

Grundlagen der Robotik

8. Dynamische Systeme

Prof. Sven Behnke

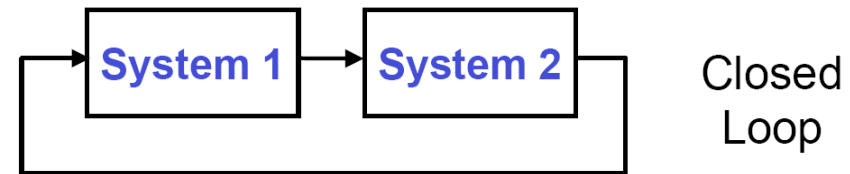
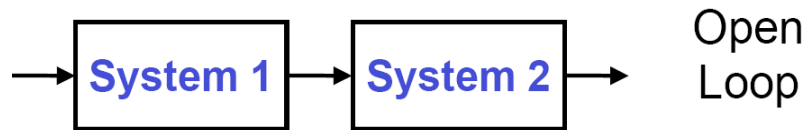


Klausurplanung

- Termine:
 - **Erstklausur: 21.02.2024 10:00 HS1**
 - Nachklausur: 14.03.2024 10:00, Raum TBD
- 90 Minuten Bearbeitungszeit, closed Book
- Es wird am Ende der Vorlesungszeit eine Probeklausur geben.

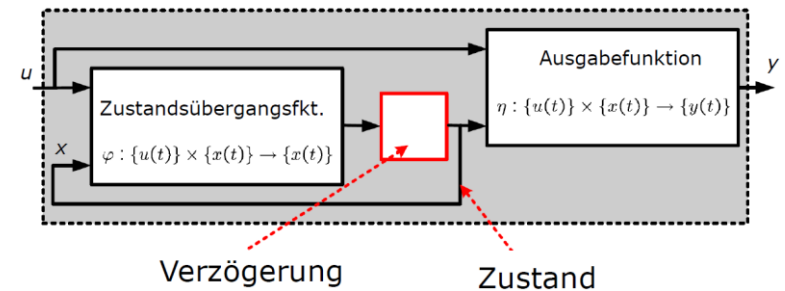
Letzte Vorlesung

■ Wechselwirkungen von Systemen



■ Systemklassen:

- Zeitdiskret, zeitkontinuierlich, Event-basiert
- Zustandslos, mit Zustand



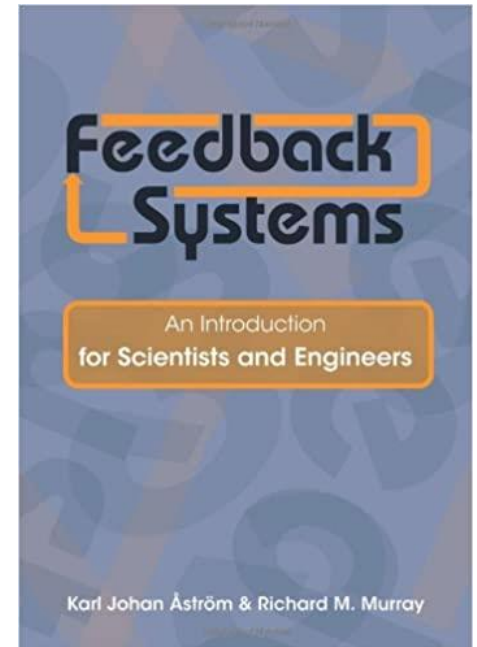
■ Systemeigenschaften

- Kausalität
- Linearität
- Zeitinvarianz
- Stabilität

■ LTI-Systeme: linear zeitinvariant

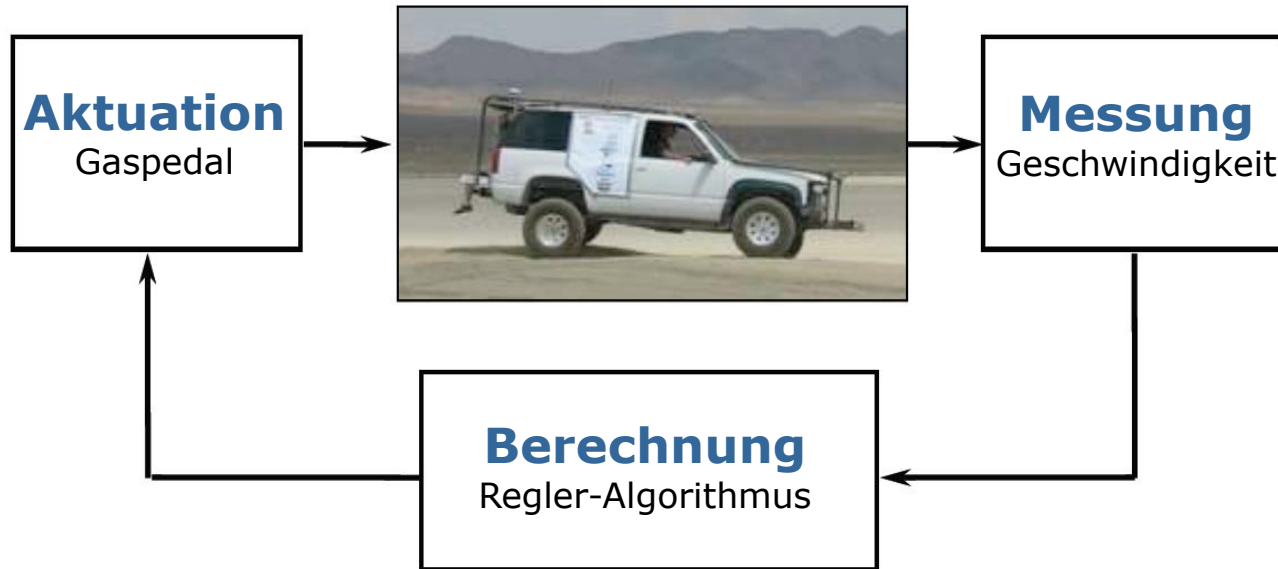
Literatur

- Karl Johan Åström and Richard M. Murray: Feedback Systems: An Introduction for Scientists and Engineers, Princeton University Press, 2008



Regelung = Messung + Berechnung + Aktuation

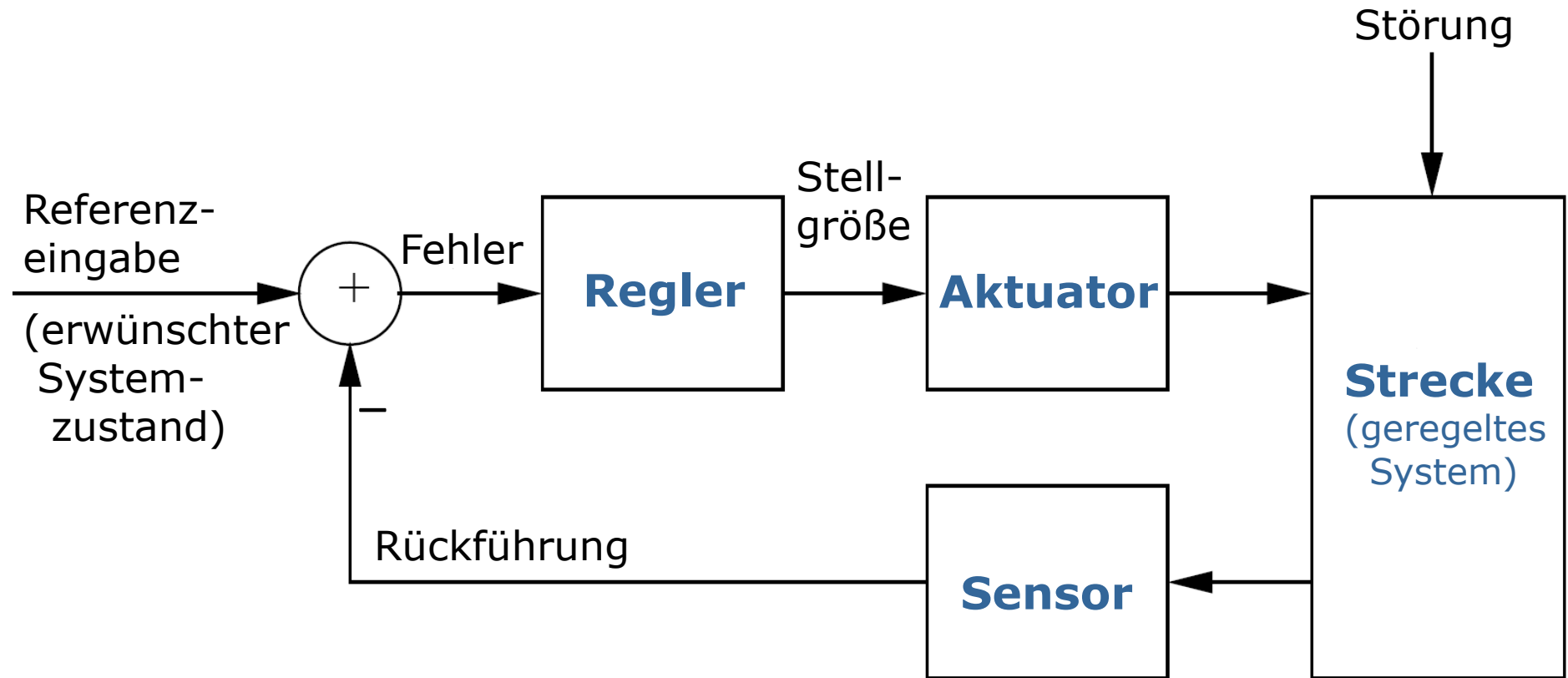
In Rückkopplungsschleife



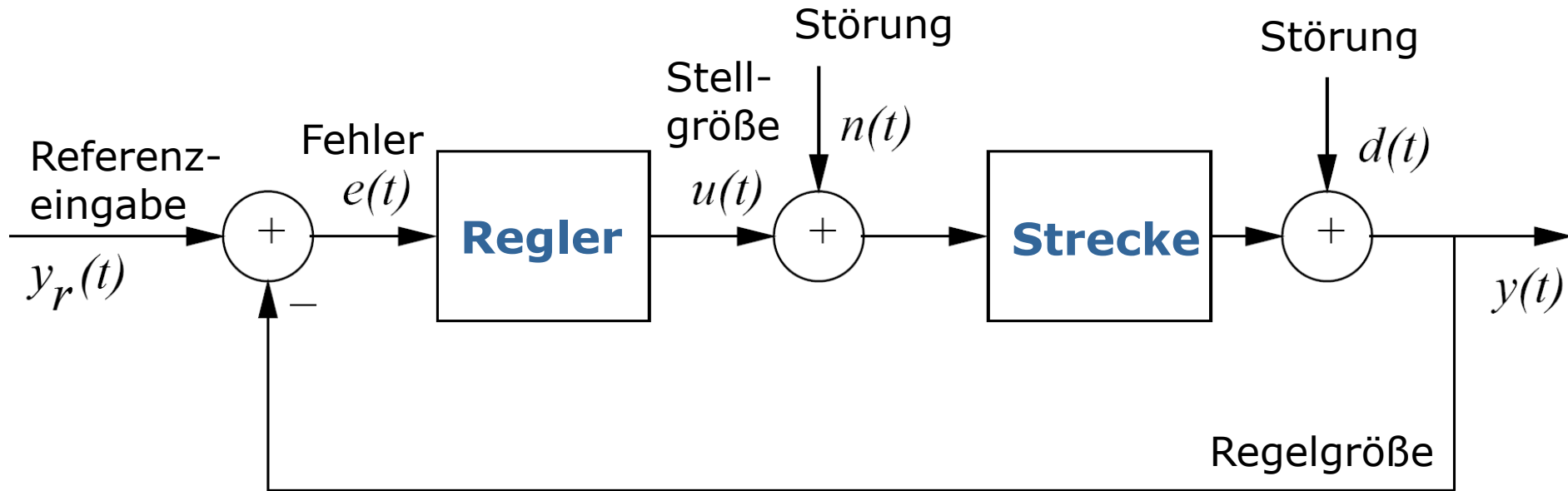
Ziele:

- **Statische Performanz**: System hält erwünschten Zustand (z.B. erlaubte Geschwindigkeit)
- **Dynamische Performanz**: System kann schnell auf Veränderungen reagieren (z.B. neue Zielgeschwindigkeit)
- **Robustheit**: System toleriert Änderungen in der Dynamik (Masse, Anstieg der Straße, ...)

Prinzip der Regelung durch Rückführung



Regelung: Vereinfachte Darstellung



Zwei Modi der Regelung

Wir unterscheiden:

- **Erreichen eines Sollwerts:**
Regelgröße soll Referenzeingabe erreichen und sich nicht mehr ändern
=> Einschwingverhalten
- **Folgeregelung:**
Regelgröße soll einer veränderlichen Referenzeingabe folgen
=> Folgeverhalten

Auslegung von Reglern

Erwünschte Eigenschaften:

■ Verfolgung des Referenzsignals:

Regelgröße $y(t)$ soll Änderungen der Referenzeingabe $y_r(t)$ genau und schnell folgen

■ Rückweisung von Störungen:

Störungen $d(t)$ und $n(t)$ sollen die Regelgröße $y(t)$ nicht beeinflussen

■ Stabilität:

Das Feedback-System aus Regler und Strecke muss stabil sein

■ Robustheit:

Kleine Änderungen der Parameter sollen kleine Effekte haben

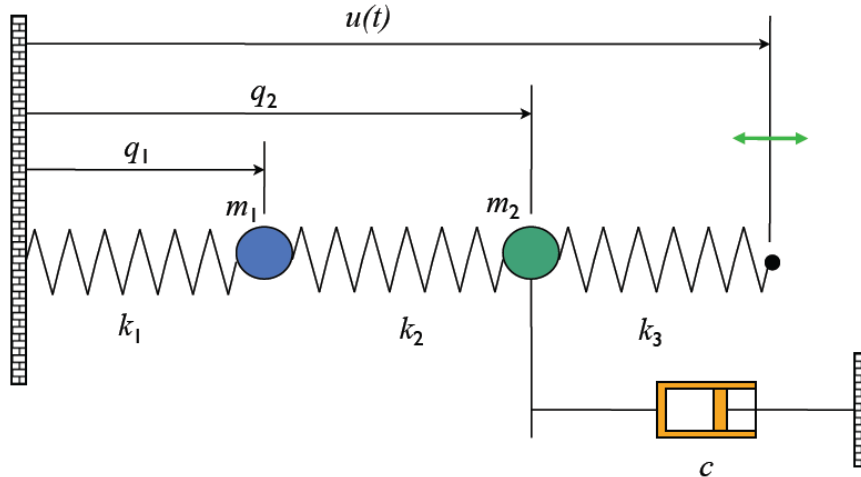
■ Realisierbarkeit:

Der Regler muss effizient implementierbar sein

Zielkonflikte

- Die erwünschten Eigenschaften sind widersprüchlich und können daher nicht alle gleichzeitig realisiert werden
- Rückweisung von Störungen \Leftrightarrow Robustheit
- Ideales Folgeverhalten \Leftrightarrow Realisierbarkeit
(unendlich hohe Stellgrößen)

Modellierung im Zustandsraum



Newton'sche Physik

- $F=ma$ // Trägheit
- $F=k(x-x_0)$ // Feder
- $F=cv$ // Dämpfer

Bewegungsgleichungen

$$m_1 \ddot{q}_1 = k_2(q_2 - q_1) - k_1 q_1$$

$$m_2 \ddot{q}_2 = k_3(u - q_2) - k_2(q_2 - q_1) - c \dot{q}_2$$

Beschreibung im Zustandsraum

- **Zustand:** Vektor von Variablen, die Fortschreibung des Systems erlauben
- Dynamik als System von Differentialgleichungen erster Ordnung:

$$\frac{dx}{dt} = f(x, u) \quad x \in \mathbb{R}^n, u \in \mathbb{R}^p$$

$$y = h(x) \quad y \in \mathbb{R}^q$$

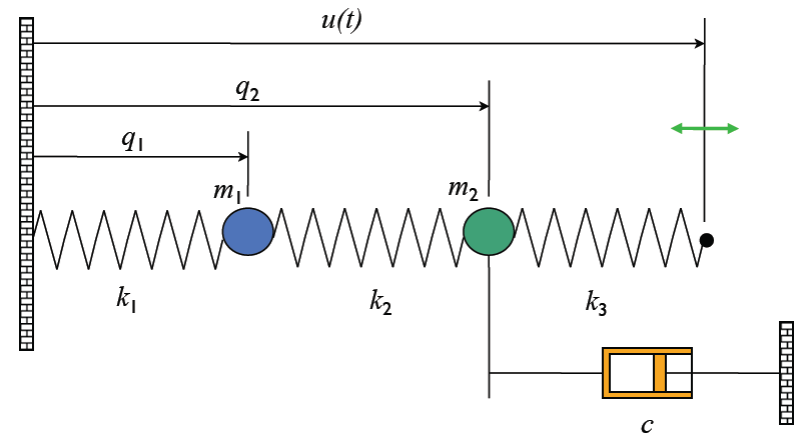
Zustandsdynamik, Ausgabefunktion

$$\frac{d}{dt} \begin{bmatrix} q_1 \\ q_2 \\ \dot{q}_1 \\ \dot{q}_2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \dot{q}_1 \\ \dot{q}_2 \\ \frac{k_2}{m_1}(q_2 - q_1) - \frac{k_1}{m_1}q_1 \\ \frac{k_3}{m_2}(u - q_2) - \frac{k_2}{m_2}(q_2 - q_1) - \frac{c}{m_2}\dot{q}_2 \end{bmatrix}$$

$$y = \begin{bmatrix} q_1 \\ q_2 \end{bmatrix}$$

Begriffe bei der Modellierung

- **Zustand** fasst die Vergangenheit zusammen
 - Unabhängige physikalische Größen, die eine Fortschreibung des Systems in die Zukunft erlauben (wenn zukünftige externe Eingaben bekannt sind)
- **Eingaben** beschreiben Anregung des Systems von außen
 - Werden nicht von der Systemdynamik beeinflusst, sondern sind von außen gegeben
- **Dynamik** beschreibt die Änderung des Zustands
 - Regel für Neuberechnung des Zustands
 - Funktion des aktuellen Zustands und der externen Eingaben
- **Ausgaben** beschreiben die gemessenen Größen
 - Ausgaben sind Funktion von Zustand und Eingaben
=> Abgeleitete Variablen
 - Ausgaben sind häufig Teilmenge des Zustands



Beispiel: Feder-Massen-System

Zustand: Positionen und Geschwindigkeiten der Massen $q_1, q_2, \dot{q}_1, \dot{q}_2$

Eingabe: Position der Feder am rechten Ende $u(t)$

Dynamik: Newtonsche Mechanik

Ausgabe: Gemessene Positionen der Massen q_1, q_2

Eigenschaften der Modellierung

- **Wahl des Zustands nicht eindeutig**
 - Es kann viele Möglichkeiten geben, Variablen als Zustandsgrößen auszuwählen
 - Triviales Beispiel: Wahl der Einheiten (Skalierung)
 - Interessanter: Summen und Differenzen der Massepositionen
- **Wahl der Eingaben und Ausgaben hängt von Standpunkt ab**
 - Eingaben: Welche Faktoren sind extern bezüglich des erstellten Modells?
 - Eingaben für ein Modell können Ausgaben eines anderen Modells sein (z.B., Ausgabe des Tempomats ist Eingabe für das Fahrzeugmodell)
 - Ausgaben: Welche physikalischen Größen (häufig Zustandsgrößen) kann man messen?
 - Wahl der Ausgaben hängt davon ab, welche Sensoren vorhanden sind und welche Teile eines Komponentenmodells mit anderen Komponenten interagieren
- **Verschiedene Modellarten existieren**
 - Gewöhnliche Differentialgleichungen für Bewegung von Starrkörpern
 - Endliche Automaten für Produktionsanlagen, Internet, ...
 - Partielle Differentialgleichungen für Flüssigkeitsmodelle, Festkörperphysik, etc.

Modellierung Dynamischer Systeme

Spezialfall: Lineare Systeme

Allgemeine Form

$$\frac{dx}{dt} = f(x, u)$$
$$y = h(x, u)$$

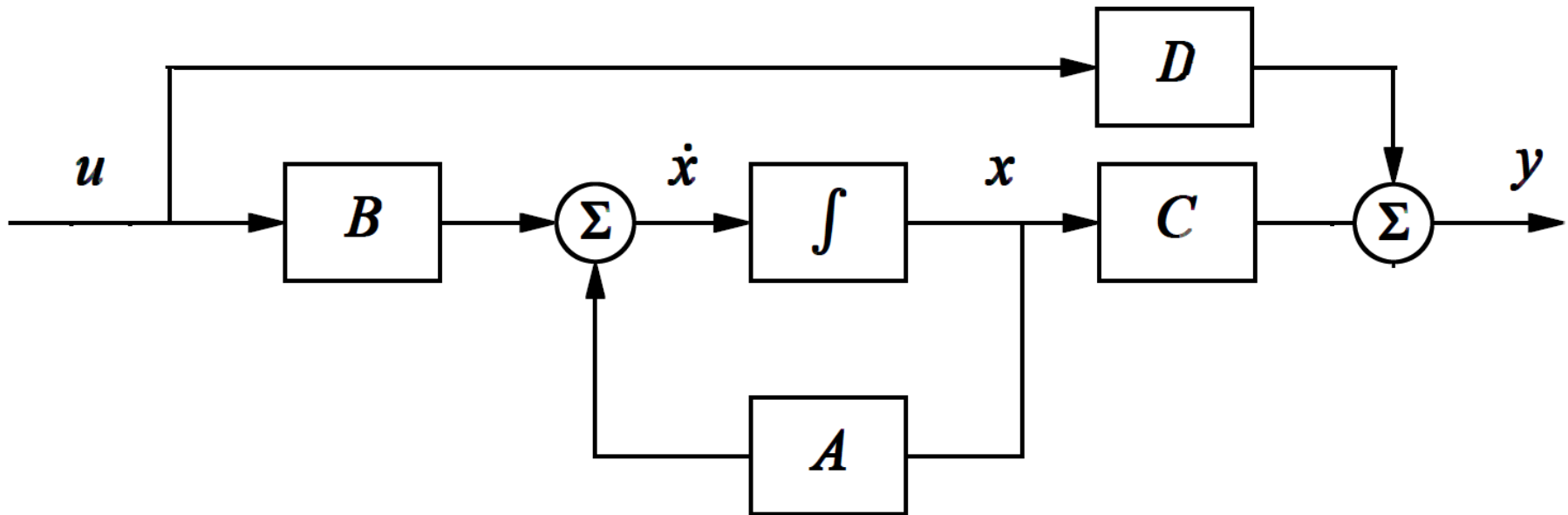
Lineare Systeme

$$\frac{dx}{dt} = Ax + Bu$$
$$y = Cx + Du$$

Zustand: $x \in \mathbb{R}^n$

Eingabe: $u \in \mathbb{R}^p$

Ausgabe: $y \in \mathbb{R}^q$

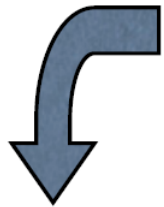


Gewöhnliche lineare Differentialgleichungen höherer Ordnung

$$\frac{d^n q}{dt^n} + a_1 \frac{d^{n-1} q}{dt^{n-1}} + \dots + a_n q = u$$

$$y = b_1 \frac{d^{n-1} q}{dt^{n-1}} + \dots + b_{n-1} \dot{q} + b_n q$$

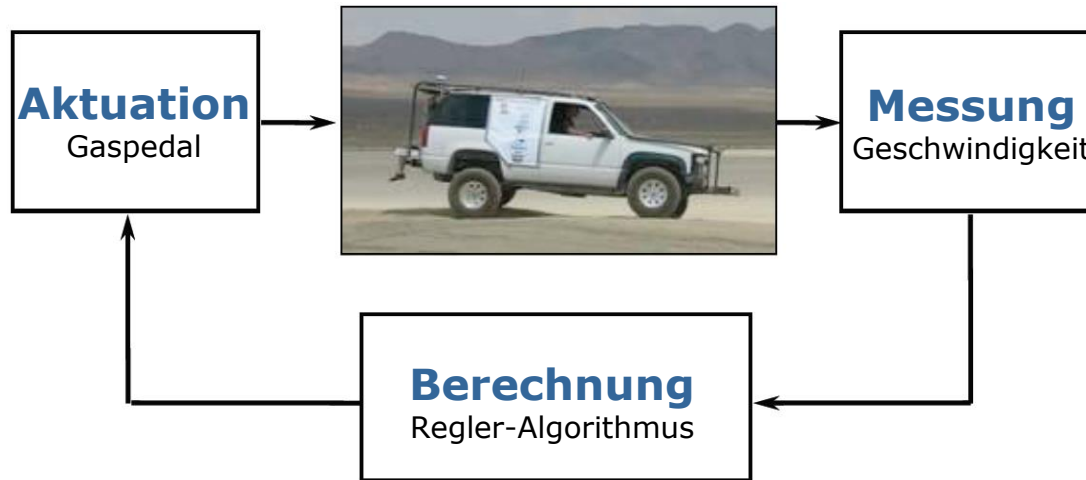
- Werden auf gewöhnliche lineare Differentialgleichungen erster Ordnung in höher-dimensionalem Zustandsraum zurückgeführt.



$$x = \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_{n-1} \\ x_n \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} d^{n-1}q/dt^{n-1} \\ d^{n-2}q/dt^{n-2} \\ \vdots \\ dq/dt \\ q \end{bmatrix} \quad \left| \quad \frac{d}{dt} \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \\ \vdots \\ x_n \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} -a_1 & -a_2 & \dots & -a_{n-1} & -a_n \\ 1 & 0 & \dots & 0 & 0 \\ 0 & 1 & & 0 & 0 \\ \vdots & & \ddots & \vdots & \vdots \\ 0 & 0 & & 1 & 0 \end{bmatrix} x + \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \\ 0 \\ \vdots \\ 0 \end{bmatrix} u \right.$$

$$y = [b_1 \quad b_2 \quad \dots \quad b_n] x$$

Regler als Dynamische Systeme



$$\dot{x} = f(x, u)$$

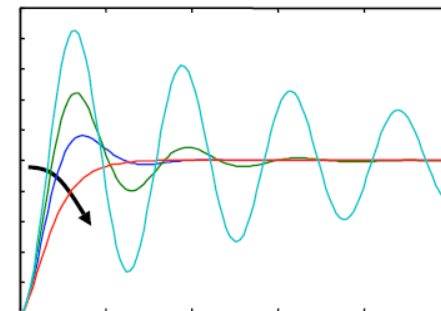
| |
System- **System-**
dynamik **eingabe**

$$u = k(x)$$

|
Regler-
Algorithmus

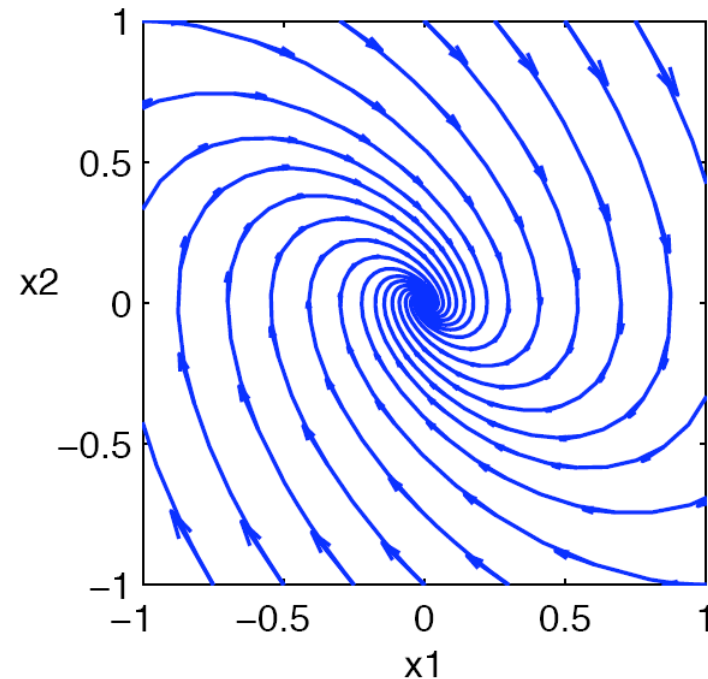
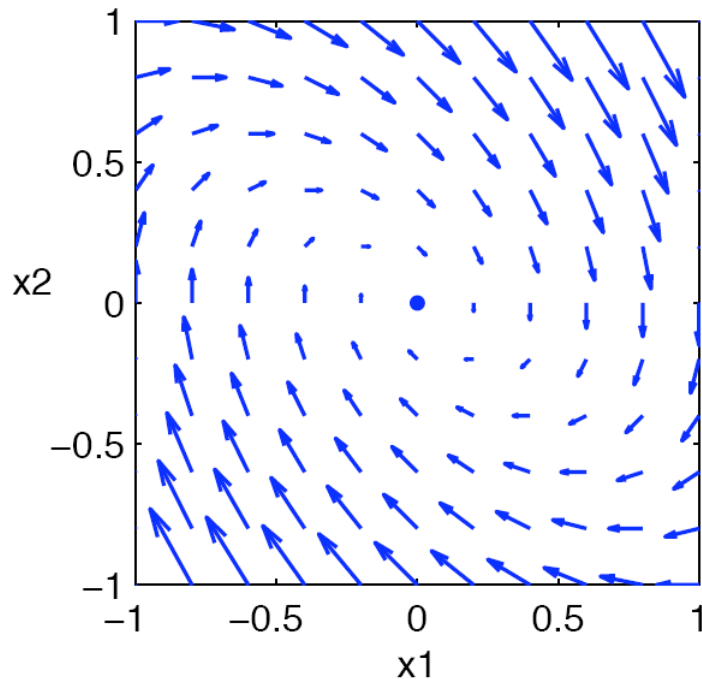
- **Ziel #1: Stabilität**
 - Prüfe, ob Closed-Loop-System stabil ist
- **Ziel #2: Performanz**
 - Untersuche das Verhalten des Closed-Loop-Systems in dynamischen Situationen
- **(Ziel #3: Robustheit)**

Einschwingverhalten



Phasenportraits

- Visualisierung für 2D-Dynamik
- Zustandsdynamik: $\dot{x} = f(x, u(x)) = F(x)$
- Zeichne $F(x)$ in der Ebene
- Beispiel:
$$\frac{d}{dt} \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} x_2 \\ -x_1 - x_2 \end{bmatrix}$$



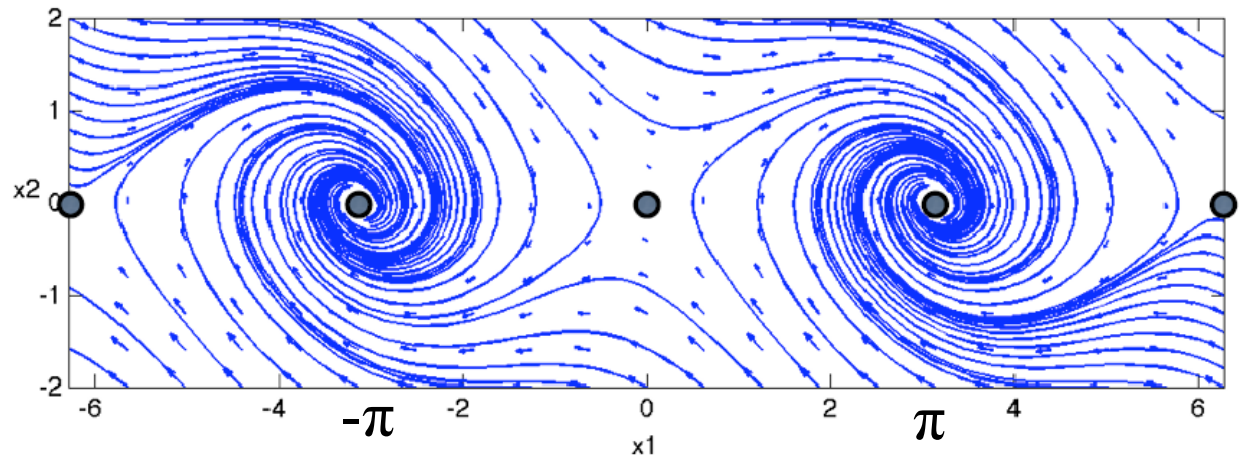
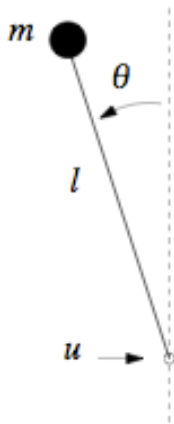
Fixpunkte

- Fixpunkte x_e sind stationäre Zustände der Dynamik:

$$\dot{x} = F(x) \quad F(x_e) = 0$$

- Beispiel:

$$\frac{dx}{dt} = \begin{bmatrix} x_2 \\ \sin x_1 - \gamma x_2 \end{bmatrix} \Rightarrow x_e = \begin{bmatrix} \pm n\pi \\ 0 \end{bmatrix} \begin{array}{l} \text{Winkel } \theta \\ \text{Winkelgeschwindigkeit } \dot{\theta} \end{array}$$

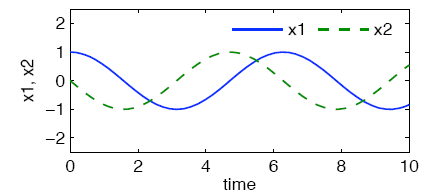
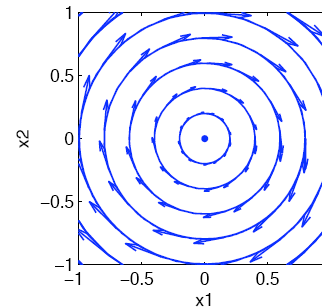


Stabilität von Fixpunkten

Ein Fixpunkt ist:

- **Stabil** wenn nahe Startzustände in seiner Nähe bleiben

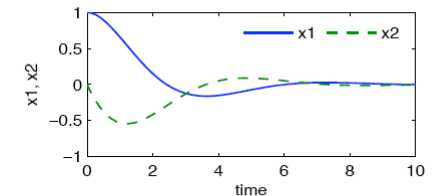
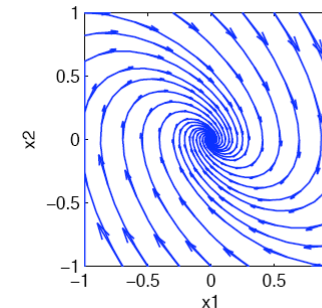
- Lyapunov-Stabilität



$$\|x(0) - x_e\| < \delta \implies \|x(t) - x_e\| < \epsilon$$

- **Asymptotisch stabil** wenn alle nahen Anfangszustände zum Fixpunkt konvergieren

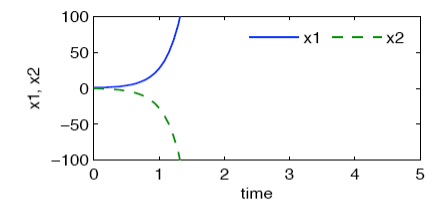
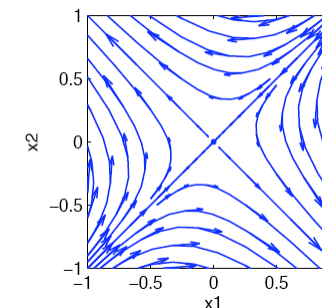
- Stabilität + Konvergenz



$$\lim_{t \rightarrow \infty} x(t) = x_e \quad \forall \|x(0) - x_e\| < \epsilon$$

- **Instabil** wenn es Startzustände gibt, die sich vom Fixpunkt entfernen

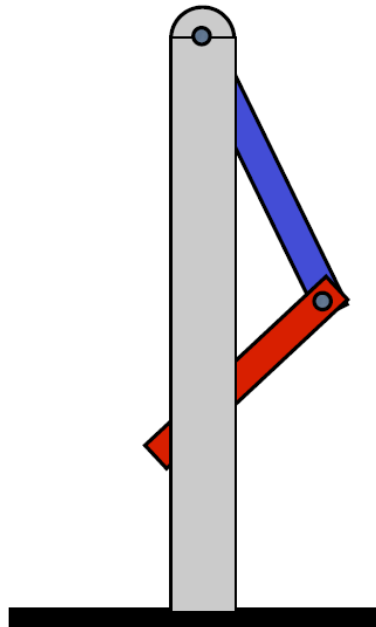
- Einige Startzustände können trotzdem zum Fixpunkt konvergieren



Beispiel: Inverses Doppelpendel

- Zustand: zwei Winkel, zwei Winkelgeschwindigkeiten
- Stark nichtlineare Dynamik

Fixpunkte:



#1



#2



#3



#4

- Stabilität:
 - #1 stabil
 - Alle anderen instabil

Stabilität Linearer Systeme

- Wir betrachten nur: $\frac{dx}{dt} = Ax \quad x(0) = x_0$
- Stabilität hängt von Eigenwerten der Dynamik-Matrix A ab:

$$\lambda(A) = \{s \in \mathbb{C} : \det(sI - A) = 0\}$$

- Einfachster Fall: Diagonale Matrix A

$$\frac{dx}{dt} = \begin{bmatrix} \lambda_1 & & & 0 \\ & \lambda_2 & & \\ & & \ddots & \\ 0 & & & \lambda_n \end{bmatrix} x$$

$$\dot{x}_i = \lambda_i x_i$$

$$x_i(t) = e^{\lambda_i t} x_i(0)$$

Asympt. Stabilität: $\lambda_i < 0$

- Block-Diagonales A (komplexe Eigenwerte)

$$\frac{dx}{dt} = \begin{bmatrix} \sigma_1 & \omega_1 & & 0 & 0 \\ -\omega_1 & \sigma_1 & & 0 & 0 \\ & & \ddots & \vdots & \vdots \\ 0 & 0 & & \sigma_m & \omega_m \\ 0 & 0 & & -\omega_m & \sigma_m \end{bmatrix} x$$

$$\lambda_j = \sigma_j \pm i\omega_j$$

$$x_{2j-1}(t) = e^{\sigma_j t} (x_i(0) \cos \omega_j t + x_{i+1}(0) \sin \omega_j t)$$

$$x_{2j}(t) = e^{\sigma_j t} (x_i(0) \sin \omega_j t - x_{i+1}(0) \cos \omega_j t)$$

Asympt. Stabilität: $\operatorname{Re} \lambda_i = \sigma_i < 0$

- **Allgemein:** Asymptotische Stabilität g.d.w. $\operatorname{Re} \lambda_i < 0 \quad \forall \lambda_i \in \lambda(A)$

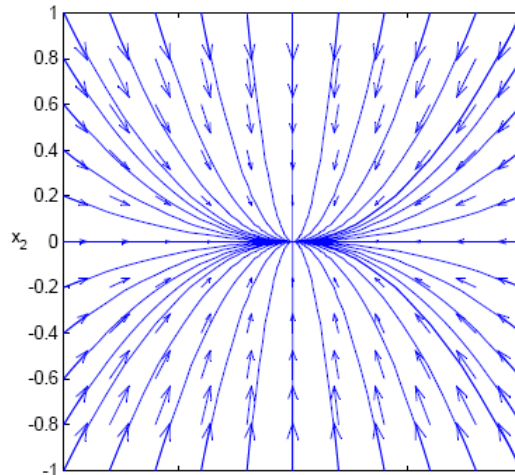
Eigenwerte der Systemmatrix A bestimmen Stabilität

$$\dot{x} = Ax + Bu$$

~~$$y = Cx + Du$$~~

Real e-values

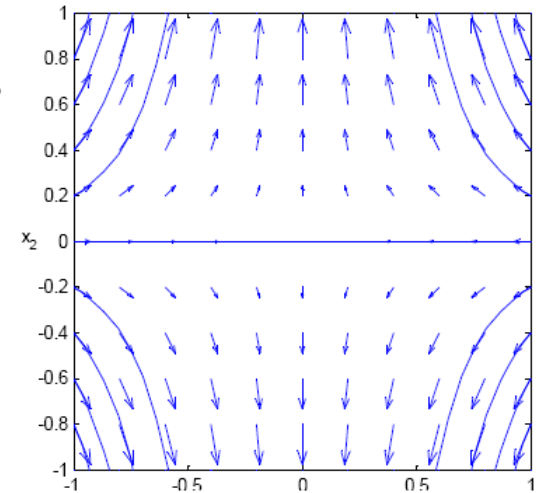
$$\operatorname{Re}(\lambda_i) < 0$$



Real e-values

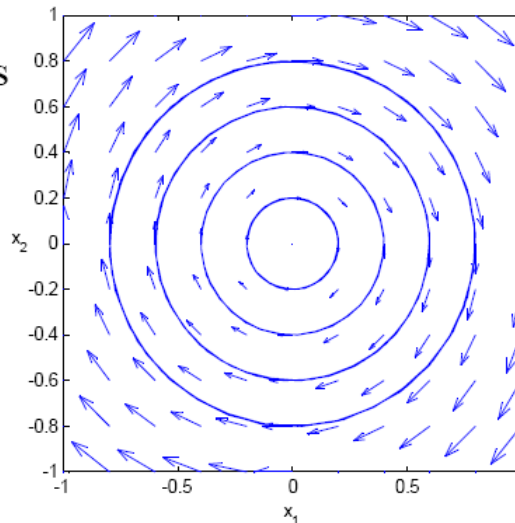
$$\operatorname{Re}(\lambda_i) < 0$$

$$\operatorname{Re}(\lambda_j) > 0$$



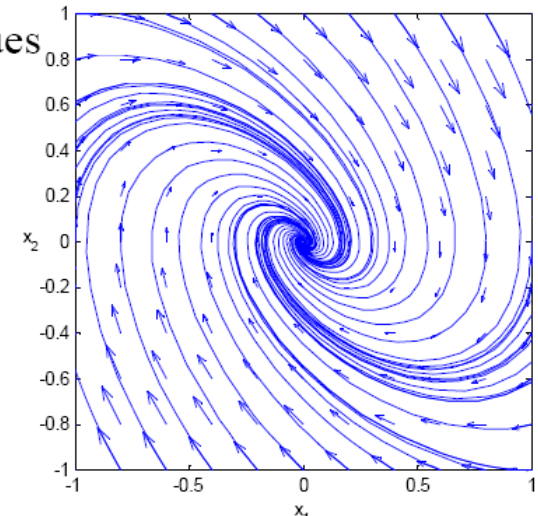
Complex e-values

$$\operatorname{Re}(\lambda_i) = 0$$



Complex e-values

$$\operatorname{Re}(\lambda_i) < 0$$



Lokale Stabilität Nichtlinearer Systeme

- Asymptotische Stabilität der Linearisierung um den Fixpunkt impliziert **lokale** asymptotische Stabilität des Fixpunkts
- Linearisierung um den Fixpunkt:

$$\dot{x} = \cancel{F(x_e)} + \frac{\partial F}{\partial x} \bigg|_{x_e} (x - x_e) + \text{Terme höherer Ordnung} \xrightarrow{\text{Linearisierung}} \begin{aligned} z &= x - x_e \\ \dot{z} &= Az \end{aligned}$$

- Linearisierung instabil \Rightarrow Originalsystem lokal instabil
- Linearisierung stabil, aber nicht asymptotisch stabil \Rightarrow keine Aussage über die Stabilität des nichtlinearen Systems möglich.

Bsp: Nichtlineares System $\dot{x} = \pm x^3 \xrightarrow{\text{Linearisierung}} \dot{x} = 0$

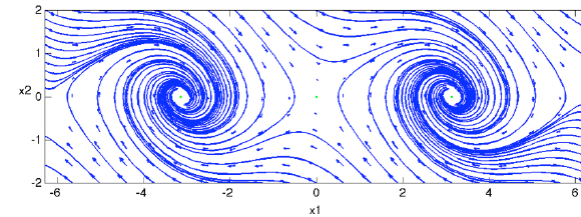
- Linearisierung ist stabil, aber nicht asymptotisch stabil
- Je nach Vorzeichen ist Originalsystem stabil oder instabil

- Lokale Approximation nützlich für Auslegung von Reglern
 - Regler wird benutzt, um System nahe am Fixpunkt zu halten
 - Wenn die Dynamik durch die Linearisierung gut repräsentiert ist, kann man daraus einen linearen Regler ableiten

Stabilitätsanalyse für Pendel

- Systemdynamik: $x = (\theta, \dot{\theta})$

$$\frac{dx}{dt} = \begin{bmatrix} x_2 \\ \sin x_1 - \gamma x_2 \end{bmatrix}$$



- Oberer Fixpunkt

- Linearisierung: $\theta = x_1 \ll 1 \implies \sin x_1 \approx x_1$

$$\frac{dx}{dt} = \begin{bmatrix} x_2 \\ x_1 - \gamma x_2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0 & 1 \\ 1 & -\gamma \end{bmatrix} x$$

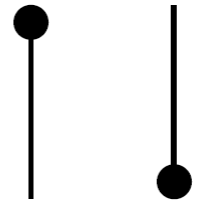
- Eigenwerte: $-\frac{1}{2}\gamma \pm \frac{1}{2}\sqrt{4 + \gamma^2}$ positiver Eigenwert => **instabil**

- Unterer Fixpunkt

- Linearisierung: $x_1 = \pi + z_1$: $\sin(\pi + z_1) = -\sin z_1 \approx -z_1$

$$\begin{aligned} z_1 &= x_1 - \pi \\ z_2 &= x_2 \end{aligned} \implies \frac{dz}{dt} = \begin{bmatrix} z_2 \\ -z_1 - \gamma z_2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0 & 1 \\ -1 & -\gamma \end{bmatrix} z$$

- Eigenwerte: $-\frac{1}{2}\gamma \pm \frac{1}{2}\sqrt{-4 + \gamma^2}$ haben alle negativen Realteil
=> **lokale Stabilität**



Stabilitätsanalyse mit Ljapunow-Funktion (Direkte Methode)

- Idee: Beschreibe Entwicklung einer "Energie" im System

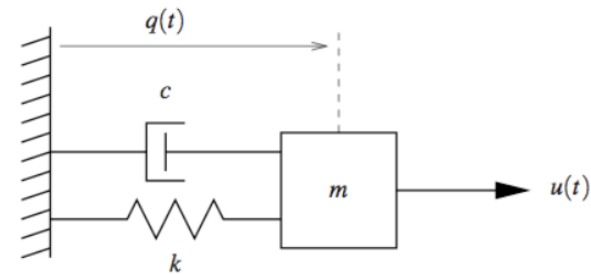
- Finde eine Funktion, die den Abstand zum Fixpunkt beschreibt
- Analysiere deren Verhalten

- Beispiel: Feder-Masse-System

- Können wir zeigen, dass alle Anfangszustände zum Ruhezustand laufen, ohne Differentialgleichungen zu lösen?

- Systemdynamik:

$$\frac{dx}{dt} = \begin{bmatrix} x_2 \\ -\frac{k}{m}x_1 - \frac{c}{m}x_2 \end{bmatrix} \quad \begin{array}{l} x_1 = q \\ x_2 = \dot{q} \end{array}$$



$$m\ddot{q} + c\dot{q} + kq = 0$$

- Berechne Energie und deren Ableitung

$$\begin{aligned} V(x) &= \frac{1}{2}kx_1^2 + \frac{1}{2}mx_2^2 & \frac{dV}{dt} &= kx_1\dot{x}_1 + mx_2\dot{x}_2 \\ & & &= kx_1x_2 + mx_2\left(-\frac{c}{m}x_2 - \frac{k}{m}x_1\right) = -cx_2^2 \end{aligned}$$

- Energie ist nichtnegativ und fällt immer => muss sich Null annähern
=> x_1 und x_2 fallen auf Null

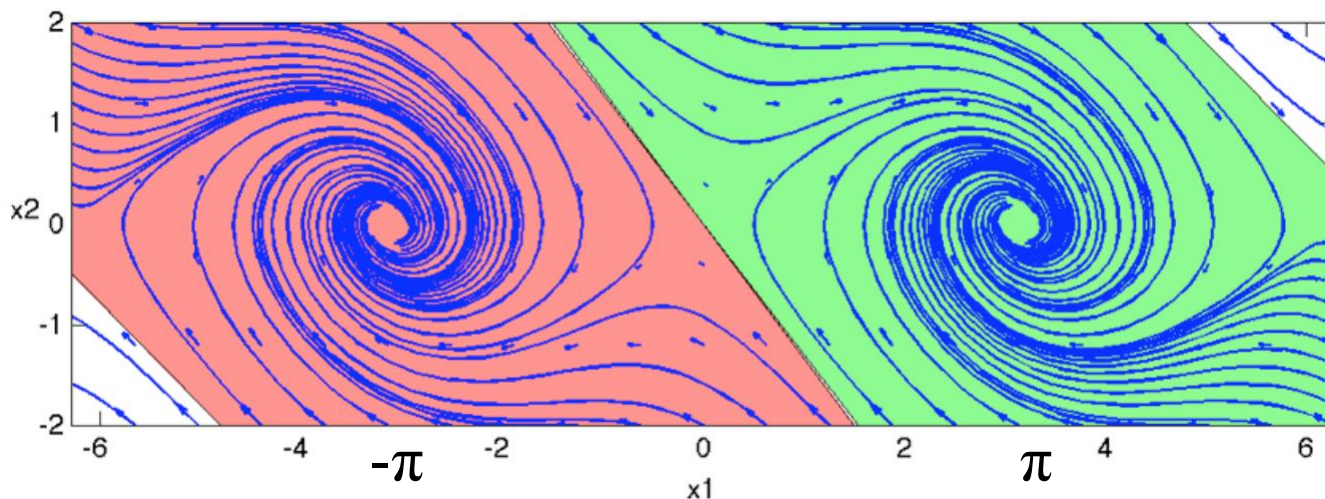
Lokales und Globales Verhalten

■ Stabilität ist ein lokales Konzept

- Fixpunkte definieren das lokale Verhalten eines Systems
- Ein System kann stabile und instabile Fixpunkte haben

■ Einzugsgebiet

- Menge der Startwerte, die gegen einen Attraktor konvergieren



Periodische Attraktoren / Grenzzyklen

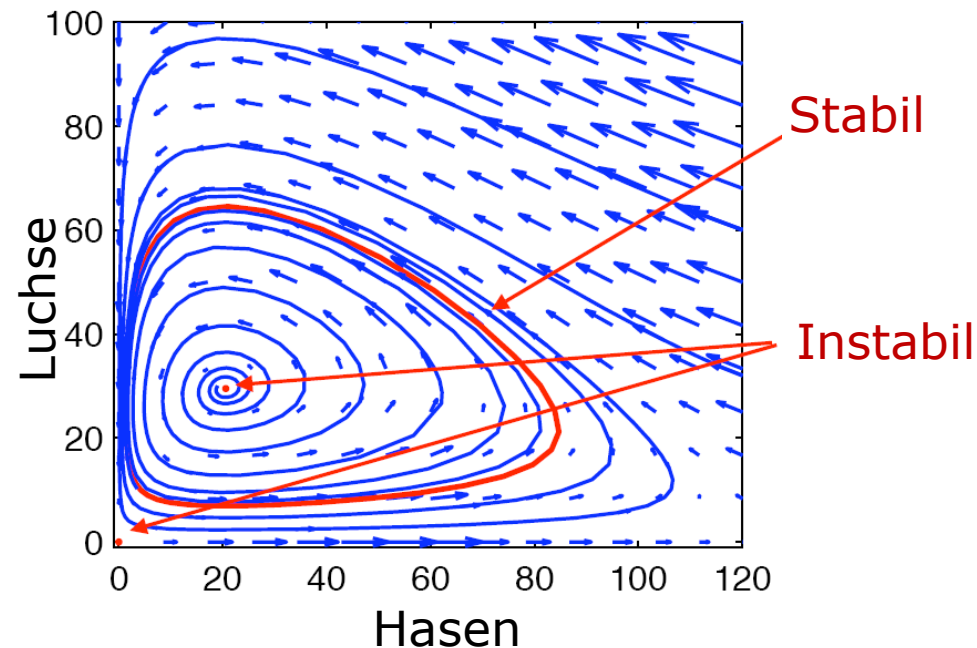
■ Räuber-Beute-Dynamik

$$\frac{dH}{dt} = rH \left(1 - \frac{H}{k}\right) - \frac{aHL}{c+H} \quad H \geq 0$$
$$\frac{dL}{dt} = b \frac{aHL}{c+H} - dL \quad L \geq 0.$$

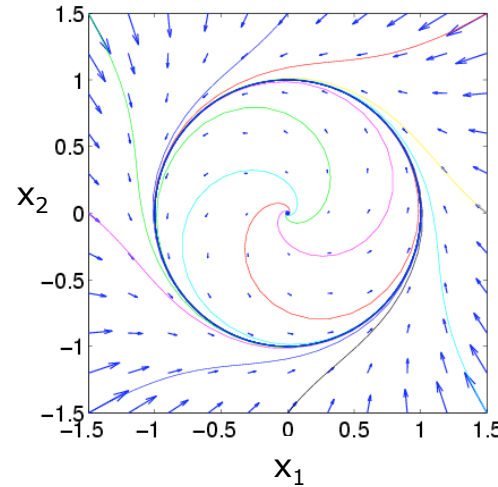
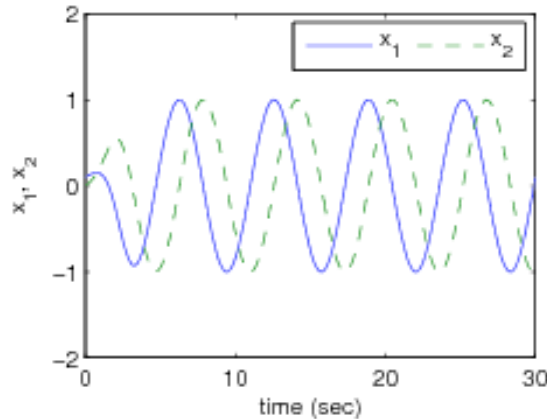
$H(t)$ — Anzahl der Hasen
 $L(t)$ — Anzahl der Luchse
 r — Vermehrungsrate der Hasen
 k — Maximale Hasenanzahl
 a — Dezimierung der Hasen durch Luchse
 c — verhindert Aussterben der Hasen
 b — Vermehrungsrate der Luchse
 d — Sterberate der Luchse

■ Grenzzyklus:

- Populationen oszillieren
- Grenzzyklus ist stabil (nahe Startpunkte konvergieren gegen den periodischen Attraktor)
- Dies ist ein globales Systemverhalten



Einfaches Beispiel für Grenzzyklus



■ Dynamik:

$$\frac{dx_1}{dt} = -x_2 + x_1(1 - x_1^2 - x_2^2)$$

$$\frac{dx_2}{dt} = x_1 + x_2(1 - x_1^2 - x_2^2)$$

■ $\|x\| = 1$ ist eine invariante Menge

$$x(0) \in M \Rightarrow x(t) \in M, \quad \forall t \in \mathbb{R}$$

■ Stabilität einer Invariante:

$$V(x) = \frac{1}{4}(1 - x_1^2 - x_2^2)^2$$

$$\begin{aligned} \dot{V}(x) &= -(x_1\dot{x}_1 + x_2\dot{x}_2)(1 - x_1^2 - x_2^2) \\ &= \dots \end{aligned}$$

$$= -(x_1^2 + x_2^2)(1 - x_1^2 - x_2^2)^2$$

=> asymptotisch stabil!