# Nichtlineare Dynamik

26. November 2013

Fehler in der Mitschrift an alexander.book@gmx.de oder dominik.o@gmx.net

# Inhaltsverzeichnis

1	Gru	ındlagen	4
	1.1	Dynamische Systeme	4
		1.1.1 Eigenschaften der Flussabbildung $\phi$	5
	1.2	Elementarste Typen von dynamischen Systemen	5
		1.2.1 Gewöhnliche Differentialgleichungs Systeme (GDG-	
		Systeme)	6
		1.2.2 Homöomorphismus Systeme (Hom-Systeme)	6
	1.3	Gleichgewichtspunkte	7
		1.3.1 Gleichgewichtspunkte in GDG-Systemen	7
		1.3.2 Gleichgewichtspunkte in Hom-Systemen	7
		1.3.3 Gleichgewichtspunkte von linearen dynamischen Sys-	
		temen	8
		1.3.4 Beispiele von Gleichgewichtspunkten	8
	1.4	Dynamische Stabilität von Gleichgewichtspunkten im Sin-	
		ne von Lyapunov	9
		1.4.1 Indirekte Methode von Lyapunov	10
		1.4.2 Direkte Methode von Lyapunov	11
2	Line	eare Systeme	14
	2.1		14
	2.2	Klassifikation von Phasendiagrammen von GDG-Systemen	
		für $n = 1 \dots \dots \dots$	15
	2.3	Klassifikation von Phasendiagrammen von GDG-Systemen	
		für $n = 2$	15
		2.3.1 Jordannormalform ist in Diagonalform	15
			17
		2.3.3 Jordannormalform ist in keiner Diagonalform	19
	2.4		21

# Inhaltsverzeichnis

2.5	Klassifikation von Phasendiagrammen von Hom-Systemen	
	für $n = 1 \dots \dots \dots$	23
Gro	bman-Hartman-Theorem	25
3.1	Kontinuierlicher Fall	25
3.2	Diskreter Fall	28
Periodische Orbits		
4.1	Begriff und Bestimmung von periodischen Orbits	29
	4.1.1 Bestimmungsgleichung für periodische Punkte	30
4.2	Poincaré Abbildung für GDG-Systeme	30
4.3	Stabilitätsanalyse periodischer Orbits mittels Poincaré Ab-	
	bildung	33
4.4	9	36
4.5		38
	Gro 3.1 3.2 Peri 4.1 4.2 4.3	Grobman-Hartman-Theorem  3.1 Kontinuierlicher Fall

# 1 Grundlagen

# 1.1 Dynamische Systeme

**Definition 1.1.1** (dynamische Systeme). Wir behandeln zwei Arten von dynamischen Systemen:

- 1. kontinuierliches dynamisches System: Es gibt eine kontinulierliche Zeitvariable  $t \in \mathbb{R}$
- 2. diskretes dynamisches System: Es gibt eine kontinulierliche Zeitvariable  $t \in \mathbb{Z}$

Im folgenden bezeichnet T entweder  $\mathbb{R}$  oder  $\mathbb{Z}$ , je nachdem, welches dynamische System im Kontext verwendet wird.

Es gibt einen (Zustands-)Phasenraum X, der den Zustand eines Systems mit verschiedenen Größen beschreibt ( $X \subseteq \mathbb{R}^n, n \in \mathbb{N}$ ).  $x \in X$  beschreibt somit einen möglichen Zustand eines dynamischen Systems. Falls  $\dim(X) < \infty$ , so nennt man es endlich dimensionales dynamisches System. Andernfalls ( $\dim(X) = \infty$ ) nennt man es unendlich dimensionales dynamisches System. Mit Dynamik bezeichnet man die zeitliche Veränderung des Zustands eines dynamischen Systems.

Generell beginnt ein dynamisches System bei einer Anfangszeit  $t_o$  und einem Zustand  $x(t_0) = x_0 \in X$ . Anhand dieses Punktes wird jedem andern Zeitpunkt ein eindeutiger Zustand zugewiesen  $(x(t_0) = x_0 \Rightarrow \forall t \in T \exists ! x_t \in \mathbb{R}^n : x(t) = x_t)$  Diese Zuordnung wird durch die Flussabbildung definiert:

$$\phi \colon \mathbb{R} \times X \to X, \ \forall t \in T : x(t) := \phi(t - t_0, x_0)$$

**Definition 1.1.2** (Klassifikation von dynamischen Systemen). Man unterscheidet dynamische Systeme in lineare und nicht-lineare Systeme:

- 1. Lineares dynamisches System:  $\phi(t,\cdot)\colon X\to X$  ist linear. Man schreibt dann auch  $\phi(t,x)=\phi(t)x$ . Dabei ist  $\phi(t)$  ein linearer Operator für alle  $t\in T$
- 2. Nichtlineares dynamisches System:  $\phi(t,\cdot): X \to X$  ist nicht linear.

**Definition 1.1.3** (Phasendiagramm). Durch ein dynamischen Systems  $(X, \phi)$  wird jedem Zustand  $x \in X$  ein *Orbit* zugeordnet:

$$\Gamma_x := \{ y \in X | \exists t \in T : \phi(t, x) = y \}$$

Ein Phasendiagramm ist die Skizze des Orbits  $\Gamma_x$  für einige  $x \in X$ .

**Bemerkung** Durch jeden Punkt  $x \in X$  verläuft genau ein Orbit  $\Gamma_x$ . Insbesondere können sich Orbits nicht traversal (selbst) schneiden.

# 1.1.1 Eigenschaften der Flussabbildung $\phi$

Die Flussabbildung genügt folgenden Eigenschaften:

- 1.  $\forall x \in X : \phi(0, x) = x$
- 2.  $\phi(\cdot, x)$  ist stetig für alle  $x \in X$ .
- 3.  $\phi(t,\cdot)$  ist stetig für alle  $t \in T$ .
- 4.  $\phi(t,\cdot)\colon X\to X$  ist ein Homöomorphismus (d.h. bijektiv und Umkehrabbildung ist stetig)
- 5.  $\phi(s+t,x) = \phi(s,\phi(t,x))$  für alle  $s,t \in T, x \in X$

# 1.2 Elementarste Typen von dynamischen Systemen

Dynamische Systeme können auch implizit angegeben werden. Im Folgenden werden die zwei wichtigsten dynamischen Systeme für diese Vorlesung vorgestellt.

# 1.2.1 Gewöhnliche Differentialgleichungs Systeme (GDG-Systeme)

GDG-Systeme sind ein Beispiel für kontinuierliche dynamische Systeme. Betrachtet man eine autonome gewöhnliche Differentialgleichung 1. Ordnung

$$\dot{x} = v(x)$$

wobei  $v: \mathbb{R}^n \to \mathbb{R}^n$  ein Vektorfeld ist. Durch das zugehörige AWP  $x(0) = x_0$  wird die Lösung  $x(t) = \phi(t, x_0)$  festgelegt, falls v hinreichende Struktur besitzt. Falls v beispielsweise lokal Lipschitz-stetig ist, liefert Picard-Lindelöf eine lokal eindeutige Lösung. Dies induziert ein dynamisches System  $(X, \phi)$ , wobei  $X = \mathbb{R}^n$ , bzw. X das Definitionsgebiet des Vektorfeldes ist.

**Lemma 1.2.1.** Die durch dieses AWP induziert  $\phi$  genügt den Eigenschaften einer Flussabbildung

**Beweis** Sei  $\phi(t,x)$  die Fundamentallösung der Differentialgleichung

$$\dot{x} = v(x)$$

wobei  $v \in C^1(\mathbb{R}^n)$ . D.h.  $x(t) = \phi(t,x)$  ist die eindeutige Lösung des zugehörigen AWP  $x(0) = x_0$ . Folglich ist  $\phi(t+s,x)$  eine Lösung der Differentialgleichung für alle  $s \in \mathbb{R}$ , denn:

$$\frac{\mathrm{d}}{\mathrm{d}t}\phi(t+s,x_0) = v(\phi(t+s,x_0))$$

Aber  $\phi(t+s,x_0)|_{t=0} = \phi(s,x_0)$  ist die Anfangsbedingung dieser Lösung. Also löst  $\phi(t+s,x_0)$  das AWP  $x(0) = \phi(s,x_0)$ . Deswegen gilt  $\phi(t+s,x_0) = \phi(t,(\phi(s,x_0))$ 

# 1.2.2 Homöomorphismus Systeme (Hom-Systeme)

Betrachte einen Homöomorphismus  $\psi \colon X \to X$ . Dieser induziert ein diskretes dynamisches System wie folgt:

$$\phi(k,x) := \begin{cases} \psi^k(x), & \text{falls } k \in \mathbb{N} \\ \psi^0(x) = x, & \text{falls } k = 0 \\ \psi^{-k}(x) := (\psi^{-1})^{-k}(x), & \text{falls } k \in \mathbb{Z} \setminus \mathbb{N}_0 \end{cases}$$

 $\phi$  ist damit die Flussabbildung eines diskreten dynamischen Systems  $(X, \phi)$ .

# 1.3 Gleichgewichtspunkte

**Definition 1.3.1.** Ein Punkt  $x_G \in X$  heißt Gleichgewichtszustand(-punkt) des dynamischen Systems  $(X, \phi)$ , falls gilt

$$\forall t \in T : \phi(t, x_G) = x_G$$

# 1.3.1 Gleichgewichtspunkte in GDG-Systemen

Sei  $x_G$  ein Gleichgewichtspunkt des durch die Differentialgleichung  $\dot{x} = v(x)$  induzierte dynamischen Systems. Dann gilt:

$$\forall t \in \mathbb{R} : \phi(t, x_G) = x_G$$

Differenzieren liefert

$$\frac{\mathrm{d}}{\mathrm{d}t}\phi(t,x_G) = 0$$

Somit liegt jeder Gleichgewichtspunkt des dynamischen Systems in der Nullstellenmenge des Vektorfeldes v.

$$x_G$$
 Gleichgewichtspunkt  $\Leftrightarrow x_G \in v^{-1}(\{0\})$ 

# 1.3.2 Gleichgewichtspunkte in Hom-Systemen

Sei  $\psi$  ein Homöomorphismus. Sei  $(X, \phi)$  das durch  $\psi$  induzierte dynamische System. Somit muss für jeden Gleichgewichtspunkt  $x_G$  des dynamischen Systems gelten:

$$\forall k \in \mathbb{Z} : \phi(k, x_G) = \psi^k(x_G) = x_G$$

Für k=1 folgt  $x_G=\psi(x_G)$ . Also sind alle Gleichgewichtspunkte des dynamischen Systems Fixpunkte von  $\psi$ .

 $x_G$  Gleichgewichtspunkt  $\Leftrightarrow x_G$  Fixpunkt von  $\psi$ 

# 1.3.3 Gleichgewichtspunkte von linearen dynamischen Systemen

Im linearen Fall ist für beide Typen GDG- bzw. Hom-Systeme ein trivialer Gleichgewichtspunkt  $x_G = 0$  gegeben.

1. GDG-System: Gegeben sei die Differentialgleichung

$$\dot{x} = v(x) = Ax, \ A \in \mathbb{R}^{n \times n}, \ x \in \mathbb{R}^n$$

Dann ist die Flussabbildung gegeben durch  $\phi(t, x) = \exp(tA)x$ . Zur Wiederholung: Die exponential Matrix ist definiert durch  $\exp(A) = \sum_{k=0}^{\infty} \frac{A^k}{k!}$  und konvergiert für jedes  $A \in \mathbb{R}^{n \times n}$  gleichmäßig.

Die Bedingung ein Gleichgewichtspunkt zu sein ist  $\phi(t, x) = 0$ . Also erfüllt  $x_G = 0$  trivialer weise dieser Bedingung.

2. Hom-System: Sei  $\psi$  eine lineare Funktion, also

$$\psi(x) = Ax, \ A \in \mathbb{R}^{n \times}, \ x \in \mathbb{R}^n$$

Damit  $\psi$  ein Homöomorphismus wird, muss det  $(A) \neq 0$  gelten. Die Bedingung für ein Gleichgewichtspunkt ist diesesmal

$$\psi(x) = x$$

 $x_G = 0$  erfüllt dies Bedingung und ist daher ein Gleichgewichtspunkt.

# 1.3.4 Beispiele von Gleichgewichtspunkten

Gleichgewichtspunkte des DGD-Systems Betrachte die Differentialgleichung  $\dot{x} = x - x^3 = v(x), \ x \in \mathbb{R} = X$  Die Gleichgewichtspunkte sind also gegeben durch

$$v(x) = x - x^3 = 0$$
  
=  $x(1 - x^2) = 0$   
 $\Rightarrow x_G^1 = 0, x_G^{2/3} = \pm 1$ 

#### 1 Grundlagen

Gleichgewichtspunkte des Hom-Systems Betrachten den Homöomorphismus  $\psi(x) = x^3$ ,  $x \in \mathbb{R}$ . Die Gleichgewichtspunkte des von  $\psi$ induzierten dynamischen Systems sind gegeben durch

$$\psi(x) = x \Leftrightarrow x^3 = x \Leftrightarrow x^3 - x = 0$$
$$x_G^1 = 0, x_G^{2/3} = \pm 1$$

# 1.4 Dynamische Stabilität von Gleichgewichtspunkten im Sinne von Lyapunov

Sei  $(X, \phi)$  ein dynamisches System,  $x_G \in X$  ein Gleichgewichtspunkt, (X, d) ein metrischer Raum.

Wiederholung: d heißt Metrik auf X, falls  $d: X \times X \to \mathbb{R}$  und für beliebige Elemente  $x, y, z \in X$  gilt:

- 1.  $d(x,y) \ge 0$ ,  $d(x,y) = 0 \Leftrightarrow x = y$  (Definitheit)
- 2. d(x,y) = d(y,x) (Symmetrie)
- 3.  $d(x,y) \le d(x,z) + d(z,y)$  (Dreiecksungleichung)

**Definition 1.4.1.** Ein Gleichgewichtspunkt  $x_G$  heißt

- stabil (im Sinne von Lyapunov), falls  $\forall \varepsilon > 0 \; \exists \delta > 0 \; \forall x \in X, t \in T, t > 0 : d(x, x_G) < \delta \Rightarrow d\left(\phi(t, x), x_G\right) < \varepsilon$
- instabil (im Sinne von Lyapunov), falls  $x_G$  nicht stabil ist.
- asymptotisch stabil (im Sinne von Lyapunov), falls  $x_G$  stabil ist und gilt

$$\exists b > 0 \ \forall x \in X : d(x, x_G) < b \Rightarrow \lim_{t \to \infty} d(\phi(t, x), x_G) = 0$$



Abbildung 1.1: Stabilität(links); Instabilität (rechts)

# 1.4.1 Indirekte Methode von Lyapunov

### Indirekte Methode von Lyapunov für GDG-Systeme

Sei v ein  $C^1$ -Vektorfeld ( $v \in C^1(\mathbb{R}^n, \mathbb{R}^n)$ ),  $x_G$  ein Gleichgewichtspunkt des von v erzeugten GDG-Systems. Es bezeichne  $\sigma(A)$  die Menge aller Eigenwerte der Matrix A.

**Lemma 1.4.1.** Betrachte die Jacobi-Matrix  $J_v(x)$  an der Stelle  $x = x_G$ .

- Falls  $\forall \lambda \in \sigma(J_v(x_G))$ : Re  $\lambda < 0$ , dann ist  $x_G$  asymptotisch stabil.
- Falls  $\exists \lambda \in \sigma(J_v(x_G)) : \operatorname{Re} \lambda > 0$ , dann ist  $x_G$  instabil.
- ullet Falls v ein lineares dynamisches System induziert und es gilt

$$\forall \lambda \in \sigma(J_v(x_G)) : \text{Re} \leq 0 \text{ und } \lambda \text{ halb einfach, falls } \text{Re } \lambda = 0$$

dann ist  $x_G$  stabil. Dabei ist ein Eigenwert  $\lambda$  halb einfach, falls seine geometrische Vielfachheit, seiner algebraischen Vielfachheit entspricht.

### Indirekt Methode von Lyapunov für Hom-Systeme

Sei  $\psi$  ein  $C^1$ -Homöomorphismus ( $C^1$ -Diffeomorphismus),  $x_G$  ein Gleichgewichtspunkt des von  $\psi$  erzeugten Hom-Systems.

**Lemma 1.4.2.** Betrachte die Jacobi-Matrix von  $\psi$  an der Stelle  $x_G$ 

- Falls  $\forall \lambda \in \sigma(J_{\psi}(x_G)) : |\lambda| < 1$ , dann ist  $x_G$  asymptotisch stabil
- Falls  $\exists \lambda \in \sigma(J_{\psi}(x_G)) : |\lambda| > 1$ , dann ist  $x_G$  instabil.
- Falls  $\psi$  ein lineares dynamisches System erzeugt und gilt

$$\forall \lambda \in \sigma(J_{\psi}(x_G)) : |\lambda| \leq 1 \text{ und } \lambda \text{ halbeinfach, falls } |\lambda| = 1$$

dann ist  $x_G$  stabil.

# 1.4.2 Direkte Methode von Lyapunov

### Direkte Methode von Lyapunov für GDG-Systeme

Sei v ein  $C^1$ -Vektorfeld,  $x_G$  ein Gleichgewichtspunkt.

**Definition 1.4.2.** Eine (strikte) Lyapunov-Funktion V ist eine Funktion  $V \in C^1(U, \mathbb{R})$ , sodass  $x_G \in U$ ,  $U \subset \mathbb{R}^n$  offen und

- 1.  $V(x_G) = 0$
- 2.  $\forall x \in U \setminus \{x_G\} : V(x) > 0$

3. 
$$\forall x \in U : \langle \nabla V(x), v(x) \rangle \stackrel{(<)}{\leq} 0$$
  
 $(\Rightarrow \partial_t V(\phi(t, x)) = \langle \nabla V(\phi(t, x)), v(\phi(t, x)) \rangle \stackrel{(<)}{\leq} 0)$ 

**Lemma 1.4.3.** Falls eine Lyapunov-Funktion für v um  $x_G$  existiert dann ist  $x_G$  stabil. Gilt strikte Ungleichheit in (3), dann ist  $x_G$  sogar asymptotisch stabil.

**Bemerkung** Falls  $U = \mathbb{R}^2$  und V eine strikte Lyapunov-Funktion zu  $x_G$ , dann ist  $x_G$  global asymptotisch stabil.

# Beweis Fall " $\leq$ ":

Sei  $\varepsilon > 0$  hinreichend klein, sodass  $\overline{B_{\varepsilon}(x_G)} \subset U$ . Sei m das Minimum von V auf  $\partial B_{\varepsilon}(x_G)$ . Dies existiert, da  $\partial B_{\varepsilon}(x_G)$  kompakt und V stetig (Satz von Weierstraß). Dann folgt mit Bedingung 1), 2): m > 0.

Definiere  $\tilde{U} := \{x \in B_{\varepsilon}(x_G) \mid V(x) < m\} \neq \emptyset$  offen.  $(x_G \in \tilde{U} \text{ und }$ 

### 1 Grundlagen

insbesondere ex.  $\delta > 0$  mit  $B_{\delta}(x_G) \subset \tilde{U}$ , wie auch in jedem anderen Punkt von  $\tilde{U}$ ).

$$x_0 \in \tilde{U} \Rightarrow V(x_0) < m \text{ und damit } V(\Phi(t, x_0)) \leq V(x_0) < m$$
  
 $\Rightarrow \Phi(t, x_0) \notin \partial B_{\varepsilon}(x_G) \ \forall t \geq 0$   
 $\Rightarrow \Phi(t, x_0) \in B_{\varepsilon}(x_G)$   
 $\Rightarrow x_G \text{ ist Lyapunov-stabil}$ 

Beispiel  $X = \mathbb{R}^2$ 

$$\begin{cases} \dot{x} = y \\ \dot{y} = x - x^3 \end{cases}$$

• Gleichgewichtspunkte:

$$v(x,y) = \begin{pmatrix} y \\ x - x^3 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \end{pmatrix}$$
$$\Leftrightarrow y = 0, x = 0 \quad \forall x = \pm 1$$
$$\Rightarrow x_G^1 = \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \end{pmatrix}, \ x_G^{2/3} = \begin{pmatrix} \pm 1 \\ 0 \end{pmatrix}$$

• Konstruktion einer Lyapunov Funktion  $II \cdot y - I \cdot x$ 

$$-x\dot{y} + y\dot{y} = -x^{3}y = -x^{3}\dot{x}$$

$$\Leftrightarrow \frac{d}{dt} \left( -0.5x(t)^{2} + 0.5y(t)^{2} + 0.25x(t)^{4} \right) = 0$$

$$\Leftrightarrow -0.5x(t)^{2} + 0.5y(t)^{2} + 0.25x(t)^{4} = C$$

Dann ist

$$V(x,y) = -0.5x(t)^{2} + 0.5y(t)^{2} + 0.25x(t)^{4} - C$$

eine Lyapunov-Funktion für jedes  $x_G^i, (i=1,2,3)$  bei geeigneter Wahl von C, denn

$$-V(x_G^i) = 0 \text{ mit } C = 0 \text{ für } x_G^1 \text{ und } C = -0, 25 \text{ für } x_G^{2/3}$$
$$-\langle \nabla V(x,y), v(x,y) \rangle = 0$$
$$\nabla V(x,y) = \begin{pmatrix} -x + x^3 \\ y \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \end{pmatrix}$$

### 1 Grundlagen

$$-HV(x,y) = \begin{pmatrix} -1+3x^2 & 0 \\ 0 & 1 \end{pmatrix}$$

$$HV(x_G^1) = \begin{pmatrix} -1 & 0 \\ 0 & 1 \end{pmatrix} \text{ indefinit } \Rightarrow x_G^1 \text{ ist Sattelpunkt von } V$$

$$HV(x_G^{2/3}) = \begin{pmatrix} 2 & 0 \\ 0 & 1 \end{pmatrix} \text{ pos. definit } \Rightarrow x_G^{2/3} \text{ sind strikte lokale}$$

$$\text{Minima von } V \Rightarrow V > 0 \text{ für alle } x \neq x_G^{2/3} \text{ in einer gewissen}$$

$$\text{Umgebung von } x_G^{2/3}.$$

$$\Rightarrow x_G^{2/3} \text{ sind Lyapunov-stabil.}$$

$$Jv(x,y) = \begin{pmatrix} 0 & 1 \\ 1-3x^2 & 0 \end{pmatrix} \Rightarrow Jv(x_G^1) = \begin{pmatrix} 0 & 1 \\ 1 & 0 \end{pmatrix} \Rightarrow \lambda_{1/2} = \pm 1$$

$$\Rightarrow Re(\lambda_{1/2}) > 0 \Rightarrow \text{ indirekte Methode: } x_G^1 \text{ ist instabil}$$

## Direkte Methode für Hom-Systeme

Direkte Methode von Lyapunov funktioniert entsprechend des GDG-Falls wobei in der Definition einer Lyapunov-Funktion die Bedingng 3) zu ersetzen ist durch:

$$\forall x \in U : V(\Psi(x)) \stackrel{(<)}{\leq} V(x)$$

wobei  $\Psi$  der erzeugende Homöomorphismus des Hom-Systems sei.

# 2 Lineare Systeme

# 2.1 GDG-Systeme

Betrachte die Differentialgleichung

$$\dot{x} = Ax =: v(x)$$

wobei  $x \in \mathbb{R}^n, A \in \mathbb{R}^{n \times n}$  Systemmatrix

**Satz 2.1.1** (Jordannormalform von A). Es exisitiert eine invertierbare lineare Transformation  $T: \mathbb{R}^n \to \mathbb{R}^n$ , sodass

$$J = T^{-1}AT$$

in Jordan-Normalform ist. Es gilt außerdem

$$e^{Jt} = e^{T^{-1}AT} = \sum_{j=1}^{\infty} \frac{t^j}{j!} (T^{-1}AT)^j = T^{-1} \sum_{j=1}^{\infty} \frac{t^j}{j!} A^j T = T^{-1} e^{At} T$$

Dabei ist J die Matrix der Flußabbildung des J-Systems  $\dot{\xi}=J\xi,~A$  die Matrix des A-Systems  $\dot{x}=Ax$ 

**Terminologie** Man sagt, dass das J- und das A-System bezüglich der linearen Transformation T zueinander konjugiert oder  $\ddot{a}quivalent$  sind.

**Bemerkung** T bildet die Orbits des J-Systems bijektiv auf die Orbits des A-Systems ab. Sei dazu  $\xi \in \mathbb{R}^n$ . Dann gilt für die Orbits durch  $\xi$ 

$$e^{Jt}\xi = T^{-1}e^{At}T\xi$$
  
$$\Leftrightarrow Te^{Jt}\xi = e^{At}T\xi = e^{At}x$$

T bildet den Orbit durch  $\xi$  des J-Systems auf den Orbit durch  $x = T\xi$  des A-Systems ab. Daher klassifiziert man lineare Differentialgleichungen modulo einer linearen Transformation T.

# 2.2 Klassifikation von Phasendiagrammen von GDG-Systemen für n=1

Die erzeugende Differentialgleichung lautet

$$\dot{x} = ax, \qquad a \in \mathbb{R}$$

Man erhält dann folgende Klassifikation in Abhänigkeit von a:

- 1. a = 0: alle Punkte sind Gleichgewichtspunkte
- 2. a > 0: x = 0 ist eine Quelle
- 3. a > 0: x = 0 ist eine Senke

# 2.3 Klassifikation von Phasendiagrammen von GDG-Systemen für n=2

$$\dot{x} = Ax, \qquad A \in \mathbb{R}^{2 \times 2}$$

Die Jordannormalform von A kann dann folgende 3 Typen annehmen

# 2.3.1 Jordannormalform ist in Diagonalform

A habe Eigenwerte  $\lambda_1, \lambda_2 \in \mathbb{R}$  halbeinfach. Die Jordannormalform von A ist gegeben durch

$$J = \left(\begin{array}{cc} \lambda_1 & 0\\ 0 & \lambda_2 \end{array}\right)$$

Das dazugehörige Anfangswertproblem lautet dann

$$\begin{cases} \dot{\xi_1} = \lambda_1 \xi_1, \ \xi_1(0) = \xi_{10} \in \mathbb{R} \\ \dot{\xi_2} = \lambda_2 \xi_2, \ \xi_2(0) = \xi_{20} \in \mathbb{R} \end{cases}$$

Die Lösung der obigen Differentialgleichung ist offensichtlich

$$\xi_1(t) = \xi_{10}e^{\lambda_1 t}$$

$$\xi_2(t) = \xi_{20} e^{\lambda_2 t}$$

#### 2 Lineare Systeme

Nun wollen wir  $\xi_2$  in Abhänigkeit von  $\xi_1$  angeben, falls alle Rechnungen so durchführbar sind:

$$\frac{\xi_1}{\xi_{10}} = e^{\lambda_1 t}$$

$$\Leftrightarrow \ln\left(\frac{\xi_1}{\xi_{10}}\right) = \lambda_1 t \Leftrightarrow t = \frac{1}{\lambda_1} \ln\left(\frac{\xi_1}{\xi_{10}}\right)$$

$$\Rightarrow \xi_2 = \xi_{20} \exp\left(\frac{\lambda_2}{\lambda_1} \ln\left(\frac{\xi_1}{\xi_{10}}\right)\right) = \xi_{20} \left(\frac{\xi_1}{\xi_{10}}\right)^{\frac{\lambda_2}{\lambda_1}}$$

Nun können die Phasendiagramme klassifiziert und skizziert werden. Es ergeben sich daher die Fälle

# **1. Fall:** $0 < \lambda_1 < \lambda_2$

x = 0 wird instabiler Knoten 2. Art genannt.

# **2. Fall:** $\lambda_2 < \lambda_1 < 0$

x = 0 ist wird stabiler Knoten 2. Art genannt.



Abbildung 2.1: 1. Fall (links); 2. Fall (rechts)

**3. Fall:**  $0 < \lambda_1 = \lambda_2$ 

x = 0 wird instabiler Knoten 1. Art genannt.

4. Fall:  $\lambda_1 = \lambda_2 < 0$ 

x = 0 wird stabiler Knoten 1. Art genannt.



Abbildung 2.2: 3. Fall (links); 4. Fall (rechts)

**5. Fall:**  $\lambda_1 < 0 < \lambda_2$ 

x=0 wird Sattelpunkt genannt und ist offensichtlich instabil. Es ergeben sich in diesem Fall als Orbits Hyperbeln.

# 2.3.2 Jordannormalform ist in Pseudo-Diagonalform

A habe einen geometrisch einfachen und algebraisch doppelten Eigenwert  $\lambda \in \mathbb{R}$ . Die Jordannormalform von A ist dann gegeben durch

$$J = \left(\begin{array}{cc} \lambda & 1\\ 0 & \lambda \end{array}\right)$$

Das dazugeörige Anfangswertproblem lautet

$$\begin{cases} \dot{\xi_1} = \lambda \xi_1 + \xi_2, \ \xi_1(0) = \xi_{10} \in \mathbb{R} \\ \dot{\xi_2} = \lambda \xi_2, \qquad \xi_2(0) = \xi_{20} \in \mathbb{R} \end{cases}$$

# 2 Lineare Systeme



Abbildung 2.3: 5. Fall

Die Lösungen sind schließlich folgendermaßen gegeben

$$\Rightarrow \xi_2(t) = \xi_{20}e^{\lambda t} \qquad \Rightarrow \xi_1(t) = \xi_{10}e^{\lambda t} + t\xi_{20}e^{\lambda t}$$

Die Orbits sind analog zur vorherigen Jordannormalform darstellbar als

$$\xi_1 = \left(\frac{\xi_{10}}{\xi_{20}} + \frac{1}{\lambda} \ln \frac{\xi_2}{\xi_{20}}\right) \xi_2$$

solange keine ungültige Rechenoperation durchgeführt wird.



Abbildung 2.4: 1. Fall (links); 2. Fall (rechts)

**1. Fall:**  $\lambda < 0$ 

x = 0 wird stabiler Knoten 3. Art genannt.

**2.** Fall:  $\lambda < 0$ 

x = 0 wird instabiler Knoten 3. Art genannt.

# 2.3.3 Jordannormalform ist in keiner Diagonalform

A habe ein paar komplex konjugierte Eigenwerte  $\lambda_{1/2} = \alpha \pm i\beta$ . Die reelle Jordannormalform von A ist gegeben durch

$$J = \left(\begin{array}{cc} \alpha & \beta \\ -\beta & \alpha \end{array}\right)$$

und es ergibt sich das Anfangswertproblem

$$\begin{cases} \dot{\xi_1} = \alpha \xi_1 + \beta \xi_2, & \xi_1(0) = \xi_{10} \in \mathbb{R} \\ \dot{\xi_2} = -\beta \xi_1 + \alpha \xi_2, & \xi_2(0) = \xi_{20} \in \mathbb{R} \end{cases}$$

Die Lösung ist daher

$$\phi(t,\xi_0) = e^{Jt}\xi_0 = e^{(A+B)t}\xi_0$$

wobei

$$A = \left(\begin{array}{cc} \alpha & 0 \\ 0 & \alpha \end{array}\right), \ B = \left(\begin{array}{cc} 0 & \beta \\ -\beta & 0 \end{array}\right)$$

Offensichtlich kommutieren A und B miteinander und es gilt  $e^{(A+B)t}=e^{At}e^{Bt}$ . Berechnen wir nun die Exponentialmatrix von A bzw. B explizit, so erhalten wir

$$e^{At} = e^{\alpha t} \cdot I_2, \ e^{Bt} = \begin{pmatrix} \cos(\beta t) & \sin(\beta t) \\ -\sin(\beta t) & \cos(\beta t) \end{pmatrix} \in SO(2)$$

Die explizite Lösung ist dann

$$\phi(t,\xi_0) = e^{\alpha t} \underbrace{\begin{pmatrix} \cos(\beta t) & \sin(\beta t) \\ -\sin(\beta t) & \cos(\beta t) \end{pmatrix}}_{Drehmatrix} \xi_0$$

### 2 Lineare Systeme

### **1. Fall:** $\alpha \neq 0$

x=0 wird Strudel(Wirbel) genannt. Falls  $\alpha<0$  so sagt man zusätzlich, dass x stabil ist. Für  $\alpha>0$  entsprechend instabil.

# **2.** Fall: $\beta \neq 0$

x=0 ist mit den Uhrzeigersinn orientiert, falls  $\beta < 0$ . Entsprechend, falls  $\beta > 0$  gegen den Uhrzeigersinn orientiert.

# **3. Fall:** $\alpha = 0$

x = 0 heißt Zentrum. Dieser ist stabil, jedoch nicht asymptotisch stabil.



Abbildung 2.5:  $\beta < 0 < \alpha$  (links);  $\alpha < 0 < \beta$  (rechts)



Abbildung 2.6:  $\alpha=0,\beta<0$ 

# 2.4 Reduktion des Klassifikationsproblems

**Definition 2.4.1.** Sei  $(X, \phi)$  ein dynamisches System. Dann heißt

- $M \subset X$  positiv invariant  $\Leftrightarrow \forall t \geq 0 : \phi(t, M) \subset M$
- $M \subset X$  negativ invariant  $\Leftrightarrow \forall t \leq 0 : M \subset \phi(t, M)$

$$\Leftrightarrow \forall t \geq 0 : \phi(-t, M) \subset M$$

$$\Leftrightarrow \forall t \leq 0 : \phi(t, M) \subset M$$

•  $M \subset X$  invariant  $\Leftrightarrow M$  positiv und negativ invariant

$$\Leftrightarrow \forall t \in T : \phi(t, M) = M$$

Ist  $M \subset X$  invariant, dann bildet  $(M, \phi(t, \cdot)|_M)$  ein dynamisches System auf M und wird Teilsystem des ursprünglichen Systems  $(X, \phi)$  genannt.

**Bemerkung** Jeder invariante Untervektorraum  $U \subset \mathbb{R}^n$  bzgl. der linearen Abbildung

$$x \mapsto Ax : \mathbb{R}^n \to \mathbb{R}^n$$

(d.h.  $x \in U \Rightarrow Ax \in U$ ) ist ein invarianter Untervektorraum des GDG-Systems  $\dot{x} = Ax$ , denn

$$\phi(t, x_0) = e^{At} x_0 = \sum_{j=0}^{\infty} \frac{t^j}{j!} \underbrace{A^j x_0}_{\in U}, \quad x_0 \in U$$

Der Wert der Summe liegt in U, da U abgeschlossen und sie Grenzwert ist von

$$e^{At}x_0 = \lim_{N \to \infty} \underbrace{\sum_{j=0}^{N} \frac{t^j}{j!} A^j x_0}_{\in U \ \forall N}$$

Corollar 2.4.1. Alle Eigenräme  $E_j$  (bzw. verallgemeinerte Eigenräume), sowie deren direkte Summen sind kanonisch invariante Unervektorräume des Systems

$$\dot{x} = Ax, \qquad A \in \mathbb{R}^{n \times n}$$

<u>Speziell:</u> Ist  $\mathbb{R}^n = \bigoplus_{j=1}^N E_j$  eine direkte Summe von (relativ niedrig dimensionierten) Eigenräumen von A, dann ist das ursprüngliche System

### 2 Lineare Systeme

 $\dot{x} = Ax$  das direkte Produkt der Teilsysteme auf den  $E_j$ . Falls sich die Teilsysteme vollständig analysieren bzw. klassifizieren lassen, dann auch das ursprüngliche System  $\dot{x} = Ax$  im  $\mathbb{R}^n$ 

**Definition 2.4.2.** Spezielle (verallgemeinerte) Eigenräume von A und damit invariante Untervektorräume von  $\dot{x} = Ax$ :

• stabiler Unterraum von  $\dot{x} = Ax$ 

$$E^s := \{ v \in \mathbb{R}^n | (A - \lambda \operatorname{id})(v) = 0 \land \operatorname{Re}(\lambda) < 0 \}$$

Dies ist der verallgemeinterte Eigenraum zu allen Eigenwerten  $\lambda$  von A mit Re  $\lambda < 0$ .

• instabiler Unterraum von  $\dot{x} = Ax$ 

$$E^{u} := \{ v \in \mathbb{R}^{n} | (A - \lambda \operatorname{id})(v) = 0 \wedge \operatorname{Re}(\lambda) > 0 \}$$

Dies ist der verallgemeinterte Eigenraum zu allen Eigenwerten  $\lambda$  von A mit Re  $\lambda > 0$ .

• Zentrums-Unterraum von  $\dot{x} = Ax$ 

$$E^c := \{ v \in \mathbb{R}^n | (A - \lambda \operatorname{id})(v) = 0 \wedge \operatorname{Re}(\lambda) = 0 \}$$

Dies ist der verallgemeinterte Eigenraum zu allen Eigenwerten  $\lambda$  von A mit Re  $\lambda = 0$ .

**Satz 2.4.1.** *Es gilt:* 

$$\mathbb{R}^n = E^s \oplus E^u \oplus E^c$$

**Terminologie** Spezielle Eigenraum-Typen des GDG-Systems  $\dot{x} = Ax$ 

- $E^c = \{0\} \Rightarrow x = 0$  heißt hyperbolischer Gleichgewichtspunkt
- $E^c = \{0\}, E^s \neq \{0\}, E^u \neq \{0\} \Rightarrow x = 0$  heißt Sattelpunkt
- $E^c = \{0\}, E^u = \{0\} \Rightarrow x = 0$  heißt Senke (asympt. stabil)
- $E^c = \{0\}, E^s = \{0\} \Rightarrow x = 0$  heißt Quelle (instabil)



Abbildung 2.7:  $E^c$  entscheidet viel über das Verhalten der Orbits

# 2.5 Klassifikation von Phasendiagrammen von Hom-Systemen für n=1

Sei  $X = \mathbb{R}$ ,  $\psi \colon X \to X$  ein linearer Homömorphismus, der das lineare dynamische Systeme  $(X, \phi)$  erzeugt. Insbesondere ist  $\psi(x) = ax$  für ein  $a \in \mathbb{R} \setminus \{0\}$ .

Man kann dann die Orbits folgendermaßen klassifizieren.

### Falls |a| < 1

x = 0 wird Senke genannt und ist stabil.

### Falls |a| > 1

x = 0 wird Quelle genannt und ist instabil.

#### Falls a < 0

x = 0 wird orientierungsumkehrend genannt.

### Falls a > 0

x = 0 wird orientierungserhaltend genannt.

### Falls |a|=1

x=0 wird Zentrum genannt. Ist a=1, so ist jeder Punkt  $x\in\mathbb{R}$  ein Gleichgewichtspunkt. Für a=-1 ergeben sich 2-periodische Orbits (gezählt an der minimalen positiven Periode).



**Bemerkung** Jeder der bzgl. der linearen Abbildung  $x \mapsto Ax$  invarianter Unterverktorraum U ist invariant bzgl. des von  $\psi(x) = Ax$  erzeugten dynamische Systems.

# 3 Grobman-Hartman-Theorem

# 3.1 Kontinuierlicher Fall

Sei  $(X, \phi)$  ein dynamisches System, das durch die Differentialgleichung  $\dot{x} = v(x)$  induziert ist, wobei  $v \in C^k(\mathbb{R}^n, \mathbb{R}^n)$ ,  $k \geq 1$ . Sei zusätzlich  $x_G$  ein Gleichgewichtspunkt des dynamischen Systems. Betrachte die *Linearisierung* des Systems um  $x_G$ 

$$\dot{\xi} = Jv(x_G)\xi, \ \xi = x - x_G$$

$$(\dot{\xi}(x_G) \approx v(x), \text{ falls } ||\xi|| \ll 1)$$

Satz 3.1.1 (Grobman-Hartman). Gegeben sei ein dynamisches System  $(X,\phi)$  wie oben, wobei  $x_G$  ein hyperbolischer Gleichgewichtspunkt ist, d.h. Re  $\lambda \neq 0$  für alle Eigenwerte  $\lambda$  von  $Jv(x_G)$ . Dann existiert eine Umgebung  $U \subseteq \mathbb{R}^n$  von  $\xi = 0$  und ein Homöomorphismus  $h: U \to \mathbb{R}^n$ , so dass

$$\forall t \in D : h(e^{Jv(x_G)t}\xi) = \phi(t, h(\xi))$$

wobei 
$$D := \{ t \in \mathbb{R} | e^{Jv(x_G)t} \xi \in U \}$$
 bezeichne.

Somit bildet h homöomorph die Orbits des linearisierten Systems durch  $\xi \in U$  auf diejenigen des nichtlinearen Systems durch  $h(\xi)$  ab, wobei die zeitliche Orientierung erhalten bleibt. Man sagt, die beiden Systeme sind mittels des Homöomorphismus topologisch konjugiert zueinander. Insbesondere ist damit also das lokale Phasenportrait des nichtlinearen Systems nahe  $x_G$  ein homöomorphes Abbild des lokalen Phasenportraits des linearisierten Systems in U; die Bezeichnung zur Typisierung (Klassifikation) entsprechender hyperbolischer Gleichgewichtspunkte nichtlinearer Systeme übernimmt man vom linearen Fall, z.B: Ist  $\xi = 0$  ein Sattelpunkt von  $\dot{\xi} = Jv(x_G)\xi$ , dann ist auch  $x_G$  ein Sattelpunkt von  $\dot{x} = v(x)$ .

Bezeichnung Wir führen folgende Bezeichnungen ein

#### 3 Grobman-Hartman-Theorem



Abbildung 3.1: Illustration Grobman-Hartman-Theorem

- $h(E^s \cap U) =: W^s_{loc}(x_G)$  lokale stabile Mannigfaltigkeit von  $x_G$  (positiv invariant)
- $h(E^u \cap U) =: W^u_{loc}(x_G)$  lokale instabile Mannigfaltigkeit von  $x_G$  (negativ invariant)
- $W^s(x_G):=\{x\in\mathbb{R}^n|\lim_{t\to+\infty}\phi(t,x)=x_G\}$  heißt (globale) stabile Mannigfaltigkeit von  $x_G$
- $W^u(x_G):=\{x\in\mathbb{R}^n|\lim_{t\to-\infty}\phi(t,x)=x_G\}$  heißt (globale) instabile Mannigfaltigkeit von  $x_G$

**Bemerkung**  $W^s(x_G)$  und  $W^u(x_G)$  sind invariant, d.h.

$$\phi(t, W^{s/u}(x_G)) = W^{s/u}(x_G) \ \forall t \in \mathbb{R}$$

$$x \in W^s(x_G) \Rightarrow \lim_{t \to \infty} \phi(t, x) = x_G$$

$$\Rightarrow \lim_{t \to \infty} \phi(t, \phi(s, x)) = \lim_{t \to \infty} \phi(t + s, x) = x_G \text{ für jedes } s \in \mathbb{R}$$

$$\Rightarrow \phi(s, x) \in W^s(x_G)$$

$$\Rightarrow \phi(s, W^s(x_G)) = W^s(x_G) \ \forall s \in \mathbb{R}$$

Satz 3.1.2 (Über die lokalen stabilen und instabilen Mannigfaltigkeiten eines hyperbolischen Gleichgewichtspunktes). Unter den Voraussetzungen von (3.1.1) gibt es eine Umgebung  $U \subseteq \mathbb{R}^n$  von  $x_G$ , sodass Abbildungen

$$h^s: E^s \cap V \to E^u \text{ und } h^u: E^u \cap V \to E^s$$

existieren, die so glatt sind wie das Vektorfeld v(x), so dass

$$W_{loc}^s(x_G) = \operatorname{graph}(h^s, E^s \cap V)$$

und

$$W_{loc}^u(x_G) = \operatorname{graph}(h^u, E^u \cap V)$$

 $mit\ h^{s/u}(x_G)=0\ und\ J_{h^{s/u}}(x_G)=0,\ d.h.\ W_{loc}^{s/u}(x_G)\ ist\ in\ x_G\ tangential\ zu\ E^{s/u}.$  Speziell kann V=h(U) gewählt werden, wobei h der Homöomorphismus aus (3.1.1) ist.

Beispiel Gegeben sei folgende Differentialgleichung

$$v\begin{pmatrix} x \\ y \end{pmatrix} = \begin{cases} \dot{x} = x \\ \dot{y} = -y + x^2 \end{cases}$$

Ein Gleichgewichtpunkt ist  $x_G = (0,0)$ . Die Jacobi-Matrix erfüllt in  $x_G$ 

$$Jv(x_G) = \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 \end{pmatrix}$$

Daher sind die Eigenwerte

$$\lambda_1 = -1, \lambda_2 = 1 \Rightarrow x_G$$
 hyperbolischer Sattelpunkt

und der Satz von Grobman-Hartman ist anwendbar. Die Orbitgleichung erhält man folgendermaßen:

$$\frac{dy}{dx} = \frac{\frac{dy}{dt}}{\frac{dx}{dt}} = \frac{-y + x^2}{x} \text{ (für } x \neq 0) = -\frac{1}{x} \cdot y + x$$

$$\Rightarrow y(x) = \frac{1}{3}x^2 + \frac{c}{x}, c \in \mathbb{R} \text{ beliebig}$$

$$\Rightarrow h^u : \mathbb{R} \to \mathbb{R}, x \mapsto \frac{x^2}{3} (c = 0)$$

$$\Rightarrow h^u(0) = 0, (h^u)'(0) = Jh^u(0) = 0$$

$$h^s : \mathbb{R} \to \mathbb{R}, x \mapsto 0$$

# 3.2 Diskreter Fall

Sei  $\psi$  ein  $C^k$ -Diffeomorphismus von  $\mathbb{R}^n$  nach  $\mathbb{R}^n$ , d.h.  $\psi$  ist bijektiv und  $\psi^{-1} \in C^k(\mathbb{R}^n, \mathbb{R}^n)$ ,  $x_G$  ein Gleichgewichtspunkt des von  $\psi$  erzeugten dynamischen Systems. Betrachte die Linearisierung dieses Systems in  $x_G$ , erzeugt durch  $J\psi(x_G)$  (regulär).  $(\psi(x) \approx J\psi(x_G)\xi, \xi = x - x_G, \|\xi\| \ll 1)$ 

Satz 3.2.1 (Grobman-Hartman). Unter diesen Voraussetzungen existiert eine Umgebung  $0 \in U \subset \mathbb{R}^n$  und ein Homöomorphismus  $h: U \to h(U) \subset \mathbb{R}^n$ ,  $h(0) = x_G$ , sodass das von  $J\psi(x_G)\xi$  erzeugte System bzgl. h lokal topologisch konjugiert ist, d.h.

$$h(J\psi(x_G)\xi) = \psi(h(\xi)), \xi \in U$$
$$h(J\psi(x_G)^k\xi) = \psi^k(h(\xi)), k \in \mathbb{Z} \text{ beliebig}$$

sofern  $x_G$  ein hyperbolischer Gleichgewichtspunkt des  $\psi$ -Systems ist, d.h.  $\xi = 0$  ein hyperbolischer Gleichgewichtspunkt des linearisierten  $J\psi(x_G)$ -Systems ist.

Die restliche Grobman-Hartman-Theorie ist analog zum kontinuierlichen Fall.

**Beispiel**  $\psi(x) = x^3$  erzeugender Homöomorphismus ( $C^k$ -Diffeomorphismus für  $1 \le k \le \infty$  außerhalb von x = 0)

Als Voraussetzung der Grobman-Hartman-Theorie genügt es, wenn die Voraussetzungen lokal nahe der betrachteten Gleichgewichtspunkte erfüllt sind.

$$x_G = \pm 1, J\psi(x_G) = 3 > 1 \implies x_G$$
 orientierungserhaltende Quelle

Gesucht ist ein Homöomorphismus h, welcher das  $\psi$ - und das  $J\psi(x_G)$ System lokal nahe  $x_G = \pm 1$  konjugiert (in  $U_1 = (-\infty, 0), U_2 = (0, +\infty)$ ).  $h : \mathbb{R} \to \mathbb{R}, \xi \mapsto h(\xi)$  stetig, bijektiv, sodass

$$h(3\xi) = h(\xi)^3 \ \forall \xi \in U$$

$$\Leftrightarrow \ln h(3\xi) = 3 \ln h(\xi)$$

$$\Rightarrow \ln \circ h(\xi) = \xi$$

$$\Rightarrow h(\xi) = e^{\xi}, h(0) = 1 \text{ in } U_2 = (0, +\infty)$$

# 4 Periodische Orbits

# 4.1 Begriff und Bestimmung von periodischen Orbits

**Definition 4.1.1.** Sei  $(X, \phi)$  ein dynamisches System. Ein Orbit  $\Gamma_{x_p} = \{\phi(t, x_p) | t \in \mathbb{R}\}$  heißt T-periodisch, falls T > 0 und

$$\forall t \in \mathbb{R} : \phi(t, x_p) = \phi(t + T, x_p)$$

Das minimale T>0 heißt Periode des Orbits  $\Gamma_{x_p}$ .  $x_p$  nennt man T-periodischen Punkt des Systems.



Abbildung 4.1: periodische Orbits

**Bemerkung** Falls  $x_p$  ein T-periodischer Punkt ist, so ist auch jeder andere Punkt  $x \in \Gamma_{x_p}$  T-periodisch.

# 4.1.1 Bestimmungsgleichung für periodische Punkte

Die Bestimmungsgleichung ist folgendermaßen gegeben

$$\phi(T, x_p) = \phi(0, x_p)$$

für ein minimales T > 0. Speziell im diskreten Fall ergibt sich

$$\phi(T, x_p) = \psi^T(x_p) = x_p$$

Beispiel  $\psi(x) = -x, \ x \in \mathbb{R}$ . Bestimmungsgleichung für 2-periodische Punkte

$$\psi^2(x_p) = \mathrm{id}(x_p) = x_p$$

Folglich ist jeder Punkt  $x_p \in \mathbb{R} \setminus \{0\}$  ein 2-periodischer Punkt, also gilt  $\Gamma_{x_p} = \{x_p, -x_p\}$ . Für x = 0 liegt ein Gleichgewichtspunkt vor (man sagt auch 1-periodisch).



Abbildung 4.2: periodische Orbits

# 4.2 Poincaré Abbildung für GDG-Systeme

Sei  $(X, \phi)$  ein dynamisches System, das durch die Differentialgleichung  $\dot{x} = v(x), \ x \in \mathbb{R}^n$  erzeugt wird.

**Definition 4.2.1.** Sei  $x_p$  ein T-periodischer Punkt. Es existiert ein  $n \in \mathbb{R}^n$ , sodass  $\langle v(x_p), n \rangle \neq 0$ , beispielsweise  $n = v(x_p)$ . Die (n-1)-dimensionale Untermannigfaltigkeit

$$\Sigma_{x_n} := \{ x \in X | \langle x - x_p, n \rangle = 0 \}$$

schneidet den Orbit  $\Gamma_{x_p}$  transversal in  $x_p$  und wird auch Poincaré Schnitt genannt. Sei  $V \subseteq \mathbb{R}^n$  eine hinreichend kleine Umgebung von  $x_p$ . Die erste Rückkehrzeit  $\tau \colon \Sigma_{x_p} \cap V \to \mathbb{R}$  ist definiert als

$$\tau(x) := \min \left\{ t > 0 | \phi(t, x) \in \Sigma_{x_p} \cap B_{\varepsilon(x)}(x) \right\}$$

wobei  $\varepsilon(x)$  hinreichend klein gewählt ist.

**Bemerkung** Die erste Rückkehrzeit gibt die Zeit an, die benötigt wird um, ausgehend vom Punkt  $x \in \Sigma_{x_p} \cap V$ , die transversale Menge  $\Sigma_{x_p}$  nach einem vollen Umlauf wieder zu schneiden. Das heißt es gilt  $\phi(\tau(x), x) \in \Sigma_{x_p}$ , sowie  $\tau(x_p) = T$  nach Definition.



Abbildung 4.3: Transversale Menge  $\Sigma_{x_p}$ , sowie erste Rückkehrzeit

**Lemma 4.2.1.** Sei  $v \in C^k(\mathbb{R}^n, \mathbb{R}^n)$  ein Vektorfeld mit  $k \in \mathbb{N}$ . Dann existiert eine Umgebung  $V \subseteq \mathbb{R}^n$  von  $x_p$ , sodass  $\tau \in C^k(V, \mathbb{R})$ .

**Beweis** Definiere Funktion  $F: \mathbb{R} \times \mathbb{R}^n \to \mathbb{R}$ ,  $(t, x) \mapsto \langle \phi(t, x) - x_p, n \rangle$ . F ist k-fach stetig differenzierbar. Wir weisen die Voraussetzungen für den Satz von der impliziten Funktion nach

- Es gilt  $F(T, x_p) = 0$
- $\bullet$  Die Ableitung von F nach t ist invertierbar in  $x_p$

$$\frac{\mathrm{d}}{\mathrm{d}t} \langle \phi(t, x) - x_p, n \rangle = \langle \frac{\mathrm{d}}{\mathrm{d}t} \phi(t, x), n \rangle = \langle v(x), n \rangle$$

$$\Rightarrow \frac{\mathrm{d}}{\mathrm{d}t} \langle \phi(t, x) - x_p, n \rangle \Big|_{x = x_p} = \langle v(x_p), n \rangle \neq 0$$

Der Satz von der impliziten Funktion anwendbar und es existiert daher ein  $V \subseteq \mathbb{R}$ , sowie  $f \in C^k(V, \mathbb{R})$ , sodass gilt

- 1.  $f(x_p) = T$
- 2.  $\forall x \in V : F(f(x), x) = 0$

Dieses f stellt die erste Rückkehrzeit  $\tau$  dar, denn es gilt

$$F(\tau(x), x) = \langle \phi(\tau(x), x) - x_p, n \rangle = 0 = F(f(x), x)$$

**Definition 4.2.2.** Die Abbildung

$$P_{\Sigma_{x_p}}: V \cap \Sigma_{x_p} \to \Sigma_{x_p}, \ x \mapsto \phi(\tau(x), x)$$

heißt Poincaré Abbildung (des periodischen Orbits  $\Gamma_{x_p}$  bezüglich  $\Sigma_{x_p}$ ).

**Bemerkung** Falls  $v \in C^k$ , so ist  $P_{\Sigma_{x_p}} \in C^k$ . Dies ist eine direkte Folgerung von (4.2.1), sowie der Eigenschaft, dass  $\phi \in C^k$ . Die Poincaré Abbildung besitzt einen Fixpunkt, denn  $P_{\Sigma_{x_p}}(x_p) = x_p$ . Allgemeiner gilt folgendes Lemma

**Lemma 4.2.2.** Sei x ein Fixpunkt von  $P_{\Sigma_{x_p}}^N$  mit einem minimalen  $N \in \mathbb{N}$ . Dann ist  $\Gamma_x$  ein periodischer Orbit mit Periode

$$\sum_{j=1}^{N} \tau(x_j)$$

wobei  $x_1 = x$ ,  $x_{j+1} = \phi(\tau(x_j), x_j)$  für j = 1, ... N

# 4.3 Stabilitätsanalyse periodischer Orbits mittels Poincaré Abbildung

**Definition 4.3.1** (Orbitale dynamische Stabilität). Sei (X, d) ein metrischer Raum,  $(X, \phi)$  ein dynamisches System mit einem periodischen Orbit  $\Gamma_{x_p}$ . Dann heißt  $\Gamma_{x_p}$ 

• orbital stabil, falls

$$\forall \varepsilon > 0 \exists \delta > 0 \forall x \in X, t \ge 0 : \operatorname{dist}(x, \Gamma_{x_p}) < \delta \Rightarrow \operatorname{dist}(\phi(t, x), \Gamma_{x_p}) < \varepsilon$$

- orbital instabil, falls  $\Gamma_{x_p}$  nicht orbital stabil ist.
- orbital asymptotisch stabil, falls  $\Gamma_{x_p}$  orbital stabil ist und gilt

$$\exists b > 0 \forall x \in X : \operatorname{dist}(x, \Gamma_{x_p}) < b \Rightarrow \lim_{t \to \infty} \operatorname{dist}(\phi(t, x), \Gamma_{x_p}) = 0$$

wobei  $\operatorname{dist}(x, M) := \inf_{y \in M} d(x, y), M \subseteq X$ . Zu orbital asymptotisch stabilen Orbits  $\Gamma_{x_p}$  sagt man auch *Grenzzykel*.

- Satz 4.3.1 (Stabilitätskriterium). Sei  $\Gamma_{x_p}$  ein periodischer Orbit von  $(X,\phi)$ ,  $\Sigma_{x_p}$  ein Poincaré Schnitt durch  $x_p$  und  $P_{\Sigma_{x_p}}$  eine zugehörige Poincaré Abbildung. Es existiert eine Umgebung  $V \subseteq \mathbb{R}^n$  von  $x_p$ , sodass  $(\Sigma_{x_p} \cap V, \psi)$  ein diskretes dynamisches System durch  $\psi(n,x) := P_{\Sigma_{x_p}}^n(x)$  induziert, das den Gleichgewichtspunkt  $x_p$  besitzt. Dann sind äquivalent
  - 1.  $x_p$  ist ein (asymptotisch) stabiler Gleichgewichtspunkt des diskreten Systems im Sinne von Lyapunov



Abbildung 4.4: Orbitale Stabilität(links); Orbitale asymptotische Stabilität (rechts)



Abbildung 4.5: Illustration des Satzes über das Stabilitätskriterium.  $\Gamma_{x_p}$  ist orbital asymptotisch stabil. Kontinuierliche System (rechts); Das dazugehörige diskretisierte Poincaré System (links)

#### 4 Periodische Orbits

2.  $\Gamma_{x_p}$  ist ein orbital (asymptotisch) stabiler Orbit des kontinuierlichen Systems.

Beispiel Betrachte folgende Differentialgleichung

$$\begin{cases} \dot{x} = \mu x - y - x(x^2 + y^2) \\ \dot{y} = x + \mu y - y(x^2 + y^2) \end{cases}$$

mit einem Parameter  $\mu > 0$ . Eine Transformation in Polarkoordinaten vermittels  $x = r\cos(\theta), \ y = r\sin(\theta), \ r \ge 0, \ \theta \in [0, 2\pi)$  liefert

$$\begin{cases} \dot{t} = \mu r - r^3 \\ \dot{\theta} = 1 \end{cases}$$

Daher ist die Flussabbildung folgendermaßen gegeben

$$\phi\left(t, \begin{pmatrix} r_0 \\ \theta_0 \end{pmatrix}\right) = \left( \left(\frac{1}{\mu} + e^{-2\mu t} \left(\frac{1}{r_0^2} - \frac{1}{\mu}\right)\right)^{-\frac{1}{2}} \right)$$
$$t + \theta_0$$

Ein periodischer Orbit  $\Gamma$  ist offensichtlich gegeben durch

$$\begin{cases} r = \sqrt{\mu} \\ \theta = \theta_0 \end{cases} \Leftrightarrow \begin{cases} x(t) = \sqrt{\mu}\cos(\theta(t)) \\ y(t) = \sqrt{\mu}\sin(\theta(t)) \end{cases}$$

Also hat dieser Orbit die Periode  $2\pi$  und er besitzt die Poincaré Abbildung

$$P_{\Sigma}(r_0) = \left(\frac{1}{\mu} + e^{-2\mu t} \left(\frac{1}{r_0^2} - \frac{1}{\mu}\right)\right)^{-\frac{1}{2}}$$

wobei  $\Sigma = \mathbb{R} \times \{0\}$ , falls  $\theta_0 \neq \frac{(2k+1)\pi}{2}$ , ansonsten  $\Sigma = \{0\} \times \mathbb{R}$ . Für alle  $\mu > 0$  gilt  $P_{\Sigma}(\sqrt{\mu}) = \sqrt{\mu}$ . Die Ableitung von  $P_{\Sigma}$  nach r ist

$$\frac{\mathrm{d}}{\mathrm{d}r} P_{\Sigma}(\sqrt{\mu}) = e^{-4\pi\mu} \stackrel{\mu>0}{<} 1$$

Die direkte Methode von Lyapunov liefert, dass  $(\sqrt{\mu}, \theta_0)^T$  asymptotisch stabil ist im Sinne von Lyapunov und somit liefert (4.3.1), dass  $(\sqrt{\mu}, \theta_0)^T$  orbital asymptotisch stabil ist.



Abbildung 4.6: Flussabbildung zum Beispiel

# 4.4 Poincaré-Bendixson-Theorie

Betrachte das GDG-System

$$\dot{x} = v(x), \qquad x \in \mathbb{R}$$

**Definition 4.4.1.** Sei  $\phi(t, x)$  Flußabbildung dieses Systems und  $x_0 \in \mathbb{R}$ . Dann heißt

$$\omega(x_0) = \{ x \in \mathbb{R}^n \mid \exists (t_j)_{j \in \mathbb{N}} \in \mathbb{R}, t_j \to \infty : \lim_{j \to \infty} \phi(t_j, x) = x_0 \}$$

 $\omega$ -Limesmenge des (Anfangs-) zustands  $x_0$ . Jedes  $x \in \omega(x_0)$  ist ein sogenannter  $\omega$ -Limespunkt von  $x_0$ .

**Bemerkung** Entsprechend definiert man  $\alpha$ -Limesmengen bzw.  $\alpha$ -Limespunkte im Fall  $(t_j) \to -\infty$ .

**Beispiel** 1. Sei  $x_G$  asymptotisch stabiler Gleichgewichtspunkt. Dann gilt  $\omega(x_0) = \{x_G\}$  für alle  $x_0$  hinreichend nahe bei  $x_G$ 

2. Sei  $\Gamma_{x_p}$  ein orbital asymptotisch stabiler periodischer Orbit. Dann gilt  $\omega(x_0) = \Gamma_{x_p}$  für alle  $x_0$  hinreichend nahe bei  $\Gamma_{x_p}$ 

**Definition 4.4.2.** Ein Orbit  $\Gamma$  heißt heterokliner Orbit zwischen  $x_1$  und  $x_2$ , falls ein heterokliner Punkt  $x_h \in \Gamma$  existiert, sodass

$$\lim_{t \to -\infty} \phi(t, x_h) = x_1, \qquad \lim_{t \to \infty} \phi(t, x_h) = x_2$$

gilt. Seien  $x_G^1,...,x_G^N$  Gleichgewichtspunkte,  $x_G^{N+1}$  bezeichne  $x_G^1$ . Seien  $\Gamma_k$  heterokline Orbits zwischen  $x_G^k$  und  $x_G^{k+1}$  mit heteroklinen Punkt  $x_h^k$ . Dann heißt die Menge

$$\bigcup_{k=1}^{N} \Gamma_k \cup x_G^k$$

heterokliner Zykel.

**Bemerkung** Es ist in der Definition eines heteroklinen Orbits auch zugelassen, dass dieser Orbit zwischen zwei gleichen Punkten verläuft, d.h.  $x_1 = x_2$ . Ein solcher Orbit wird auch als homokliner Orbit bezeichnet.

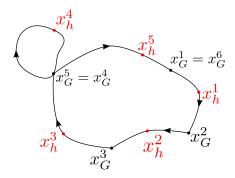


Abbildung 4.7: Illustration eines heteroklinen Zykels mit einem homoklinen Orbit zwischen  $x_G^4$  und  $x_G^5$ 

Satz 4.4.1 (Poincaré-Bendixson-Theorem). Sei  $n=2, M \subset \mathbb{R}^2$  eine positiv invariante, kompakte Teilmenge. Dann gilt für jedes  $x_0 \in M$  hinsichtlich der  $\omega$ -Limesmenge  $\omega(x_0)$  von  $x_0$  eine der folgenden drei Alternativen:

- 1.  $\omega(x_0) = \{x_G\}$  ist ein Gleichgewichtspunkt in M
- 2.  $\omega(x_0) = \Gamma_{x_p}$  ist ein periodischer Orbit
- 3.  $\omega(x_0)$  ist ein heterokliner Zykel

Corollar 4.4.1. Es seien die Vorraussetzungen des Poincaré-Bendixson-Theorems gegeben. Ferner existiere in M kein Gleichgewichtspunkt des Systems. Dann enthält M mindestens einen periodischen Oribit des Systems.

#### Beispiel

$$\begin{cases} \dot{x} = \mu x - y - x(x^2 + y^2) \\ \dot{y} = x + \mu y - y(x^2 + y^2) \end{cases}$$

x=y=0 ist trivialer (und einizger) Gleichgewichtspunkt. Betrachte das Vektorfeld v(x,y) des Systems längs eines Kreises  $x^2+y^2=R^2$ 

$$\Rightarrow v(x,y) = \begin{pmatrix} \mu x - y - R^2 x \\ x + \mu y - R^2 y \end{pmatrix}$$

$$\langle v(x,y), \binom{x}{y} \rangle = \mu x^2 - xy - R^2 x^2 + xy + \mu y^2 - R^2 y^2$$
$$= (\mu - R^2)(x^2 + y^2) = (\mu - R^2)R^2 \leq 0, \qquad (R \geq \sqrt{\mu})$$

Außerhalb von x = y = 0 exisitiert kein weiterer Gleichgewichtspunkt, da  $\langle v(x,y), \binom{x}{y} \rangle \neq 0$  für  $R \neq 0, \sqrt{\mu}$  und  $v_{|_{x^2+y^2=\mu}} = \binom{-y}{x} \neq 0$ .

Somit existiert nach Poincaré-Bendixson innerhalb des Ringelements  $R_1^2 < x^2 + y^2 < R_2^2$  wenigstens ein periodischer Orbit  $\Gamma_{x_p}$ .

# 4.5 Zeitlich periodische nicht-autonome GDG-Systeme

Betrachte die Differentialgleichung

$$\dot{x} = v(t, x), \qquad x \in \mathbb{R}^n, t \in \mathbb{R} \text{ mit}$$

$$v(t + T, x) = v(t, x) \qquad \forall (t, x) \in \mathbb{R} \times \mathbb{R}^n$$



Abbildung 4.8: Vektorfeld auf den Kreisen  $R_1$  sowie  $R_2$  des obigen Beispiels

wobei T>0 minimal ist und die zeitliche Periode des System angibt. Da dies eine nicht-autonome Differentialgleichung ist, wird dadurch a priori kein dynamisches System erzeugt. Doch wenn man den erweiterten Phasenraum betrachtet wird ein dynamisches System induziert.

**Lemma 4.5.1.** Jede nicht-autonome Differentialgleichung  $\dot{x} = v(t, x)$  kann folgendermaßen in eine autonome Differentialgleichung transformiert werden

$$\dot{\tilde{x}} := \begin{pmatrix} \dot{t} \\ x \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 \\ v(t,x) \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 \\ v(\tilde{x}) \end{pmatrix} =: \tilde{v}(\tilde{x})$$

Dabei erweitert man den Phasenraum der nicht-autonomen Differentialgleichung auf  $\mathbb{R} \times \mathbb{R}^n$ , d.h.  $\tilde{v} : \mathbb{R}^{n+1} \to \mathbb{R}^{n+1}$ . Die Lösungen der autonomisierten Differentialgleichung mit Anfangswert  $\tilde{x}(0) = \begin{pmatrix} \tau_0 \\ x_0 \end{pmatrix}$  entspricht der Lösung der nicht-autonomen Differentialgleichung mit Anfangswert  $x(\tau_0) = x_0$ .

Aus dem Lemma folgt sofort, dass die autonomisierte Differentialgleichung auf  $\mathbb{R} \times \mathbb{R}^n$  ein dynamisches System induziert, falls v entsprechende Bedingungen besitzt. Die Flussabbildung schreiben wir dann folgendermaßen

$$\tilde{x} = \tilde{\phi}\left(t, (\tau_0, x_0)\right)$$

#### 4 Periodische Orbits

Da v in der ersten Komponente T-periodisch sind die Lösung mit Anfangswert  $(\tau_0, x_0)$  identisch zu den Lösungen mit Anfangswert  $(\tau_0 + kT, x_0)$  für jedes  $k \in \mathbb{Z}$ . Daher ergibt sich auf kanonische Art eine Poincaré-Abbildung

$$P_{\tau_0}: \mathbb{R}^n \to \mathbb{R}^n, \ x_0 \mapsto \phi(T; \tau_0, x_0)$$

wobei  $\phi$  der Fluss der nicht-autonomen Differentialgleichung ist. Ein dazugehöriger Poincaré Schnitt ist beispielsweise

$$\Sigma_{\tau_0} = \{ (t, x) \in \mathbb{R} \times \mathbb{R}^n | \langle (t - \tau_0, x), (1, 0) \rangle = 0 \} = \{ (\tau_0, x) | x \in \mathbb{R}^n \}$$

Im folgenden werden wir diese spezielle Poincaré Abbildung auch mit *Periodenabbildung* bezeichnen.



Abbildung 4.9: Illustration der Periodenabbildung;  $\Gamma_{x_1}$  ist T-periodisch,  $\Gamma_{x_2}$  ist 2T-periodisch

Die Periodenabbildung erzeugt analog wie im vorherigen Kapitel ein diskretes dynamisches System durch  $\psi(k,x) = P_{\tau_0}^k(x)$ . Daher kann man

#### 4 Periodische Orbits

die periodischen Orbits von  $\phi$  wieder mithilfe der Stabilität von Gleichgewichtspunkten von  $\psi$  analysieren.

**Bemerkung** Fixpunkte von  $P_{\tau_0}$  entsprechen i.A. einem T-periodischen Orbit von  $\dot{x} = v(t,x)$  und Fixpunkte von  $P_{\tau_0}^K$   $(K \in \mathbb{N})$  entsprechen einem KT-periodischen Orbit einschließlich der Stabiltätseigenschaften.

#### Beispiel

$$\dot{x} = -x + \sin t$$
 (nicht autom,  $2\pi$ -periodisch)

Die allgemeine homogene Lösung ist gegeben durch  $x_h(t) = e^{(t-t_0)}x_0$ Allgemeine Lösung:

$$x(t) = x_p(t) + x_h(t)$$

$$= \frac{1}{2}(\sin t - \cos t) - \frac{1}{2}e^{(t-t_0)}(\sin t_0 - \cos t_0) + e^{(t-t_0)}x_0$$

$$= \phi(t; t_0, x_0)$$

 $\Rightarrow$  Mit  $\tau_0 = t_0 = 0, t = 2\pi$  folgt:

$$P_0: \mathbb{R} \to \mathbb{R}, x_0 \mapsto -\frac{1}{2} - \frac{1}{2}e^{-2\pi}(-1) + e^{-2\pi}x_0$$
$$= -\frac{1}{2} + \frac{1}{2}e^{-2\pi} + e^{-2\pi}x_0$$

ist Periodenabbildung für obige GDG. Bestimmung des (eindeutigen) Fixpunkts:

$$P_0(x_0) = x_0 \Leftrightarrow -\frac{1}{2} + \frac{1}{2}e^{-2\pi} + e^{-2\pi}x_0 = x_0$$
$$\Rightarrow x_0 = \frac{-\frac{1}{2} + \frac{1}{2}e^{-2\pi}}{e^{-2\pi}}$$

 $\Rightarrow 0 < \frac{d}{d_x 0} P_0(x_0) = e^{-2\pi} < 1 \Rightarrow \text{asymptotisch stabil} \Rightarrow \text{obige GDG}$  besitzt einen orbital asymptotisch stabilen  $2\pi$ -periodischen Orbit.