

Definition 6: Die Ableitung einer Funktion

$$f: \mathbb{R}^d \rightarrow \mathbb{R}^d, \quad f(x) = \begin{pmatrix} f_1(x_1, \dots, x_d) \\ \vdots \\ f_d(x_1, \dots, x_d) \end{pmatrix}$$

an der Stelle  $x$  ist die Jacobi-Matrix

$$J_f(x) = \begin{pmatrix} \frac{\partial f_1}{\partial x_1}(x) & \frac{\partial f_1}{\partial x_2}(x) & \dots & \frac{\partial f_1}{\partial x_d}(x) \\ \frac{\partial f_2}{\partial x_1}(x) & & & \vdots \\ \vdots & & & \vdots \\ \frac{\partial f_d}{\partial x_1}(x) & \dots & \dots & \frac{\partial f_d}{\partial x_d}(x) \end{pmatrix} \in \mathbb{R}^{d \times d}$$

(Matrixwertige Funktion, d.h.  $J_f: \mathbb{R}^d \rightarrow \mathbb{R}^{d \times d}$ )

Beispiel:

Sei  $d=2$  und

$$f(x) = \begin{pmatrix} f_1(x_1, x_2) \\ f_2(x_1, x_2) \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 2x_1 - x_1^2 + x_1x_2 \\ 5x_2 - 2x_2^2 - x_1x_2 \end{pmatrix} \quad (\text{Ränder-Beute-Modell})$$

$$\frac{\partial f_1}{\partial x_1}(x) = 2 - 2x_1 + x_2$$

$$\frac{\partial f_1}{\partial x_2}(x) = x_1$$

$$\frac{\partial f_2}{\partial x_1}(x) = -x_2$$

$$\frac{\partial f_2}{\partial x_2}(x) = 5 - 4x_2 - x_1$$

Ableitung an verschiedenen Stellen:

d.h.  $J_f(x)$

$$\Rightarrow J_f(x) = \begin{pmatrix} 2 - 2x_1 + x_2 & x_1 \\ -x_2 & 5 - 4x_2 - x_1 \end{pmatrix}$$

Auswertungen an verschiedenen Punkten:

$$\text{z.B. } J_f \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 2-2-0 & 1 \\ -0 & 5-4-0-1 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 0 & 1 \\ 0 & 4 \end{pmatrix}$$

$$J_f \begin{pmatrix} 2 \\ -1 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 2-4-1 & 2 \\ -(-1) & 5-4-(-1)-2 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} -3 & 2 \\ 1 & 7 \end{pmatrix}$$

Sei nun  $s \in \mathbb{R}^d$  ein stationärer Punkt, d.h.  $f(s) = \begin{pmatrix} 0 \\ \vdots \\ 0 \end{pmatrix}$ .

Dann gilt für  $y(t) \approx s$

$$f(y(t)) \approx \underbrace{f(s)}_{=\begin{pmatrix} 0 \\ \vdots \\ 0 \end{pmatrix}} + J_f(s) (y(t) - s)$$

bzw. für  $u(t) = y(t) - s$

$$u'(t) \approx J_f(s) u(t) \quad (\text{lineare ODE})$$

Definition 7: Die lineare ODE

$$\tilde{u}'(t) = J_f(s) \tilde{u}(t)$$

heißt die um den Punkt  $s$  linearisierte ODE.

Wir nehmen an, dass alle Eigenwerte  $\lambda_1, \dots, \lambda_n$  von  $J_f(s)$  reelle Zahlen sind (siehe Bemerkung am Ende des Kapitels).

Dann heißt  $s \in \mathbb{R}$

(i) asymptotisch stabil, falls alle Eigenwerte negativ sind, d.h.  $\lambda_i < 0 \quad \forall i = 1, \dots, n$

(ii) instabil, falls es mindestens einen positiven Eigenwert  $\lambda_i > 0$  gibt.

Im Fall (i) konvergiert die Lösung des KWP

$$y'(t) = f(y(t))$$

$$y(0) = y_0$$

gegen  $s$ , falls  $y_0$  "nahe genug" bei  $s$  liegt. Im Fall (ii) gibt es Lösungen  $y(t)$ , die sich von  $s$  entfernen, obwohl  $y_0 \approx s$  gilt.

Falls  $\lambda_i > 0$  für alle Eigenwerte gilt, laufen alle Lösungen mit  $y_0 \approx s$  von  $s$  weg.

Um das qualitative Verhalten von Lösungen in der Nähe eines stationären Punktes zu analysieren muss man also

- die Jacobi-Matrix  $J_f(x)$  bestimmen,
- $x = s$  einsetzen, d.h.  $J_f(s)$  berechnen, und
- die Eigenwerte von  $J_f(s)$  bestimmen.

Beispiel: Zurück zum Räuber-Beute-Modell

$$y'(t) = f(y(t)) \quad \text{mit} \quad f(x) = \begin{pmatrix} 2x_1 - x_1^2 + x_1x_2 \\ 5x_2 - 2x_2^2 - x_1x_2 \end{pmatrix}$$

Untersuche die Stabilität der stationären Punkte

$$\begin{pmatrix} 0 \\ 0 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} 2 \\ 0 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} 0 \\ 2.5 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} 3 \\ 1 \end{pmatrix}$$

Die Jacobi-Matrix lautet (siehe oben)

$$J_f(x) = \begin{pmatrix} 2 - 2x_1 + x_2 & x_1 \\ -x_2 & 5 - 4x_2 - x_1 \end{pmatrix}$$

- $s = \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \end{pmatrix} \Rightarrow J_f(s) = \begin{pmatrix} 2 & 0 \\ 0 & 5 \end{pmatrix}$  (Diagonalmatrix!)

Eigenwerte:  $\lambda_1 = 2, \lambda_2 = 5$ , beide positiv  $\Rightarrow s$  instabil  
Alle Lösungen laufen von  $\begin{pmatrix} 0 \\ 0 \end{pmatrix}$  weg.

- $s = \begin{pmatrix} 2 \\ 0 \end{pmatrix} \Rightarrow J_f(s) = \begin{pmatrix} -2 & 2 \\ 0 & 3 \end{pmatrix}$

$$p(\lambda) = \lambda^2 - (-2+3)\lambda + (-2) \cdot 3 - 0 \cdot 2 = \lambda^2 - \lambda - 6$$

$$\lambda = \frac{1 \pm \sqrt{1 - 4 \cdot (-6)}}{2} = \frac{1 \pm 5}{2} = \left\{ \begin{matrix} 3 \\ -2 \end{matrix} \right\}$$

Ein positiver Eigenwert  $\Rightarrow$  instabil

- Auslag:  $s = \begin{pmatrix} 0 \\ 2.5 \end{pmatrix}$  ist instabil.

- $s = \begin{pmatrix} 3 \\ 1 \end{pmatrix} \Rightarrow J_f(s) = \begin{pmatrix} 2-6+1 & 3 \\ -1 & 5-4-3 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} -3 & 3 \\ -1 & -2 \end{pmatrix}$

$$p(\lambda) = \lambda^2 - (-3-2)\lambda + (-3 \cdot (-2) + (-1) \cdot 3) = \lambda^2 + 5\lambda + 3$$

$$\lambda = \frac{-5 \pm \sqrt{25 - 4 \cdot 3}}{2} = \frac{-5 \pm \sqrt{13}}{2}$$

Wegen  $\sqrt{13} < \sqrt{16} = 4$  sind beide Eigenwerte negativ  $\Rightarrow$   $s$  ist asymptotisch stabil.

Bemerkung: Nicht alle Matrizen haben reelle Eigenwerte

Beispiel: Die Matrix  $A = \begin{pmatrix} 0 & 1 \\ -1 & 0 \end{pmatrix}$  hat das charakteristische Polynom

$$p(\lambda) = \lambda^2 + 1$$

Es gibt keine reelle Zahl  $\lambda \in \mathbb{R}$  mit  $p(\lambda) = 0$ .

Es gibt jedoch sogenannte komplexe Zahlen, die  $p(\lambda) = 0$  erfüllen. Man kann dann die obige Analyse entsprechend verallgemeinern.

### 3.4 Positivität von Lösungen

Frage: Kann die Lösung eines AWP negativ werden, obwohl alle Einträge des Anfangswerts  $y_0$  positiv sind?

Antwort: Ja. Die Lösung des AWP

$$y'(t) = -y(t) - 1$$

$$y(0) = 1$$

lautet  $y(t) = 2e^{-t} - 1$  (nachrechnen!) und es gilt

$$\lim_{t \rightarrow \infty} y(t) = -1 < 0$$

Negative Lösungen würden in vielen biologischen Anwendungen (Räuber-Beute, Infektsystemerkrankungen usw.) keinen Sinn machen. Die entsprechenden

ODEs haben hier jedoch eine bestimmte Struktur, die dafür sorgt, dass die Lösung bei positivem Anfangswert positiv bleibt.

Beispiel: Räuber-Beute

$$y'(t) = \begin{pmatrix} 2y_1(t) - y_1^2(t) + y_1(t)y_2(t) \\ 5y_2(t) - 2y_2^2(t) - y_1(t)y_2(t) \end{pmatrix}$$

bzw. äquivalent

$$y_1'(t) = 2y_1(t) - y_1^2(t) + y_1(t)y_2(t)$$

$$y_2'(t) = 5y_2(t) - 2y_2^2(t) - y_1(t)y_2(t)$$

Nehme z.B. an, dass zur Zeit  $T$   $y_1(T) = 0$  ist. Dann gilt

$$y_1'(T) = \underbrace{y_1(T)}_0 (2 - y_1(T) + y_2(T)) = 0$$

$$y_2'(T) = 5y_2(T) - 2y_2^2(T) - \underbrace{y_1(T)}_0 y_2(T)$$

$\Rightarrow y_1(t) \equiv 0$  für alle  $t \geq T$ , und  $y_2(t)$  ist  $\stackrel{!}{=} 0$  unabhängig von  $y_2(t)$ .