränderlichen. Deshalb gelten für die partielle Ableitungen analoge Rechenregeln wie für die gewöhnlichen Ableitungen.

Seien $f, g: U \to \mathbb{R}$ und $x \in U$ mit $D_i f(x), D_i g(x) \in \mathbb{R}$. Es gelten:

$$D_i(f+g)(x) = D_i f(x) + D_i g(x),$$

$$D_i(\lambda f)(x) = \lambda D_i f(x),$$

für jedes $\lambda \in \mathbb{R}$. Also, die Menge

$$D(U) = \{ f : U \to \mathbb{R} \mid f \text{ ist partial differenzierbar} \}$$

ein Vektorraum ist, und die Funktion

$$D_i^x : D(U) \to \mathbb{R}, \quad f \mapsto D_i f(x); \quad f \in D(U),$$

eine lineare Abbildung ist, für jedes $x \in U$ und jedes $i \in \{1, ..., n\}$.

Definition 2.7.4. Seien $U \subseteq \mathbb{R}^n$ offen, $x = (x_1, \dots, x_n) \in U$ und $f: U \to \mathbb{R}$ mit

$$D_1 f(x) = \frac{\partial f}{\partial x_1}(x) \in \mathbb{R}, \dots, D_n f(x) = \frac{\partial f}{\partial x_n}(x) \in \mathbb{R}.$$

Dann heißt der Vektor

$$(\operatorname{grad} f)(x) = \left(\frac{\partial f}{\partial x_1}(x), \dots, \frac{\partial f}{\partial x_n}(x)\right)$$
$$= \left(D_1 f(x), \dots, D_n f(x)\right)$$

der Gradient von f im Punkt x.

BEISPIEL 2.7.5. Sei $f: \mathbb{R}^2 \to \mathbb{R}$, wobei $f(x,y) = x^2y^3$. Dann gilt

$$(\operatorname{grad} f)(x, y) = (2xy^3, 3x^2y^2).$$

Weil D_i^x eine lineare Abbildung ist, dann gelten:

$$(\operatorname{grad}(f+g))(x) = (\operatorname{grad} f)(x) + (\operatorname{grad} g)(x),$$

 $(\operatorname{grad}(\lambda f))(x) = \lambda(\operatorname{grad} f)(x),$

für alle $f, g \in D(U), x \in U$ und $\lambda \in \mathbb{R}$. Darüber hinaus gelten:

$$\operatorname{grad}(f+g) = \operatorname{grad} f + \operatorname{grad} g,$$

 $\operatorname{grad}(\lambda f) = \lambda \operatorname{grad} f.$

DEFINITION 2.7.6. Seien U eine offene Teilmenge von \mathbb{R}^n und $f:U\to\mathbb{R}$ eine partiell differenzierbare Funktion. Sind alle partiellen Ableitungen

$$D_i f: U \to \mathbb{R}, \quad x \mapsto D_i f(x); \quad x \in U,$$

selbst wieder partiell differenzierbar, so heißt f zweimal partiell differenzierbar. Mann kann die partiellen Ableitungen 2. Ordnung

$$D_j D_i f$$

bilden. Allgemeiner definiert man durch Rekursion: Die Funktion $f: U \to \mathbb{R}$ heißt k+1-mal partiell differenzierbar, wenn sie k-mal partiell differenzierbar ist und alle partiellen Ableitungen k-ter Ordnung

$$D_{i_k} \dots D_{i_2} D_{i_1} f \colon U \to \mathbb{R}, \quad x \mapsto D_{i_k} \dots D_{i_2} D_{i_1} f(x); \quad x \in U$$
 partiell differenzierbar sind.

BEISPIEL 2.7.7. Sei
$$f: \mathbb{R}^2 \to \mathbb{R}$$
 mit $f(x,y) = x^2y^3$. Es gelten

$$D_1 f(x,y) = \frac{\partial f}{\partial x}(x,y) = 2xy^3$$
 & $D_2 f(x) = \frac{\partial f}{\partial y}(x) = 3x^2y^2$,

und für die Funktionen $D_1 f, D_2 f : \mathbb{R}^2 \to \mathbb{R}$ gelten

$$D_1 D_1 f(x,y) = D_1^2 f(x,y) = \frac{\partial^2 f}{\partial x^2}(x,y) = (D_1(D_1 f))(x,y) =$$

$$= \frac{\partial (2xy^3)}{\partial x}(x,y) = 2y^3,$$

$$D_1 D_2 f(x,y) = \frac{\partial}{\partial x} \left(\frac{\partial f}{\partial y}\right)(x,y) = \frac{\partial^2 f}{\partial x \partial y}(x,y) = (D_1(D_2 f))(x,y) =$$

$$= \frac{\partial (3x^2 y^2)}{\partial x}(x,y) = 6xy^2,$$

$$D_2 D_1 f(x,y) = \frac{\partial}{\partial y} \left(\frac{\partial f}{\partial x}\right)(x,y) = \frac{\partial^2 f}{\partial y \partial x}(x,y) = (D_2(D_1 f))(x,y) =$$

$$\frac{\partial(2xy^3)}{\partial y}(x,y) = 6xy^2,$$

$$D_2D_2f(x,y) = D_2^2f(x,y) = \frac{\partial^2 f}{\partial y^2}(x,y) = (D_2(D_2f))(x,y) =$$

$$= \frac{\partial(3x^2y^2)}{\partial y}(x,y) = 6x^2y.$$

Es gilt

$$2y^3 = \frac{\partial^2 f}{\partial x^2}(x, y) \neq \left(\frac{\partial f}{\partial x}(x)\right)^2 = (2xy^3)^2 = 4x^2y^6.$$

Aber

$$\frac{\partial}{\partial x} \left(\frac{\partial f}{\partial y} \right) (x, y) = 6xy^2 = \frac{\partial}{\partial y} \left(\frac{\partial f}{\partial x} \right) (x, y).$$

Ein Satz von H. A. Schwarz sagt, dass es bei k-mal stetig partiell differenzierbaren Funktionen auf die Reihenfolge der Differentiation nicht ankommt.

BEISPIEL 2.7.8. Sei $f: \mathbb{R}^3 \to \mathbb{R}$ definiert durch

$$f(x, y, z) = x^2 y z^3; \quad (x, y, z) \in \mathbb{R}^3.$$

Es gelten:

$$D_1 f(x, y, z) = 2xyz^3$$
 $D_2 D_1 f(x, y, z) = 2xz^3$ $D_3 D_2 D_1 f(x, y, z) = 6xz^2$,

$$D_3f(x,y,z) = 3x^2yz^2 \quad D_2D_3f(x,y,z) = 3x^2z^2 \quad D_1D_2D_3f(x,y,z) = 6xz^2,$$
d.h.

$$D_3D_2D_1f(x,y,z) = 6xz^2 = D_1D_2D_3f(x,y,z).$$

Darüber hinaus es gelten:

$$D_3D_2D_1f(x, y, z) = D_3D_1D_2f(x, y, z)$$

= $D_1D_3D_2f(x, y, z)$
= $D_1D_2D_3f(x, y, z)$.

2.8. Die Kettenregel

Bemerkung 2.8.1. Seien $U \subseteq \mathbb{R}$ offen, $x_0 \in U$ und $f: U \to \mathbb{R}$. Die folgenden Aussagen äquivalent sind.

- (i) f ist differenzierbar im Punkt x_0 .
- (ii) Es gibt $\varepsilon > 0, a \in \mathbb{R}$, und eine Funktion $g: (-\varepsilon, \varepsilon) \to \mathbb{R}$, sodass gilt:

$$f(x_0 + h) - f(x_0) = ah + |h|g(h),$$

für jedes $h \in (-\varepsilon, \varepsilon)$, und

$$\lim_{h \to 0} g(h) = 0.$$

Beweis. (i) \Rightarrow (ii): Da f differenzierbar im Punkt x_0 ist, gilt

$$a = f'(x_0) = \lim_{h \to 0} \frac{f(x_0 + h) - f(x_0)}{h} \in \mathbb{R}.$$

Wenn $h \neq 0$, dann setzen wir

$$\phi(h) = \frac{f(x_0 + h) - f(x_0)}{h} - f'(x_0),$$

und wenn h=0, dann definieren wir $\phi(0)=0.$ Offensichtlich gilt

$$\lim_{h \to 0} \phi(h) = 0,$$

und für jedes h in eine ε -Umgebung von 0 gilt:

$$f(x_0 + h) - f(x_0) = f'(x_0)h + h\phi(h).$$

Wir definieren $g(h) = \phi(h)$, wenn $h \ge 0$, und $g(h) = -\phi(h)$, wenn h < 0. Dann gilt:

$$|h|g(h) = h\phi(h).$$

Also gelten:

$$f(x_0 + h) - f(x_0) = ah + |h|g(h),$$

und

$$\lim_{h \to 0} g(h) = 0.$$

(ii) \Rightarrow (i): Wenn $h \neq 0$, dann gilt

$$\frac{f(x_0 + h) - f(x_0)}{h} = \frac{ah + |h|g(h)}{h} = a + \frac{|h|}{h}g(h),$$

also gilt $a = f'(x_0)$.

DEFINITION 2.8.2. Seien $U \subseteq \mathbb{R}^n$ offen, $x_0 \in U$ und $f: U \to \mathbb{R}$. Die Funktion f ist differenzierbar im Punkt x_0 , falls

(a) Der Gradient von f im Punkt x_0

$$\operatorname{grad} f(x_0) := \left(D_1 f(x_0), \dots, D_n f(x_0) \right) = \left(\frac{\partial f}{\partial x_1}(x_0), \dots, \frac{\partial f}{\partial x_n}(x_0) \right)$$

existiert, und

(b) es gibt eine Funktion $g: \mathcal{B}((0,\ldots,0),\varepsilon) \to \mathbb{R}$, sodass gilt:

$$\lim_{|h| \to 0} g(h) = 0$$

und

$$f(x_0 + h) - f(x_0) = \frac{\partial f}{\partial x_1}(x_0)h_1 + \dots + \frac{\partial f}{\partial x_n}(x_0)h_n + |h|g(h)$$
$$= \langle (\operatorname{grad} f)(x_0), h \rangle + |h|g(h).$$

Die Funktion f ist differenzierbar in U, wenn f differenzierbar in jedem Punkt von U ist.

SATZ 2.8.3. Seien $U \subseteq \mathbb{R}^n$ offen, $x_0 \in U$ und $f: U \to \mathbb{R}$. Die Funktion f ist differenzierbar im Punkt x_0 , wenn f partiell differenzierbar ist und die Funktion

$$D_i f: U \to \mathbb{R}, \quad x \mapsto D_i f(x); \quad x \in U,$$

stetig im Punkt x_0 ist, für jedes $i \in \{1, ..., n\}$.

In \mathbb{R} die Kettenregel ist die Gleichung

$$(f \circ g)'(t) = f'(g(t))g'(t),$$

wobei $f\colon U\to\mathbb{R}$ und $g\colon I\to\mathbb{R}$ differenzierbare Funktionen sind

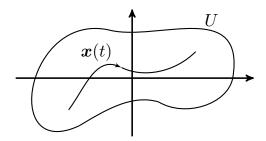
$$I \xrightarrow{g} U \subseteq \mathbb{R}$$

$$f \circ g \qquad \qquad \downarrow f$$

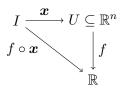
$$\mathbb{R}.$$

Satz 2.8.4 (Kettenregel). Sei $I \subseteq \mathbb{R}$ ein Intervall, und $\boldsymbol{x}: I \to \mathbb{R}^n$ eine differenzierbare Kurve mit

$$x(I) = \{x(t) \mid t \in I\} \subset U,$$



wobei U eine offene Teilmenge von \mathbb{R}^n ist. Wenn $f: U \to \mathbb{R}$ differenzierbar in U ist, dann ist die Funktion



 $f \circ x : I \to \mathbb{R}$ differenzierbar mit

$$(f \circ \boldsymbol{x})'(t) = \langle (\operatorname{grad} f)(\boldsymbol{x}(t)), \boldsymbol{x}'(t) \rangle,$$

für jedes $t \in I$.

Beweis. Seien

$$Q(t,h) = \frac{f(\boldsymbol{x}(t+h)) - f(\boldsymbol{x}(t))}{h},$$

und

$$K = K(t, h) = \boldsymbol{x}(t+h) - \boldsymbol{x}(t).$$

Da $\boldsymbol{x}(t+h) = K + \boldsymbol{x}(t)$ gilt

$$Q(t,h) = \frac{f(\boldsymbol{x}(t) + K) - f(\boldsymbol{x}(t))}{h}.$$

Weil f differenzierbar in U ist und $\boldsymbol{x}(t) \in U$, ist f differenzierbar im Punkt $\boldsymbol{x}(t)$, für jedes $t \in I$. Nach Definition 2.8.2 es gibt Funktion g mit

$$f(\boldsymbol{x}(t) + K) - f(\boldsymbol{x}(t)) = \langle (\operatorname{grad} f)(\boldsymbol{x}(t)), K \rangle + |K|g(K),$$

und

$$\lim_{|K| \to 0} g(K) = 0.$$

Also gilt,

$$\begin{split} Q(t,h) &= \frac{f(\boldsymbol{x}(t+h)) - f(\boldsymbol{x}(t))}{h} \\ &= \left\langle (\operatorname{grad} f)(\boldsymbol{x}(t)), \frac{\boldsymbol{x}(t+h) - \boldsymbol{x}(t)}{h} \right\rangle + \frac{|\boldsymbol{x}(t+h) - \boldsymbol{x}(t)|}{h} g(K) \\ &= \left\langle (\operatorname{grad} f)(\boldsymbol{x}(t)), \frac{\boldsymbol{x}(t+h) - \boldsymbol{x}(t)}{h} \right\rangle \pm \left| \frac{\boldsymbol{x}(t+h) - \boldsymbol{x}(t)}{h} \right| g(K). \end{split}$$

Wenn $h \longrightarrow 0$, dann gilt

$$\left\langle (\operatorname{grad} f)(\boldsymbol{x}(t)), \frac{\boldsymbol{x}(t+h) - \boldsymbol{x}(t)}{h} \right\rangle \longrightarrow \left\langle (\operatorname{grad} f)(\boldsymbol{x}(t)), \boldsymbol{x}'(t) \right\rangle,$$

und

$$\pm \left| \frac{\boldsymbol{x}(t+h) - \boldsymbol{x}(t)}{h} \right| g(K) \longrightarrow \pm |\boldsymbol{x}'(t)| 0 = 0,$$

weil, wenn $h \longrightarrow 0$, dann gilt $K = \boldsymbol{x}(t+h) - \boldsymbol{x}(t) \longrightarrow 0$, und verwenden wir die Gleichung $\lim_{|K| \to 0} g(K) = 0$.

Nach der Kettenregel gilt:

$$(f \circ \mathbf{x})'(t) = \langle (\operatorname{grad} f)(\mathbf{x}(t)), \mathbf{x}'(t) \rangle$$

$$= \left\langle \left(\frac{\partial f}{\partial x_1}(\mathbf{x}(t)), \dots, \frac{\partial f}{\partial x_n}(\mathbf{x}(t)) \right), \left(x_1'(t), \dots, x_n'(t) \right) \right\rangle$$

$$= \sum_{i=1}^n \frac{\partial f}{\partial x_i}(\mathbf{x}(t)) x_i'(t)$$

$$= \sum_i \frac{\partial f}{\partial x_i}(\mathbf{x}(t)) \frac{dx_i}{dt}(t)$$

$$= \frac{\partial f}{\partial x_1}(\mathbf{x}(t)) \frac{dx_1}{dt}(t) + \dots + \frac{\partial f}{\partial x_n}(\mathbf{x}(t)) \frac{dx_n}{dt}(t),$$

wobei $x(t) = (x_1(t), \dots, x_n(t))$. Wir schreiben einfacher:

$$\frac{df(\boldsymbol{x}(t))}{dt} = \frac{\partial f}{\partial x_1} \frac{dx_1}{dt} + \dots + \frac{\partial f}{\partial x_n} \frac{dx_n}{dt}$$
$$= \sum_{i} \frac{\partial f}{\partial x_i} \frac{dx_i}{dt}.$$

BEISPIEL 2.8.5. Seien die Funktionen $\boldsymbol{x}(t)=\left(e^t,t,t^2\right)=\left(x(t),y(t),z(t)\right)$ und $f(x,y,z)=x^2yz$



Aus Satz 2.8.3 ist f differenzierbar in \mathbb{R}^3 . Es gelten:

$$\boldsymbol{x}'(t) = (e^t, 1, 2t),$$

$$(\operatorname{grad} f)(x, y, z) = (2xyz, x^2z, x^2y),$$

$$(\operatorname{grad} f)(\boldsymbol{x}(t)) = (\operatorname{grad} f)(e^t, t, t^2) = (2e^t t^3, e^{2t} t^2, e^{2t} t).$$

Aus der Kettenregel folgt

$$\frac{df(\mathbf{x}(t))}{dt} = \frac{\partial f}{\partial x}(\mathbf{x}(t))\frac{dx}{dt} + \frac{\partial f}{\partial y}(\mathbf{x}(t))\frac{dy}{dt} + \frac{\partial f}{\partial z}(\mathbf{x}(t))\frac{dz}{dt}
= 2e^{t}t^{3}e^{t} + e^{2t}t^{2} + e^{2t}2t^{2}
= 2e^{2t}t^{3} + e^{2t}t^{2} + e^{2t}2t^{2}.$$

BEISPIEL 2.8.6. Sei $f:\mathbb{R}^3\to\mathbb{R}$ differenzierbar, und sei $g:\mathbb{R}\to\mathbb{R}$, definiert durch g(t)=f(P+tQ), für jedes $t\in\mathbb{R}$, wobei $P,Q\in\mathbb{R}^3$. Um g'(t) zu finden, sei $\boldsymbol{x}:\mathbb{R}\to\mathbb{R}^3$



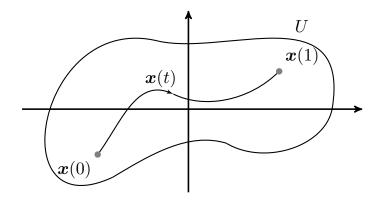
mit $g = f \circ \boldsymbol{x}$. Sei

$$x(t) = P + tQ = (p_1 + tq_1, p_2 + tq_2, p_3 + tq_3),$$

für jedes $t \in \mathbb{R}$. Weil $x'(t) = (q_1, q_2, q_3) = Q$, es gilt

$$g'(t) = (f \circ \mathbf{x})'(t) = \langle (\operatorname{grad} f)(\mathbf{x}(t)), \mathbf{x}'(t) \rangle = \langle (\operatorname{grad} f)(P + tQ), Q \rangle.$$

COROLLAR 2.8.7. Sei $U \subseteq \mathbb{R}^n$ offen, sodass gilt: für alle $x_0, x_1 \in U$ es gibt eine differenzierbare Kurve $\mathbf{x} : [0,1] \to U$ mit $\mathbf{x}(0) = x_0$ and $\mathbf{x}(0) = x_1$.



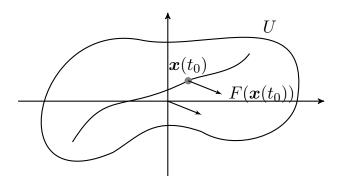
Wenn $f: U \to \mathbb{R}$ eine differenzierbare Funktion in U ist mit $(\operatorname{grad} f)(x) = (0, \dots, 0),$

für alle $x \in U$, dann ist f eine konstante Funktion in U.

Beweis. Aufgabe.

2.9. Kurvenintegral

Ein Vektorfeld ist eine Funktion $F:U\to\mathbb{R}^n$, die jedem Punkt von U einen Vektor zuordnet. Sei $\boldsymbol{x}:I\to U$ eine differenzierbare Kurve in U. Physikalische Interpretation von $F(\boldsymbol{x}(t_0))$, wobei $t_0\in I$: Der Vektor $F(\boldsymbol{x}(t_0))$ ist die Stärke und Richtung einer Kraft im Zeitpunkt t_0 der durch $\boldsymbol{x}\colon I\to U$ beschriebenen Bewegung.



DEFINITION 2.9.1. Sei U eine offene Teilmenge von \mathbb{R}^n . Ein Vektorfeld auf U ist eine Funktion

$$F\colon U\to\mathbb{R}^n$$
.

jedem Punkt $x \in U$ wird also ein Vektor $F(x) \in \mathbb{R}^n$ zugeordnet. Seien $f_1, \ldots, f_n \colon U \to \mathbb{R}$ die Komponenten-Funktionen von F, d.h.

$$F(x) = (f_1(x), \dots, f_n(x)),$$

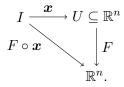
für jedes $x \in U$. F ist *(partiell) differenzierbar* in U, falls alle Komponenten $f_i: U \to \mathbb{R}$ (partiell) differezierbar in U sind.

BEISPIEL 2.9.2. Seien $U \subseteq \mathbb{R}^n$ offen und $f: U \to \mathbb{R}$ eine partiell differenzierbare Funktion. Die Funktion

$$\operatorname{grad} f \colon U \to \mathbb{R}^n, \quad x \mapsto (\operatorname{grad} f)(x); \quad x \in U,$$

ist ein Vektorfeld.

DEFINITION 2.9.3. Seien $F:U\to\mathbb{R}^n$ ein differenzierbar Vektorfeld auf U und $\boldsymbol{x}:I\to U$ eine differenzierbare Kurve in U. Sei die Funktion $F\circ\boldsymbol{x}:I\to\mathbb{R}^n$



Wir definieren die Funktion $C_{F,x}: I \to \mathbb{R}$ durch

$$C_{F,\boldsymbol{x}}(t) = \langle F(\boldsymbol{x}(t)), \boldsymbol{x}'(t) \rangle,$$

für jedes $t \in I$.

Beispiel 2.9.4. Sei $F: \mathbb{R}^2 \to \mathbb{R}^2$ definiert durch

$$F(x,y) = (e^{xy}, y^2),$$

für jedes $(x, y) \in \mathbb{R}^2$, und sei $x : \mathbb{R} \to \mathbb{R}^2$ definiert durch

$$\boldsymbol{x}(t) = (t, \sin t),$$

für jedes $t \in \mathbb{R}$. Es gelten

$$\mathbf{x}'(t) = (1, \cos t),$$
$$F(\mathbf{x}(t)) = (e^{t \sin t}, \sin^2 t),$$

und

$$C_{F,\boldsymbol{x}}(t) = \langle F(\boldsymbol{x}(t)), \boldsymbol{x}'(t) \rangle = e^{t \sin t} + (\sin^2 t)(\cos t),$$

für jedes $t \in \mathbb{R}$.

DEFINITION 2.9.5. Seien $U\subseteq\mathbb{R}^n$ offen, $\boldsymbol{x}:[a,b]\to U$ differenzierbare Kurve mit eine differenzierbare Ableitungskurve \boldsymbol{x}' , und $F:U\to\mathbb{R}^n$ ein differenzierbar Vektorfeld. Das Kurvenintegral von F über \boldsymbol{x} ist definiert durch

$$\int_{x} F = \int_{a}^{b} C_{F,x}(t)dt$$
$$= \int_{a}^{b} \langle F(x(t)), x'(t) \rangle dt$$

Weil das übliche Skalarprodukt auf \mathbb{R}^n eine stetige Funktion ist, ist die Funktion $C_{F,\boldsymbol{x}}(t)$ Riemannsche integrierbar. Das Kurvenintegral von F über \boldsymbol{x} ist eine Verallgemeinerung der Gleichung

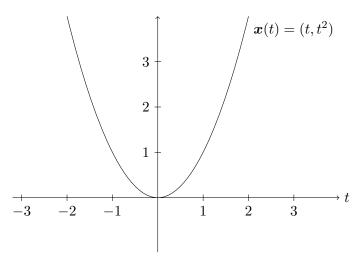
$$\int_{u(a)}^{u(b)} f(u)du = \int_{a}^{b} f(u(t)) \frac{du}{dt} dt.$$

(I) Wir schreiben den Geradenabschnitt zwischen $P,Q\in\mathbb{R}^n$ als die Kurve $x:[0,1]\to\mathbb{R}^n$, wobei

$$\boldsymbol{x}(t) = P + t(Q - P),$$

für jedes $t \in [0, 1]$. Es gilt: x(0) = P und x(1) = Q.

(II) Wir schreiben das Segment der Parabola $y = t^2$

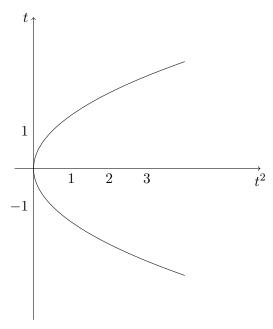


als die Kurve $\boldsymbol{x}:I\to\mathbb{R}^2$, wobei

$$\boldsymbol{x}(t) = (t, t^2),$$

für jedes t im Intervall I.

(III) Wir schreiben das Segment der Parabola $x=t^2$

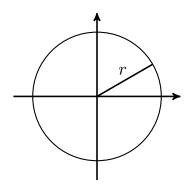


als die Kurve $\boldsymbol{x}:I\to\mathbb{R}^2,$ wobei

$$\boldsymbol{x}(t) = (t^2, t),$$

für jedes t im Intervall I.

(IV) Wir schreiben das Segment der Kreis mit Mittelpunkt $(0,0)\in\mathbb{R}^2$ und Radius r>0



als die Kurve $\boldsymbol{x}:I\to\mathbb{R}^2$, wobei

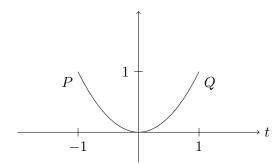
$$\boldsymbol{x}(t) = (r\cos t, r\sin t),$$

für jedes t im Intervall I.

Beispiel 2.9.6. Sei das Vektorfeld $F: \mathbb{R}^2 \to \mathbb{R}^2$, wobei

$$F(x,y) = (x^2, xy),$$

für jedes $(x,y) \in \mathbb{R}^2$. Wir berechnen das Kurvenintegral von F über das Segment der Parabel $y=t^2$



zwischen P=(-1,1) und Q=(1,1). Weil $\boldsymbol{x}(t)=(t,t^2),$ für alle $t\in[-1,1],$ gelten

$$\boldsymbol{x}'(t) = (1, 2t),$$

$$F(\mathbf{x}(t)) = F(t, t^2) = (t^2, t^3),$$

und

$$C_{F,\boldsymbol{x}}(t) = \langle F(\boldsymbol{x}(t)), \boldsymbol{x}'(t) \rangle = t^2 + 2t^4.$$

Weil $-1 \le t \le 1$, gilt

$$\int_{x} F = \int_{-1}^{1} (t^{2} + 2t^{4}) dt$$
$$= \int_{-1}^{1} t^{2} dt + \int_{-1}^{1} 2t^{4} dt$$
$$= \frac{2}{3} + \frac{4}{5}.$$

BEISPIEL 2.9.7. Sei das Vektorfeld $F: \mathbb{R}^2 \to \mathbb{R}^2$, wobei

$$F(x,y) = (x^2y, y^3),$$

für jedes $(x,y) \in \mathbb{R}^2$. Wir berechnen das Kurvenintegral von F über den Geradenabschnitt zwischen P = (0,0) und Q = (1,1). Weil

$$\mathbf{x}(t) = P + t(Q - P) = (0,0) + t((1,1) - (0,0)) = t(1,1) = (t,t),$$

wobei $t \in [0, 1]$, gelten

$$F(\mathbf{x}(t)) = F(t,t) = (t^3, t^3),$$

$$\mathbf{x}'(t) = (1,1),$$

$$C_{F,\mathbf{x}}(t) = \langle F(\mathbf{x}(t)), \mathbf{x}'(t) \rangle = t^3 + t^3 = 2t^3,$$

und

$$\int_{x} F = \int_{0}^{1} 2t^{3} = 2 \int_{0}^{1} t^{3} = 2 \frac{1}{4} = \frac{1}{2}.$$

Beispiel 2.9.8. Sei das Vektorfeld $F: \mathbb{R}^2 \setminus \{(0,0)\} \to \mathbb{R}^2$, wobei

$$F(x,y) = \left(\frac{-y}{x^2 + y^2}, \frac{x}{x^2 + y^2}\right),$$

für jedes $(x,y) \in \mathbb{R}^2 \setminus \{(0,0)\}$. Wir berechnen das Kurvenintegral von F über das Segment der Kreis mit Mittelpunkt (0,0) und Radius 3 zwischen P=(3,0) und

$$Q = \left(\frac{3\sqrt{3}}{2}, \frac{3}{2}\right).$$

Weil

$$\begin{aligned} \boldsymbol{x}(t) &= (3\cos t, 3\sin t); & t \in \left[0, \frac{\pi}{6}\right], \\ \boldsymbol{x}(0) &= P & \& & \boldsymbol{x}\left(\frac{\pi}{6}\right) = Q, \\ \boldsymbol{x}'(t) &= (-3\sin t, 3\cos t), & t \in \left[0, \frac{\pi}{6}\right], \end{aligned}$$

gelten

$$\begin{split} F(\boldsymbol{x}(t)) &= F(3\cos t, 3\sin t) \\ &= \left(\frac{-3\sin t}{(3\cos t)^2 + (3\sin t)^2}, \frac{3\cos t}{(3\cos t)^2 + (3\sin t)^2}\right) \\ &= \left(\frac{-3\sin t}{9}, \frac{3\cos t}{9}\right) \\ &= \frac{1}{3}(-\sin t, \cos t), \end{split}$$

und

$$C_{F,\boldsymbol{x}}(t) = \langle F(\boldsymbol{x}(t)), \boldsymbol{x}'(t) \rangle = \sin^2 t + \cos^2 t = 1.$$

Also gilt:

$$\int_{\boldsymbol{x}} F = \int_0^{\frac{\pi}{6}} dt = \frac{\pi}{6}.$$

2.10. Gradientenfelder

DEFINITION 2.10.1. Ein Vektorfeld $F\colon U\to\mathbb{R}^n$ heißt Gradientenfeld, wenn eine differenzierbare Funktion $V:U\to\mathbb{R}$ gibt mit

$$F = -\operatorname{grad}V.$$

Dabei nennt man V das zu F gehörige Skalar
potential oder einfach kurz ein Potential des Gradientenfelds.

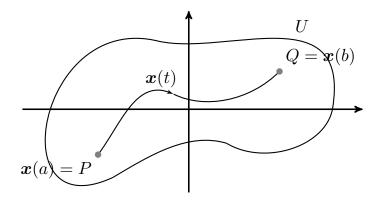
Ist V ein Potential des Gradientenfelds F, dann ist V+c ein Potential des Gradientenfelds F, wobei $c \in \mathbb{R}$ (warum?).

Ein Vektorfeld $F\colon U\to\mathbb{R}^n$ ist Gradientenfeld genau dann, wenn eine differenzierbare Funktion $W:U\to\mathbb{R}$ gibt mit

$$F = \operatorname{grad} W$$
.

Wenn F = -gradV, wobei $V : U \to \mathbb{R}$ eine differenzierbare Funktion ist, dann ist W = -V auch differenzierbar und F = grad(-V) = gradW. Wenn F = gradW, wobei $W : U \to \mathbb{R}$ eine differenzierbare Funktion ist, dann ist V = -W auch differenzierbar und F = -grad(-W) = -gradV.

Theorem 2.10.2. Seien $U \subseteq \mathbb{R}^n$ offen, und $F: U \to \mathbb{R}^n$ ein differenzierbares Vektorfeld auf U.



- (I) Sei F = gradW, wobei $W : U \to \mathbb{R}$ eine differenzierbare Funktion ist.
- (a) Wenn $\mathbf{x}:[a,b]\to U$ eine differenzierbare Kurve in U ist mit $\mathbf{x}(a)=P$ und $\mathbf{x}(b)=Q$, dann gilt

$$\int_{x} F = W(Q) - W(P).$$

(b) Wenn $\mathbf{y}:[a,b]\to U$ eine differenzierbare Kurve in U ist mit $\mathbf{y}(a)=P$ und $\mathbf{y}(b)=Q$, dann gilt

$$\int_{\boldsymbol{y}} F = \int_{\boldsymbol{x}} F.$$

(c) Wenn $z : [a, b] \to U$ eine differenzierbare Kurve in U ist mit z(a) = P = z(b), dann gilt

$$\int_{\mathbf{z}} F = 0.$$

- (II) Sei F = -gradV, wobei $V : U \to \mathbb{R}$ eine differenzierbare Funktion ist.
- (a) Wenn $\mathbf{x}: [a,b] \to U$ eine differenzierbare Kurve in U ist mit $\mathbf{x}(a) = P$ und $\mathbf{x}(b) = Q$, dann gilt

$$\int_{\mathcal{X}} F = V(P) - V(Q).$$

(b) Wenn $\mathbf{y}:[a,b]\to U$ eine differenzierbare Kurve in U ist mit $\mathbf{y}(a)=P$ und $\mathbf{y}(b)=Q$, dann gilt

$$\int_{\boldsymbol{y}} F = \int_{\boldsymbol{x}} F.$$

(c) Wenn $z : [a, b] \to U$ eine differenzierbare Kurve in U ist mit mit z(a) = Q = z(b), dann gilt

$$\int_{z} F = 0.$$

Beweis. (I)(i) Nach der Kettenregel für die Funktion $W \circ x$ gilt

$$[a,b] \xrightarrow{\boldsymbol{x}} U \subseteq \mathbb{R}^n$$

$$W \circ \boldsymbol{x} \qquad \downarrow W$$

$$\mathbb{R}.$$

we have that

$$\int_{\mathbf{x}} F = \int_{a}^{b} \langle F(\mathbf{x}(t)), \mathbf{x}'(t) \rangle dt$$

$$= \int_{a}^{b} \langle (\operatorname{grad} W)(\boldsymbol{x}(t)), \boldsymbol{x}'(t) \rangle dt$$

$$= \int_{a}^{b} (W \circ \boldsymbol{x})'(t) dt$$

$$= \left[W \circ \boldsymbol{x} \right]_{a}^{b}$$

$$= W(\boldsymbol{x}(b)) - W(\boldsymbol{x}(a))$$

$$= W(Q) - W(P).$$

(ii) Aus (a) folgt

$$\int_{x} F = W(Q) - W(P) = \int_{y} F.$$

(iii) Sei P = z(a) = z(b). Aus (a) folgt

$$\int_{\mathbf{z}} F = W(P) - W(P) = 0.$$

(II) ist Aufgabe.

Wenn F ein Gradientenfeld auf Uist mit Weine Potential von F,dann hängt das Kurvenintegral

$$\int_{x} F$$

von Füber eine Kurve \boldsymbol{x} zwischen P und Q in U von \boldsymbol{x} nicht ab, und wir schreiben

$$\int_{P}^{Q} F = \int_{T} F = W(Q) - W(P),$$

wobei \boldsymbol{x} eine beliebige differenzierbare Kurve in U zwischen P und Q ist.

Beispiel 2.10.3. Sei $F: \mathbb{R}^3 \to \mathbb{R}^3$ ein Vektorfeld definiert durch

$$F(x, y, z) = (2xy^3z, 3x^2y^2z, x^2y^3),$$

für jedes $(x, y, z) \in \mathbb{R}^3$. Sei $V : \mathbb{R}^3 \to \mathbb{R}$ definiert durch

$$V(x, y, z) = x^2 y^3 z,$$

für jedes $(x, y, z) \in \mathbb{R}^3$. Es gilt

$$F = \operatorname{grad} V$$
.

Seien P = (1, -1, 2) und Q = (-3, 2, 5). Es gilt

$$\int_{P}^{Q} F = V(Q) - V(P) = V(-3, 2, 5) - V(1, -1, 2) = 360 - (-2) = 362.$$

BEISPIEL 2.10.4. Sei $k \in \mathbb{R}$ und sei $G: \mathbb{R}^3 \setminus \{(0,0,0)\} \to \mathbb{R}^3$ definiert durch

$$G(x, y, z) = \frac{k(x, y, z)}{|(x, y, z)|^3},$$

für jedes $(x,y,z)\in\mathbb{R}^3\setminus\{(0,0,0)\}$. Sei $V:\mathbb{R}^3\setminus\{(0,0,0)\}\to\mathbb{R}$ definiert durch

$$V(x, y, z) = -\frac{k}{|(x, y, z)|},$$

für jedes $(x, y, z) \in \mathbb{R}^3 \setminus \{(0, 0, 0)\}$. Es gilt (Aufgabe)

$$\operatorname{grad} V = G,$$

d.h.

$$\left(\frac{\partial V}{\partial x}(x,y,z),\frac{\partial V}{\partial y}(x,y,z),\frac{\partial V}{\partial z}(x,y,z)\right)=\frac{k}{|(x,y,z)|^3}(x,y,z).$$

Seien P = (1, 1, 1) und Q = (1, 2, -1). Dann gilt

$$\int_{P}^{Q} G = V(Q) - V(P)$$

$$= -\frac{k}{|Q|} - \left(-\frac{k}{|P|}\right)$$

$$= -k\left(\frac{1}{|Q|} - \frac{1}{|P|}\right)$$

$$= -k\left(\frac{1}{\sqrt{6}} - \frac{1}{\sqrt{3}}\right).$$

2.11. Integrale, die von einem Parameter abhängen

LEMMA 2.11.1. Seien a < b in \mathbb{R} und $U \subseteq \mathbb{R}^m$, wobei m > 0. Die Funktion

$$f: [a,b] \times U \to \mathbb{R},$$

 $(x,y) \mapsto f(x,y) \in \mathbb{R},$

sei stetig. Sei $(u_n)_{n=1}^{\infty}$ eine konvergente Folge in U mit

$$\lim_{n \to \infty} u_n = u \in U \Leftrightarrow |u_n - u| \xrightarrow{n} 0 \& u \in U.$$

Seien die Funktionen

$$F_n \colon [a, b] \to \mathbb{R},$$

 $F_n(x) = f(x, u_n) \in \mathbb{R},$

für jedes $x \in [a,b]$ und jedes $n \in \mathbb{N}^+$. Sei die Funktion

$$F \colon [a, b] \to \mathbb{R},$$

$$F(x) = f(x, u) \in \mathbb{R},$$

für jedes $x \in [a,b]$. Dann konvergieren die Funktionen F_n für $n \longrightarrow \infty$ auf [a,b] gleichmässig gegen die Funktion F d.h.

$$\forall_{\epsilon>0}\exists_{N(\epsilon)>0}\forall_{n\geq N(\epsilon)}\forall_{x\in[a,b]}\bigg(|F_n(x)-F(x)|<\epsilon\bigg).$$

Beweis. Siehe [1], p. 114.

Theorem 2.11.2. Seien a < b in \mathbb{R} und $U \subseteq \mathbb{R}^m$, wobei m > 0. Die Funktion

$$f: [a, b] \times U \to \mathbb{R},$$

 $(x, y) \mapsto f(x, y) \in \mathbb{R},$

sei stetig. Sei die Funktion

$$\phi \colon U \to \mathbb{R}$$
,

$$\phi(u) = \int_{a}^{b} f(x, u) dx,$$

für jedes $u \in U$. Dann ist die Funktion ϕ stetig.

BEWEIS. Weil f stetig ist, dann ist die Funktion $[a,b] \ni x \mapsto f(x,u) \in \mathbb{R}$, wobei $u \in U$, auch stetig, und Riemann-integrierbar. Also, ist ϕ wohldefiniert. Seien $u \in U$ und $(u_n)_{n=1}^{\infty}$ eine Folge in U mit

$$\lim_{n \to \infty} u_n = u.$$

Seien die Funtionen

$$F_n \colon [a, b] \to \mathbb{R},$$

 $F_n(x) = f(x, u_n) \in \mathbb{R}, \quad n \in \mathbb{N}^+$

und

$$F \colon [a, b] \to \mathbb{R},$$

 $F(x) = f(x, u) \in \mathbb{R}.$

Es gelten:

$$\phi(u_n) = \int_a^b f(x, u_n) dx = \int_a^b F_n(x) dx$$

und

$$\phi(u) = \int_a^b f(x, u) dx = \int_a^b F(x) dx.$$

Nach Lemma 2.11.1 die Funktionen F_n konvergieren gleichmässig gegen die Funktion F. Also gilt:

$$|\phi(u_n) - \phi(u)| = \left| \int_a^b F_n(x) dx - \int_a^b F(x) dx \right|$$

$$= \left| \int_a^b [F_n(x) - F(x)] dx \right|$$

$$\leq \int_a^b |F_n(x) - F(x)| dx$$

$$\leq \int_a^b \epsilon dx$$

$$= \epsilon \int_a^b dx$$

$$= \epsilon (b - a),$$

für alle $n \geq N(\epsilon)$. Also gilt:

$$\lim_{n \to \infty} \phi(u_n) = \phi(u).$$

Lemma 2.11.3. Seien a < b und c < d in \mathbb{R} und sei

$$f: [a, b] \times [c, d] \to \mathbb{R},$$

 $(x, y) \mapsto f(x, y),$

eine stetige Funktion, die nach der zweiten Variablen y stetig partiell differenzierbar ist. Weiter seien $y \in [c, d]$ und $(y_n)_{n=1}^{\infty}$ eine Folge in [c, d] mit

$$\lim_{n \to \infty} y_n = y \quad \& \quad \forall_{n \in \mathbb{N}^+} (y_n \neq y).$$

Seien die Funktionen

$$F_n \colon [a,b] \to \mathbb{R},$$

$$F_n(x) = \frac{f(x,y_n) - f(x,y)}{y_n - y},$$

für jedes $x \in [a, b]$ und jedes $n \in \mathbb{N}^+$. Sei die Funktion

$$F: [a, b] \to \mathbb{R},$$

 $F(x) = \frac{\partial f}{\partial y}(x, y),$

für jedes $x \in [a,b]$. Dann konvergieren die Funktionen F_n für $n \longrightarrow \infty$ auf [a,b] gleichmässig gegen die Funktion F.

Beweis. Siehe
$$[1]$$
, p. 116.

Man darf "unter dem Integral differenzieren".

Theorem 2.11.4. Seien a < b und c < d in \mathbb{R} und sei

$$f: [a, b] \times [c, d] \to \mathbb{R},$$

 $(x, y) \mapsto f(x, y),$

eine stetige Funktion, die nach der zweiten Variablen y stetig partiell differenzierbar ist. Sei die Funktion

$$\phi \colon [c,d] \to \mathbb{R},$$

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

für jedes $y \in [c,d]$. Dann ist die Funktion ϕ stetig differenzierbar und es gilt

$$\phi'(y) = \int_a^b \frac{\partial f}{\partial y}(x, y) dx.$$

Beweis. Seien $y \in [c,d]$ und $(y_n)_{n=1}^{\infty}$ eine Folge in [c,d] mit

$$\lim_{n \to \infty} y_n = u \quad \& \quad \forall_{n \in \mathbb{N}^+} (y_n \neq y).$$

Seien die Funktionen

$$F_n \colon [a, b] \to \mathbb{R},$$

$$F_n(x) = \frac{f(x, y_n) - f(x, y)}{y_n - y},$$

für jedes $x \in [a, b]$ und jedes $n \in \mathbb{N}^+$. Sei die Funktion

$$F: [a, b] \to \mathbb{R},$$

 $F(x) = \frac{\partial f}{\partial y}(x, y),$

für jedes $x \in [a, b]$. Nach Lemma 2.11.3 die Funktionen F_n konvergieren für $n \longrightarrow \infty$ auf [a, b] gleichmässig gegen die Funktion F. Es gilt:

$$\phi'(y) = \lim_{n \to \infty} \frac{\phi(y_n) - \phi(y)}{y_n - y}$$

$$= \lim_{n \to \infty} \frac{\int_a^b f(x, y_n) dx - \int_a^b f(x, y) dx}{y_n - y}$$

$$= \lim_{n \to \infty} \frac{\int_a^b [f(x, y_n) - f(x, y)] dx}{y_n - y}$$

$$= \lim_{n \to \infty} \int_a^b \left[\frac{f(x, y_n) - f(x, y)}{y_n - y} \right] dx$$

$$= \int_{a}^{b} \lim_{n \to \infty} \left[\frac{f(x, y_n) - f(x, y)}{y_n - y} \right] dx$$
$$= \int_{a}^{b} \frac{\partial f}{\partial y}(x, y) dx.$$

Die Funktion ϕ' ist nach Theorem 2.11.2 stetig, da nach Voraussetzung die Funktion $\frac{\partial f}{\partial u}$ auf $[a,b]\times [c,d]$ stetig ist.

Beispiel 2.11.5. Sei das Integral

$$I = \int_0^a x^2 \cos(x) dx.$$

Sei die Funktion

$$F: \left[\frac{1}{2}, 2\right] \to \mathbb{R},$$

$$F(y) = \int_0^a \cos(xy) dx.$$

Sei die Funktion

$$f: [0, a] \times \left[\frac{1}{2}, 2\right] \to \mathbb{R},$$

 $f(x, y) = \cos(xy).$

Die Funktion f ist stetig und nach der zweiten Variablen y stetig partiell differenzierbar. Nach Theorem 2.11.4 gilt

$$F'(y) = \int_a^b \frac{\partial f}{\partial y}(x, y) dx = \int_0^a -x \sin(xy) dx$$

und

$$F''(y) = -\int_0^a x^2 \cos(xy) dx.$$

D.h.

$$I = -F''(1).$$

Aber

$$F(y) = \int_0^a \cos(xy) dx = \frac{\sin(xy)}{y} \Big|_0^a = \frac{\sin(ay)}{y},$$
$$F'(y) = -\frac{\sin(ay)}{y^2} + \frac{a\cos(ay)}{y},$$

und

$$F''(y) = \frac{2\sin(ay)}{y^3} - \frac{2\cos(ay)}{y^2} - \frac{a^2\sin(ay)}{y}.$$

Also gilt

$$I = -F''(1) = (a^2 - a)\sin(a) + 2a\cos(a).$$

2.12. Doppelintegrale

DEFINITION 2.12.1. Ein Rechteck \mathcal{R} in \mathbb{R}^2 ist eine Menge

$$\mathcal{R} = [a, b] \times [c, d] = \{(x, y) \in \mathbb{R}^2 \mid a \le x \le b \& c \le y \le d\},\$$

und eine offen is a set of the form

$$\mathcal{R}^o = (a, b) \times (c, d) = \{(x, y) \in \mathbb{R}^2 \mid a < x < b \& c < y < d\},$$

Sei $f: \mathcal{R} \to \mathbb{R}$ eine stetige Funktion. Das Doppelintegral von f auf \mathcal{R} ist definiert durch

$$\iint_{\mathcal{R}} f = \int_a^b \bigg(\int_c^d f(x, y) dy \bigg) dx.$$

Nach Theorem 2.11.2 ist die Funktion

$$F: [a,b] \to \mathbb{R},$$

$$F(x) = \int_{0}^{d} f(x, y) dy,$$

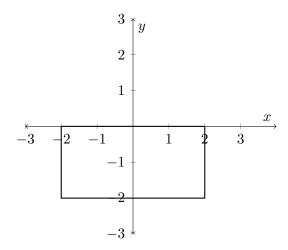
stetig auf [a, b], kann also wieder integriert werden. Man schreibt

$$\int_{a}^{b} \left(\int_{c}^{d} f(x, y) dy \right) dx = \int_{a}^{b} F(x) dx$$

als Doppelintegral.

Beispiel 2.12.2. Das Rechteck $[-2,2]\times[0,-2]$ ist die Menge

$$\{(x,y) \in \mathbb{R}^2 \mid -2 \le x \le 2 \& -2 \le y \le 0\}.$$



BEISPIEL 2.12.3. Sei $\mathcal{R}=[1,2]\times[-3,4]$ und sei $f:\mathcal{R}\to\mathbb{R}$ definiert durch

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

für jedes $(x, y) \in \mathcal{R}$. Es gilt:

$$\iint_{\mathcal{R}} f = \int_{1}^{2} \left(\int_{-3}^{4} x^{2} y dy \right) dx$$

$$= \int_{1}^{2} x^{2} \left(\int_{-3}^{4} y dy \right) dx$$

$$= \int_{1}^{2} x^{2} \frac{1}{2} (16 - 9) dx$$

$$= \frac{7}{2} \int_{1}^{2} x^{2} dx$$

$$= \frac{7}{2} \frac{1}{3} (2^{3} - 1^{3})$$

$$= \frac{49}{6}.$$

Anschaulich bedeutet das Doppelintegral

$$\iint_{\mathcal{R}} f = \int_{a}^{b} \left(\int_{c}^{d} f(x, y) dy \right) dx$$

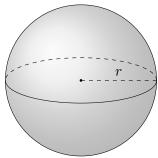
über eine nicht-negative Funktion

$$f: [a,b] \times [c,d] \to \mathbb{R}$$

das Volumen des Körpers unter dem Graphen von f, d.h. der Menge

$$K = \{(x, y, z) \in [a, b] \times [c, d] \times \mathbb{R} \mid 0 \le z \le f(x, y)\}.$$

BEISPIEL 2.12.4. Wir berechnen das Volumen der Kugel vom Radius r>0 im $\mathbb{R}^3.$



Dazu betrachten wir die folgende stetige Funktion

$$f \colon [-r, r] \times [-r, r] \to \mathbb{R}$$

$$f(x, y) = \begin{cases} \sqrt{r^2 - x^2 - y^2} &, x^2 + y^2 \le r^2 \\ 0 &, \text{ sonst.} \end{cases}$$

Der Körper K(r) unter dem Graphen von f ist die obere Hälfte der Kugel:

$$\begin{split} K(r) &= \left\{ (x,y,z) \in [-r,r] \times [-r,r] \times \mathbb{R} \mid 0 \leq z \leq f(x,y) \right\} \\ &= \left\{ (x,y,z) \in [-r,r] \times [-r,r] \times \mathbb{R} \mid 0 \leq z \leq \sqrt{r^2 - x^2 - y^2} \right\} \\ &= \left\{ (x,y,z) \in [-r,r] \times [-r,r] \times \mathbb{R} \mid 0 \leq z^2 \leq r^2 - x^2 - y^2 \right\} \\ &= \left\{ (x,y,z) \in [-r,r] \times [-r,r] \times \mathbb{R} \mid 0 \leq x^2 + y^2 + z^2 \leq r^2 \right\} \\ &= \left\{ (x,y,z) \in \mathbb{R}^3 \mid 0 \leq x^2 + y^2 + z^2 \leq r^2 \right\}. \end{split}$$

Also gilt

$$V = 2 \int_{-r}^{r} \left(\int_{-r}^{r} f(x, y) dx \right) dy.$$

Sei $y \in [-r, r]$ und sei

$$\rho = \rho(y) = \sqrt{r^2 - y^2}.$$

Es gilt

$$F(y) = \int_{-r}^{r} f(x, y) dx$$
$$= \int_{-r}^{r} \sqrt{r^2 - x^2 - y^2} dx$$

$$= \int_{-r}^{r} \sqrt{r^2 - y^2 - x^2} dx$$

$$= \int_{-r}^{r} \sqrt{\rho(y)^2 - x^2} dx$$

$$= \int_{-\rho}^{\rho} \sqrt{\rho(y)^2 - x^2} dx$$

$$= \int_{-\rho}^{\rho} \sqrt{\rho^2 - x^2} dx$$

$$\stackrel{(x = \rho \sin t)}{=} \int_{-\frac{\pi}{2}}^{\frac{\pi}{2}} \rho^2 \cos^2 t dt$$

$$= \rho^2 \frac{\pi}{2}$$

$$= (r^2 - y^2) \frac{\pi}{2}.$$

Also gilt:

$$V = 2 \int_{-r}^{r} F(y)dy$$
$$= 2 \int_{-r}^{r} (r^2 - y^2) \frac{\pi}{2} dy$$
$$= \dots = \frac{4}{3} \pi r^3.$$

Theorem 2.12.5. Sei $f:[a,b]\times [c,d]\to \mathbb{R}$ eine stetige Funktion. Es gilt

$$\int_{a}^{b} \left(\int_{c}^{d} f(x, y) dy \right) dx = \int_{c}^{d} \left(\int_{a}^{b} f(x, y) dx \right) dy.$$

Beweis. Seien die Funktionen

$$g: [a, b] \times [c, d] \to \mathbb{R},$$

$$g(x, y) = \int_{c}^{y} f(x, t) dt,$$

und

$$\phi \colon [c,d] \to \mathbb{R},$$

$$\phi(y) = \int_a^b g(x,y) dx = \int_a^b \left(\int_c^y f(x,t) dt \right) dx.$$

Es gilt

$$\phi(c) = \int_{a}^{b} \left(\int_{c}^{c} f(x, t) dt \right) dx$$
$$= \int_{a}^{b} 0 dx$$
$$= 0.$$

Die Funktion g ist stetig (warum?). Darüber hinaus gilt

$$\frac{\partial g}{\partial y}(x,y) = f(x,y)$$

d.h. die Funktion gnach der zweiten Variablen ystetig partiell differenzierbar ist. Nach Theorem $2.11.4\,$

$$\phi'(y) = \int_a^b \frac{\partial g}{\partial y}(x, y) dx = \int_a^b f(x, y) dx.$$

Also gilt:

$$\int_{c}^{d} \left(\int_{a}^{b} f(x, y) dx \right) dy = \int_{c}^{d} \phi'(y) dy$$

$$= \phi(d) - \phi(c)$$

$$= \phi(d)$$

$$= \int_{a}^{b} \left(\int_{c}^{d} f(x, t) dt \right) dx$$

$$= \int_{a}^{b} \left(\int_{c}^{d} f(x, y) dy \right) dx.$$

2.13. Der Satz von Green

Sei $U\subseteq \mathbb{R}^2$ offen, und sei $F:U\to \mathbb{R}^2$ ein differenzierbares Vektorfeld auf U mit

$$F(x,y) = (p(x,y), q(x,y)),$$

wobei $p,q:U\to\mathbb{R}$ die komponenten Funktionen von F sind. Wenn $\pmb{x}:[a,b]\to U$ eine differenzierbare Kurve in U ist, dann gilt

$$\int_{\mathcal{R}} F = \int_{a}^{b} \langle F(\boldsymbol{x}(t)), \boldsymbol{x}'(t) \rangle dt$$

$$= \int_{a}^{b} \left(p(x,y) \frac{dx}{dt} + q(x,y) \frac{dy}{dt} \right) dt$$
$$= \int_{a}^{b} p(x,y) dx + q(x,y) dy.$$

DEFINITION 2.13.1. Sei $U\subseteq \mathbb{R}^n$ offen. Ein Pfad in U ist eine endliche Folge

$$p=(\boldsymbol{x}_1,\ldots,\boldsymbol{x}_m),$$

wobei $m \geq 1$, und $\boldsymbol{x}_1:[a_1,b_1] \to U,\dots,\boldsymbol{x}_m:[a_m,b_m] \to U$ Kurven in U sind mit

$$x_1(b_1) = x_2(a_2) \& \dots \& x_m(a_m) = x_{m-1}(b_{m-1}).$$

Ein Pfad p in U heißt differenzierbar in U, wenn $\boldsymbol{x}_1, \dots, \boldsymbol{x}_m$ differenzierbaren Kurven in U sind. Der Pfad p ist geschlossen, falls

$$\boldsymbol{x}_1(a_1) = \boldsymbol{x}_m(b_m).$$

Seien $F:U\to\mathbb{R}^n$ differenzierbar Vektorfeld auf U und p differenzierbar Pfad in U. Das Pfadintegral von F über p ist definiert durch

$$\int_{p} F = \int_{x_1} F + \ldots + \int_{x_m} F.$$

Offensichtlich eine Kurve ist ein Pfad.

Um das Pfadintegral

$$\int_{(\boldsymbol{x}_1,\boldsymbol{x}_2,\boldsymbol{x}_3,\boldsymbol{x}_4)} F$$

eines differenzierbaren Vektorfeld
sF=(p,q)auf ein offen Rechteck zu bestimmen, wobei

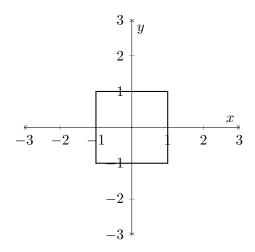
$$(x_1, x_2, x_3, x_4)$$

eine Parametrisierung von $\mathcal R$ gegen den Uhrzeigersinn ist, genügt das Doppelintegral

$$\iint_{\mathcal{P}} \left(\frac{\partial q}{\partial x} - \frac{\partial p}{\partial y} \right)$$

zu berechnen.

BEISPIEL 2.13.2. Eine Parametrisierung von $[-1,1] \times [-1,1]$ gegen den Uhrzeigersinn ist



die Folge der Geradeabschnitte

$$\big((-1,-1)\to (1,-1), (1,-1)\to (1,1), (1,1)\to (-1,1), (-1,1)\to (-1,-1)\big).$$

Es gilt:

THEOREM 2.13.3 (Der Satz von Green). Sei $F:(a,b)\times(c,d)\to\mathbb{R}^2$ ein differenzierbares Vektorfeld auf $(a,b)\times(c,d)$ mit

$$F(x,y) = (p(x,y), q(x,y)),$$

für jedes $(x,y) \in (a,b) \times (c,d)$. Dann gilt:

$$\int_{(\boldsymbol{x}_1,\boldsymbol{x}_2,\boldsymbol{x}_3,\boldsymbol{x}_4)} p(x,y)dx + q(x,y)dy = \iint_{\mathcal{R}} \left(\frac{\partial q}{\partial x} - \frac{\partial p}{\partial y} \right),$$

wobei $(\mathbf{x}_1, \mathbf{x}_2, \mathbf{x}_3, \mathbf{x}_4)$ eine Parametrisierung von \mathcal{R} gegen den Uhrzeigersinn ist.

BEISPIEL 2.13.4. Sei das Vektorfeld $F: \mathbb{R}^2 \to \mathbb{R}^2$ definiert durch

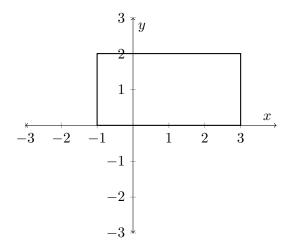
$$F(x,y) = (3xy, x^2),$$

für jedes $(x,y) \in \mathbb{R}^2$. Also gilt:

$$p(x,y) = 3xy, \quad q(x,y) = x^2,$$

$$\frac{\partial q}{\partial x} = 2x$$
 & $\frac{\partial p}{\partial y} = 3x$.

Das Pfadintegral von F über das Rechteck $[-1,3] \times [0,2]$



ist kalkuliert mithilfe des Satzes von Green wie folgt:

$$\int_{(\boldsymbol{x}_1,\boldsymbol{x}_2,\boldsymbol{x}_3,\boldsymbol{x}_4)} p(x,y)dx + q(x,y)dy = \iint_{\mathcal{R}} \left(\frac{\partial q}{\partial x} - \frac{\partial p}{\partial y}\right)$$

$$= \int_{-1}^{3} \left(\int_{0}^{2} (2x - 3x)dy\right)dx$$

$$= \int_{-1}^{3} \left(\int_{0}^{2} (-x)dy\right)dx$$

$$= \int_{-1}^{3} (-x)\left(\int_{0}^{2} dy\right)dx$$

$$= \int_{-1}^{3} (-x)2dx$$

$$= -2\int_{-1}^{3} xdx$$

$$= -8$$

2.14. Totale Differenzierbarkeit

Wir definieren die totale Differenzierbarkeit von Abbildungen einer offenen Teilmenge des \mathbb{R}^n in den \mathbb{R}^m als gewisse Approximierbarkeit durch lineare Abbildungen (siehe auch Definition 2.8.2).

DEFINITION 2.14.1. Seien $U \subseteq \mathbb{R}^n$ eine offene Menge und $f: U \to \mathbb{R}^m$. Die Abbildung f heißt (total) differenzierbar im Punkt $x_0 \in U$ falls es eine lineare Abbildung

$$T: \mathbb{R}^n \to \mathbb{R}^m$$

gibt, sodass in einer Umgebung V_{x_0} von x_0 gilt

$$f(x_0 + h) - f(x_0) = T(h) + \phi(h),$$

wobei $h \in V_{(0,\dots,0)} \subseteq \mathbb{R}^n$ eine Umgebung von $(0,\dots,0)$ ist, und $\phi\colon V_{(0,\dots,0)} \to \mathbb{R}^m$ eine Abbildung ist mit

$$\lim_{h \to \mathbf{0}} \frac{\phi(h)}{|h|} = 0.$$

Für m=1 liefert dies die Definition der Differenzierbarkeit von Abbildungen $f:U\to\mathbb{R}$. Nach Definition 2.8.2 die Funktion f ist differenzierbar im Punkt $x_0\in U$, falls

(a) Der Gradient von f im Punkt x_0

$$\operatorname{grad} f(x_0) = (D_1 f(x_0), \dots, D_n f(x_0)) = \left(\frac{\partial f}{\partial x_1}(x_0), \dots, \frac{\partial f}{\partial x_n}(x_0)\right)$$

existiert, und

(b) es gibt eine Funktion $g: \mathcal{B}((0,\ldots,0),\varepsilon) \to \mathbb{R}$, sodass gilt:

$$\lim_{|h| \to 0} g(h) = 0,$$

und

$$f(x_0 + h) - f(x_0) = \frac{\partial f}{\partial x_1}(x_0)h_1 + \dots + \frac{\partial f}{\partial x_n}(x_0)h_n + |h|g(h)$$
$$= \langle (\operatorname{grad} f)(x_0), h \rangle + |h|g(h).$$

Die Funktion $T: \mathbb{R}^n \to \mathbb{R}$ definiert durch

$$T(x) = \langle (\operatorname{grad} f)(x_0), x \rangle,$$

für jedes $x \in \mathbb{R}^n$, ist eine lineare Abbildung. Darüber hinaus die Funktion $\phi \colon \mathcal{B}((0,\ldots,0),\varepsilon) \to \mathbb{R}$ definiert durch

$$\phi(h) = |h|g(h); \quad h \in \mathcal{B}((0, \dots, 0), \varepsilon),$$

erfüllt die Eigenschaft

$$\lim_{h \to \mathbf{0}} \frac{\phi(h)}{|h|} = \lim_{h \to \mathbf{0}} \frac{|h|g(h)}{|h|} = \lim_{h \to \mathbf{0}} g(h) = 0.$$

Nach Theorem 1.8.5 wenn $T: \mathbb{R}^n \to \mathbb{R}^m$ eine lineare Abbildung ist, dann gibt es eine Matrix $A_T \in M_{m,n}(\mathbb{R})$, sodass gilt

$$T(x) = A_T x$$

für jedes $x \in \mathbb{R}^n$, wobei A_T die Matrix der linearen Abbildung T ist. Sei $E_n = \{e_1, \ldots, e_n\}$ die kanonische Basis von \mathbb{R}^n und sei $i \in \{1, \ldots, n\}$. Es gibt $T(e_i)_1, \ldots, T(e_i)_m \in \mathbb{R}$, die Koeffizienten bezüglich der kanonischen Basis E_m von \mathbb{R}^m , sodass gilt

$$T(e_i) = \sum_{j=1}^{m} T(e_i)_j e_j = (T(e_i)_1, \dots, T(e_i)_m).$$

Diese Vektoren in \mathbb{R}^m sind die Spalten von A_T , d.h.

$$A_T = \begin{bmatrix} T(e_1)_1 & \dots & T(e_n)_1 \\ \vdots & \vdots & \vdots \\ T(e_1)_j & \dots & T(e_n)_j \\ \vdots & \vdots & \vdots \\ T(e_1)_m & \dots & T(e_n)_m \end{bmatrix} = [a_{ji}] = [T(e_i)_j].$$

Also gilt

$$\begin{bmatrix} T(x)_1 \\ \vdots \\ T(x)_m \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} a_{11} & \dots & a_{1n} \\ \vdots & \vdots & \vdots \\ a_{m1} & \dots & a_{mn} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_n \end{bmatrix}.$$

und für $1 \le j \le m$ und $1 \le i \le n$ gilt

$$T(x) = \left(\sum_{i=1}^{n} a_{1i}x_i, \dots, \sum_{i=1}^{n} a_{ji}x_i, \dots, \sum_{i=1}^{n} a_{mi}x_i\right).$$

Sei $f\colon U\to\mathbb{R}^m$ total differenzierbar im Punkt $x_0\in U$ mit

$$f(x_0 + h) - f(x_0) = T(h) + \phi(h),$$

für jedes $h \in V_{(0,\dots,0)} \subseteq \mathbb{R}^n$. Seien

$$f = (f_1, \dots, f_m)$$
 & $\phi = (\phi_1, \dots, \phi_m)$.

Sei $j \in \{1, \dots, m\}$. Es gilt

$$f_j(x_0 + h) - f_j(x_0) = [T(h)]_j + \phi_j(h)$$

= $\sum_{i=1}^n a_{ji}h_i + \phi_j(h)$.

Daran sieht man, dass f genau dann im Punkt $x_0 \in U$ differenzierbar ist, wenn alle $f_j : U \to \mathbb{R}$ in x_0 differenzierbar sind.

BEISPIEL 2.14.2. Sei $S=(s_{ji})\in M_n(\mathbb{R})$ eine symmetrische Matrix und sei $f\colon \mathbb{R}^n\to \mathbb{R}$ definiert durch

$$f(x) = \langle x, Sx \rangle$$

$$= \sum_{j=1}^{n} x_j (Sx)_j$$

$$= \sum_{j=1}^{n} x_j \sum_{i=1}^{n} s_{ji} x_i$$

$$= \sum_{j=1}^{n} \sum_{i=1}^{n} s_{ji} x_j x_i.$$

Seien $x, y \in \mathbb{R}^n$. Weil $s_{ji} = s_{ij}$, es gilt

$$\langle x, Sy \rangle = \sum_{j=1}^{n} \sum_{i=1}^{n} s_{ji} x_{j} y_{i}$$
$$= \sum_{i=1}^{n} \sum_{j=1}^{n} s_{ij} x_{i} y_{j}$$
$$= \langle y, Sx \rangle.$$

Also gilt:

$$f(x_0 + h) = \langle x_0 + h, S(x_0 + h) \rangle$$

$$= \langle x_0 + h, Sx_0 + Sh \rangle$$

$$= \langle x_0, Sx_0 \rangle + \langle x_0, Sh \rangle + \langle h, Sx_0 \rangle + \langle h, Sh \rangle$$

$$= \langle x_0, Sx_0 \rangle + 2\langle Sx_0, h \rangle + \langle h, Sh \rangle$$

$$= \langle x_0, Sx_0 \rangle + \langle 2Sx_0, h \rangle + \langle h, Sh \rangle$$

$$= f(x_0) + \langle a, h \rangle + \phi(h),$$

$$= f(x_0) + T(h) + \phi(h),$$

wobei

$$a = 2Sx_0$$
 & $\phi(h) = \langle h, Sh \rangle$ & $T(x) = \langle a, x \rangle$.

Nach der Cauchy-Ungleichung und nach dem Satz 2.4.1 es gibt $C \ge 0$, sodass gilt:

$$|\phi(h)| = |\langle h, Sh \rangle| \le |h||Sh| \le |h|C|h| = C|h|^2,$$

also gilt:

$$0 \le \frac{|\phi(h)|}{|h|} \le \frac{C|h|^2}{|h|} = C|h| \stackrel{h \to \mathbf{0}}{\longrightarrow} 0.$$

Dies zeigt, dass f in x_0 differenzierbar ist.

SATZ 2.14.3. Seien $U \subseteq \mathbb{R}^n$ eine offene Menge und $f: U \to \mathbb{R}^m$ differenzierbar im Punkt $x_0 \in U$. Seien $T: \mathbb{R}^n \to \mathbb{R}^m$ lineare Abbildung und $\phi: V_{(0,...,0)} \to \mathbb{R}^m$ mit

$$\lim_{h \to \mathbf{0}} \frac{\phi(h)}{|h|} = 0,$$

sodass gilt

$$f(x_0 + h) - f(x_0) = T(h) + \phi(h),$$

für jedes $h \in V_{(0,\dots,0)}$. Sei $A \in M_{m,n}(\mathbb{R})$ die Matrix von T. Dann gilt:

- (i) f ist im Punkt x_0 stetiq.
- (ii) Alle Komponenten $f_j: U \to \mathbb{R}$ von f, wobei $j \in \{1, \ldots, m\}$, sind in x_0 partiell differenzierbar mit

$$\frac{\partial f_j}{\partial x_i}(x_0) = a_{ji},$$

 $f\ddot{u}r \ jedes \ j \in \{1, \dots, m\} \ und \ i \in \{1, \dots, n\}.$

Beweis. (i) Nach dem Satz 2.4.1 T ist eine stetige Funktion, also gilt

$$h_n \xrightarrow{n} (0, \dots, 0) \Rightarrow T(h_n) \xrightarrow{n} T(0, \dots, 0) = 0,$$

also gilt

$$\lim_{h \to \mathbf{0}} T(h) = 0.$$

Weil

$$\lim_{h \to \mathbf{0}} \frac{\phi(h)}{|h|} = 0,$$

es gilt

$$\lim_{h \to \mathbf{0}} \phi(h) = \lim_{h \to \mathbf{0}} \left[\frac{\phi(h)}{|h|} \right] |h| = 0.$$

Also gilt

$$\lim_{h \to \mathbf{0}} f(x_0 + h) = \lim_{h \to \mathbf{0}} [f(x_0) + T(h) + \phi(h)]$$
$$= f(x_0) + \lim_{h \to \mathbf{0}} T(h) + \lim_{h \to \mathbf{0}} \phi(h)$$

$$= f(x_0) + 0 + 0$$

= $f(x_0)$.

(ii) Weil

$$f_j(x_0 + h) - f_j(x_0) = [T(h)]_j + \phi_j(h)$$

= $\sum_{i=1}^n a_{ji}h_i + \phi_j(h)$,

es gilt

$$f_{j}(x_{0} + h'e_{i}) - f_{j}(x_{0}) = \langle (a_{j1}, \dots, a_{jn}), h'e_{i} \rangle + \phi_{j}(h'e_{j}) \rangle$$
$$= h' \langle (a_{j1}, \dots, a_{jn}), e_{i} \rangle + \phi_{j}(h'e_{j}) \rangle$$
$$= h'a_{ji} + \phi_{j}(h'e_{j}),$$

wobei $h' \in \mathbb{R}$. Also gilt

$$\frac{\partial f_j}{\partial x_i} = \lim_{h' \to 0} \frac{f_j(x_0 + h'e_i) - f_j(x_0)}{h'}$$

$$= \lim_{h' \to 0} \frac{h'a_{ji} + \phi_j(h'e_i)}{h'}$$

$$= a_{ji} + \lim_{h' \to 0} \frac{\phi_j(h'e_i)}{h'}$$

$$= a_{ji} + 0$$

$$= a_{ji}.$$

Aus Satz 2.14.3(ii) folgt, dass die Matrix A durch die differenzierbare Abbildung f eindeutig bestimmt ist. Man nennt A das Differential von f im Punkte x_0 , Schreibweisen:

$$(Df)(x_0) = \left[\frac{\partial f_j}{\partial x_i}(x_0)\right]_{1 \le j \le m, 1 \le i \le n},$$

oder

$$(Df)(x_0) = \begin{bmatrix} a_{11} & \dots & a_{1n} \\ \vdots & \vdots & \vdots \\ a_{m1} & \dots & a_{mn} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \frac{\partial f_1}{\partial x_1}(x_0) & \dots & \frac{\partial f_1}{\partial x_n}(x_0) \\ \vdots & \vdots & \vdots \\ \frac{\partial f_m}{\partial x_1}(x_0) & \dots & \frac{\partial f_m}{\partial x_n}(x_0) \end{bmatrix}$$

SATZ 2.14.4. Seien $U \subseteq \mathbb{R}^n$ und $V \subseteq \mathbb{R}^m$ offene Mengen sowie $f: U \to \mathbb{R}^m$ und $g: V \to \mathbb{R}^k$ Abbildungen mit $f(U) \subseteq V$. Die Abbildung f sei im Punkt $x_0 \in U$ differenzierbar und die Abbildung g im Punkt $y_0 = f(x_0) \in V$ differenzierbar. Dann ist die Komposition $g \circ f: U \to \mathbb{R}^k$

$$U \xrightarrow{f} f(U) \subseteq V \xrightarrow{g} \mathbb{R}^k$$

$$g \circ f$$

 $im\ Punkt\ x_0\ differenzierbar\ und\ f\"ur\ ihr\ Differential\ gilt$

$$D(g \circ f)(x_0) = [(D(g)(f(x_0))] \cdot D(f)(x_0).$$

Beweis. Aufgabe.

Literaturverzeichnis

- [1] O. Forster: Analysis 2, Vieweg + Teubner, 2007.
- [2] W. Greub: Linear Algebra, Springer-Verlag, 1975.
- [3] S. Lang: *Undergraduate Analysis*, Springer, 1983.
- [4] S. Lang: *Linear Algebra*, Springer-Verlag, 1987.
- [5] S. Lang: Calculus of Several Variables, Springer, 1987.
- [6] J. E. Marsden, A. Tromba: Vector Calculus, W. H. Freeman and Company Publishers, 2012.