

Fakultät Elektrotechnik und Informationstechnik Institut für Regelungs - und Steuerungstheorie

Prof. Dr.-Ing. habil. Dipl. Math. Klaus Röbenack

# Nichtlineare Regelungstechnik 2 \*

Prof. Dr.-Ing. habil. Dipl. Math. Klaus Röbenack

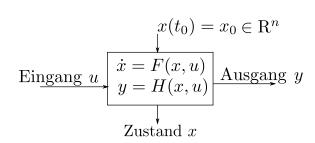
21. Oktober 2015

# Inhaltsverzeichnis

1	1.1 Systembeschreibung, Einführungsbeispiele				
2	undlagen Lineare Algebra Felder und Ableitungen Vektorfelder und Flüße				
3	Differentialgeometrische Begriffe3.1Differentialoperatoren143.1.1Lie-Ableitung eines Skalarfeldes143.1.2Koordinateenwechsel eines Vektorfeldes163.1.3Lie-Ableitung eines Vektorfeldes173.1.4Pull-Back und Lie-Ableitung eines Kovektorfeldes193.2Lie-Klammer und dynamische Systeme203.3Distributionen und Kodistributionen223.4Involitive Distributionen22				
4	ersprungen 28				
5	Reglerentwurf mittels exakter Linearisierung295.1Eingangs-Ausgangs-Linearisierung eingangsaffiner Systeme295.1.1Relativer Grad und grundsätzliches Vorgehen295.1.2Byrnes-Isidori Normalform305.1.3Stabilisierung einer Ruhelage345.1.4Stabilisierung in eine Ausgangstrajektorie365.2Eingangs-Ausgangs-Linearisierung für allg. nichtlineare Systeme365.2.1Relativer Grad und Eingangs-Ausgangs-Normalform365.2.2Byrnes-Isidori-NF für nicht eingangsaffine Systeme475.3Exakte Eingangs-Zustands-Linearisierung475.4Relativer Grad und Flachheit im Eingrößenfall46				
6	Beobachterentwurf496.1 Beobachtbarkeit496.2 High-Gain-Beobachter für autonome Systeme506.3 High-Gain-Beobachter für nichtautonome Systeme506.4 Exakte Linearisierung des Beobachtungsfehlers50				

# 1 Einführung

Nichtlineare Zustandsraummodelle (Systeme gewohnliche Differentialgleichung 1. Ordnung)



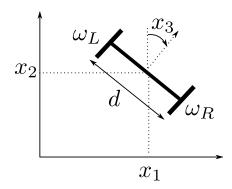
$$F: \mathbf{R}^n \times \mathbf{R}^m \to \mathbf{R}^n$$
  
$$F: \mathbf{R}^n \times \mathbf{R}^m \to \mathbf{R}^p$$

Beispiel für diese Systemklasse

- Starrkörpermodell
- Elektrische Netzwerke
- Chemische Reaktoren mit idealer Durchmischung

# 1.1 Systembeschreibung, Einführungsbeispiele

Beispiel. 1.1: Kinematisches Modell eines mobilen Roboters



Antrieb:  $\omega_L, \omega_R \dots$  Winkelgeschwindigkeit links, rechts Rad

$$\begin{array}{lcl} u_1 & = & \frac{r}{2}(\omega_L + \omega_R) & \to & \text{translatorischer Anteil} \\ u_2 & = & \frac{r}{d}(\omega_L - \omega_R) & \to & \text{rotatorischer Anteil} \end{array}$$

 $r\dots$  Radius der Räder

 $d \dots$  Achsenlänge

$$\begin{pmatrix} \dot{x}_1 \\ \dot{x}_2 \\ \dot{x}_3 \end{pmatrix} = \underbrace{\begin{pmatrix} \sin x_3 \\ \cos x_3 \\ 0 \end{pmatrix}}_{\text{transl.Bew}} \cdot u_1 + \underbrace{\begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ 1 \end{pmatrix}}_{\text{rot.Bew}} \cdot u_2$$

Ausgang: Position in der Ebene

$$y_1 = x_1$$
$$y_2 = x_2$$

# Beispiel. 1.2: Hochsteller (Boost Converter)

Spannung in Masche

$$L\dot{I} = E + \begin{cases} 0, & d = 1 \\ -u, & d = 0 \end{cases}$$

Ströme im Knoten

$$C\dot{U} = -\frac{U}{R} + \begin{cases} I, & d = 0 \\ 0, & d = 1 \end{cases}$$

Zustand

$$x = \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \end{pmatrix} = (\frac{I}{U})$$

$$\dot{x}_1 = -(1-d)\frac{1}{L}x_2 + \frac{E}{L} 
\dot{x}_2 = (1-d)\frac{1}{C}x_1 - \frac{1}{RC}x_2$$

Signalbereich für d:

 $d \in [0,1]$ : Ideales Schalten  $\Rightarrow$  linear, aber ereignisdiskret

 $d \in [0,1]$ : Mitteilung, PWM  $\Rightarrow$  zeitkontinieurlich, aber nichtlinear

# 2 Grundlagen

# 2.1 Lineare Algebra

 $\bullet$  n-dim , reeller Vektorraum  $^1$   $\mathrm{R}^n$  Elemente: Vektoren bzw. Spaltenvektoren

$$x \in \mathbb{R}^n, \qquad x = \begin{pmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix}$$

• Einheitsvektoren

$$e_1 = \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ \vdots \\ 0 \end{pmatrix}, \dots, e_n = \begin{pmatrix} 0 \\ \vdots \\ 0 \\ 1 \end{pmatrix}$$

bilden Basis des  $\mathbf{R}^n$  Standartbasis

ullet Jeder Vektor  $x \in \mathbb{R}^n$  läßt sich eindeutig als Linearkombination der Basisvektoren darstellen

$$x = x_1 e_1 + \dots + x_n e_n$$

• Lineare Hütte von r Vektoren  $v_1, \ldots, v_r \in \mathbb{R}^n$  ist die Menge aller Linearkombination:

$$span\{v_1,\ldots,v_r\} = \{\alpha_1v_1 + \ldots + \alpha_rv_r | \alpha_1,\ldots,\alpha_r \in \mathbb{R}\}\$$

Die lineare Hütte ist ein Untervektorraum  $^2$  des  $\mathbf{R}^n$ 

•  $m \times n$  -Matrix  $A \in \mathbb{R}^{m \times n}$ 

$$A = \begin{pmatrix} a_{11} & \dots & a_{1n} \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{m1} & \dots & a_{mn} \end{pmatrix}$$

• Bild(image,range) einer Matrix A:

$$\begin{array}{lll} \operatorname{im} A & = & \{y \in \mathbf{R}^m : \exists \times \in \mathbf{R}^n & \operatorname{mit} & y = Ax \} \\ & = & \{(Ax) \in \mathbf{R}^m | \forall \times \in \mathbf{R}^n \} \end{array}$$

<sup>&</sup>lt;sup>1</sup>VR = Vektorraum

 $<sup>^2 {\</sup>sf UVR} = {\sf Untervektorraum}$ 

A spaltenweise

$$A = (v_1, \dots, v_n) \in \mathbb{R}^{m \times n}$$
  
 $(v_1, \dots, v_m) \in \mathbb{R}^{m \times m}$ 

Linearkombination:

$$Ax = x_1v_1 + \dots + x_nv_n$$

Es gilt: im = span $\{v_1, \ldots, v_n\}$ 

• Kern (kernel, null space) der Matrix A:

$$\ker A = \{ x \in \mathbf{R}^n | Ax = 0 \}$$

- im A ist UVR des  $\mathbb{R}^m$ , Rang: rang A = dim(im A)
- $\bullet$  kerA ist UVR des  $\mathbf{R}^n$
- Zerlegungen:

• Die Matrix  $A \in \mathbb{R}^{m \times n}$  wird mit unter synonym in lin. Abb. (lineare Operator) behandelt:

$$\begin{array}{ccc} \mathbf{A} & : & x \to Ax \\ \mathbf{A} & : & \mathbf{R}^n \to \mathbf{R}^m \end{array}$$

Notation:  $A \in L(\mathbb{R}^n, \mathbb{R}^m)$ 

• Der Dualraum  $(R^n)^*$  des  $R^n$  besteht aus dem auf  $R^n$  definierten linearen Funktionalen (Linearformen): $(R^n)^* = L(R^n, R)$ 

$$\underbrace{(\omega_1, \dots, \omega_n)}_{\omega \in \mathbf{R}^{n*}} \cdot \underbrace{\begin{pmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix}}_{x \in \mathbf{R}^n} = y \in \mathbf{R}$$

Darstellung durch Zeilenvektoren der Form  $\omega = (\omega_1, \dots, \omega_n)$ , die man auch Kovektoren nimmt.

• der Dualraum ist selber ein n-dim. reeller VR. Standartbasis (Kanonische Basis)

$$e_1^* = (1, 0, \dots, 0)$$
  
 $e_1^* = (0, \dots, 0, 1)$ 

Darstellung von  $\omega$ .

$$\omega = \omega_1 e_1^* + \dots + \omega_n e_n^*$$

• Inneres Produkt (Skalarprodukt)

$$\langle \cdot, \cdot \rangle : (\mathbf{R}^n)^* \times \mathbf{R}^n \to \mathbf{R}$$

mit

$$\langle \omega, x \rangle = \omega x$$

$$= (\omega_1, \dots, \omega_n) \begin{pmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix}$$

$$= \sum_{i=1}^n \omega_i x_i$$

$$\langle \omega, e_j \rangle = \omega_j$$

$$\langle e_i^*, x \rangle = x_i$$

 $\bullet$  Die Basis  $\{e_1^*,\dots,e_n^*\}$  ist die zu  $\{e_1,\dots,e_n\}$  duale Basis, d.h.

$$\langle e_i^*, e_j \rangle = \delta_{ij} \qquad ; 1 \le i, j \ge n$$

mit dem Kroneckersymbol

$$\left\{ \begin{array}{ll} 1 & \quad \text{für } i = j \\ 0 & \quad \text{sonst} \end{array} \right.$$

# 2.2 Felder und Ableitungen

Sei  $M \in \mathbb{R}^n$  offen.

$$h: M \to \mathbf{R}$$
 ... Skalarfeld  $f: M \to \mathbf{R}^n$  ... Vektorfeld  $\omega: M \to (\mathbf{R}^n)^*$  ... Kovektorfeld ... Differentialform  $(\sim 1. \text{ Grades})$   $(1. \text{ Form, Pfaffsche Form})$ 

• Neben Darstellung eines Vektorfeldes als Spaltenvektor

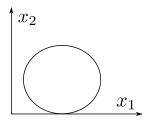
$$f(x) = \begin{pmatrix} f_1(x) \\ \vdots \\ f_n(x) \end{pmatrix}$$

wird auch die Notation

$$f(x) = f_1(x)\frac{\partial}{\partial x_1} + \dots + f_n(x)\frac{\partial}{\partial x_n}$$

verwendet.

$$\left\{\frac{\partial}{\partial x_1},\dots,\frac{\partial}{\partial x_n}\right\}$$
 Kanonische Basis



Zugehörige duale Basis:

$$\{dx_1,\ldots,dx_n\}$$

Kovektorfeld  $\omega$ : Zeilenvektor

$$\omega(x) = (\omega_1(x), \dots, \omega_n(x))$$

oder

$$\omega(x) = (\omega_1(x)dx_1 + \dots + \omega_n(x)dx_n)$$

• Jacobimatrix, vektorielle Funktion

$$F: M \to \mathbb{R}^m$$

$$F'(x) = dF(x) = \begin{pmatrix} \frac{\partial F_1}{\partial x_1}(x) & \dots & \frac{\partial F_1}{\partial x_n}(x) \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ \frac{\partial F_m}{\partial x_1}(x) & \dots & \frac{\partial F_m}{\partial x_n}(x) \end{pmatrix} \in \mathbb{R}^{m \times n}$$

ullet Gradient bzw. Differential eines Skalarfelds h

$$h'(x) = dh(x) = \left(\frac{dh}{dx_1}, \dots, \frac{dh}{dx_n}\right) \in (\mathbb{R}^n)^*$$

Gradient ist ein Kovektorfeld (KVF) läßt sich ein KVF als Gradient eines Skalarfelds (SF) darstellen, so heißt es exakte Differential, exakte 1-Form, ... Das zugehörige SF heißt Potential.

• Hessematrix des Skalarfelds *h*:

$$h''(x) = \begin{pmatrix} \frac{\partial^2 h}{\partial x_1^2} & \cdots & \frac{\partial^2 h}{\partial x_1 \partial x_n} \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ \frac{\partial^2 h}{\partial x_n^2} & \cdots & \frac{\partial^2 h}{\partial x_n \partial x_n^2} \end{pmatrix} \in \mathbf{R}^{n \times m}$$

#### Lemma/Satz von Schwarz:

Das SF  $h: M \to \mathbb{R}$  sei im Pkt  $p \in M$  zweimal stetig diffbar, Dann gilt:

$$\frac{\partial^2 h}{\partial x_i \partial x_j}(p) = \frac{\partial^2 h}{\partial x_j \partial x_i} \text{ für } i, j = i, j = 1, \dots, n.$$

#### Pioncaresches Lemma:

Sei  $\omega:M\to (\mathbf{R}^n)^*$  ein stetig diffbares KVF und

$$U = B_r(p) = \{x \in M | \|x - p < r\| \}, r > 0.$$

Diffentialform  $\omega$  ist auf U genau dann exakt, wenn

$$\frac{\partial \omega_i}{\partial x_i}(x) = \frac{\partial \omega_j}{\partial x_i}(x) \qquad \forall x \in U \text{ und all } i, j = 1, \dots, n.$$

Beispiel:

$$\begin{split} \omega(x) &= \underbrace{3x^2y^2}_{\omega_1} dx + \underbrace{2x^3y}_{\omega_2} dy \\ &= (3x^2y^2, \quad 2x^3y) \\ \frac{\partial}{\partial y} 3x^2y^2 &= 6x^2y \text{ exakt} \\ \frac{\partial}{\partial x} 2x^3y &= 6x^2y \text{ exakt} \end{split}$$

Potential:

$$h(x) = x^3y^2$$
  

$$dh(x) = (3x^2y^2, \quad 2x^3y)$$

Beweis:  $\Rightarrow \omega$  sei. d.h.  $\exists$  SF  $h:U\to \mathbf{R}$  mit  $dh=\omega$  bzw.  $w_i=\frac{\partial h}{\partial x_i}$  Dann gilt.

$$\frac{\partial \omega_i}{\partial x_i} = \frac{\partial^2 h}{\partial x_i \partial x_i} = \frac{\partial^2 h}{\partial x_i \partial x_i} = \frac{\partial \omega_j}{\partial x_i}$$

Sei  $x \in U$ . Die Verbindungsstrecke  $\{(1-t)p+tx|0 \le t \le 1\}$  liegt ganz in U. O.E. sei p=0. Ansatz:

$$h(x) = \int_0^1 (\sum_{i=1}^n \omega_i(tx)x_i)dt \qquad \forall x \in U \Rightarrow \frac{\partial h}{\partial x_k} = \omega_k$$

## 2.3 Vektorfelder und Flüße

Sei  $M \subseteq \mathbb{R}^n$  offen,

 $F: M \times \mathbf{R} \to \mathbf{R}^n$  ein zeitabhängige Vektorfeld (VF). Anfangswertsaufgabe (AWA) mit Anfangszeitpunkt  $t_0 \in \mathbf{R}$  und Anfangswert  $p \in M$ :

$$\dot{x} = F(x,t), \quad x(t_0) = p \quad \text{AWA1}$$

Sei  $I \subseteq R$  ein offene Intervall im  $t_0$ .

Eine diffbare Funktion.  $\phi: A \to M$  heißt Lokale Lösung von (AWA1) wenn

$$\dot{\phi}(t) = F(\phi(t), t) \quad \forall t \in I$$
  
 $\phi(t_0) = p.$ 

Existenzsätze:

- 1. Reano: Sei F stetig. Dann existiert eine (lokale) Lösung der (AWA1), aber nicht unbedingt eindeutig.
- 2. Picard-Lindelöff: F geringe zusätzlich eine Lipschitz-Bed. in 1.Argument,  $\exists L \geq 0 : \|F(x,t) F(y,t)\| \leq L \cdot \|x-y\|$ , dann existiert eine lokale eindeutige Lösung von (AWA1).

Beweisidee zu 2: (AWA1) ist gleichwertig mit Integralgleichung

$$\underbrace{x_{k+1}}_{\text{Picard-Iteration mit }x_0(t) \; \equiv \; p} = \underbrace{p}_{=x(t_0)} + \int_{t_0}^t F(x_k(\tau),\tau) d\tau$$

Folgerung aus Mittelwertsatz der Differentialrechnung:

Sei  $F: M \times \mathbb{R} \to \mathbb{R}^n$  stetig diffbar. Dann genügt F auf jede kompakten Teilmenge  $K \subset M \times \mathbb{R}$  einer Litpschitz-Bed. mit der Lipschitz-Konstanten.

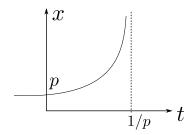
$$L:=\max_{(x,t)\in K}\lVert\frac{\partial f(x,t)}{\partial x}\rVert<\infty$$

⇒ Lipschitz Bedingung ist lokal erfüllt.

Beispiel:  $F(x,t) = x^2$  $\Rightarrow \dot{x} = x^2, \quad x \underbrace{(0)}_{=t_0} = p > 0$ 

$$\frac{dx}{dt} \Rightarrow \frac{dy}{y^2}|_p^x = d\tau|_0^t \Rightarrow x(t) = \phi(t) = \frac{p}{1 - t_p}$$

Existenzintervall  $I = \{-\infty, \frac{1}{p}\}$ 



Sei  $M\subseteq\mathbf{R}^n$  offen,  $f,:M\to\mathbf{R}^n$  ein Vektorfeld, Dgl

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

## Satz(Folgerung von Picard-Lindelöff)

Das Vektorfeld f sei stetig diffbar. Für jedes  $p\in M$  existiert dann ein Intervall  $I_p$  um 0, eine offene Kugel  $U_p\subseteq M$  um p sowie eine stetig diffbare Abbildung  $\varphi:I_p\times U_p\to M$  mit

• 1. Lösung der Dgl:

$$\frac{\partial}{\partial t}\varphi(t,x) \equiv f(\dot{\varphi}(t,x)), \quad \forall t \in I_p \forall x \in U_p$$

• 2. Verträglichkeit mit Anfangsbedingungen:

$$\varphi(0,x) = x, \quad \forall x \in U_p$$

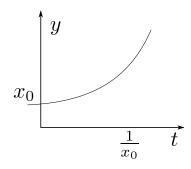
• 3. Eindeutigkeit: Jede andere Lösung , die 1. und 2. erfüllt, stimmt für kleine |t| mit  $\varphi$  überein.

#### Bemerkung

- Die Abbildung  $\varphi$  heißt Fluss des VF f (bzw. der Dgl) und ist die allg. Lösung. Notation:  $\varphi_t(\cdot)=\varphi(t,\cdot)$
- ullet Zu jedem Anfangswert p ex. ein maximales Existemintervall  $I_p$ , überwelches die Lösung der Dgl. nicht mehr fortgesetzt werden kann.

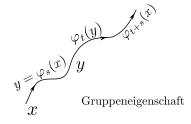
Beispiel:  $\dot{x} = x^2$ , Lösung:

$$\varphi_t(x_0) = \frac{x_0}{1-tx_0} \qquad \mathrm{f} \ddot{\mathsf{u}} \mathsf{r} x_0 > 0 : I_{x_0} = (-\infty, \frac{1}{x_0})$$



• |s|, |t|klein gilt:

$$\varphi_{t+s}(x) = \varphi_t(\varphi_s(x))$$



Spezialfall. s = -t:

$$\varphi_t(\varphi_{-t}(x)) = \varphi_{t-t}(x) 
= \varphi_0(x) 
- x$$

$$\Rightarrow \varphi_t^{-1}(x) = \varphi_{-t}(x)$$

- Ist f r-mal stetig diffbar  $\Rightarrow \varphi$  ist r-mal stetig diffbar nach zustand  $\varphi$  ist (r+1) mal stetig diffbar nach zeit
- ullet Ein Fluss, der auf R imes M definiert ist, heißt globaler Fluss.

#### **Beispiel**

• Konstantes VF  $f(x) = b \in \mathbb{R}^n$ 

$$\varphi_t(x) = x + bt$$
  
 $\dot{\varphi}_t(x) = b = f(\varphi_t(x))$ 

• Lineares VF  $f: \mathbb{R}^n \to \mathbb{R}^n$  mit

Matrixexponentialfunktion:

$$e^A = \sum_{k=0}^{\infty} \frac{1}{k!} A^k$$

Gruppeneigenschaft:

$$\varphi_{t}(\varphi_{s}(x)) = e^{At}e^{As}x 
= (I + tA + \frac{1}{2}t^{2}A^{2} + \dots)(I + As + \frac{1}{2}A^{2}s^{2} + \dots)x 
= (I + (t+s)A + (\frac{1}{2}t^{2} + ts + \frac{1}{2}s^{2})A^{2} + \dots)x 
= e^{A(t+s)}x = \varphi_{t+s}(x)$$

#### Reihenentwicklung des Flusses

 $f:M\to {\bf R}^n$  glatt  $\Rightarrow$  Fluss  $\varphi_t$  auch glatt Reihensatz:

$$\varphi_t(x) = v_0(x) + v_1(x)t + v_2(x)t^2 + O(t^3)$$

$$VF \quad v_0, v_1, v_2 : M \to \mathbb{R}^n$$

Wegen  $\varphi_0(x)\equiv x\Rightarrow v_0(x)\equiv x$  bzw.  $v_0=\mathrm{id}=\mathrm{Identische}$  Abbildung  $\Rightarrow \varphi_t(x)=x+v_1(x)t+v_2(x)t^2+O(t^3)$  Einerseits:

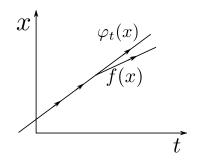
$$f(\varphi_t(x)) = f(x + v_1(x)t + v_2(x)t^2 + O(t^3))$$
  
=  $f(x) + f'(x)v_1(x)t + ...$ 

Anderseits:

$$\begin{array}{rcl}
\dot{\varphi}_t(x) & = & v_1(x) + 2v_2(x)t + \dots \\
\Rightarrow & v(x) & = & f(x) \\
v_2(x) & = & \frac{1}{2}f'(x)v_1(x)
\end{array}$$

Damit

$$\varphi_t(x) = x + f(x)t + \frac{1}{2}f'(x)f(x)t^2 + O(t^3)$$
(2.3)



Daraus folgt:

$$\frac{\partial \varphi_t(x)}{\partial x} = I + f'(x)t + \dots \tag{2.4}$$

$$\varphi_t(x) = x - \varphi(x)t + \frac{1}{2}f'(x)f(x)t^2 + \dots$$
 (2.5)

#### Lokale Invertierbarkeit von $\varphi_t$

 $f:M\to \mathbf{R}^n$  stetig diffbar,  $p\in M$   $\Rightarrow$  Fluss  $\varphi:I_p\times U_p\to M$  existiert und ist auch stetig diffbar.  $\varphi_t(x)=x$ 

$$\varphi_0'(x) = \frac{\partial \varphi_0(x)}{\partial x} = I$$

ist regulär

 $arphi_t'$  stetig  $\Rightarrow$  für kleine |t| ist auch  $arphi_t'$  regulär

Satz über Umkehrfunktion:

Es ex. offene Umgebungen  $U\subset U_p$  von p und V von  $\varphi_t(p)$ , so dass  $\varphi_t|_u$  (eingeschränkt auf U) bijektiv ist und eine Umkehrabb.  $\varphi_t^{-1}:V\to U$ , die stetig diffbar ist.

M.a.W,:  $\varphi_t$  ist ein (lokale ) Diffeomorphismus

#### Satz:

Sei  $\varphi_t$  der Fluss von

$$\dot{x} = f(x) \tag{2.2}$$

mit stetig diffbarem VF  $f: M \to \mathbb{R}^n$ . Dann ist  $\varphi'_t(p)$  die Lösung der Anfangswertaufgabe

$$\dot{x} = f'(\varphi_t(p)) \cdot x 
 x(0) = I$$
(2.6)

Gl.(2.6) heißt Variationsgl. von (2.2). Die Lösung von (2.6) heißt (normiert)

#### **Fundamentalmatrix**

Beweis: Sei  $\bar{x}(t) := \varphi'_t(p)$ .

$$\begin{split} \dot{\bar{x}}(t) &= \frac{\partial}{\partial t}\bar{x}(t) \\ &= \frac{\partial}{\partial t}\frac{\partial}{\partial x}\varphi_t(x)|_{x=p} \\ \text{Schwarz} &= \frac{\partial}{\partial x}\dot{\varphi}_t(x)|_{x=p} \\ &= \frac{\partial}{\partial x}f(\varphi_t(x))|_{x=p} \\ &= f'(\varphi_t(x))\cdot\varphi_t'(x)|_{x=p} \\ &= f'(\varphi_t(p))\cdot\bar{x}(t). \end{split}$$

Das ist die AWA (2.6).

Eindeutigkeit :  $x \equiv \bar{x}$ .

# 3 Differentialgeometrische Begriffe

# 3.1 Differentialoperatoren

## 3.1.1 Lie-Ableitung eines Skalarfeldes

Sei  $M \subseteq \mathbf{R}$  offen  $f: M \to \mathbf{R}^n$  ein  $\mathbf{Y}$ 

 $f: M \to \mathbf{R}^n$  ein VF glatt  $h: M \to \mathbf{R}$  ein SF glatt

 $\varphi_t \dots$  Fluss von f,

 $\varphi_t(x) = x + f(x)t + O(t^2)$ 

Lie-Ableitung des Skalarfeldes h entlang des VF f im Punkt  $x \in M$ :

$$L_f h(x) := \frac{d}{dt} h(\varphi_t(x))|_{t=0}$$

Berechnung:

$$L_{f}h(x) = \frac{d}{dt}h(\varphi_{t}(x))|_{t=0}$$

$$= \lim_{t \to 0} \frac{h(\varphi_{t}(x)) - h \varphi_{0}(x)}{t}$$

$$= \lim_{t \to 0} \frac{h(x+f(x)) + \dots - h(x)}{t}$$

$$= \lim_{t \to 0} \frac{h(x) + h'(x)f(x) + \dots - h(x)}{t}$$

$$= \lim_{t \to 0} (h'(x)f(x) + \dots) = h'(x)f(x)$$

$$= \langle dh(x), f(x) \rangle$$

$$= \sum_{i=1}^{n} \frac{\partial h(x)}{\partial x_{i}} f_{i}(x).$$

#### Bemekrung:

• Gemischte Lie-Ableitungen: Sei  $g:M\to\mathbb{R}^n$  ein weiteres VF:

$$L_g \underbrace{L_f h(x)}_{\text{ist SF}} = \frac{\partial L_f h(x)}{\partial x} gx$$

• Mehrfache Lie-Ableitung:

$$L_f^{k+1}h(x) = L_f(L_f^k h(x))$$
$$= \frac{\partial L_f^{\lambda} h(x)}{\partial x} f(x)$$
$$L_f^{\circ} h(x) = h(x)$$

Sei

$$\dot{x}(t) = f(x(t))$$
  
 $y(t) = h(x(t))$ 

Behauptung:

$$y^{k}(t) = L_{f}^{k}h(\varphi_{t}(x))$$

$$k = 0: \quad y(t) = h(x(t))$$

$$y^{k+1}(t) = \frac{d}{dt}y^{(k)}(t)$$

$$= \frac{d}{dt}L_{f}^{k}h(\varphi_{t}(x))$$

$$= dL_{f}^{k}h(\varphi_{t}(x)) \cdot \dot{\varphi}_{t}(x)$$

$$= dL_{f}^{k}h(\varphi_{t}(x)) \cdot f(\varphi_{t}(x))$$

$$= L_{f}^{k+1}h(\varphi_{t}(x))$$

Sei  $x(0) = x_0$ 

$$\Rightarrow y^{(k+1)}(0) = L_f^{(k+1)}h(x)$$

Sind f, h analytisch  $\Rightarrow$  Taylorreihe

$$y(t) = \sum_{k=0}^{\infty} L_f^k h(x_0) rac{t^k}{k!}$$
 Lie-Reihe

Rechenregeln:

 $f,g:M\to\mathbb{R}^n\quad VF$  glatt  $\alpha,\beta:M\to\mathbb{R}\quad SF$  glatt

$$L_{\alpha\beta}\beta(x) = \alpha(x) \cdot L_f\beta(x)$$

$$L_f(\alpha + \beta)(x) = L_f\alpha(x) + L_f\beta(x)$$

$$*L_f(\alpha\beta)(x) = \alpha(x)L_f\beta(x) + \beta(x)L_f\alpha(x)$$

$$L_{f+g}\alpha(x) = L_f\alpha(x) + L_g\alpha(x)$$

Beweis von (\*)

$$L_f(\alpha\beta)(x) = \left(\frac{\partial}{\partial x}(\alpha(x)\beta(x))\right) \cdot f(x)$$

$$= (\alpha(x)\beta'(x) + \beta(x)\alpha'(x)) \cdot f(x)$$

$$= \alpha(x)\underbrace{(\beta'(x)f(x))}_{L_f\beta(x)} + \beta(x)(\alpha'(x)\beta(x))$$

Ergänzung:

 $f: M \to \mathbb{R}^n \dots VF \ h: M \to \mathbb{R}^p \dots$  vektorrielle Abb.

$$h(x) = \begin{pmatrix} h_1(x) \\ \vdots \\ h_p(x) \end{pmatrix}$$

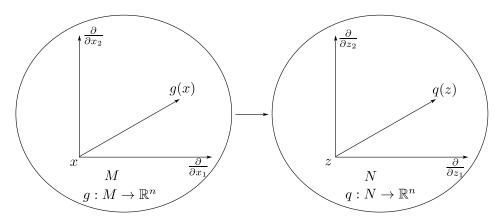
$$L_f h(x) := \frac{\partial h(x)}{\partial x} f(x) = \begin{pmatrix} dh_1(x) \\ \vdots \\ dh_p(x) \end{pmatrix} f(x)$$

$$\begin{pmatrix} L_f(h_1(x)) \\ \vdots \\ L_f h_p(x) \end{pmatrix} \dots \text{ vereinigte Notation für Lie-Ableitung}$$

etwas verpasst:

#### 3.1.2 Koordinateenwechsel eines Vektorfeldes

Seien  $M,N\subseteq\mathbb{R}^n$  offen,  $\psi:M\to N\dots$  Diffemorphismus



- ullet Differential, Push-Forward wird durch Jacobimatrix beschrieben  $\psi_*(x)=\psi'(x)$
- Rücktranspormation, Push-Back:

$$\psi^{*}(z) := \psi_{*}^{-1}(z)$$

$$= (\psi^{-1})'(\underbrace{\psi(x)}_{z})$$

$$= (\psi'(x))^{-1}$$

• Push-Forward:

$$\dot{z} = \frac{d}{dz}z = \frac{d}{dt}\psi(x)$$

$$= \psi'(x)\dot{x}$$

$$= \psi'(x)g(x)$$

$$= \psi_*g(x)|_{x=\psi^{-1}(z)}$$

$$= \underbrace{\psi_*g(\psi^{-1}(z))}_{g(z)}$$

## **Beispiel**

lin. VF: g(x) = Axlin. Transf: z = Tx

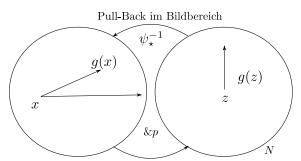
 $\dot{z} = T\dot{x} = TAx = TAT^{-1}z$  Ähnlichkeitstrans.

Rücktransform. und Pull-Back:

$$\dot{x} = \frac{d}{dt}x = \frac{d}{dt}\psi^{-1}(z) = (\psi'(z))^{-1}\dot{z}$$

$$= (\psi'(z))^{-1}q(z)$$

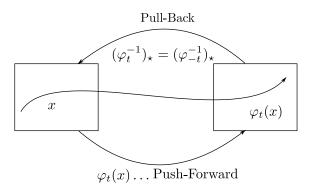
$$= \psi_*^{-1}q(\psi(x)) = \underbrace{\psi^*q(z)}_{g(x)}$$



Transformation im Difintionsbereich

#### 3.1.3 Lie-Ableitung eines Vektorfeldes

Spezialfall:  $\psi = \varphi_t$ , d.h. der Diffeomorphismus ist Fluss eines VF f zu Zeit t



Reihenentwicklungen:

$$\psi_{t*}(x) = I + f'(x)t + O(t^2)$$
  
$$\psi_{t*}(x) = I - f'(x) + O(t^2)$$

Lie - Ableitung bzw. Lie-Klammer eines VF  $g:M\to\mathbb{R}^n$  entlang f:

$$[f,g](x) = L_f g(x) := \frac{d}{dt} \underbrace{\varphi_{-t*} g(\varphi_t(x))}_{Ad_{t,f}g(x)}|_{t=0}$$

Zeitinvarinater Operator für VF

$$Ad_{t,f}g(x) = \varphi'_{-t}(z)g(z)|_{z=\varphi_t(x)}$$

$$= (I - f'(z)t + O(t^2)) \cdot g(z)|_{z=x+f'(x)t+O(t^2)}$$

$$= (I - f'(x)t + O(t^2)) \cdot \underbrace{g(x + f(x)t + O(t^2))}_{g(x)+g'(x)f(x)t+O(t^2)}$$

$$= g(x) + \underbrace{g'(x)f(x) - f'(x)g(x)}_{[f,g](x)} t + O(t^2)$$

#### **Beispiel**

Lineares VF  $f(x) = Ax, \quad A \in \mathbb{R}^{n \times n}$  Konstan. VF  $g(x) = b \in \mathbb{R}^n$ 

$$\begin{split} [f,g] &= \underbrace{g'}_{\equiv 0} f - f'g = -Ab = ad_f g \\ \Rightarrow [-f,g]_{\mathsf{Def.}} &= ad_{-f}g = Ab \\ &\Rightarrow ad_{-f}^k g = A^k b \end{split}$$

Koordninationtransf: Sei  $\psi.M \to N$  ein Diffeomorphismus. Dann gilt

$$\psi_*[f,g] = [\psi_*f,\psi_*g]$$

Weitere Rechenregeln:

$$f,g:M\to\mathbb{R}^n$$
 VF  $\alpha,\beta:M\to\mathbb{R}$  SF

$$L_{[f,g]}\alpha(x) = L_f L_g \alpha(x) - L_g L_f \alpha(x)$$
$$[\alpha f, \beta g](x) = \alpha(x)\beta(x)[f, g](x) + \alpha(x)L_f \beta(x) \cdot g(x) - \beta(x)L_g \alpha(x)g(x)$$

Beweis von (\*):

$$L_{g}L_{f}\alpha(x) = dL_{f}\alpha(x) \cdot g(x)$$

$$= (\alpha'(x)f'(x)) + f^{T}(x)\alpha''(x)g(x)$$

$$\Rightarrow L_{f}L_{g}\alpha(x) = (\alpha(x)g'(x) + g^{T}(x)\alpha''(x)) \cdot f(x)$$

$$(2) - (1) = \alpha'(x)(g'(x)f(x) - f'(x)g(x))$$

$$= \alpha'(x)[f,g](x) = L_{[f,g]}\alpha(x)$$

$$(1)$$

$$(2)$$

Interpretation: (+) ist Differeantialoperator 1. Ordnung

#### Bemerkung

• Mehrfache Lie-Klammer entlang gleichem VF

$$\begin{aligned} ad_f^{k+1}g(x) &:= [f,ad_f^kg](x)\\ ad_f^0g(x) &:= g(x)\\ \underbrace{[f,[f,\ldots,[f,g]\ldots]]}_{\text{k mal}} &:= ad_f^hg(x) \end{aligned}$$

• Zwei lineare VF

$$f(x) = A x$$

$$g(x) = B x, \qquad AB \in \mathbb{R}^{n \times 1}$$

$$[f, g](x) = (g'f - f'g)(x)$$

$$= \underbrace{(BA - AB)}_{\mathsf{Kommutator}}(x)$$

#### **Beispiel**

Mobiler Roboter

$$\begin{pmatrix} \dot{x}_1 \\ \dot{x}_2 \\ \dot{x}_3 \end{pmatrix} = \underbrace{\begin{pmatrix} \sin x_3 \\ \cos x_3 \\ 0 \end{pmatrix}}_{f(x) \text{ transl. Teil}} u_1 + \underbrace{\begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ 1 \end{pmatrix}}_{g(x) \text{ rot. Teil}} u_2$$

$$[f,g] = \underbrace{g'f}_{O \in \mathbb{R}^{3 \times 3}} - f'g = -f'g = \begin{pmatrix} 0 & 0 & \cos x_3 \\ 0 & 0 & -\sin x_3 \\ 0 & 0 & 0 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ 1 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \cos x_3 \\ -\sin x_3 \\ 0 \end{pmatrix}$$

#### 3.1.4 Pull-Back und Lie-Ableitung eines Kovektorfeldes

 $\psi \dots$  Diffeomorphismus

 $\psi_* = \psi' \dots$  Push-Forward für ein Vektorfeld

 $\omega \dots$  KVF

zu  $\psi_*$  gehörende duale oder adjungierte Abbildung  $\psi^*$  ist definiert durch

$$<\psi^* \omega f> = <\omega, \psi, f>$$
 (\*)

 $\Rightarrow$  Pull-Back - Abb. des KVF  $\omega$ 

$$\underbrace{y^T}_{\text{Zeilenvektor}} \cdot (\underbrace{A}_{\text{Spaltenvektor}} x) = y^T \cdot A \cdot x = \underbrace{(A^T y)^T}_{\text{Zeile}} \cdot \underbrace{x}_{\text{Spalte}}$$

Spezialfall:  $\psi = \varphi_t$ , d.h. Diffeomorphismus ist Fluss des VF f.

$$\varphi_t^* \omega(x) = \omega(x) \varphi_{t*}$$
$$= \omega(x) (I + f'(x)t + O(t^2))$$

Lie-Ableitung eines Kovektorfeldes  $\omega : \mathbb{M} \to (\mathbb{R})^*$  entlang f:

$$L_f\omega(x) = \frac{d}{dt} \underbrace{\varphi_t^*\omega(\varphi_t(x))}_{=:Ad_{t,f}\omega(x)} \Big|_{t=0}$$

Reihenentwicklung:

$$Ad_{t,f}\omega(x) = \varphi_t^*\omega(\varphi_t(x))$$

$$= \omega(z)\varphi_t'(z)\Big|_{z=\varphi_t(x)}$$

$$= \omega(x+f(x)t+\dots)\left(I+f'(x)t+\dots\right)$$

$$= \left(\omega(x)+f^T(x)\left(\frac{\partial\omega^T}{\partial x}\right)^T+\dots\right)\left(I+f'(x)t+\dots\right)$$

$$= \omega(x)+\underbrace{\left(f^T(x)\left(\frac{\partial\omega^T}{\partial x}\right)^T+\omega(x)f'(x)\right)}_{L_f\omega(x)}t+\dots$$

Rechenregeln

$$f, g \dots VF$$

$$\omega \dots KVF$$

$$\alpha \dots SF$$

(a)  $L_f d\alpha = dL_f \alpha$ 

(b)

$$\begin{split} L_f < \omega, g > (x) = & < L_f \omega, g > (x) + < \omega, [f,g] > (x) \\ \text{Beweis: a). } dL_f \alpha(x) &= \frac{\partial}{\partial x} L_f \alpha(x) \\ &= \frac{\partial}{\partial x} (\alpha'(x) f(x)) \\ &= (\alpha'(x) f'(x) + f^T(x) \alpha''(x)) \\ &= \alpha'(x) f'(x) + f^T(x) \left( \frac{\partial (\alpha'(x))^T}{\partial x} \right)^T \\ &= L_f \alpha(x) \end{split}$$

# 3.2 Lie-Klammer und dynamische Systeme

#### Lemma:

Seien  $\varphi^f, \varphi^g$  die Fläche des VF f,g. Die Flüße kommutieren genau dann, wenn die Lie-Klammer der Vektorfeldes identisch Null ist.

$$\varphi_t^f \cdot \varphi_s^g = \varphi_s^g \cdot \varphi_t^f \iff [f, g] = 0$$

Beweis:  $\Rightarrow$ 

$$\begin{split} \varphi_s^g(\varphi_t^f(x)) &= \varphi_s^g\overbrace{(x+f(x)t+\dots)}^z\\ &= \underbrace{x+f(x)}_z t + \underbrace{g(x+f(x)t+\dots)}_{g(z)s} s + \dots\\ &= \underbrace{x+f(x)t+g(x)s+g'(x)f(x)st+\dots}_{g(z)s} \\ &= x+f(x)t+g(x)s+f'(x)f(x)st+\dots\\ \varphi_t^f(\varphi_s^g(x)) &= x+g(x)s+f(x)t+f'(x)g(x)ts+\dots\\ \text{Differenz:}\\ \varphi_s^g(\varphi_t^f(x)) - \varphi_t^f(\varphi_s^g(x)) &= \underbrace{(g'(x)f(x)-f'(x)g(x)}_{[f,g]} st+\dots) \end{split}$$

Differenz ist 1t. Annahme die Nullfunktion

 $\Rightarrow$  alle Koeff. einer Reihenentwicklung und identisch Null insbesondere  $[f,g]\equiv 0$ . Anwendung auf lineare VF

$$f(x) = A x$$
$$g(x) = B x$$

$$\begin{array}{l} e^{At} \cdot e^{Bs} = e^{Bs} \cdot e^{At} \iff [A,B] = 0 \text{ d.h. } BA - BA = 0 \\ \iff AB = BA \end{array}$$

System mit 2 Eingängen:

$$\dot{x} = f(x)u_1 + g(x)u_2$$

Zwischen den VF f, g wird mittels  $u_1, u_2$  nach folgenden Schema umgeschaltet

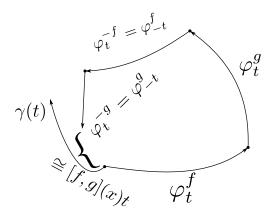
Schritt	$u_1$	$u_2$	$\int f_1 u_1 + g u_2$
1	1	0	f
2	0	1	g
3	-1	0	-f
4	0	-1	-g

Darstellung

$$\gamma(t) := \varphi_t^{-g} \cdot \varphi_t^{-f} \cdot \varphi_t^g \cdot \varphi_t^f(x)$$

Mit Reihenentwicklung der Flusses erfüllt man

$$\gamma(t) = x + \underbrace{(g'(x)f(x) - f'(x)g(x))}_{[f,g]} t^2 + \dots$$

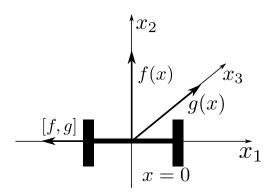


$$\gamma(\sqrt{t}) = x + [f, g](x)t + \dots$$
  
 $\approx \varphi_t^{[f,g]}(x)$ 

## **Beispiel**

Robotermodell

$$f(x) = \begin{pmatrix} \sin x_3 \\ \cos x_3 \\ 0 \end{pmatrix}, \qquad g(x) = \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ 1 \end{pmatrix}$$
$$[f, g](x) = \begin{pmatrix} -\cos x_3 \\ \sin x_3 \\ 0 \end{pmatrix}$$



Mittelung des Systems

$$\dot{x} = f(x) \cdot u_1(t) + g(x) \cdot u_2(t) \qquad \text{mit } u_1(t) = \sqrt{\omega} \cdot \cos(\omega t)$$
$$u_2(t) = \sqrt{\omega} \cdot \sin(\omega t), \omega > 0$$

führt für  $\omega \to \infty$  auf  $\dot{x}^\infty = \frac{1}{2}[f,g](x^\infty)$ 

## 3.3 Distributionen und Kodistributionen

 $M\in\mathbf{R}^n$  offen,  $f_1,\ldots,f_r:M\to\mathbb{R}^n\ldots$  glatte VF. in jedem Punkt  $x\in M$  spannen die VF einen UVR des  $\mathbb{R}^n$  auf span $\{f_1(x),\ldots,f_r(x)\}$  Die Zuordnung

$$M \ni x \to \Delta(x) = \underbrace{\operatorname{span}\{f_1(x), \dots, f_r(x)\}}_{\in \mathbb{R}^n}$$

heißt Distribution.

Glatte Distribution wird von glatten VF aufgespannt.

Punktweise Überlagerung von Operation auf UVR auf Distributionen.

• Summe:  $(\Delta_1 + \Delta_2)(x) = \Delta_1(x) + \Delta_2(x)$ 

• Durchschnitt:  $(\Delta_1 \cap \Delta_2)(x) = \Delta_1(x) \cap \Delta_2(x)$ 

•  $f \in \Delta : \iff \forall x \in M : f(x) \in \Delta(x)$ 

•  $\Delta_1 \leq \Delta_2 \iff \forall x \in M : \Delta_1(x) \leq \Delta_2(x)$ 

VF zu Matrix zusammenfassen:

$$F(x) = (f_1(x), \dots, f_r(x))$$
  
$$\operatorname{im} F(x) = \operatorname{span} \{f_1(x), \dots, f_r(x)\}$$
  
$$= \Delta(x)$$

 $\Delta$  heißt regulär (im Punkt  $x_0 \in M$ )

 $\exists r \in \mathbb{N}_0 : \dim \Delta(x) = r \text{ für alle } x \text{ aus Umgebung von } x_0$ 

#### Beispiel

$$\begin{split} f_1(x) &= \begin{pmatrix} \cos x_3 \\ \sin x_3 \\ 0 \end{pmatrix}, f_2(x) = \begin{pmatrix} -\sin x_3 \\ \cos x_3 \\ 0 \end{pmatrix} \\ F(x) &= (f_1(x), f_2(x)) \\ &= \begin{pmatrix} \cos x_3 & -\sin x_3 \\ \sin x_3 & \cos x_3 \\ 0 & 0 \end{pmatrix} \\ \Delta(x) &= \operatorname{span}\{f_1(x), f_2(x)\} \\ &= \operatorname{im} F(x) \\ &= \operatorname{span}\{e_1, e_2\} = \operatorname{im} \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 \\ 0 & 0 \end{pmatrix} \end{split}$$

#### Lemma 3.1:

 $\Delta\dots$  glatte Distribution, regulär im Punkt  $x_0\in M$  mit Dimension r. Dann existiert Umgebung  $U\in M$  von  $x_0$  und r VF  $f_1,\dots,f_r:U\to\mathbb{R}^n$ , so dass für alle  $x\in U$  gilt.

- 1. Die Vektoren  $f_1(x), \ldots, f_r(x)$  sind linear unabhängig.
- 2.  $\Delta(x) = \operatorname{span}\{f_1(x), \dots, f_r(x)\}$ Jedes VF  $f \in \Delta$  kann auf U wie folgt dargestellt werden.

$$f(x) = \sum_{i=1}^{r} \alpha_i(x) f_i(x)$$

mit glatten SF  $\alpha_1, \ldots, \alpha_r : U \to \mathbb{R}^n$   $f_i \ldots$  Basisvektorfelder

Berechnung der SF: Lineare Gleichung

$$\underbrace{(f_1(x),\dots,f_r(x))}_{F(x)}\underbrace{\begin{pmatrix} \alpha_1(x) \\ \vdots \\ \alpha_r(x) \end{pmatrix}}_{\alpha(x)} = f(x)$$

 $\omega_1,\ldots,\omega_r:M\to(\mathbb{R}^n)^*\ldots\mathsf{KVF}$ 

Diese spannen im Dualraum  $(\mathbb{R}^n)^*$  eine Kodistribution auf

$$\Omega = \operatorname{span}\{\omega_1, \ldots, \omega_r\}$$

Annihilator  $\Delta^{\perp}$  eine Distribution  $\Delta$ :

$$\Delta^{\perp}(x) = \{ \omega_1 \in (\mathbb{R}^n)^* : \langle \omega, v \rangle = 0 \text{ für alle } v \in \Delta(x) \}$$

Annihilator  $\Omega^{\perp}$  eine Kodistribution:  $\Omega^{\perp} = \{v \in \mathbb{R}^n : \langle \omega, v \rangle = 0 \text{ für alle } \omega \in \Omega(x)\}$ 

## **Beispiel**

$$\Delta(x) = \operatorname{span}\left\{\begin{pmatrix} 1\\0\\0 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} 0\\e^{x_3}\\0 \end{pmatrix}\right\}$$
 
$$\Delta^{\perp}(x) = \operatorname{span}\{(0,0,1)\}$$
 
$$F(x) = (f_1(x), \dots, f_r(x))$$
 
$$w(x) = \begin{pmatrix} \omega_1(x)\\\vdots\\ \omega_r(x) \end{pmatrix}$$

- $\Delta^{\perp}(x)$  aufgespannt von KVF  $\omega$  mit  $\omega(x) \cdot F(x) = 0 \in (\mathbb{R}^r)^*$  (0)
- $\Omega^{\perp}(x)$  wird aufgespannt von VF v mit  $\omega(x) \cdot v(x) = 0 \in \mathbb{R}^x$  letztes ist der Kern von  $\omega$  :

$$\Omega^{\perp} = \ker \omega(x)$$

 $\bullet$  Transfonieren von (0) liefert  $\Delta^\perp(x) = (\ker F^T(x))^T$ 

Bemerkung: Seien  $\Delta, \Delta_1, \Delta_2$  Distribution

- $\dim(\Delta) + \dim(\Delta^{\perp}) = n$
- $\Delta_1 \leq \Delta_2 \iff \Delta_1^{\perp} \geq \Delta_2^{\perp}$
- $\bullet \ (\Delta_1 \cap \Delta_2)^{\perp} = \Delta_1^{\perp} + \Delta_2^{\perp}$

#### 3.4 Involitive Distributionen

#### **Defintion:**

Sei  $f:M\to\mathbb{R}^n$  lineare VF. Eine Distribution  $\Delta$  heißt invariant unter elem. VF  $f(f\to \text{invariant})$ , wenn  $\forall g\in\Delta\colon [f,g]\in\Delta$ . Eine Distribution ist involitiv, wenn sie für jedes der VF invariant ist.

#### Definition:

Eine Distribution  $\Delta$  heißt involitiv, wenn

$$\forall f, g \in \Delta : [f, g] \in \Delta \tag{A}$$

#### Lemma 3.2:

Sei  $\Delta = \text{span}\{f_1, \dots, f_r\}, \quad \Delta$  genau dann involitiv, wenn

$$[f_i, g_j] \in \Delta f \quad i \le j, j \le r$$
 (B)

#### **Beweis**

 $\Rightarrow$ 

 $\Delta$  sei involitiv, d.h. (A) gilt für alle VF von  $\Delta$ . Dann gilt (A) auch für die VF  $f_1, \ldots, f_r$ , d.h (B) ist erfüllt.

 $\Leftarrow$ 

Es gilt (B). Für  $f,g\in\Delta$  gibt es SF  $\alpha_1,\ldots,\alpha_r$  und  $\beta_1,\ldots,\beta_r$  mit

$$f(x) = \sum_{i=1}^{r} \alpha_i(x) f_i(x)$$
$$g(x) = \sum_{i=1}^{r} \beta_i(x) \cdot f_i(x)$$

Rechenregeln für Lie-Klammer liefern.

$$[f,g] = \left[\sum_{i=1}^{r} \alpha_i f_i, \sum_{j=1}^{r} \beta_j f_j\right]$$
$$= \sum_{i=1}^{r} \sum_{j=1}^{r} \left\{\alpha_i \beta_j [f_i, \beta_j] + \alpha_i (L_{f_i} \beta_j) f_j - \beta_j (L_{f_j} \alpha) f_i\right\}$$

$$\Rightarrow [f,g] = \underbrace{\operatorname{span}\{f_1,\ldots,f_r\}}_{=\Delta} + \underbrace{\operatorname{span}\{f_i,f_j]; 1 \leq i,j \leq r\}}_{\leq \Delta \text{ wegen } (B)} = \Delta \text{ Also gilt } (A)$$

$$(\alpha(x) \cdot f(x))' = \alpha(x) \cdot f'(x) + f(x) \cdot \alpha'(x)$$

$$(\beta(x) \cdot g(x))' = \beta(x) \cdot g'(x) + g(x) \cdot \beta'(x)$$

$$\Rightarrow [\alpha f, \beta g] = (\beta g)' \alpha f - (\alpha f)' \beta g$$

$$= \beta g' \alpha f + g \beta' \alpha f - \alpha f' \beta g - f \alpha' \beta g$$

$$= \alpha \beta \underbrace{(g' f - f' g)}_{[f,g]} + \alpha \underbrace{\langle d\beta, f \rangle}_{L_f \beta} g - \beta \underbrace{\langle d\alpha, g \rangle}_{L_g \alpha} f$$

#### Lemma 3.3:

Die Distribution  $\Delta$  sei involitiv und im Punkt  $x_0 \in M$  regulär  $(M \leq \mathbb{R}^n, \text{ offen })$ . Dann existiert eine Umgebung  $U \leq M$  von  $x_0$  und VF  $g_1, \ldots, g_r: U \to \mathbb{R}^n$  mit

$$\Delta|_n = \operatorname{span}\{g_1, \dots, g_r\}$$
 und  $\forall x \in U : [g_i, g_j] = 0$  für  $1 \le i, j \le r$ 

#### **Beweis:**

Sei  $r = \dim \Delta(x_0)$ . Dann  $\exists r$  linear unabhängige VF  $f_1, \ldots, f_r$  die (lokeal)  $\Delta$  aufspannen  $n \times r$ -Matrix

$$F(x) = (f_1(x), \dots, f_r(x))$$

 $\Rightarrow$ :  $\Delta = \text{im } F(x) \text{ und rang } F(x) = r$ 

 $\Rightarrow$ :  $\exists r \times r$  Teilmatrix B(x) von F(x), die regulär ist. Ohne Einschränkung<sup>1</sup> setze sich B aus den r Zeilen zusammen. <sup>2</sup>

Rechtsmultiplikation mit  $B^{-1}$  möglich:  $\Rightarrow$  def. damit VF  $g_1,\ldots,g_r$ 

$$\begin{split} F(x)\cdot B^{-1} &= \left(\frac{B(x)}{*}\right)\cdot B^{-1}(x) = \left(\frac{I_r}{*}\right) =: (g_1(x),\dots,g_r(x)) \\ \Delta &= \operatorname{span}\{f_1,\dots,f_r\} = \operatorname{im}\ F = \operatorname{im}\ (F\cdot B^{-1}) = \operatorname{span}\ \{g_1,\dots,g_r\} \end{split}$$

Zusätzlich ist  $\Delta$  involutiv, d.h. Es gilt SF  $\alpha_1, \ldots, \alpha_r$  mit  $[g_i, g_j](x) = \alpha_1(x)g_1(x) + \cdots + \underbrace{\alpha_r(x) \cdot g_r(x)}_{\text{Lemma } 3.2}$ 

Spezielle Form der VF  $g_i, g_j$ :

$$\begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ \vdots \\ 0 \\ \star \end{pmatrix} = \alpha_1(x) \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ \vdots \\ 0 \\ \star \end{pmatrix} + \dots + \alpha_r(x) \begin{pmatrix} 0 \\ \vdots \\ 0 \\ 1 \\ \star \end{pmatrix}$$

Vergleich der ersten r Zeilen

$$\Rightarrow \qquad \alpha_1 \equiv \cdots \equiv \alpha_r \equiv 0$$

$$\Rightarrow \qquad [g_i, g_j] \equiv 0$$

Satz über die simultane Begründung von VF: Sei  $x_0 \in M$ . Für alle VF  $f_1, \ldots, f_r : M \to \mathbb{R}^n$  gelte.

- 1.  $f_1(x), \ldots, f_r(x)$  und linear unabhängig
- 2.  $[f_i, f_j](x) = 0$ ,  $1 \le i \le r \dots$  für alle x aus Umgebung von  $x_0$ . Dann existiert ein lokale Diffeomorphismus z = T(x) und  $T(x_0) = 0$ , so dass

$$= \left. \frac{T_+ f_i(x)}{T'(x) f_i(x)} \right|_{x=T^{-1}(z)} = \frac{\partial}{\partial z_i} = e_i, \qquad 1 \le i \le r$$

für alle z aus einer Umgebung der Null.

#### Beweis:

Dann existiert n-r welche VF  $f_{r+1},\ldots,f_n: U\to \mathbb{R}^n \qquad (U\le M, \text{ Umgebung von }x_0).$  So dass  $f_1,\ldots,f_n$  in U linearunabhängig sind.

<sup>&</sup>lt;sup>1</sup>O.E =Ohne Einschränkung

<sup>&</sup>lt;sup>2</sup>O.B.d.A = Ohne Beschränkung der Allgemein

#### Abbildung S

$$x = S(z) := \varphi_{z_1}^{f_1} \circ \cdots \circ \varphi_{z_n}^{f_n}(x_0)$$
  
Reihenentwicklung nach  $z$ :

$$x = x_0 + f_1(x_0)z_1 + \dots + f_n(x_0)z_n + O(||z||)^2$$
.  $\varphi_t^f(x) = x + f(x)t + O(t^2)$ 

Jacobi-Matrix:

$$S'(x) = \left(\underbrace{f_1(x_0), \dots, f_n(x_0)}_{\text{linear unabhängig, } S'(0) regulr}\right) \in \mathbb{R}^{n \times n}$$

Satz über Umkehrfunktion  $\to S$  ist ein (lokaler) Diffeomorphismus mit Umkehrabbildung z=T(x). Wegen Bedingung 2 gilt für  $i=1\dots r$ 

$$S'(z) \underbrace{\frac{d}{dz_i}}_{e_i} = \frac{\partial}{\partial z_i} S(z)$$

$$= \frac{\partial}{\partial z_i} \varphi_{z_1}^{f_1} \circ \dots \circ \varphi_{z_i}^{f_i} \circ \dots \circ \varphi_{z_n}^{f_n}(x_n)$$

$$= \frac{\partial}{\partial z_i} \varphi_{z_i}^{f_i} \circ \varphi_{z_1}^{f_i} \circ \dots \circ \varphi_{z_n}^{f_n}(x_0)$$

$$= f_i \left( \varphi_{z_1}^{f_1} \circ \dots \circ \varphi_{z_n}^{f_n}(x_0) \right)$$

$$= f_i \left( S(z) \right) = f_i(x)|_{x = S(z)}$$

Damit

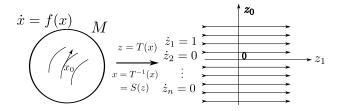
$$S'(z) = \frac{\partial}{\partial z_i} = f_i(x)|_{x=S(z)} \stackrel{S=T^{-1}}{\rightleftharpoons} \frac{\partial}{\partial z_i} = T'(x)f(x)|_{x=T^{-1}(z)}$$

Folgerung (Begradigung von Nichtruhelagen)

Sei  $x_0 \in M: f: M \to \mathbb{R}^n$  ein VF mit  $f(x_0) \neq 0$  (keine Ruhelagen)

Dann existiert lokaler Diffeomorphismus z = T(x).

$$T'(x)f(x)|_{x=T^{-1}(z)} = \frac{\partial}{\partial z_1} = e_i$$



#### Definition:

Eine reguläre Distribution  $\Delta$  mit dim  $\Delta=r$  heißt integrierbar, wenn es SF  $\lambda_1,\ldots,\lambda_{n-r}$  gibt, so dass  $\Delta^{\perp}=$  span  $\{d\lambda_1,\ldots,d\lambda_{n-r}\}.$ 

#### Satz von Frobenius:

Die Distribution  $\Delta$  sei im Punkt  $x_0$  regulär. Dann gilt  $\Delta$  ist involutiv  $\iff \Delta$  ist integrierbar.

#### Beweis (lokal):

 $\Delta$  regulär  $\Rightarrow \exists r$  linear unabhängige VF  $f_1,\ldots,f_r$  mit  $\Delta=$  span  $\{f_1,\ldots,f_r\}$   $\Rightarrow$  Sei  $\Delta$  involutiv  $\Rightarrow$  die VF können so gewählt werden, dass  $[f_i,f_j]=0$  für  $1\leq i,j\leq r_i$ 

#### Begradigungssatz:

∃ lokaler Diffeomorphismus

$$T = \begin{pmatrix} t_1 \\ \vdots \\ t_n \end{pmatrix}$$

mit

$$T'(x)f_i(x)|_{x=T^{-1}(z)} = \frac{\partial}{\partial z_i} = e_i \text{ für } i = 1,\dots,r$$

wodurch VF  $f_1,\ldots,f_r$  in Richtung der Einheitsvektoren  $\frac{\partial}{\partial z_1},\ldots,\frac{\partial}{\partial z_r}$  ausgerichtet werden. Die Kovektoren  $dz_{r+1}=e_{r+1}^T,\ldots,dz_n=e_n^T$  der dualen Basis. Sind dann orthogonal:

$$\langle \underbrace{dz_j}_{e_j^T}, \underbrace{\frac{\partial}{\partial z_i}}_{e_i} \rangle = 0$$
  $i=1,\dots,r$   $j=r+1,\dots,n$ 

$$\Rightarrow 0 = \langle dz_j, \frac{\partial}{\partial z_i} \rangle = \langle dz_j, T'(x) f_i(x) \rangle$$
$$= \langle \underbrace{dz_j}_{e_j^T} T'(x), f_i(x) \rangle = \langle dt_j(x), f_i(x) \rangle$$

Die KVF  $dt_{r+1}, \ldots, dt_n$  sind orthogonal zu den VF, die  $\Delta$  aufspannen, also sind sie im Annihilator. T ist Diffeomorphismus

$$\Rightarrow T'(x)$$
 ist regulär  $\Rightarrow$  Zeilenvektoren  $dt_i$  sind linear unabhängig

$$\lambda_k = t_{r+k} \text{ für } k = 1, \dots, n-r$$
 $\iff 0 = \langle d\lambda_j, f_i(x) \rangle = 0$ 
 $\iff \lambda^{\perp} = \text{span } \{d\lambda_1, \dots, d\lambda_r\}.$ 

#### **Definition:**

Die kleinste involutive Distribution , die  $\Delta$  enthält, heißt involutive Abschluß von  $\Delta$  :  $\mathsf{inv}(\Delta)$  .

# 4 übersprungen

# 5 Reglerentwurf mittels exakter Linearisierung

# 5.1 Eingangs-Ausgangs-Linearisierung eingangsaffiner Systeme

#### 5.1.1 Relativer Grad und grundsätzliches Vorgehen

Eingangsaffines System

$$\dot{x} = f(x) + g(x) \cdot u$$

$$y = h(x)$$
(5.1)

mit

$$\begin{array}{ccc} \mathsf{VF} & f,g:M\to\mathbb{R}^n\\ \mathsf{SF} & h:M\to\mathbb{R} \end{array}$$
  $M\le\mathbb{R}^n,$  offen

Zeitableitungen des Ausgangs:

$$\begin{aligned} \dot{y}(t) &= \left. \frac{d}{dt} h(x(t)) \right|_{(5.1)} \\ &= h'(t) \cdot \dot{x} \\ &= h'(t) \cdot (f(x) + g(x) \cdot u) \\ &= L_f h(x) + L_g h(x) \cdot u \end{aligned}$$

Falls  $L_g h(x) \neq 0$ : STOP Falls  $L_g h(x) \equiv 0$ ,  $\dot{y}$  hängt nicht explizit von u ab. Zweite Zeitableitung des Ausgangs:

$$\ddot{y}(t) = \frac{d}{dt} L_f h(x(t))$$

$$= dL_f h(x) \cdot \underbrace{(f(x) + g(x) \cdot u)}_{\dot{x}}$$

$$= L_f^2 h(x) \cdot (L_g L_f h(x)) \cdot u$$

#### Definition 5.1:

System (5.1) hat im Punkt  $p \in M$  den relativen Grad r, wenn

- 1.  $L_g L_f^k h(x) = 0$  für  $k = 0, \dots, r-2$  und alle x aus offener Umgebung von p.
- 2.  $L_g L_f^{r-1} h(p) \neq 0$ .

Interpretation: Relativer Grad ist niedrigste Ordnung einer Zeitableitung des Ausgangs von (5.1), die explizit vom Eingang u abhängt.

## Reglerentwurf (allg. Vorgehen)

1. Linearisierung durch Rückführung:

$$y^k = L_f h(x) + \underbrace{L_g L_f^{r-1} h(x) \cdot u}_{\neq 0}$$

$$\stackrel{!}{=} v \dots, \text{neue Eingang} \tag{5.2}$$

$$\to u = \frac{1}{L_g L_f^{r-1}} (-L_f^r h(x) + v) \tag{5.3}$$

Integratorkette:  $y^k = v$ 

$$\begin{array}{c|c}
v & \hline
 & y^{r-1} & \dot{y} \\
\hline
 & \ddots & \dot{y}
\end{array}$$

2. Stabilisierung, Rückführung

$$v = -\sum_{i=0}^{r-1} a_i y^{(i)} \tag{5.4}$$

führt auf lineare Differentialgleichung.

$$y^{(r)} + a_r y^{(r-1)} + \dots + a_1 \dot{y} + a_0 y = 0.$$

Rückführung in Originalkoord.:

$$y^{(k)} = L_f^k h(x) \text{ für } k = 0, \dots, r - 1$$

$$u = -\frac{1}{L_g L_f^{r-1} h(x)} \sum_{k=0}^r a_k L_f^k h(x) \text{ mit } a_r := 1.$$
(5.5)

Unklar: Was passiert mit u-r Koord.?

#### 5.1.2 Byrnes-Isidori Normalform

System (5.1) habe im Punkt  $p \in M$  den wohldefinierten relativen Grad  $r \leq n$ .

#### Lemma 5.1:

In eine Umgebung von p

$$\langle dL_f^i h, ad_{-f}^j g \rangle = \begin{cases} 0 & \text{für } i+j < r-1 \\ L_g L_f^{r-1} h(x), & i+j = r-1 \end{cases}$$

$$(5.6)$$

#### Begründung

$$\begin{split} r &= 1: \quad i+j \leq r-1 = 0 \rightarrow i = j = 0 \\ & \langle dL_f^\circ h, ad_{-f}^\circ h \rangle = \langle dh, g \rangle = L_g h \\ r &= 2: \quad i+j = 1 \\ & i = 1, j = 0: \langle dL_f^1 h, ad_{-f}^\circ g \rangle = \langle dL_f h, g \rangle = L_g L_f h \\ & i = 0, j = 1: \langle dL_f^\circ h, ad_{-f}^1 g \rangle = \langle dh, [-f, g] \rangle = \langle dh, -[f, g] \rangle \\ & = -\langle dh, [f, g] \rangle = -L_{[f, g]} h = -\underbrace{\left(L_f L_g h - L_g L_f h\right)}_{\equiv 0 \text{ weil } i > 1} = L_g L_f h \end{split}$$

#### Lemma 5.2:

Die Kovektoren  $dh(p), dL_fh(p), \dots, dL_f^{r-1}h(p)$  und linear unabhängig.

#### **Beweis:**

Wegen Lemma 5.1 gilt

$$\underbrace{\begin{pmatrix} dh(p) \\ dL_fh(p) \\ \vdots \\ dL_f^{r-1}h(p) \end{pmatrix}}_{\in \mathbb{R}^{r \times n}} \cdot \underbrace{\begin{pmatrix} g(p), ad_{-f}g(p), \dots, ad_{-f}^{r-1}g(p) \end{pmatrix}}_{\in \mathbb{R}^{r \times n}} = \underbrace{\begin{pmatrix} 0 & 0 & \dots & L_gL_f^{r-1}h(p) \\ \vdots & \vdots & \star & \\ 0 & 0 & \\ 0 & L_gL_f^{r-1}h(p) & \vdots \\ L_g & L_f^{r-1} & h(p) & \star & \dots & \star \end{pmatrix}}_{\in \mathbb{R}^{r \times r}}$$

$$(5.1)$$

 $\mathsf{Rang} = r \ \mathsf{weil} \ L_g L_f^{r-1} h(p) \neq 0$ 

- $\Rightarrow \mbox{ Kovektor } dh(p), \ldots, dL_f^{r-1}h(p) \mbox{ sind linear unabh.}$
- $\Rightarrow$  Vektoren  $g(p),\ldots,ad_{-f}^{r-1}h(p)$  sind linear unabh.

$$\begin{pmatrix} c^T \\ c^T A \\ \vdots \end{pmatrix} \cdot (b, Ab, \dots, A^{r-1}b) = \begin{pmatrix} 0 & \dots & 0 & c^T A^{r-1}b \\ \vdots & & & & \\ 0 & & & \vdots \\ c^T A^{r-1}b & \dots & & \star \end{pmatrix}$$

#### Lemma 5.3:

Wir setzen

$$\phi_1(x) := h(x)$$

$$\phi_2(x) := L_f h(x)$$

$$\vdots$$

$$\phi_r(x) := L_f^{r-1} h(x)$$

für r < n gibt es n - r weitere Funktionen  $\phi_{r+1}, \ldots, \phi_n$ , so dass

$$\phi(x) = \begin{pmatrix} \phi_1(x) \\ \vdots \\ \phi_n(x) \end{pmatrix} \tag{5.7}$$

im Punkt p eine reguläre Jacobimatrix besetzt. Die zusätzliche Funktionen  $\phi_{r+1}, \ldots, \phi_n$  können so gewählt werden, dass

$$L_q \phi_i(x) = d\phi_i(x) \cdot g(x) = 0, \qquad i = r + 1, \dots, n$$
 (5.8)

für alle x aus einer Umgebung von p.

#### Hinweis:

(5.8) ist eine partielle Dgl.!

#### Beweis:

Es gilt  $g(p) \neq 0$ ,weil rel. Grad wohldefininiert ist. Damit ist die Distribution  $\Delta = \operatorname{span}[g]$  regulär , und weil 1.—dim. auch involutiv:  $[g,g] = g'g = g'g \equiv 0$ .

#### Satz von Frobenius:

Es existieren n-1 SF  $\lambda_1,\ldots,\lambda_{n-1}$  mit

$$span[d\lambda_1, \dots, d\lambda_{n-1}] = \Delta^{\perp}.$$
(5.9)

 $\text{Wir wollen zeigen: } \dim(\underbrace{\Delta^{\perp}}_{dim\Delta^{\perp}=n-1} + \operatorname{span}[\underbrace{dh}_{dim(\cdot)=r}, \ldots, dL_f^{r-1}h]) = n \text{ im Punkt } p.$ 

Gleichbedeutend

$$\Delta^{\perp} + \operatorname{span} \left[ dh, \dots, dL_f^{r-1} h \right] = (\mathbb{R}^n)^{\star} \tag{*}$$

Orthogonales Komplement

$$\underbrace{\Delta}_{\text{span }[g]} \cap \text{span}[dh,\ldots,dL_f^{r-1}h]^{\perp} = [0] \tag{**}$$

Angenommen, (\*\*) gilt nicht, d.h.

$$\underbrace{\Delta(p)}_{\text{span}[g(p)]} \cap \underbrace{\text{span}[dh, \dots, dL_f h^{r-1}]^{\perp}}_{\text{Annihilator}} \neq [0]$$

Dann muss g(p) zum Annihilator gehören. Das ist nicht der Fall.

$$\langle dL_f^{r-1}h(p), g(p)\rangle = L_g L_f^{r-1}h(p) \neq 0$$

Widerspruch: Damit gilt (\*\*) und damit (\*)

Wegen Lemma 5.1

$$\dim \text{ span } [dh, \dots, dL_f^{r-1}h] = r,$$

anderseits wegen (\*):

$$\dim \text{ span } [dh,\dots,dL_f^{r-1},d\lambda_1,\dots,d\lambda_{n-1}]=0$$

Von den SF  $\lambda_1,\ldots,\lambda_{n-1}$  kann man n-r zu Ergänzung der Basis wählen, O.E.  $\lambda_1,\ldots,\lambda_{n-r}$ :

$$\dim \, \operatorname{span}[\underbrace{dh,\dots,dL_f^{r-1}h}_r,\underbrace{d\lambda_1,\dots,d\lambda_{n-r}}_{n-r}]=n$$

Folglich ist Jacobimatrix

$$\phi'(p) = \begin{pmatrix} dh(p) \\ dL_f^{r-1}h(p) \\ d\lambda_1(p) \\ d\lambda_{n-r}(p) \end{pmatrix}$$

regulär. Wegen (5.9) folgt (5.8)

#### Satz 5.1:

Die in Lemma 5.3 definierte Abbildung  $\phi$  ist ein lokaler Diffeomorphismus, mit dem System

$$\dot{x} = f(x) + g(x)u$$

$$y = h(x)$$
(5.1)

in die Byrnes-Isidori-Normalform überführt wird:

$$\dot{z}_{1} = z_{2} 
\vdots 
\dot{z}_{r-1} = z_{r} 
\dot{z}_{r} = \alpha(z) + \beta(z)u 
\vdots 
\dot{z}_{r+1} = q_{1}(z) 
\dot{z}_{n} = q_{n-r}(z) 
y = z_{1}$$
(5.10)

#### **Beweis:**

Bei wohldefinierten relativen Grad r ist  $\phi'(p)$  regulär (Lemma 5.3)  $\Rightarrow z = \phi(x)$  ist lokaler Diffeomorphismus

$$\bullet$$
 a) 1.TS:  $z_i=\phi_i(x)=L_f^{i-1}h(x),\quad i=1,\dots,r$  Für  $i=1,\dots,r-1$  gilt:

$$\begin{split} \dot{z}_i &= \frac{d}{dt}\phi_i(x) = \phi_i'(x) \cdot \dot{x} \\ &= dL_f^{i-1}h(x) \cdot (f(x) + g(x)u) \\ &= L_f^ih(x) + \underbrace{L_gL_f^{i-1}h(x)}_{\equiv 0 \text{ weil } i < r} u \\ &= \phi_{i+1}(x) = z_{i+1} \end{split}$$

Für i = r gilt:

$$\dot{z}_r = \frac{d}{dt}\phi_r(x) = \phi'_r(x) \cdot \dot{x}$$

$$= dL_f^{r-1}h(x) \cdot (f(x) + g(x)u)$$

$$= L_f^r h(x) + \underbrace{L_g L_f^{r-1} h(x)}_{\neq 0} u$$

T.S in (5.10):

$$\alpha(z) = L_f^r h(x)|_{x=\phi^{-1}(z)}$$
  
$$\beta(z) = L_g L_f^{r-1} h(x)|_{x=\phi^{-1}(z)}$$

• b) 2.TS : 
$$z_i = \phi_i(x), \quad i = r + 1, \dots, n.$$

$$\dot{z}_i = \frac{d}{dt}\phi_i(x) = d\phi_i(x)\dot{x} = d\phi_i(x)\cdot(f(x) + g(x)u)$$

$$= L_f\phi_i(x) + \underbrace{L_g\phi_i(x)}_{\equiv 0 \text{ wegen (5.8)}} \cdot u = L_f\phi_i(x) =: q_{i-r}(z)|_{z=\phi(x)}$$

$$\Rightarrow q_i(z) = L_f \phi_{i+r}(x)|_{x=\phi^{-1}(z)}.$$

Sei  $z = {\xi \choose \eta} \leftarrow r \atop \leftarrow n-r$  Komponenten Normalform (5.10):

$$\dot{\xi} = A\xi + b \cdot (\alpha(\xi, \eta) + \beta(\xi, \eta)u)$$

$$\dot{\eta} = q(\xi, \eta)$$

$$y = c^T \xi$$
(5.11)

$$A = \begin{pmatrix} 0 & 1 & & \\ & \ddots & \ddots & \\ & & & 1 \\ & & & 0 \end{pmatrix}, \quad b = \begin{pmatrix} 0 \\ \vdots \\ 0 \\ 1 \end{pmatrix}$$
$$c^{T} = (0, \dots, 1)$$

#### 5.1.3 Stabilisierung einer Ruhelage

Im Punkt  $p \in M$  gelte:

$$f(p) = 0$$
 Ruhelage  $h(p) = 0$ .

Transformation  $\phi$  kann so gewählt werden, dass  $\phi(p)=0.$ Für n=0 ist dann  $(\xi,\eta)=(0,0)$  ebenfalls eine Ruhelage.

• a) Linearisierende Rückführung für 1.TS:

$$u = \frac{1}{\beta(\xi, \eta)} (v - \alpha(\xi, \eta)) = \frac{1}{L_g L_f^{r-1} h(x)} (v - L_f^r h(x))$$

liefert für (5.11):

$$\dot{\xi} = A\xi + b\cdot v \qquad \text{lineares System}$$
 
$$\dot{\eta} = q(\xi,\eta) \qquad \text{interne Dynamik}$$
 
$$y = c^T\xi \tag{5.12}$$

• b) Stabilisierung des 1.TS: Zustandsrückführung

$$v = k^{T} \xi, \quad k^{T} = (k_0, \dots, k_{r-1})$$
  
 $\dot{\xi} = (A - bk^{T})\xi$ 

mit

$$A - bk^{T} = \begin{pmatrix} 0 & 1 & 0 & \dots & 0 \\ \vdots & & & & 0 \\ 0 & & 0 & 1 \\ -k_{0} & -k_{1} & \dots & -k_{r-2} & -k_{r-1} \end{pmatrix}$$

Frobenius-Regelmatrix mit charakteristischen Polynom

$$\det(sI - (A - bk^{T})) = k_0 + k_1 s + \dots + k_{r-1} s^{r-1} + s^{r}$$
(5.13)

Originalkoordinaten:

$$\xi_1 = h(x), \xi_2 = L_f h(x), \dots, \xi_r = L_f^{r-1} h(x)$$

$$v = -k^T \xi = -\sum_{i=1}^r r k_{i+1} \xi_i = -\sum_{i=0}^{r-1} k_i L_f^i h(x)$$

Zustandrückführung

$$u = \frac{1}{L_g L_f^{r-1} h(x)} (v - L_f^r h(x)) = -\frac{1}{L_g L_f^{r-1} h(x)} \sum_{i=0}^r k_i L_f^i h(x) \quad \text{mit } k_r := 1$$
 (5.14)

• c) Interne Dynamik 2.TS:

$$\dot{\xi} = (A - bk^T)\xi 
\dot{\eta} = q(\xi, \eta)$$
(5.15)

hat bei  $(\xi, \eta) = (0, 0)$  ebenfalls eine Ruhelage. Stabilität des Gesamtsystems wird von 2.TS in (5.15) bestimmt. Autonomes System

$$\dot{\eta} = q(0, \eta) \tag{5.16}$$

Die Dynamik von (5.16) heisst Nulldynamik (zero dynamics)

$$\xi = 0 \iff y = 0, \dot{y} = 0, \dots, y^{r-1} = 0$$
  
 $\iff y \equiv 0$ 

Das System heisst **minimalphasig**, wenn die Ruhelage  $\eta=0$  von (5.16) asymptotisch stabil ist.

#### Satz 5.2 (Stabiliseriung einer Ruhelage):

System (5.1) habe in einer Ruhelage  $p \in M$  den rel. Grad r. Ausserdem sei das System minimalphasig und alle Wurzeln des char. Polynoms (5.13) liegen in der offenen linken Halbebene. Verwendet man die Zustandsrueckfuehrung (5.14), dann ist die Ruhelage p asymptotisch stabil

#### 5.1.4 Stabilisierung in eine Ausgangstrajektorie

Ausgangsreferenztrajektorie

$$y_{\mathsf{ref}}:[0,\infty)\to\mathbb{R}\dots$$

r -mal stetig diffbar.

Bisher:  $y \to 0$  mit  $u = \frac{1}{\beta(\xi,\eta)}(-\alpha(\xi,\eta) - k^T\xi)$ 

 $\text{für }t\to\infty$ 

**Jetzt:**  $y \to y_{\mathsf{ref}}$ : Ansatz:  $u = \frac{1}{\beta(\xi,\eta)}(-\alpha(\xi,\eta) + y_{\mathsf{ref}}^{(r)}(t) + \sum_{i=0}^{r-1} k_i(y_{\mathsf{ref}}^{(i)} - \xi_{i+1}))$ 

1.TS

$$\dot{\xi}_{1} = \xi_{2} 
\dot{\xi}_{r-1} = \xi_{r} 
\dot{\xi}_{r} = y_{\text{ref}}^{(i)}(t) + \sum_{i=0}^{r-1} k_{i}(y_{\text{ref}}^{(i)}(t) - \xi_{i+1}) 
y = \xi_{1}$$
(5.17)

Fehler zwischen System. und Regerenzausgang

$$\xi(t) := y(t) - y_{\mathsf{ref}}(t)$$

Für die Normalform-Koord. gilt:

$$\xi_i = y^{(i-1)}, \quad i = 1, \dots, r$$

letzte Zeile des 1.TS:

$$y^{(r)} = y_{\mathsf{ref}}^{(r)} - \sum_{i=0}^{r-1} k_i \xi^{(i)}$$

$$k_0\xi + k_1\dot{\xi} + \dots + k_{r-1}\xi^{(r-1)} + \xi^{(r)} = 0.$$

Rückführung (5.17) in x-Koord.

$$u = \frac{1}{L_q L_f^{r-1} h(x)} \sum_{i=0}^r r_i (y_{\mathsf{ref}}^{(i)}(t) - L_f^{i-1} h(x)) \quad \text{ mit } r_r = 1$$

# 5.2 Eingangs-Ausgangs-Linearisierung für allg. nichtlineare Systeme

#### 5.2.1 Relativer Grad und Eingangs-Ausgangs-Normalform

System

$$\dot{x} = F(x, u) 
y = h(x)$$
(5.20)

eingangsabhängiges

$$\begin{aligned} \mathsf{VF} \ F : M \times \mathbb{R} &\to \mathbb{R}^n \\ \mathsf{SF} \ h : M &\to \mathbb{R}, \ \mathsf{glatt} \\ M &\le \mathbb{R}^n, \quad \mathsf{offen} \end{aligned}$$

#### Definition 5.2:

System (5.20) hat im Punkt  $p \in M$  den (verallg.) relativen Grad r, falls

1.

$$\frac{\partial L_F^k h(x,u)}{\partial u} = 0 \quad \text{ für } R = 0, \dots, r-1.$$

alle x aus Umgebung von p und alle u,

2.

$$\frac{\partial L_f^r h(p, u)}{\partial u} \neq 0$$

Interpretation:

$$\begin{split} y &= h(x) \\ \dot{y} &= \frac{\partial h(x)}{\partial x} \cdot \dot{x} \\ &= \frac{\partial h(x)}{\partial x} \cdot F(x, u) \\ &= L_F h(x, u) \\ \frac{\partial L_F h(x, u)}{\partial u} \begin{cases} \neq 0 & , r = 1 \\ \equiv 0 & \text{weiter diff.} \end{cases} \end{split}$$

$$\begin{split} \ddot{y} &= \frac{d}{dt} L_F h(x,u) \\ &= \frac{\partial L_F^h}{\partial x} \dot{x} + \underbrace{\frac{\partial L_F^h}{\partial u}}_{\equiv 0 \text{ für } r > 1} \dot{u} \\ &= \underbrace{dL_F h \cdot F(x,u)}_{\equiv L_F^2 h(x)} \dot{u} \\ &= L_F^2 h(x,u) \equiv L_F^2 h(x) \\ y^{r-1} &= L_F^{r-1} h(x,u) \equiv L_F^{r-1} h(x) \\ y^{(r)} &= L_F^r h(x,u) \quad \text{mit } \frac{\partial L_F^r h(x,u)}{\partial u} \neq 0 \end{split}$$

Kurzfassung:

$$r = \arg\min_{R} \{ \frac{\partial}{\partial u} L_F^R h(x,u) \neq 0 \}$$

#### Lemma 5.4:

System (5.20) habe im Punkt  $p \in M$  den (verallg.) rel. Grad r. Dann sind die Kovektoren

$$dh(p), dL_F h(p), \dots, dL_F^{r-1} h(p)$$

linear abhängig.

### **Beweis:**

Indirekt, Angenommen,  $dL_F^{r-1}h(p)$  wäre von den Kovektoren  $dh(p),\dots,dL_F^{r-2}h(p)$  linear abhängig, d.h. es gilt Konstanten  $c_R\in\mathbb{R}$  mit

$$dL_F^{r-1}h(p)\cdot F(p,u) = \sum_{k=0}^{r-2} C_k \cdot dL_F^k h(p) \cdot F(p,u)$$

$$\Rightarrow \underbrace{\frac{\partial}{\partial u} L_F^r h(p, u)}_{\neq 0} = \sum_{k=0}^{r-2} C_k \underbrace{\frac{\partial}{\partial u} L_F^{k+1} h(p)}_{\equiv 0}$$

also doch linear unabhängig.

### Satz 5.3:

System (5.20) habe im Punkt  $p \in M$  den rel. Grad r. Dann existiert ein lokaler Diffeomorphismus  $z=(\xi,\eta)=\phi(x),$  der (5.20) in die **Eingangs-Ausgangs-Normalform** überführt:

$$\dot{\xi}_{1} = \xi_{2}$$

$$\vdots$$

$$\dot{\xi}_{r-1} = \xi_{r}$$

$$\dot{\xi}_{r} = \alpha(\xi, \eta, u) \text{ mit } \frac{\partial \alpha}{\partial u} \neq 0$$

$$\dot{\eta}_{1} = q_{1}(\xi, \eta, u)$$

$$\vdots$$

$$\dot{\eta}_{n-r} = q_{n-r}(\xi, \eta, u)$$

$$y = \xi$$
(5.21)

## Beweis:

 $\phi_i(x) = L_F^{i-1}h(x)$  für  $i = 1, \dots, r$ 

 $\Rightarrow d\phi_1, \dots, d\phi_r$  sind in  $p \in M$  Lemma 5.4 linear unabhängig.

 $\Rightarrow$  Es gilt n-r weitere (glatte) Funktionen  $\phi_{r+1},\ldots,\phi_r$ , so dass  $d\phi_1,\ldots,d\phi_n$  in  $p\in M$  linear unabhängig , d.h. Jacobimatrix  $\phi'$  von

$$\phi = \begin{pmatrix} \phi_1 \\ \vdots \\ \phi_n \end{pmatrix}$$

ist in  $p \in M$  regulär  $\Rightarrow \quad \phi$  ist lokaler Diffeomorphismus Neue Koord:

$$\xi_1 = \phi_1(x), \quad \eta_1 = \phi_{r+1}(x)$$

$$\vdots$$

$$\xi_r = \phi_r(x), \quad \eta_{n-1} = \phi_n(x)$$

d.h.  $(\xi, \eta) = \phi(x)$ .

## 1.TS:

$$\begin{split} \dot{\xi_i} &= \frac{d}{dt} \xi_i \qquad i = 1, \dots, r \\ &= \frac{d}{dt} \phi_i(x) \\ &= \frac{d}{dt} L_F^{i-1} h(x) \\ &= d L_F^{i-1} h(x) F(x, u) \\ &= L_F^i h(x, u) \\ &= \begin{cases} \xi_{i+1} & \text{für } i = 1, \dots, r-1 \\ \alpha(\xi, \eta, u) & \text{für } i = r \end{cases} \end{split}$$

 $\text{mit }\alpha(\xi,\eta,u)=L_F^rh(\phi^{-1}(\xi,\eta),u).$ 

## 2.TS:

$$\dot{\eta}_j = \frac{d}{dt}\eta_j, \quad j = 1, \dots, n - r$$

$$= \frac{d}{dt}\phi_{r+j}(x)$$

$$= d\phi_{r+j}(x) \cdot \dot{x}$$

$$= d\phi_{r+j} \cdot F(x, u)$$

$$= L_F\phi_{r+j}(x, u)$$

 $\Rightarrow$ 

$$q_j(\xi, \eta, u) = L_F \phi_{r+j}(\phi^{-1}(\xi, \eta, ), u).$$

## Folgerung:

 $\alpha$  sei stetig diffbar. und  $\xi_0 \in \mathbb{R}^r, \eta_0 \in \mathbb{R}^{n-r}, u_0 \in \mathbb{R}$  und

$$v_0 := \alpha(\xi_0, \eta_0, u_0).$$

wegen

$$\frac{\partial \alpha}{\partial u} \neq 0$$

existiert eine stetig diffbare Abbuldung  $\alpha^{-1}$  mit

$$\alpha(\xi, \eta, \alpha^{-1}(\xi, \eta, v)) = v$$

für alle  $\xi, \eta v$  aus eine Umgebung von  $\xi_0, \eta_0, v_0$ .

$$v \stackrel{!}{=} \alpha(\xi, \eta, u) \iff u = \alpha^{-1}(\xi, \eta, v)$$

### Resultierendes 1.TS:

$$\dot{\xi}_1 = \xi_2$$

$$\vdots$$

$$\dot{\xi}_{r-1} = \xi_r$$

$$\dot{\xi}_r = v$$

$$y = \xi_1$$

$$\iff \dot{\xi} = A\xi + \underbrace{b}_{=e_n} v$$

$$y = \underbrace{c}_{=e_1^T} \xi$$

Zustandsrückführung zur Stabilisierung wie bei Byrnes-Isidori NF:

$$v = -K^T \xi$$
, mit  $k = (k_0, \dots, k_{r-1})^T$   
=  $-\sum_{i=0}^{r-1} k_i L_F^i h(x)$ 

## Beispiel Schwebende Kugel im Magnetfeld:

Eingang: Strom I

Ausgang: Position  $y = l - l_0$ Bewegungsgl:  $\ddot{l} m = mG - F$ 

Ansatz Kraft:  $F=h\frac{I^2}{l^2}$  Zustandsraummodell mit  $x=\binom{x_1}{x_2}=\binom{l}{l}$ 

$$\begin{pmatrix} \dot{x}_1 \\ \dot{x}_2 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} x_2 \\ G - \frac{\rho}{m} \cdot \frac{I^2}{x_1^2} \end{pmatrix} =: F(x, I)$$

$$y = h(x) = l - l_0 = L_F^0 h(x)$$

$$\dot{y} = \dot{l} = \dot{x}_1 = x_2 = L_F^1 h(x)$$

$$\ddot{y} = \dot{x}_2 = G - \frac{\rho}{m} \cdot \frac{I^2}{x_1^2} = L_F^2 h(x, I) \qquad r = 2$$

$$\stackrel{!}{=} v$$

Linearisierende Rückführung:

$$I^2 = \frac{m}{\rho} x_1^2 (G-v)$$
 
$$I = \underbrace{\pm}_{\begin{subarray}{c} \begin{subarray}{c} $\pm$ \\ \begin{subarray}{c} \begin{subarray}{c}$$

Stabilisierung

$$v = -k_0 x_1 - k_1 x_2;$$
  $k_0, k_1 > 0$ 

Charakt. Polynom

$$s^2 + k_1 s + k_0$$

$$I = \sqrt{\frac{m}{\rho} x_1^2 (G + a_0 y + a_1 \dot{y})}$$
$$= \sqrt{\frac{m}{\rho} l^2 (G + a_0 (l - l_0) + a_1 \dot{l})}$$

mit modifizierter Wurzelfkt. image1712

## 5.2.2 Byrnes-Isidori-NF für nicht eingangsaffine Systeme

Frage: Kann die Transformation  $z=(\xi,\eta)=\phi(x)$  von (5.20) in die E/A -NF (5.21) so gewählt werden, daß das 2.TS nicht explizit vom Eingang u abhängt?

## Byrnes-Isidori-NF

nichtaffine Systeme:

$$\dot{x}_{1} = \xi_{2}$$

$$\vdots$$

$$\dot{\xi}_{r-1} = \xi_{r}$$

$$\dot{\xi}_{r} = \alpha(\xi, \eta, u)$$

$$\dot{\eta}_{1} = q_{1}(\xi, \eta)$$

$$\vdots$$

$$\dot{\eta}_{n-r} = q_{n-r}(\xi, \eta)$$

$$y = \xi_{1}$$
(5.22)

Alternative Darstellung von (5.22)

$$\dot{z} = z_2 \frac{\partial}{\partial z_1} + z_r \frac{\partial}{\partial z_{r-1}} + \alpha(z, u) \frac{\partial}{\partial z_r} 
+ q_1(z) \frac{\partial}{\partial z_{r+1}} + \dots + q_{n-r} \frac{\partial}{\partial z_n}$$
(5.23)

## **Nichtaffines System**

1

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

$$y = h(x)$$
(5.20)

### Byrnes-Isidori-NF

für nichtaffine Systeme:

$$\dot{\xi}_{1} = \xi_{2}$$

$$\vdots$$

$$\dot{\xi}_{r-1} = \xi_{r}$$

$$\dot{\xi}_{r} = \alpha(\xi, \eta, u) = \frac{\partial \alpha(\xi, \eta, u)}{\partial u} \neq 0$$

$$\dot{\eta}_{1} = q_{1}(\xi, \eta)$$

$$y = \xi_{1}$$
(5.22)

<sup>&</sup>lt;sup>1</sup>07.01.2015

Alternative Darstellung von (5.22):

$$\dot{z} = z_2 \frac{\partial}{\partial z_1} + \dots + z_r \frac{\partial}{\partial z_{r-1}} + \alpha(z, u) \frac{\partial}{\partial z_r} + q_1(z) \frac{\partial}{\partial z_{r+1}} + \dots + q_{n-r} \frac{\partial}{\partial z_n}$$
(5.23)

- ullet n-1 eingangsunabhängige Vektorfeld VF
- genau 1 eingangsabhängige Skalarfeld SF

SISO-System (5.20) kann für große m immer folgendermaßen dargestellt werden:

$$\dot{x} = F(x, u) = f(x) + \sum_{i=1}^{m} g_i(x)\varrho_i(x, u)$$

mit eingangsunabhängigen Skalarfeldern  $\varrho_1, \ldots, \varrho_m$  und linear unhängigen VF  $g_1, \ldots, g_m$ . Transformation  $z = \phi(x)$  liefert

$$\begin{split} \dot{z}_j &= \frac{d}{dt} \phi_j(x) \\ &= d\phi_j(x) \cdot \dot{x} \\ &= d\phi_j(x) \cdot (f(x) + \sum_{i=1}^m g_i(x) \varrho(x,u)) \qquad \text{ für } j = 1, \dots, n \end{split}$$

Damit der Eingang nur bei einem SF auftritt (Nr,R), muss für alle  $j\in\{1,\ldots,n\}\backslash\{R\}$  gelten.

$$d\phi_i(x) \cdot (g_1(x), \dots, g_m(x)) \equiv (0, \dots, 0)$$

- ullet sind m partielle Dgln. pro Komponente  $\phi_i$
- Satz von Frobenius:  $\exists$  höchstens n-m unabhängige Lösungen
- ullet Für Invertierbarkeit sind n-1 SF  $\phi_j$  mit I.n. Gradienten notwendig  $\Rightarrow$  Es muß m=1 gelten.

## Satz 5.4:

System (5.20) habe den rel. Grad r. Es ex. genau dann eine Zustandstransformation in die Byrnes-Isidori-NF (5.20), wenn das System (5.20) in die Form

$$\dot{x} = f(x) + g(x)\varrho(x, u) \tag{5.24}$$

mit einem eingangabh. SF  $\varrho$  und  $g(x) \neq 0$  überführt werden kann.

Beweisskizze:  $\Rightarrow$  analog BI-NF für affine System (5.1), insb. ist span{g} involutiv.

 $\Leftarrow$  Es gäbe die BI-NF (5.22). Rücktransformation von (5.23) liefert (5.24).

## Bsp. (Rakete):

Zustand  $x = (r, \dot{r}, \theta, \dot{\theta})^T$ ,

Eingang  $n = \nu$  Antriebswinkel

$$\dot{x} = \underbrace{\begin{pmatrix} x_2 \\ -gR^2/x_1^2 + x_1x_4^2 \\ x_4 \\ -2x_2x_4/x_1 \end{pmatrix}}_{f(x)} + \underbrace{\begin{pmatrix} 0 \\ F/m \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix}}_{q_1(x)} \cos u + \underbrace{\begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ 0 \\ Fm_1/x_1 \end{pmatrix}}_{q_2(x)} \sin u$$

dim span  $\{g_1, g_2\} = 2$ 

⇒ System kann NICHT in BI-NF überführt werden.

## Alternative Herangehensweise:

Überführung des nichtaffinen Systems  $\dot{x} = F(x,u)$  durch Erweitern des Zustandes in ein eingangsaffinen System.

$$\dot{x} = F(x, u)$$
$$\dot{u} = w$$

image701

neuer Zustand  $\tilde{x} := \binom{x}{u}$  neuer Eingang  $\tilde{u} := w$ .

$$\dot{\tilde{x}} = \begin{pmatrix} \dot{x} \\ \dot{u} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} F(\tilde{x}, u) \\ w \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} F(\tilde{x}) \\ 0 \end{pmatrix} + \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \end{pmatrix} \tilde{w}$$

## 5.3 Exakte Eingangs-Zustands-Linearisierung

Bisher: System mit rel. Grad  $r \leq n \Rightarrow$ 

- r-dim. lineares Teilsystem
- (n-r)-dim. (in der Regel) nichtlineares TS

## Frage:

Wann kann ein System

$$\dot{x} = f(x) + g(x)u \tag{5.1}$$

vollständig in ein lineares System überführt werden?

### Festellung:

Das Problem der sog. **Eingangs-Zustands-Linearisierung** ist lösbar, wenn es eine Ausgangsabh. h (d.h. ein SF) gibt, für welches das System den rel. Grad n besitzt.

Ein solches System heißt eingangs.-zustands-linearisierbar.

Nach Def. 5.1 muß für r=n gelten:

$$L_g L_f^i h(x) \equiv 0 \qquad \text{ für } 0 \leq i \leq n-2$$
 
$$L_g L_f^{n-1} h(p) \neq 0 \tag{5.25}$$

#### Lemma 5.1:

Für rel. Grad r

$$\langle dL_f^j h, ad_{-f}^i g \rangle = \begin{cases} L_g L_f^{r-1} h & \text{für } i+j=r-1 \\ 0 & \text{für } i+j < r-1 \end{cases}$$

Für j=0:

$$\underbrace{\langle dh, ad_{-f}^i g \rangle}_{\equiv L_{ad_{-f}^i g} h} = \begin{cases} L_g L_f^{r-1} h & \text{für } i = r-1 \\ 0 & \text{für } i < r-1 \end{cases}$$

Gleichwertige Formalisierung von Gl. (5.25):

$$L_{ad_{-f}^ig}h(x)\equiv 0 \quad \text{ für } 0\leq i\leq n-2$$
 
$$L_{ad_{-f}^{n-1}g}h(p)\neq 0 \tag{5.26}$$

Die ersten n-1 Gln. von (5.26):

$$dh(x) \cdot (g(x), ad_{-f}g(x), \dots, ad_{-f}^{n-2}g(x)) \equiv (0, 0, \dots, 0)$$
 (5.27)

partielle Dgl. 1.Ordnung in h.

### Distribution:

$$\Delta_i(x) = \operatorname{span}\{g(x), ad_{-f}g(x), \dots, ad_{-f}^{i-1}g(x)\}$$

### Satz 5.5:

Wir betrachten System (5.1) in Punkt  $p \in M$ . Es existiert genau ein Ausgang mit rel. Grad n, wenn

- a)  $\Delta_{n-1}$  involutiv ist und
- b)  $\dim \Delta_n(p) = n$

### Beweis:

 $\Leftarrow$  Bedingungen a) und b) seinen erfüllt.

Wegen (b) ist auch  $\Delta_{n-1}$  regulär mit dim $\Delta_{n-1} = n-1$ ,

Wegen (a) auch involutiv Satz von Frobenius:

Es ex. ein SF h, welches alle VF von  $\Delta_{n-1}$  annihiliert, d.h.

$$0 \equiv \langle dh, ad_{-f}^i g \rangle = L_{ad_{-f}^i g} h. \text{ für } i = 0, \dots, n-2$$
 (\*)

Außerdem gilt

$$0 \neq \langle dh, ad_{-f}^{n-1} \rangle(p) = L_{ad_{-f}^{n-1}g}h(p), \tag{**}$$

denn sonst würde dh Annihilator von n linear unabh. VF seinen zu Dimensionsformel

$$(\dim \Delta + \dim \Delta^{\perp} = n)$$

Lineares System:

$$\dot{x} = \underbrace{Ax}_{f(x)} + \underbrace{h}_{g(x)\dots \text{konst}} u$$

$$ad_{-f}g = [-f, g] = -[f, g]$$

$$= -(\underbrace{g'}_{\equiv 0} f - f'g)$$

$$= f' \cdot g = Ab$$

$$ad_{-f}^kg=A^kb$$

$$\Rightarrow \Delta_n = \operatorname{span} \{b, Ab, \dots, A^{n-1}b\}$$
$$\Rightarrow \Delta_n = \operatorname{im} Q_s$$

Steuerbarkeitsmatrix (Kalman)

$$Q_s = (b, Ab, \dots, A^{n-1}b)$$

Für ein lin. System existiert genau dann ein Ausgang mit rel. Grad n das System steuerbar ist. Bedingung b) bedeutet, dass die **Steuerbarkeits** bzw. **Erreichbarkeitsmatri**x

$$Q_s(x) = (g(x), ad_{-f}g(x), \dots, ad_{-f}^{n-1}g(x))$$

regulär ist.

## Folgerung:

Für ein System mit n=2 ex. genau dann ein Ausgang mit rel. Grad r=n, wenn

$$Q_s = (g(x), ad_{-f}g(x))$$

regulär ist.

## Begründung:

- ullet dim $\Delta_n=\operatorname{im}\,Q_s=n$  weil regulär
- $\Delta_{n-1} = \operatorname{span}\{g\}$  ist als 1.-dim Distribution involutiv  $([g,g] \equiv 0)$

$$\dot{z}_1 = z_2$$

$$\vdots$$

$$\dot{z}_{n-1} = z_n$$

$$\dot{z}_n = \alpha(z) + \beta(z)u$$

$$y = z_1$$
(5.28)

$$\alpha(z) = L_f^n h(x)$$
  
$$\beta(z) = L_g L_f^{n-1} h(x) \neq 0.$$

Für rel. Grad r=n geht die Byrnes-Isidori-NF (5.10) in die **nichtlineare Regelungsnormalform** (controller canonical form) über:

### Satz 5.6:

Für ein allg. nichtlineare System

$$\dot{x} = F(x, u) \tag{5.29}$$

mit VF  $F: M \times \mathbb{R} \to \mathbb{R}^n$ , glatt,  $M \leq \mathbb{R}^n$  offen sind folgende Aussagenäquivalent.

- (a) System (5.29) ist eingangszustandslinearisierbar,
- (b) Es existiert ein eingangsabh. SF  $\varrho$ , so daß (5.29) in die Form

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

überführt werden kann, so daß System (f,g) eingangs-zustands linearisierbar ist.

### (c) Das erweiterte Sytem

$$\dot{x} = F(u, w)$$

$$\dot{u} = w\dot{\tilde{x}} = \underbrace{\begin{pmatrix} F(x, u) \\ 0 \end{pmatrix}}_{f(\tilde{x})} + \underbrace{\begin{pmatrix} 0 \\ 1 \end{pmatrix}}_{g(\tilde{x})}$$

ist eingangs-zustand

## 5.4 Relativer Grad und Flachheit im Eingrößenfall

### Def.:

Das Eingrößensystem

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

heißt (differentiell) flach, falls ein SF  $\lambda:M\leq\mathbb{R}^n\to\mathbb{R}$  existiert, so daß für

$$z_1 = \lambda(x)$$
 flacher Ausgang

glatte Funktion  $\psi, \theta$  existiert, so daß

$$x = \psi(z_1, \dot{z}_1, \dots, z_1^{(n-1)})$$
  
 $u = \theta(z_1, \dot{z}_1, \dots, z_1^{(n)}).$ 

### Satz 5.7:

Ein System

$$\dot{x} = f(x) + g(x)u \tag{5.1}$$

ist genau dann flach, wenn es exakt eingangs-zustands-linearisierbar ist, d.h. wenn es ein SF

$$\lambda:M\to\mathbb{R}$$

gibt, so daß das System den rel. Grad n besitzt. Koordin. -Transformation kann direkt angegeben werden.

$$z = \begin{pmatrix} z_1 \\ z_2 \\ \vdots \\ z_n \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} z_1 \\ \dot{z}_1 \\ \vdots \\ z_1^{(n-1)} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \lambda(x) \\ L_f \lambda(x) \\ \vdots \\ L_f^{n-1} \lambda(x) \end{pmatrix} = \phi(x)$$

Umkehrabb.

$$x = \psi(z)$$

**Jakobimatrizen** 

$$\frac{\partial z}{\partial x} = \phi'(x)$$
 bzw.  $\frac{\partial x}{\partial z} = \psi'(z)$ 

sind regulär ( $\Rightarrow \phi, \psi$  sind Diffeomorphisinen)

## Satz 5.8 (Hagenmager, Zeitz, 2004):

Wir betrachten System (5.1) mit 2 Ausgängen:

$$y = h(x) \dots$$
 rel. Grad  $r$  (Systemausgang)  $z_1 = \lambda(x) \dots$  rel. Grad  $n$  (flacher Ausgang)

Dann kann der Systemausgang wie

$$y = \varrho(z_1, \dot{z}_1, \dots, z_1^{(n-r)}).$$

### **Beweis:**

Relativer Grad n von  $\lambda$  impliziert (Lemma 5.1/5.2):

$$\langle dL_f^j \lambda, ad_{-f}^i g \rangle = \begin{cases} 0 & \text{für } i+j < n-1 \\ L_g L_f^{n-1} \lambda & i+j = n-1 \end{cases}$$

Also gilt:

$$\underbrace{\begin{pmatrix} d\lambda \\ dL_f\lambda \\ \vdots \\ dL_f^{n-1}\lambda \end{pmatrix}}_{\frac{\partial z}{\partial z} = \phi'(x)} \cdot (g, ad_{-f}g, \dots, ad_{-f}^{n-1}g) = \underbrace{\begin{pmatrix} 0 & \dots & L_gL_f^{n-1}\lambda \\ \vdots & & \star \\ 0 & & \\ L_gL_f^{n-1}\lambda & \star & \star \end{pmatrix}}_{\text{regulär}} \tag{*}$$

Inverse einer rechten unteren  $\Delta$ -Matrix ist eine linke obere Dreieckmatrix

$$\begin{pmatrix} 0 & \star \\ & \vdots \\ \star & \star \end{pmatrix}^{-1} = \begin{pmatrix} \star & \star \\ \star & 0 \end{pmatrix} \tag{**}$$

Multiplikation von (\*) von links mit  $\frac{\partial x}{\partial z}$  und von rechts mit der Inversen aus (\*\*):

$$(g, ad_{-f}g, \dots, ad_{-f}^{n-1}g) \cdot \begin{pmatrix} \star & \dots & \star \\ \vdots & & \\ \star & & 0 \end{pmatrix} = \frac{\partial x}{\partial z} = \psi'(z)$$

Für gilt wegen Lemma 5.1:

$$\langle L_f^j h$$
verpasst

Damit

$$dh \cdot (g, ad_{-f}g, \dots, ad_{-f}^{n-1}g) = (\underbrace{0, \dots, 0}_{r-1}, \underbrace{*}_{n-r+1}^{\neq 0}, \dots, \underbrace{0})$$

d.h. die Asugangsabb. h hängt nur von den ersten n-r+1 Komponenten von z ab, d.h. von

$$z_1, z_2 = \dot{z}_1, \dots, z_{n-r+1} = z_1^{(n-r)}$$

Ergänzung zur Eingangs-Zustands-Linearisierung:

$$L_g h(x) = 0, L_{ad_{-f}g} h(x) = 0, \dots, L_{ad_{-f}^{n-2}g} h(x) = 0$$
 (I)

und

$$\underbrace{L_{ad_{-f}^{n-1}g}h(x)}_{=L_gL_f^{n-1}h(x)=\beta(z)\neq 0}\neq 0 \tag{II}$$

Bisher: Nutzung von Bed. (I), führt auf partielle Dgl. verpasst

Jetzt: Falls  $\beta$  bekannt, Festlegung  $1 \equiv \beta(z) = L_g L_f^{n-1} h(x)$  Bed (I) + (II) (n Dgl.):

$$dh(x) \cdot (\underbrace{g(x), ad_{-f}g(x), \dots, ad_{-f}^{n-1}g(x)}_{=Q_s(x), n \times n}) = e_n^T$$

$$\iff dh(x) = e_n^T Q_s^{-1}$$

 $Q_s$  regulär Vorgehen:

• Berechnung der letzten Zeile der inversen Steuerbarkeitsmatrix

$$w(x) = e_n^T Q_s^{-1}(x)$$

- w geschlossen?
  - verpasst

# 6 Beobachterentwurf

## 6.1 Beobachtbarkeit

System

$$\dot{x} = f(x) \qquad , x(0) = x_0 \in M$$

$$y = h(x) \tag{6.1}$$

 $M \subset \mathbb{R}^n$  offen,

$$VF:f:M\to\mathbb{R}^n,\quad \varphi\dots$$
 Fluss  $SF:h:M\to\mathbb{R}$ 

## Def. 6.1:

Gegeben sei (6.1) und T>0. Zwei Anfangszustände  $x_a, x_b \in \mathbb{R}, x_a \neq x_b$ , heissen nichtunterscheidbar, wenn  $\forall t \in [0, \tau] : h(\varphi_t(x_a)) = h(\varphi_t(x_b))$ .

<sup>1</sup> Andernfalls heißen die Zustände unterscheidbar, d.h. wenn  $\exists t \in [0,\tau]: h(\varphi_t(x_a)) \neq h(\varphi_t(x_b)).$  image2101

### Def.6.2:

System (6.1) heißt (global) beobachtbar, wenn es in  $\mathbb{M}$  keine nichtunterscheidbaren Zustände gibt.

## Def.6.3:

System (6.1) heißt lokal beobachtbar im Punkt  $x_0 \in \mathbb{R}$ , wenn es eine Umgebung U von  $x_0$  gibt, die keine nichtunterscheidbaren Zustände enthält. System heißt lokal boebachtbar, wenn es für alle  $x_0 \in \mathbb{M}$  lokal beobachtbar ist.

#### Motivation:

Zwei analyt. Kurven stimmen überein, wenn alle Taylorkoeff. gleiche Potenz übereinstimmen, statt Taylorkoeff: Ableitungen.

Lie- Reihe:

$$y(t) = \sum_{k=0}^{\infty} L_f^k h(x_0) \frac{t^k}{k!}$$

<sup>&</sup>lt;sup>1</sup>21.01.2015

## Beobachtbarkeitsabbildung für $k \in \mathbb{N}$ :

$$q(x) = \begin{pmatrix} y \\ \dot{y} \\ \ddot{y} \\ \vdots \\ y^{k-1} \end{pmatrix} + \begin{pmatrix} h(x) \\ L_f h(x) \\ L_f^2 h(x) \\ \vdots \\ L_f^{k-1} h(x) \end{pmatrix}$$

 $q(x_a) \neq q(x_b) : x_a \text{ und } x_b \text{ sind unterscheidbar.}$ 

Injektivität der Beobachtbarkeitsmatrix kann mit Satz über die Unkehrfunktion geprüft werden. Jakobimatrix

$$Q(x) = q'(x) = \begin{pmatrix} dh(x) \\ dL_f h(x) \\ \vdots \\ dL_f^{k-1} h(x) \end{pmatrix}$$

#### heißt Beobachtbarkeitsmatrix.

Heinreichende Bedingung für lokale Beobachtbarkeit:

### Satz 6.1:

Die Beobachtbarkeitsmatrix Q habe für ein  $k \in \mathbb{N}$  an der Stelle  $x_0$  den Rang n. Dann ist das System (6.1) im Punkt  $x_0$  lokal beobachtbar.

## 6.2 High-Gain-Beobachter für autonome Systeme

Die Beobachtbarkeitsmatrix sei für k=n regulär, Dann ist die Beobachtbarkeitsabbildung q ein (lokale) Diffeomorphismus

$$z = q(x) = \begin{pmatrix} h(x) \\ L_f h(x) \\ \vdots \\ L_f^{n-1} h(x) \end{pmatrix}$$

der System (6.1) in die Form

$$\dot{z}_1 = z_2$$
 $\dot{z}_2 = z_3$ 
 $\vdots$ 
 $\dot{z}_{n-1} = z_n$ 
 $\dot{z}_n = \alpha(z) \quad \text{mit } \alpha(z) = L_f^n h(q^{-1}(z))$ 
 $y = z_1$ 

überführt (Beobachtbarkeits-NF, observability canonical form). Matrix-Darstellung:

$$\dot{z} = Az + b\alpha(z)$$
$$y = c^T$$

mit

$$A = \begin{pmatrix} 0 & 1 & & \\ & \ddots & & \\ & & \ddots & 1 \\ & & & 0 \end{pmatrix}, b = \begin{pmatrix} 0 \\ \vdots \\ 0 \\ 1 \end{pmatrix} = e_n, c^T = (1, 0, \dots, 0) = e_1^T.$$

Ansatz für Beobachter mit konstanter Beobachterverstärkung  $k \in \mathbb{R}^n$ :

$$\dot{\hat{z}} = A\hat{z} = b\alpha(\hat{z}) + k(y - \hat{y})$$
$$\hat{y} = c^T\hat{z}$$

Beobachtungsfehler  $\tilde{z}=z-\hat{z}$  genügt der Fehlergleichung

$$\begin{split} \dot{\hat{z}} &= \dot{z} - \dot{\hat{z}} \\ &= Az + b\alpha(z) - A\hat{z} - b\alpha(\hat{z}) - k(\overbrace{y}^{c^T z} - \overbrace{\hat{y}}^{c^T \hat{z}}) \\ &= (A - Kc^T)\tilde{z} + b(\alpha(z) - \alpha(\hat{z})) \end{split}$$

Punkt  $\tilde{z}=0$  ist eine Ruhelage der Fehlergleichung. Stabilität:  $\alpha$  genüge einer Lipschitz-Bed. d.h.

$$\exists \gamma > 0 : |\alpha(z) - \alpha(\hat{z})| \le \gamma \cdot |z - \hat{z}| = \gamma |\tilde{z}|.$$

Dann existiert eine Beobachterverstärkung  $K \in \mathbb{R}^n$ , so daß die Ruhelage  $\tilde{z} = 0$  der Fehlergleichung exponentiell stabil ist.

Lineare Teil: Mit

$$K = \bigcup_{p_0}^{p_{n-1}} \in \mathbb{R}^n$$

enthält man das char. Polynom.

$$\det(sI - (A - Kc^{T})) = s^{n} + p_{n-1}s^{n-1} + \dots + p_{1}s + p_{0}$$

Implementierung des Beobachters in Originalkoord.: Kettenregel

$$\begin{split} \dot{\hat{z}} &= \frac{d}{dt} \hat{z}(t) \\ \dot{\hat{x}} &= Q^{-1}(\hat{x}) \cdot \dot{\hat{z}} \end{split} \qquad = \underbrace{\frac{d}{dt} q(x(t))}_{Q(\hat{x}(t))} \cdot \dot{\hat{x}}(t) \end{split}$$

$$= \underbrace{Q^{-1}(\hat{x}) \cdot (A\hat{z} + b\alpha(\hat{z})}_{f(\hat{x})} + k(y - \hat{y}))$$

$$= f(\hat{x}) + \underbrace{Q^{-1}(\hat{x})k}_{=:l(\hat{x})} (y(t) - h(\hat{x}))$$

 $\ldots$  vom Schätz-bzw. Beobachterzustand abh. Verstärkung  $l: \mathrm{M} \to \mathbb{R}^n(VF)$ 

Bsp:

$$\dot{x}_1 = -x_2 + x_1(1 - x_1^2)$$
$$\dot{x}_2 = x_1 + x_2(1 - x_2^2)$$

$$y = x_1 = h(x) \Rightarrow dh(x) = (1 x)$$

$$\dot{y} = \dot{x}_1$$

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

$$= L_f h(x) \Rightarrow dL_f h(x) = (1 - 3x_1^2, -1)$$

$$Q(x) = \begin{pmatrix} dh(x) \\ dL_f h(x) \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 1 - 3x_1^2 & -1 \end{pmatrix}$$

 ${\it Charakt. \ Polynom:}\ s^2+p_1s+p_0, \qquad p_0,p_1>0$ 

$$l(\hat{x}) = Q^{-1}(\hat{x}) \underbrace{\begin{pmatrix} p_1 \\ p_0 \end{pmatrix}}_{k \in \mathbb{R}^2} = \begin{pmatrix} p_1 \\ p_1(1 - 3\hat{x}_1^2) - p_0 \end{pmatrix}$$

Beobachter:

$$\dot{\hat{x}} = \underbrace{\begin{pmatrix} -\hat{x}_2 + \hat{x}_1(1 - \hat{x}_1^2) \\ \hat{x}_1 + \hat{x}_2(1 - \hat{x}_2^2) \end{pmatrix}}_{f(\hat{x})} + \begin{pmatrix} p_1 \\ p_1(1 - 3\hat{x}_1^2) - p_0 \end{pmatrix} \cdot (y(t) - \hat{x}_1)$$

## 6.3 High-Gain-Beobachter für nichtautonome Systeme

System

$$\dot{x} = f(x) + g(x)u$$

$$y = h(x)$$
(6.2)

 $\mathsf{VF}\colon f,g:\mathcal{M}\to\mathbb{R}^n$   $\mathsf{SF}\colon h:\mathcal{M}\to\mathbb{R}$ 

Beobachtbarkeit kann vom Eingangssingal abhängen.

Bsp:

$$\dot{x}_1 = -x_1 + x_2 u$$
$$\dot{x}_2 = x_2$$
$$y = x_1$$

- a). n=0 : Ausgangskurve  $y(t)=e^{-t}, \qquad x_1(0)$  hängt nur von  $x_1$  ab.  $\Rightarrow$  nicht beobachtbar!
- b).  $n \neq 0$ : System beobachtbar:

$$x_1 = y$$
$$x_2 = y + \dot{y}$$

### Satz 6.2:

Bed. für lokale Beobachtbarkeit bei bel. Eingangssignal: System ist in folgende Form überführbar.

$$\dot{z}_{1} = z_{2} + \beta_{1}(z_{1})u 
\dot{z}_{2} = z_{3} + \beta_{2}(z_{1}, z_{2})u 
\vdots 
\dot{z}_{n} = \alpha(z) + \beta_{n}(z_{1}, \dots, z_{n})u 
y = z_{1}$$
(6.3)

Funktionale Abhängigkeit

$$\beta_1(z_1)$$
$$\beta_2(z_1, z_2)$$

Lineare Abhängigkeit

$$d\beta_1 \in \operatorname{span}\ \{dz_1\}$$
 
$$d\beta_2 \in \operatorname{span}\ \{dz_1, dz_2\}$$

Transf. von (6.2) durch Beobachtbarkeitsabb.

$$z = q(x), \quad z_i = L_f^{i-1}h(x), \quad i = 1, \dots n$$

$$\dot{z}_1 = \frac{d}{dt}h(x) = dh\dot{x} = dh(f + gu)$$

$$= \underbrace{L_f h + L_g h \cdot u}_{z_2}$$

$$\dot{z}_1 = \frac{d}{dt}L_f h(x) = dL_f h \cdot \dot{x} = dL_f h \cdot (f + gu)$$

$$= \underbrace{L_f h + L_g^2 h \cdot u}_{z_2}$$

Bed. für Form 6.3

$$dL_gL_f^ih\in \text{span }\{dh,dL_fh,\dots,dL_f^ih\}\quad i=0,n-2$$

## 6.4 Exakte Linearisierung des Beobachtungsfehlers

System

$$\dot{x} = F(x, u) 
y = h(x)$$
(6.4)

Angenommen,  $\exists$  Koordinatentransformation

$$z = T(x), \quad x = S(z),$$

die System (6.4) in die Beobachter-Normalform überführt

$$\dot{z} = Az + \alpha(y, u)$$

$$y = c^T z \tag{6.5}$$

- lineare Ausgang
- lineare Dynamik
- nichtlineare Eingangs-Ausgangs-Aufschaltung

$$\alpha: \mathbf{R} \times \mathbf{R} \to \mathbf{R}^n$$

Das Paar  $(A, c^T)$  sei beobachtbar, Form:

$$A = egin{pmatrix} 0 & & 0 \\ 1 & & \\ & \ddots & \\ 0 & 1 & 0 \end{pmatrix} \qquad c^T = (0,\dots,0,1) \quad ext{Duale Brunovsky Form}$$

Ansatz für Beobachter:

Ausgangsfehler 
$$\dot{\hat{z}} = A\hat{z} + \alpha(y,u) + k \quad \overbrace{(y-\hat{y})}^{\text{Ausgangsfehler}}$$
 
$$\hat{y} = c^T \hat{z}$$
 
$$\hat{x} = S(\hat{z})$$
 (6.6)

 $k \in \mathbb{R}^n$  Konstante Beobachterverstärkung

Beobachtungsfehler  $\tilde{z}=z-\hat{z}$  genügt der Fehlerdgl.:

$$\begin{split} \dot{\hat{z}} &= \dot{z} - \dot{\hat{z}} \\ &= Az + \alpha(y, u) - A\hat{z} - \alpha(y, u) - kc^T(z - \hat{z}) \\ &= (A - kc^T)\hat{z} \qquad \dots \text{ ist exakt linear!} \end{split}$$

Systemmatrix

$$A - kc^{T} = \underbrace{\begin{pmatrix} 0 & \dots & 0 & -p_{0} \\ 1 & \ddots & \vdots & \vdots \\ 0 & \ddots & 0 & -p_{n-2} \\ 0 & & & \\ 0 & \dots & 1 & -p_{n-1} \end{pmatrix}}_{k = \begin{pmatrix} p_{0} \\ \vdots \\ p_{n-1} \end{pmatrix}$$

Beobachter (6.6) ... Normalform Beobachter Beobachter (6.6) in x-Koord.:

$$\begin{split} \dot{\hat{x}} &= \frac{x}{dt} S(\hat{z})|_{(6.6)} \\ &= S'(\hat{z}) [A\hat{z} + \alpha(y, u) + k(y - \hat{y})] \\ &= S'(\hat{z}) [A\hat{z} + \alpha(\hat{y}, u)] + S'(\hat{z}) [\alpha(y, u) - \alpha(\hat{y}, u) + k(y - \hat{y})] \\ &= F(\hat{x}, u) + \underbrace{[T'(\hat{x})]^{-1} \cdot [\alpha(y, u) - \alpha(h(\hat{x}), u) - k(y - h(\hat{x}))]}_{=:R_{\infty}(\hat{x}, y, u)} \\ \\ &z = T(x), \quad x = S(z) \\ &z = T(S(z)) \quad |\frac{d}{dt} \\ &I = T'(x) S'(z) \\ &\Rightarrow = (T')^{-1} = S' \end{split}$$

Schwierigkeit des Verfahrens:

Existenz bzw. Berechnung der Normalform bzw. der Koord-Transf.

Aufspaltung der rechten Seite von (6.4):

$$F(x, u) = f(x) + g(x, u)$$
(6.8)

mit

$$\begin{split} f(x) &:= F(x,0) \\ g(x,u) &:= F(x,u) - F(x,0) \end{split}$$

## Satz 6.2:

Das System

$$\dot{x} = f(x) + g(x)u, \quad y = h(x)$$
 (6.9)

ist genau dann in einer Umgebung eines Punktes  $p \in \mathcal{M} \subset \mathcal{R}^n$  durch eine Koord.-Transf. z = T(x) bzw. x = S(z) in die Beobachter-Normalform (6.5) überführbar, wenn folgende Bedingungen erfüllt sind:

$$\begin{split} B1: &\dim \ (dh(p), dL_f h(p), \dots, dL_f^{n-1} h(p)) = n, \\ B2: & [ad_{-f}^i v, ad_{-f}^j v] \equiv 0 \ \text{für} \ 0 \leq i, j \leq n-1, \\ B3: & [g, ad_{-f}^i v] \equiv 0 \ \text{für} \ 0 \leq i \leq n-2, \end{split}$$

wobei das Vektorfeld  $\boldsymbol{v}$  die eindeutige definierte Lösung von

$$L_v L_f^i h(x) = \begin{cases} 0 & \text{für } i = 0, \dots, n-2 \\ 1 & \text{für } i = n-1 \end{cases}$$

### Beweis:

Wir zeigen: B1-B3 sind hinreichend

$$L_v L_f^i h(x) = \langle dL_f^i h, v \rangle(x)$$

Gl. (6.9) zeilenweise

$$\underbrace{\begin{pmatrix} dh(x) \\ dL_f h(x) \\ \vdots \\ dL_f^{n-1} h(x) \end{pmatrix}}_{Q(x)} v(x) = \underbrace{\begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ \vdots \\ 0 \\ 1 \end{pmatrix}}_{e_n}$$

$$(6.10)$$

Wegen B1 sind die Zeilen der Beobachtbarkeitsmatrix Q linear unabhängig

• Q ist in Umgebung von p invertierbar (regulär)

•

$$v(x) = Q^{-1}(x)e_n (6.11)$$

v(x)... Startvektor, letzte Spalte der inversen Beobachtbarkeitsmatrix Aus (6.9) folgt (Lemma 5.1 (5.2)):

$$\begin{pmatrix} dh(p) \\ dL_f h(p) \\ \vdots \\ dL_f^{n-1} h(p) \end{pmatrix} \cdot (v(p), ad_{-f} v(p), \dots) = \begin{pmatrix} 0 & \dots & 0 & 1 \\ \vdots & & & * \\ 0 & & & \vdots \\ 1 & * & \dots & * \end{pmatrix}$$
(6.12)

- $\bullet \ n$  Vektoren  $v(p), ad_{-f}v(p), \ldots, ad_{-f}^{n-1}v(p)$  sind linear
- $n \text{ VF } v(x), ad_{-f}^{n-1}v(x) \text{ sind linear unabhängig}$

### Zusammen mit B2

• Satz über simultane Begradingung von VF: Es ex. (lokaler) Diffeomorphismus

$$z = T(x), x = S(z)$$
 (6.13)

mit

$$T_*ad_{-f}^i v = \frac{\partial}{\partial z_{i+1}} = e_{i+1}$$

bzw.

$$ad_{-f}^{i}v = S_{*}\frac{\partial}{\partial z_{i+1}} = S'(z)\frac{\partial}{\partial z_{i+1}}$$
$$= \frac{\partial S(z)}{\partial z_{i+1}}$$

System in transformatieren Koordn. :

$$\bar{f}(z) = T_* f(x)|_{x=S(z)}$$

$$\bar{g}(z, u) = T_* g(x, u)|_{x=S(z)}$$

$$\bar{h}(z) = h(x)|_{x=S(z)}$$
(6.14)

Ausgangsabb  $\bar{h}$ :

$$\bar{h}(z) = h(S(z))$$

Wegen (6.13) gilt

$$\begin{split} \frac{\partial \bar{h}}{\partial z_{i+1}} &= \frac{\partial h}{\partial x} \frac{\partial x}{\partial z_{i+1}} \\ &= dh(x) \cdot \frac{\partial S(z)}{\partial z_{i+1}} \\ &= dh(x) \cdot ad_{-f}^i v(x) \\ &= \langle dh, ad_{-f}^i v \rangle(x) \\ &= \begin{cases} 0 & \text{für} \quad i = 0, \dots, n-2 \\ 1 & \text{für} \quad i = n-1 \end{cases} \end{split}$$

 $dar{h}(z) \equiv (0,\ldots,0,1) = e_n^T = c^T$ 

$$\bar{h}(z) = z_1 = c^T z.$$

Vektorfeld  $\bar{f}$ : Für  $i=1,\ldots,n-1$  gilt

$$e_{i+1} = \frac{\partial}{\partial z_{i+1}} = T_* a d_{-f}^i v$$

$$= T_* [-f, a d_{-f}^{i-1} v]$$

$$= [-T_* f, T_* a d_{-f}^{i-1} v]$$

$$= [-f, \underbrace{\frac{\partial}{\partial z_i}}_{e_i}], \qquad \frac{\partial e_i}{\partial z} = 0$$

$$= \bar{f}' \cdot \frac{\partial}{\partial z_i} = \frac{\partial \bar{f}}{\partial z_i}$$
(6.15)

Jacobimatrix hat Form

$$\bar{f}'(x) = \begin{pmatrix} 0 & 0 & 0 & * \\ 1 & 0 & \vdots & \vdots \\ 0 & 1 & 0 & \vdots \\ \vdots & \vdots & 0 & \\ 0 & 0 & 1 & * \end{pmatrix}$$
 (6.16)

ullet Gl. (6.13) für  $i=0,\ldots,n-1$  zusammengefaßt:

$$S'(z) = \underbrace{(v, ad_{-f}v, \dots, ad_{-f}^{n-1}v)}_{TT(x)}(x)|_{x=S(z)}$$

System partieller Differentialgl. 1.Ordnung Eine Lösung S von (PDE) ist die Koordinatentrafo.

### Bemerkung:

- B1 ist Beobachtbarkeitsrangbedingung
- B2 nennt man Involutivitäts oder Integrabilitätsbedinung, ist für reale Systeme nicht erfüllt

### Beispiel:

Rössler-System

$$\dot{x}_1 = -x_2 - x_3 
\dot{x}_2 = x_1 + ax_2 
\dot{x}_3 = c + x_3(x_1 - b) 
y = lnx_3, x > 0$$

Chaot. Verhalten für

$$a = 0.55$$
$$b = 4$$
$$c = 2$$

Beobachtbarkeitsmatrix:

$$Q(x) = \begin{pmatrix} dh(x) \\ dL_f h(x) \\ dL_F^2 h(x) \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 0 & 0 & \frac{1}{x_3} \\ 1 & 0 & -\frac{c}{x_3^2} \\ -\frac{c}{x_3} & -1 & \frac{cx_1 x_3 - bcx_3 + 2c^2 - x_3^3}{x_3^3} \end{pmatrix}$$

Startbektor:

$$v = Q^{-1}e_3 = \begin{pmatrix} 0 \\ -1 \\ 0 \end{pmatrix}$$

Jakobimatrix der Transformation:

$$S'(z)=(v,ad_{-f}v,ad_{-f}^2v)$$
 
$$\mathsf{Konstante}=\begin{pmatrix}0&1&a\\-1&-a&1-a^2\\0&0&x_3\end{pmatrix}\quad\mathsf{lin.}\;\mathsf{VF}$$

Über die Flüße erhält man die Koordn. Trafo:

$$x = S(z) = \begin{pmatrix} z_2 + az_3 \\ -z_1 - az_2 + (1 - a^2)z_3 \\ expz_3 \end{pmatrix}$$
$$z = T(z) = \begin{pmatrix} -ax_1 - x_1 + lnx_2 \\ x_1 - alnx_3 \\ lnx_3 \end{pmatrix}$$