

Visualisierung: 2D Vektorfelder

Christof Rezk-Salama

Visualisierung WS 04/05, 09.11.2004

computergraphik und multimedia systeme
universität siegen 

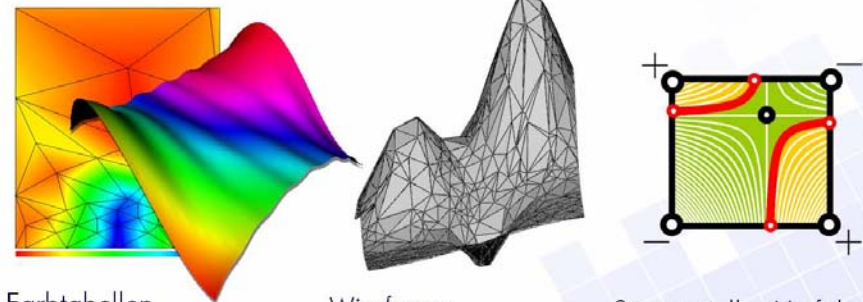
Review: Letzte Stunde

● 2D Skalarfelder

Farbkodierung

Oberflächen

Isolinien



Farbtabelle
Rasterisierung
per-Vertex Lookup
per-Pixel Lookup

Wireframe
HiddenLines
Flat-Shading
Gouraud-Shading

Sequentielles Verfahren
Contour Tracing
Midpoint Decider
Asymptotic Decider

christof rezk-salama, computergraphik und multimediasysteme, universität siegen

Review: Der Gradientenvektor

● 1. Ableitung eines 2D Skalarfeldes: Der Gradient

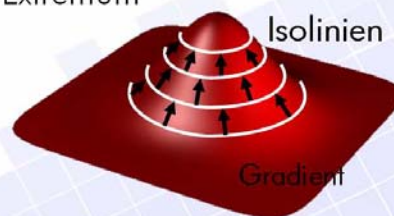
$$\text{grad}f(x, y) = \begin{pmatrix} \frac{\partial f(x, y)}{\partial x} \\ \frac{\partial f(x, y)}{\partial y} \end{pmatrix}$$

Eigenschaften des Gradientenvektors:

- zeigt in die Richtung des größten Anstiegs
- steht senkrecht auf den Isolinien
- ist gleich Null bei lokalem Extremum

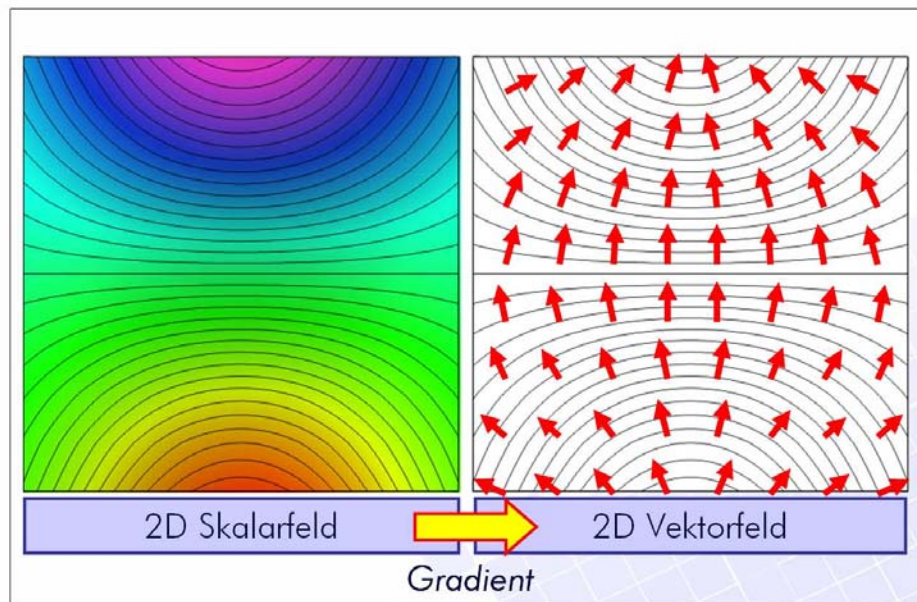
Beispiel:

2D Höhenfeld



christof rezk-salama, computergraphik und multimediasysteme, universität siegen

Das Gradientenfeld



christof rezk-salama, computergraphik und multimediasysteme, universität siegen

2D Vektorfelder: Definition

5

2D Vektorfeld:

- selten analytisch gegeben:

$$\vec{v}(x, y) = \begin{pmatrix} v_x(x, y) \\ v_y(x, y) \end{pmatrix} \quad \begin{matrix} \vec{v} \in \mathbb{R}^2 \\ x, y \in \mathbb{R} \end{matrix}$$

- üblicherweise als diskrete Daten:

$$(x_i, y_i) \mapsto \vec{v}_i = \begin{pmatrix} v_x \\ v_y \end{pmatrix}_i \quad i \in [0, \dots, N]$$

christof rezk-salama, computergraphik und multimediasysteme, universität siegen

2D Vektorfelder

6

- Ableitungen eines Vektorfeldes

$$\vec{v}(x, y) = \begin{pmatrix} v_x(x, y) \\ v_y(x, y) \end{pmatrix}$$

Betrachte partielle Ableitungen der Vektor-Komponenten

„wie stark ändert sich v_x in x-Richtung“

$$\frac{\partial v_x}{\partial x}$$

$$\frac{\partial v_x}{\partial y}$$

wie stark ändert sich v_x in y-Richtung

„wie stark ändert sich v_y in x-Richtung?“

$$\frac{\partial v_y}{\partial x}$$

$$\frac{\partial v_y}{\partial y}$$

wie stark ändert sich v_y in y-Richtung

christof rezk-salama, computergraphik und multimediasysteme, universität siegen

2D Vektorfelder

6

- Ableitungen eines Vektorfeldes

$$\vec{v}(x, y) = \begin{pmatrix} v_x(x, y) \\ v_y(x, y) \end{pmatrix}$$

- Totales Differenzial:

$$J_{\vec{v}} = \begin{pmatrix} \frac{\partial v_x}{\partial x} & \frac{\partial v_x}{\partial y} \\ \frac{\partial v_y}{\partial x} & \frac{\partial v_y}{\partial y} \end{pmatrix}$$

Die *Jacobi-Matrix* (Fundamental-Matrix) beschreibt *vollständig* „wie stark sich das Vektorfeld in Punkt (x, y) ändert“

christof rezk-salama, computergraphik und multimediasysteme, universität siegen

Die Jacobi-Matrix

7

Wozu braucht man die Jacobi-Matrix?

- **Richtungsableitungen** in Richtung \vec{h} :

$$\frac{\partial \vec{v}(x, y)}{\partial \vec{h}} = J_{\vec{v}} \vec{h} \quad \text{mit} \quad |\vec{h}| = 1$$

Beispiele:

$$\vec{h} = \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \end{pmatrix} \Rightarrow \begin{pmatrix} \frac{\partial v_x}{\partial x} & \frac{\partial v_x}{\partial y} \\ \frac{\partial v_y}{\partial x} & \frac{\partial v_y}{\partial y} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \frac{\partial v_x}{\partial x} \\ \frac{\partial v_y}{\partial x} \end{pmatrix}$$

$$\vec{h} = \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \end{pmatrix} \Rightarrow \begin{pmatrix} \frac{\partial v_x}{\partial x} & \frac{\partial v_x}{\partial y} \\ \frac{\partial v_y}{\partial x} & \frac{\partial v_y}{\partial y} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \frac{\partial v_x}{\partial y} \\ \frac{\partial v_y}{\partial y} \end{pmatrix}$$

christof rezk-salama, computergraphik und multimediasysteme, universität siegen

Lokale Eigenschaften

Als **Divergenz** bezeichnet man die Summe der Diagonalelemente der Jacobimatrix.

$$\begin{pmatrix} \frac{\partial v_x}{\partial x} & \frac{\partial v_x}{\partial y} \\ \frac{\partial v_y}{\partial x} & \frac{\partial v_y}{\partial y} \end{pmatrix} \quad \text{div } \vec{v}(\vec{x}) = \frac{\partial v_x}{\partial x} + \frac{\partial v_y}{\partial y}$$

- Die Divergenz erlaubt Aussagen über die Stärke von **Quellen** und **Senken** im Vektorfeld, bzw. über das „Auseinanderstömen“

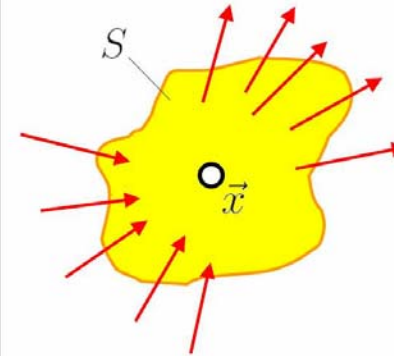
Quelle bei \vec{x}_0 $\text{div } \vec{v}(\vec{x}_0) > 0$	Senke bei \vec{x}_0 $\text{div } \vec{v}(\vec{x}_0) < 0$	weder Quelle noch Senke $\text{div } \vec{v}(\vec{x}_0) = 0$
--	---	---

Die Divergenz

Anschaulich:

Betrachte ein kleines Flächenstück S in Umgebung von \vec{x}

- Wie stark ist die Strömung, die reinfließt?
- Wie stark ist die Strömung, die rausfließt?



Die Divergenz

Anschaulich:

Betrachte ein kleines Flächenstück S in Umgebung von \vec{x}

- Wie stark ist die Strömung, die reinfließt?
- Wie stark ist die Strömung, die rausfließt?
- Lasse das Flächenstück S infinitesimal klein werden.



Die **Divergenz** ist das „Verhältnis zwischen Ein- und Ausströmung“

Lokale Eigenschaften

Als **Rotation** bezeichnet man (in 2D) die Differenz der Elemente der Gegendiagonale der Jacobimatrix.

$$\begin{pmatrix} \frac{\partial v_x}{\partial x} & \frac{\partial v_x}{\partial y} \\ \frac{\partial v_y}{\partial x} & \frac{\partial v_y}{\partial y} \end{pmatrix} \quad \text{rot } \vec{v}(\vec{x}) = \frac{\partial v_y}{\partial x} - \frac{\partial v_x}{\partial y}$$

- Die Rotation (engl. auch curl) erlaubt Aussagen über die **lokale Rotation**, d.h die **Wirbelhaftigkeit** (Vorticity) der Strömung.

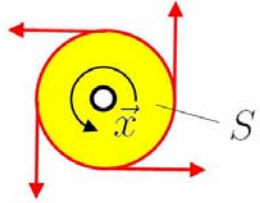
Keine Rotation um \vec{x}_0
 $\text{rot } \vec{v}(\vec{x}_0) = 0$

Lokale Rotation um \vec{x}_0
 $\text{rot } \vec{v}(\vec{x}_0) \neq 0$

Die Rotation

11

Anschaulich:



Betrachte eine kleine Kreisfläche S in Umgebung von \vec{x}

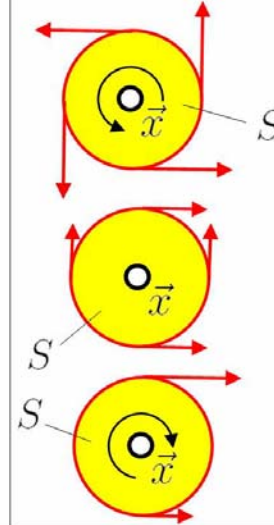
- **Wie stark ändert sich die Tangentialströmung in x- und y-Richtung?**

christof rezk-salama, computergraphik und multimediasysteme, universität siegen

Die Rotation

11

Anschaulich:



Betrachte eine kleine Kreisfläche S in Umgebung von \vec{x}

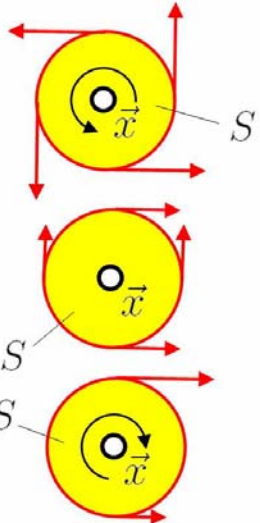
- **Wie stark ändert sich die Tangentialströmung in x- und y-Richtung?**

christof rezk-salama, computergraphik und multimediasysteme, universität siegen

Die Rotation

11

Anschaulich:



Betrachte eine kleine Kreisfläche S in Umgebung von \vec{x}

- **Wie stark ändert sich die Tangentialströmung in x- und y-Richtung?**
- Lasse das Flächenstück S infinitesimal klein werden.

Die **Rotation** ist ein Maß für die lokale „Verwirbelung“ einer Strömung

christof rezk-salama, computergraphik und multimediasysteme, universität siegen

Analytische Beispiele

12

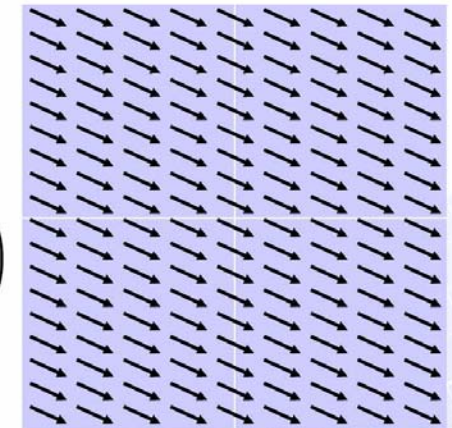
Konstantes Vektorfeld

$$\vec{v}(x, y) = \begin{pmatrix} c_x \\ c_y \end{pmatrix}$$

$$J_{\vec{v}}(x, y) = \begin{pmatrix} 0 & 0 \\ 0 & 0 \end{pmatrix}$$

$$\operatorname{div} \vec{v}(x, y) = 0$$

$$\operatorname{rot} \vec{v}(x, y) = 0$$



Gleichförmige, laminare Strömung,
kein Auseinanderströmen (keine Divergenz),
keine Verwirbelung (keine Rotation)

christof rezk-salama, computergraphik und multimediasysteme, universität siegen

Analytische Beispiele

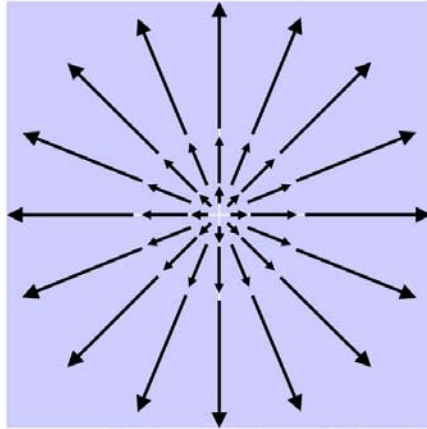
Identitäts-Vektorfeld

$$\vec{v}(x, y) = \begin{pmatrix} x \\ y \end{pmatrix}$$

$$J_{\vec{v}}(x, y) = \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 \end{pmatrix}$$

$$\text{div } \vec{v}(x, y) = 2$$

$$\text{rot } \vec{v}(x, y) = 0$$



Keine Verwirbelung (Rotation),
Konstant positive Divergenz: Auseinanderströmen
jeder Punkt ist Quelle

Analytische Beispiele

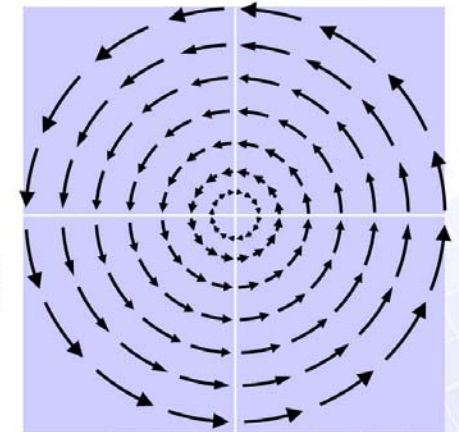
Zirkulares Vektorfeld

$$\vec{v}(x, y) = \begin{pmatrix} -y \\ x \end{pmatrix}$$

$$J_{\vec{v}}(x, y) = \begin{pmatrix} 0 & -1 \\ 1 & 0 \end{pmatrix}$$

$$\text{div } \vec{v}(x, y) = 0$$

$$\text{rot } \vec{v}(x, y) = 2$$



Kein „Auseinanderströmen“ (keine Divergenz),
Lokale Rotation in jedem Punkt

Analytische Beispiele

Gradient eines Potentialfelds:

$$\vec{v}(x, y) = \text{grad } f(x, y)$$

$$J_{\vec{v}}(x, y) = \begin{pmatrix} \frac{\partial^2 f(x,y)}{\partial x^2} & \frac{\partial^2 f(x,y)}{\partial x \partial y} \\ \frac{\partial^2 f(x,y)}{\partial x \partial y} & \frac{\partial^2 f(x,y)}{\partial y^2} \end{pmatrix}$$

$$\text{div } \vec{v}(x, y) = \frac{\partial^2 f(x, y)}{\partial x^2} + \frac{\partial^2 f(x, y)}{\partial y^2}$$

$$\text{rot } \vec{v}(x, y) = 0$$

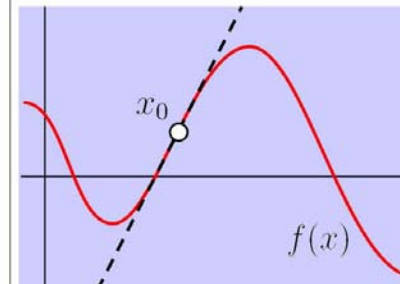


Gradientenfelder sind konservativ, d.h. generell rotationsfrei
(Zirkulationen sind nicht möglich)

Grundlagen

Taylorentwicklung:

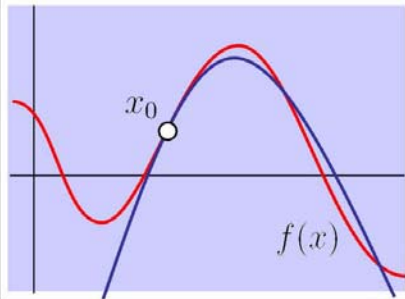
$$f(x_0 + h) = f(x_0) + h \cdot f'(x_0) + \frac{h^2}{2} f''(x_0) + \dots = \sum_{k=0}^{\infty} \frac{h^k}{k!} f^{(k)}(x_0)$$



Approximiere $f(x)$ im Punkt x_0 lokal durch eine Gerade

Taylorentwicklung:

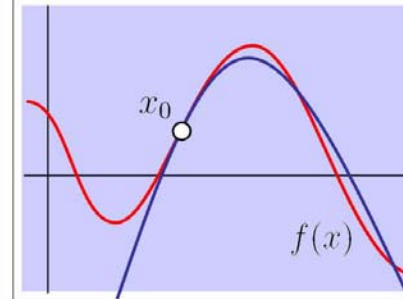
$$f(x_0 + h) = f(x_0) + h \cdot f'(x_0) + \frac{h^2}{2} f''(x_0) + \dots = \sum_{k=0}^{\infty} \frac{h^k}{k!} f^{(k)}(x_0)$$



● Approximiere $f(x)$ im Punkt x_0 lokal durch eine **Parabel**

Taylorentwicklung:

$$f(x_0 + h) = f(x_0) + h \cdot f'(x_0) + \frac{h^2}{2} f''(x_0) + \dots = \sum_{k=0}^{\infty} \frac{h^k}{k!} f^{(k)}(x_0)$$



● Approximiere $f(x)$ im Punkt x_0 lokal durch eine **Parabel**

Taylorentwicklung erlaubt die Approximation beliebiger Funktionen durch Polynome.

Lokale Eigenschaften

Kritische Punkte (Fixpunkte):

Punkte im Vektorfeld, an denen die Strömung gleich null ist, d.h.

$$\vec{v}(\vec{x}_0) = \vec{0}$$

Die Taylorentwicklung liefert

$$\vec{v}(\vec{x}_0 + \vec{h}) \approx \vec{v}(\vec{x}_0) + J_{\vec{v}}(\vec{x}_0) \vec{h}$$

und somit

$$\vec{v}(\vec{x}_0 + \vec{h}) \approx J_{\vec{v}}(\vec{x}_0) \vec{h}$$

Die Eigenschaften der Strömung in unmittelbarer Umgebung des kritischen Punkt wird allein durch $J_{\vec{v}}(\vec{x}_0)$ bestimmt.

Lokale Eigenschaften

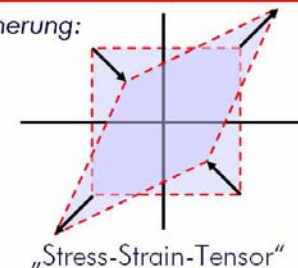
Jede Matrix kann als Summe einer symmetrischen und einer asymmetrischen Matrix dargestellt werden:

$$J_{\vec{v}} = J_{\vec{v}}^{(\text{sym})} + J_{\vec{v}}^{(\text{asym})}$$

$$J_{\vec{v}}^{(\text{sym})} = \frac{J_{\vec{v}} + J_{\vec{v}}^T}{2}$$

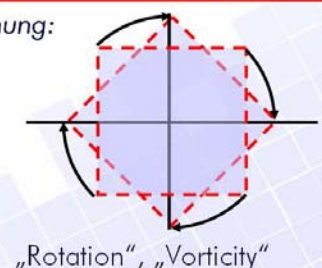
$$J_{\vec{v}}^{(\text{asym})} = \frac{J_{\vec{v}} - J_{\vec{v}}^T}{2}$$

Scherung:



„Stress-Strain-Tensor“

Drehung:



„Rotation“, „Vorticity“

Eigenwerte einer Matrix

19

Als Eigenwert einer $n \times n$ -Matrix \mathbf{A} bezeichnet man Skalarwerte λ , die die Gleichung

$$\mathbf{A}\vec{x} = \lambda\vec{x}$$

erfüllen.

Diese Gleichung ist für bestimmte Paare von Eigenwerten λ und Eigenvektoren \vec{x} erfüllt.

$$\mathbf{A}\vec{x} = \lambda \mathbf{Id} \vec{x}$$

$$(\mathbf{A} - \lambda \mathbf{Id})\vec{x} = \vec{0}$$

charakteristisches Polynom

lösbar für $\det(\mathbf{A} - \lambda \mathbf{Id}) = 0$

christof rezk-salama, computergraphik und multimediasysteme, universität siegen

Eigenwerte einer Matrix

20

Beispiel:

$$\mathbf{A} = \begin{pmatrix} 0 & 1 \\ -2 & 3 \end{pmatrix}$$

$$\mathbf{A} - \lambda \mathbf{Id} = \begin{pmatrix} -\lambda & 1 \\ -2 & 3 - \lambda \end{pmatrix}$$

christof rezk-salama, computergraphik und multimediasysteme, universität siegen

Eigenwerte einer Matrix

21

Beispiel:

$$\mathbf{A} = \begin{pmatrix} 0 & 1 \\ -2 & 3 \end{pmatrix}$$

$$\det(\mathbf{A} - \lambda \mathbf{Id}) = \begin{vmatrix} -\lambda & 1 \\ -2 & 3 - \lambda \end{vmatrix} = 0$$

$$-\lambda(3 - \lambda) + 2 = 0 \quad \lambda^2 - 3\lambda + 2 = 0$$

Zwei Lösungen:

$$\lambda_1 = 1$$

$$\lambda_2 = 2$$

christof rezk-salama, computergraphik und multimediasysteme, universität siegen

Eigenwerte einer Matrix

21

Beispiel:

$$\mathbf{A} = \begin{pmatrix} 0 & 1 \\ -2 & 3 \end{pmatrix}$$

$$\lambda_1 = 1$$

$$\lambda_2 = 2$$

$$\begin{pmatrix} -1 & 1 \\ -2 & 2 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x \\ y \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \end{pmatrix}$$

$$x = y$$

$$\vec{x}_1 = \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \end{pmatrix}$$

$$\begin{pmatrix} -2 & 1 \\ -2 & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x \\ y \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \end{pmatrix}$$

$$2x = y$$

$$\vec{x}_2 = \begin{pmatrix} 1 \\ 2 \end{pmatrix}$$

christof rezk-salama, computergraphik und multimediasysteme, universität siegen

Eigenwerte einer Matrix

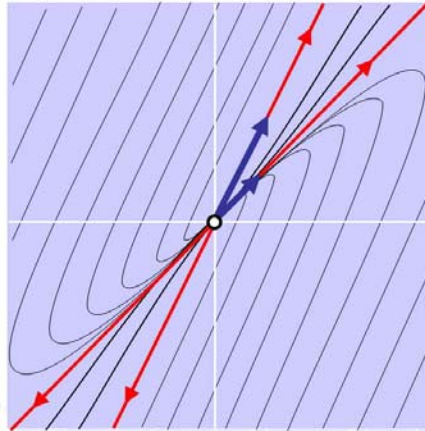
22

Betrachte das Vektorfeld $\vec{v}(\vec{x}) = \mathbf{A}\vec{x}$

$$\mathbf{A} = \begin{pmatrix} 0 & 1 \\ -2 & 3 \end{pmatrix}$$

$$\lambda_1 = 1 \quad \vec{x}_1 = \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \end{pmatrix}$$

$$\lambda_2 = 2 \quad \vec{x}_2 = \begin{pmatrix} 1 \\ 2 \end{pmatrix}$$



christof rezk-salama, computergraphik und multimediasysteme, universität siegen

Eigenwerte einer Matrix

23

Ein weiteres Beispiel:

$$\mathbf{A} = \begin{pmatrix} 0 & 2 \\ -5 & 2 \end{pmatrix}$$

$$\det(\mathbf{A} - \lambda \mathbf{Id}) = \begin{vmatrix} -\lambda & 2 \\ -5 & 2 - \lambda \end{vmatrix} = 0$$

christof rezk-salama, computergraphik und multimediasysteme, universität siegen

Eigenwerte einer Matrix

23

Ein weiteres Beispiel:

$$\mathbf{A} = \begin{pmatrix} 0 & 2 \\ -5 & 2 \end{pmatrix}$$

$$\det(\mathbf{A} - \lambda \mathbf{Id}) = \begin{vmatrix} -\lambda & 2 \\ -5 & 2 - \lambda \end{vmatrix} = 0$$

$$-\lambda(2 - \lambda) + 10 = 0 \quad \lambda^2 - 2\lambda + 10 = 0$$

$$\text{Zwei Lösungen im Komplexen: } \lambda_{1,2} = \frac{2 \pm \sqrt{-36}}{2}$$

$$\lambda_1 = 1 + 3i$$

$$\lambda_2 = 1 - 3i$$

christof rezk-salama, computergraphik und multimediasysteme, universität siegen

Eigenwerte einer Matrix

25

Ein weiteres Beispiel:

$$\mathbf{A} = \begin{pmatrix} 0 & 2 \\ -5 & 2 \end{pmatrix}$$

$$\lambda_1 = 1 + 3i \quad \begin{pmatrix} -1 - 3i & 2 \\ -5 & 1 - 3i \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x \\ y \end{pmatrix} = 0$$

$$-(1 + 3i)x + 2y = 0$$

christof rezk-salama, computergraphik und multimediasysteme, universität siegen

Eigenwerte einer Matrix

25

Ein weiteres Beispiel:

$$\mathbf{A} = \begin{pmatrix} 0 & 2 \\ -5 & 2 \end{pmatrix}$$

$$\lambda_1 = 1 + 3i \quad \begin{pmatrix} -1 - 3i & 2 \\ -5 & 1 - 3i \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x \\ y \end{pmatrix} = 0$$

$$y = \frac{1}{2}(1 + 3i)x$$

christof rezk-salama, computergraphik und multimediasysteme, universität siegen

Eigenwerte einer Matrix

25

Ein weiteres Beispiel:

$$\mathbf{A} = \begin{pmatrix} 0 & 2 \\ -5 & 2 \end{pmatrix}$$

$$\lambda_1 = 1 + 3i \quad \begin{pmatrix} -1 - 3i & 2 \\ -5 & 1 - 3i \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x \\ y \end{pmatrix} = 0$$

$$y = \frac{1}{2}(1 + 3i)x$$

$$-5x + (1 - 3i)y = 0$$

christof rezk-salama, computergraphik und multimediasysteme, universität siegen

Eigenwerte einer Matrix

25

Ein weiteres Beispiel:

$$\mathbf{A} = \begin{pmatrix} 0 & 2 \\ -5 & 2 \end{pmatrix}$$

$$\lambda_1 = 1 + 3i \quad \begin{pmatrix} -1 - 3i & 2 \\ -5 & 1 - 3i \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x \\ y \end{pmatrix} = 0$$

$$y = \frac{1}{2}(1 + 3i)x$$

$$-5x + \frac{1}{2}(1 - 3i)(1 + 3i)x = 0$$

christof rezk-salama, computergraphik und multimediasysteme, universität siegen

Eigenwerte einer Matrix

25

Ein weiteres Beispiel:

$$\mathbf{A} = \begin{pmatrix} 0 & 2 \\ -5 & 2 \end{pmatrix}$$

$$\lambda_1 = 1 + 3i \quad \begin{pmatrix} -1 - 3i & 2 \\ -5 & 1 - 3i \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x \\ y \end{pmatrix} = 0$$

$$y = \frac{1}{2}(1 + 3i)x$$

$$-5x + \frac{1}{2}(1 - 3i)(1 + 3i)x = 0$$

$$\|(1 \pm 3i)\|^2$$

christof rezk-salama, computergraphik und multimediasysteme, universität siegen

Eigenwerte einer Matrix

25

Ein weiteres Beispiel:

$$\mathbf{A} = \begin{pmatrix} 0 & 2 \\ -5 & 2 \end{pmatrix}$$

$$\lambda_1 = 1 + 3i \quad \begin{pmatrix} -1-3i & 2 \\ -5 & 1-3i \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x \\ y \end{pmatrix} = 0$$

$$y = \frac{1}{2}(1 + 3i)x$$

$$-5x + \frac{1}{2}(1 - 3i)(1 + 3i)x = 0$$

$$-5x + \frac{1}{2}\|(1 \pm 3i)\|^2 x = 0$$

christof rezk-salama, computergraphik und multimediasysteme, universität siegen

Eigenwerte einer Matrix

25

Ein weiteres Beispiel:

$$\mathbf{A} = \begin{pmatrix} 0 & 2 \\ -5 & 2 \end{pmatrix}$$

$$\lambda_1 = 1 + 3i \quad \begin{pmatrix} -1-3i & 2 \\ -5 & 1-3i \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x \\ y \end{pmatrix} = 0$$

$$y = \frac{1}{2}(1 + 3i)x$$

$$-5x + \frac{1}{2}(1 - 3i)(1 + 3i)x = 0$$

$$-5x + \frac{1}{2}(\sqrt{1^2 + 3^2})^2 x = 0$$

christof rezk-salama, computergraphik und multimediasysteme, universität siegen

Eigenwerte einer Matrix

25

Ein weiteres Beispiel:

$$\mathbf{A} = \begin{pmatrix} 0 & 2 \\ -5 & 2 \end{pmatrix}$$

$$\lambda_1 = 1 + 3i \quad \begin{pmatrix} -1-3i & 2 \\ -5 & 1-3i \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x \\ y \end{pmatrix} = 0$$

$$y = \frac{1}{2}(1 + 3i)x$$

$$-5x + \frac{1}{2}(1 - 3i)(1 + 3i)x = 0$$

$$-5x + 5x = 0 \quad (\text{immer erfüllt})$$

christof rezk-salama, computergraphik und multimediasysteme, universität siegen

Eigenwerte einer Matrix

26

Ein weiteres Beispiel:

$$\mathbf{A} = \begin{pmatrix} 0 & 2 \\ -5 & 2 \end{pmatrix}$$

$$\lambda_1 = 1 + 3i$$

$$y = \frac{1}{2}(1 + 3i)x$$

Eigenvektor

$$\vec{x}_1 = \begin{pmatrix} 2 \\ 1 + 3i \end{pmatrix}$$

$$\lambda_2 = 1 - 3i$$

$$y = \frac{1}{2}(1 - 3i)x$$

Eigenvektor

$$\vec{x}_2 = \begin{pmatrix} 2 \\ 1 - 3i \end{pmatrix}$$

christof rezk-salama, computergraphik und multimediasysteme, universität siegen

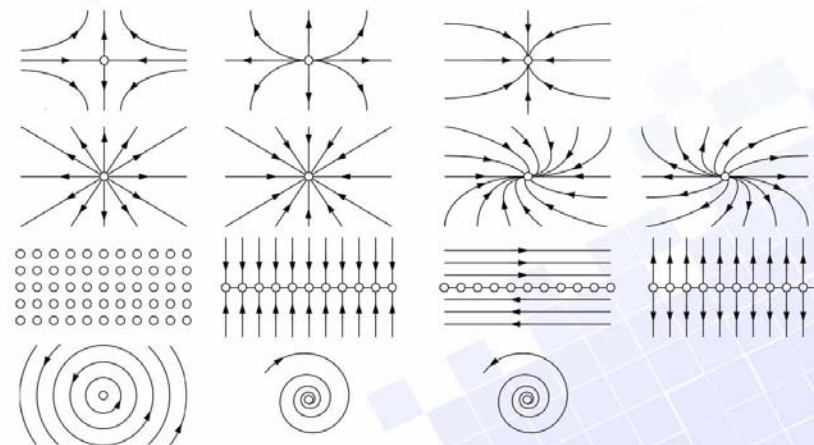
Eigenwerte und Eigenvektoren

Für jede reelle $n \times n$ -Matrix \mathbf{A} gilt:

- die Matrix \mathbf{A} hat genau n (möglicherweise komplexe) Eigenwerte.
(jeder Eigenwert wird entsprechend seiner Vielfachheit gezählt)
[Fundamentalsatz der Algebra]
- Komplexe Eigenwerte treten nur als Paare konjugiert komplexer Zahlen $\lambda_{1,2} = a \pm bi$ auf.
(Dies bedeutet auch, dass bei ungeradem n mindestens ein reeller Eigenwert existiert.)
- Der Nullvektor zählt nicht als Eigenvektor

Vektorfeld-Topologie

- Der Verlauf der Flußlinien in unmittelbarer Umgebung eines Fixpunktes läßt sich in bestimmte *topologische* Kategorien einordnen:



Vektorfeld-Topologie

Vorgehensweise:

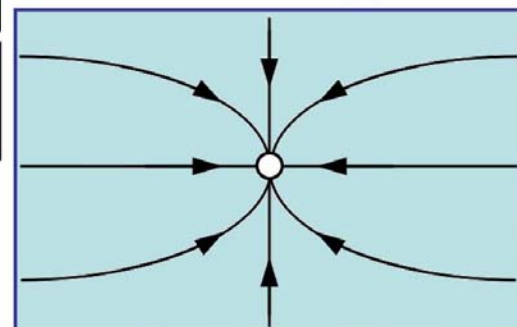
- Bestimme **kritische Punkte** (Fixpunkte) im Vektorfeld
 - Bestimme die **Jacobimatrix** für jeden Fixpunkt (z.B. durch zentrale Differenzen)
 - Bestimme die **Eigenwerte** der Jacobimatrix und klassifiziere nach der Topologie (= Einordnung in eine der topologischen Kategorie)
 - Bestimme die **Eigenvektoren** zu den Eigenwerten (= Bestimmung der exakten Topologie, Scherung)

Kritische Punkte

Kategorie 1:
Jacobimatrix besitzt
2 reelle Eigenwerte
2 reelle Eigenvektoren

Kategorie 1A:
 $\lambda_1 < \lambda_2 < 0$

● **Beispiel:** $\begin{pmatrix} \lambda_1 & 0 \\ 0 & \lambda_2 \end{pmatrix}$



Senke (sink, attracting node).
Fixpunkt ist *asymptotisch stabil*.

Kritische Punkte

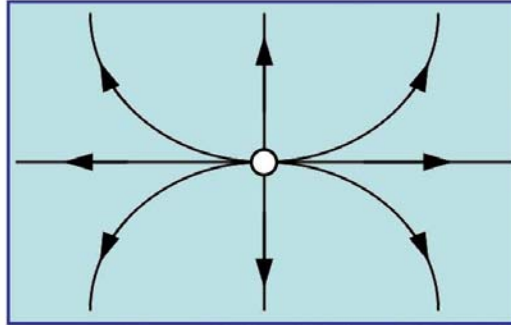
31

Kategorie 1:
Jacobimatrix besitzt
2 reelle Eigenwerte
2 reelle Eigenvektoren

● **Beispiel:** $\begin{pmatrix} \lambda_1 & 0 \\ 0 & \lambda_2 \end{pmatrix}$

Kategorie 1A:
 $\lambda_1 < \lambda_2 < 0$

Kategorie 1B:
 $0 < \lambda_1 < \lambda_2$



christof rezk-salama, computergraphik und multimediasysteme, universität siegen

Kritische Punkte

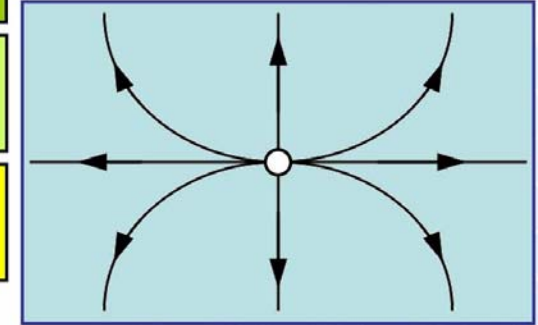
31

Kategorie 1:
Jacobimatrix besitzt
2 reelle Eigenwerte
2 reelle Eigenvektoren

● **Beispiel:** $\begin{pmatrix} \lambda_1 & 0 \\ 0 & \lambda_2 \end{pmatrix}$

Kategorie 1A:
 $\lambda_1 < \lambda_2 < 0$

Kategorie 1B:
 $0 < \lambda_1 < \lambda_2$



Quelle (source, repelling node).
Fixpunkt ist *instabil*.

christof rezk-salama, computergraphik und multimediasysteme, universität siegen

Kritische Punkte

32

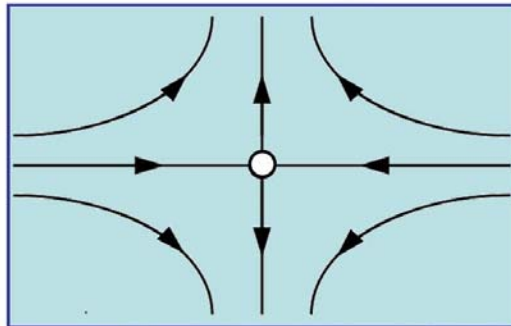
Kategorie 1:
Jacobimatrix besitzt
2 reelle Eigenwerte
2 reelle Eigenvektoren

● **Beispiel:** $\begin{pmatrix} \lambda_1 & 0 \\ 0 & \lambda_2 \end{pmatrix}$

Kategorie 1A:
 $\lambda_1 < \lambda_2 < 0$

Kategorie 1B:
 $0 < \lambda_1 < \lambda_2$

Kategorie 1C:
 $\lambda_1 < 0 < \lambda_2$



Sattelpunkt (saddle).
Fixpunkt ist *instabil*.

christof rezk-salama, computergraphik und multimediasysteme, universität siegen

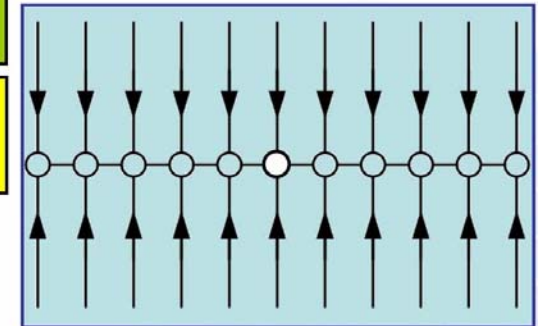
Kritische Punkte

33

Kategorie 2:
Jacobimatrix besitzt
2 reelle Eigenwerte,
einer davon ist 0
2 reelle Eigenvektoren

● **Beispiel:** $\begin{pmatrix} 0 & 0 \\ 0 & \lambda \end{pmatrix}$

Kategorie 2A:
 $\lambda < 0$



Senken auf einer Gerade
Fixpunkt ist *stabil*.

christof rezk-salama, computergraphik und multimediasysteme, universität siegen

Kritische Punkte

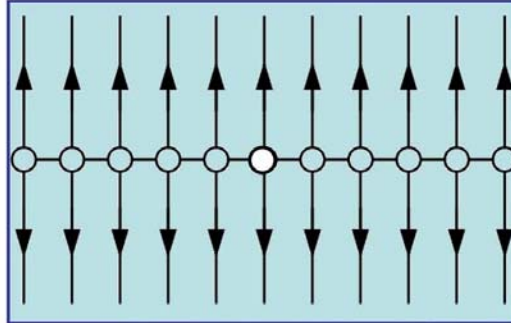
34

Kategorie 2:
Jacobimatrix besitzt
2 reelle Eigenwerte,
einer davon ist 0
2 reelle Eigenvektoren

● Beispiel: $\begin{pmatrix} 0 & 0 \\ 0 & \lambda \end{pmatrix}$

Kategorie 2A:
 $\lambda < 0$

Kategorie 2B:
 $\lambda > 0$



Quellen auf einer Gerade
Fixpunkt ist *instabil*.

christof rezk-salama, computergraphik und multimediasysteme, universität siegen

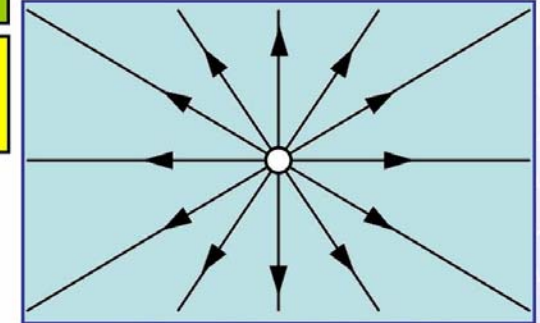
Kritische Punkte

36

Kategorie 3:
Jacobimatrix besitzt
1 reellen Eigenwert
2 reelle Eigenvektoren

● Beispiel: $\begin{pmatrix} \lambda & 0 \\ 0 & \lambda \end{pmatrix}$

Kategorie 3A:
 $\lambda > 0$



Quelle (source, attracting node).
Fixpunkt ist *instabil*.

christof rezk-salama, computergraphik und multimediasysteme, universität siegen

Kritische Punkte

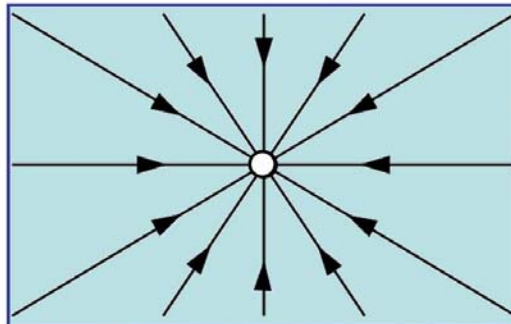
36

Kategorie 3:
Jacobimatrix besitzt
1 reellen Eigenwert
2 reelle Eigenvektoren

● Beispiel: $\begin{pmatrix} \lambda & 0 \\ 0 & \lambda \end{pmatrix}$

Kategorie 3A:
 $\lambda > 0$

Kategorie 3B:
 $\lambda < 0$



Senke (sink, attracting node).
Fixpunkt ist *asymptotisch stabil*.

christof rezk-salama, computergraphik und multimediasysteme, universität siegen

Kritische Punkte

37

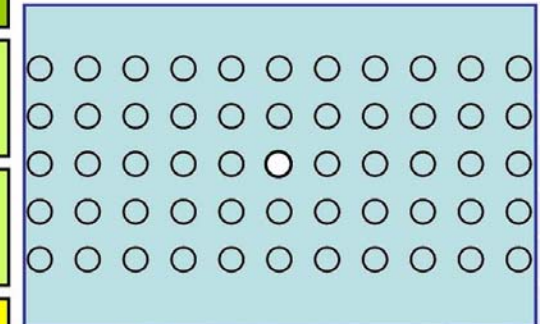
Kategorie 3:
Jacobimatrix besitzt
1 reellen Eigenwert
2 reelle Eigenvektoren

● Beispiel: $\begin{pmatrix} \lambda & 0 \\ 0 & \lambda \end{pmatrix}$

Kategorie 3A:
 $\lambda > 0$

Kategorie 3B:
 $\lambda < 0$

Kategorie 3C:
 $\lambda = 0$



keine Strömung (alles Fixpunkte)
Fixpunkt ist *stabil*.

christof rezk-salama, computergraphik und multimediasysteme, universität siegen

Kritische Punkte

38

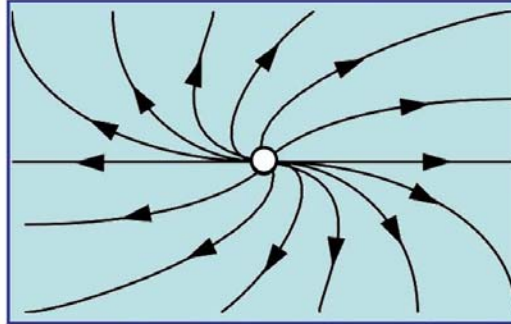
Kategorie 4:

Jacobimatrix besitzt
1 reellen Eigenwert
1 reellen Eigenvektor

● Beispiel: $\begin{pmatrix} \lambda & 1 \\ 0 & \lambda \end{pmatrix}$

Kategorie 4A:

$\lambda > 0$



Quelle (source, repelling focus)
Fixpunkt ist instabil.

christof rezk-salama, computergraphik und multimediasysteme, universität siegen

Kritische Punkte

39

Kategorie 4:

Jacobimatrix besitzt
1 reellen Eigenwert
1 reellen Eigenvektor

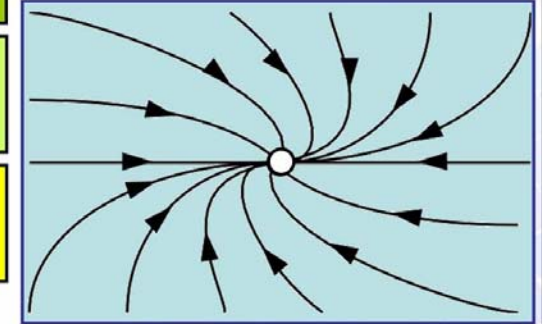
● Beispiel: $\begin{pmatrix} \lambda & 1 \\ 0 & \lambda \end{pmatrix}$

Kategorie 4A:

$\lambda > 0$

Kategorie 4B:

$\lambda < 0$



Senke (sink, attracting focus)
Fixpunkt ist asymptotisch stabil.

christof rezk-salama, computergraphik und multimediasysteme, universität siegen

Kritische Punkte

40

Kategorie 4:

Jacobimatrix besitzt
1 reellen Eigenwert
1 reellen Eigenvektor

● Beispiel: $\begin{pmatrix} \lambda & 1 \\ 0 & \lambda \end{pmatrix}$

Kategorie 4A:

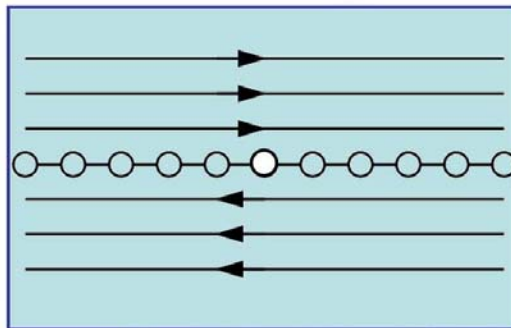
$\lambda > 0$

Kategorie 4B:

$\lambda < 0$

Kategorie 4C:

$\lambda = 0$



Gerade von Fixpunkten
Fixpunkt ist stabil.

christof rezk-salama, computergraphik und multimediasysteme, universität siegen

Kritische Punkte

42

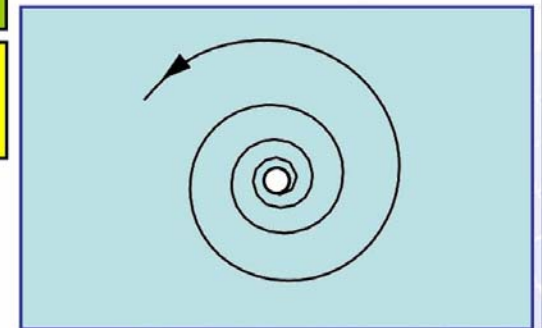
Kategorie 5:

Jacobimatrix besitzt
2 komplexe Eigenwerte
2 kompl. Eigenvektoren

● Beispiel: $\begin{pmatrix} \alpha & -\beta \\ \beta & \alpha \end{pmatrix}$

Kategorie 5A:

$\beta \neq 0 < \alpha$



Quellwirbel (repelling whirl)
Fixpunkt ist instabil.

christof rezk-salama, computergraphik und multimediasysteme, universität siegen

Kritische Punkte

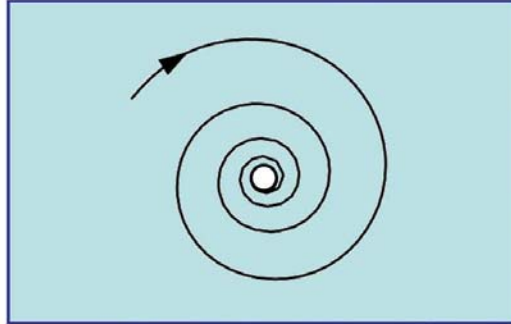
42

Kategorie 5:
 Jacobimatrix besitzt
 2 komplexe Eigenwerte
 2 kompl. Eigenvektoren

● **Beispiel:** $\begin{pmatrix} \alpha & -\beta \\ \beta & \alpha \end{pmatrix}$

Kategorie 5A:
 $\beta \neq 0 < \alpha$

Kategorie 5B:
 $\alpha < 0 \neq \beta$



Wirbelsenke (attracting whirl)
 Fixpunkt ist asymptotisch stabil.

christof rezk-salama, computergraphik und multimediasysteme, universität siegen

Kritische Punkte

43

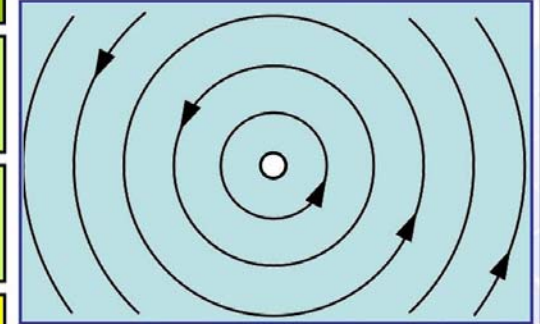
Kategorie 5:
 Jacobimatrix besitzt
 2 komplexe Eigenwerte
 2 kompl. Eigenvektoren

● **Beispiel:** $\begin{pmatrix} \alpha & -\beta \\ \beta & \alpha \end{pmatrix}$

Kategorie 5A:
 $\beta \neq 0 < \alpha$

Kategorie 5B:
 $\alpha < 0 \neq \beta$

Kategorie 5C:
 $\alpha = 0$

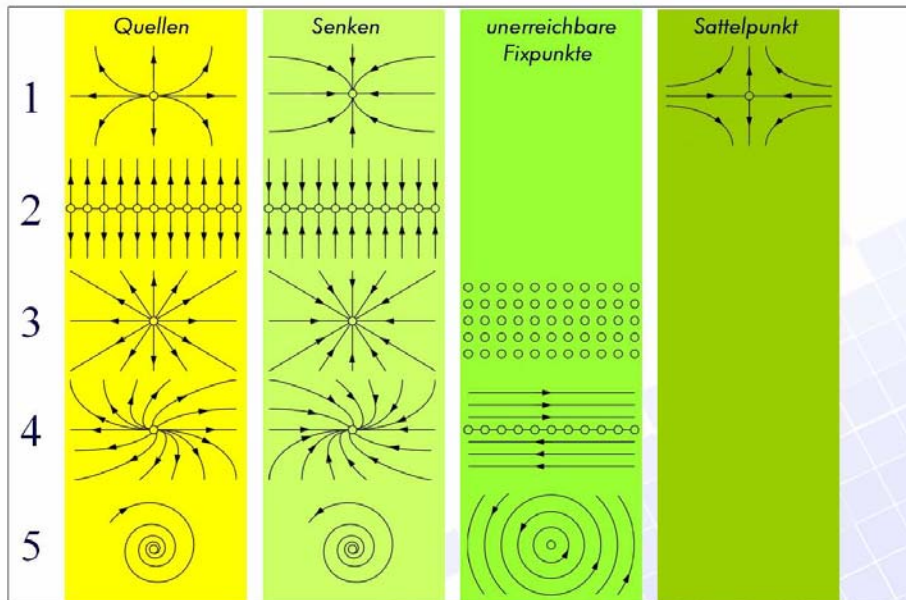


Zirkulare Strömung (center)
 Fixpunkt ist stabil.

christof rezk-salama, computergraphik und multimediasysteme, universität siegen

Vektorfeld-Topologie

44

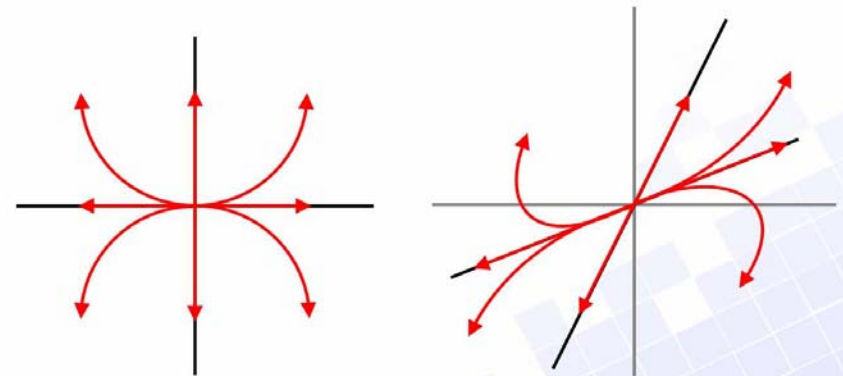


christof rezk-salama, computergraphik und multimediasysteme, universität siegen

Eigenvektoren

45

● Welche Rolle spielen die **reellen Eigenvektoren**?
 (komplexe Eigenvektoren sollen hier nicht betrachtet werden)



Bei den Beispielmatrizen waren die
 Eigenvektoren die Einheitsvektoren
 der Koordinatenachsen

Bei beliebigen Jacobimatrizen
 bestimmen die Eigenvektoren die
 Scherung der Koordinatenachsen

christof rezk-salama, computergraphik und multimediasysteme, universität siegen

Stabilität bzw Instabilität wird durch den **Realteil der Eigenwerte** bestimmt:

- Ein lineares System ist (asymptotisch) stabil, wenn für alle Eigenwerte gilt:

$$Re\lambda_k < 0$$

- Ein lineares System ist instabil, wenn für mindestens einen Eigenwert gilt:

$$Re\lambda_k > 0$$

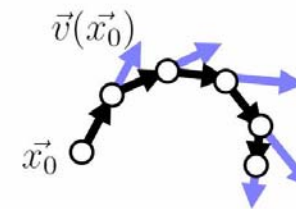
Anmerkung: Asymptisch stabil heißt, dass es **unendlich viele** Pfade zu dem Fixpunkt gibt. Bei stabilen Systemen sind es **abzählbar viele**.

Was bedeutet **stabil**, **instabil**, und **asymptotisch stabil**?

Numerische Bestimmung einer Partikelbahn

(vgl. nächste Stunde):

- Beginne an einem bestimmten Startpunkt \vec{x}_0
- Bestimme die Strömung $\vec{v}(\vec{x}_0)$ an diesem Punkt.
- Gehe einen kleinen Schritt in Richtung der Strömung

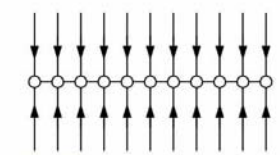


Im **kritischen Punkt** ist die Strömung gleich null.

Beginne ich die Berechnung einer Partikelbahn in der Nähe eines kritischen Punkts führt mich die Strömung...

stabil

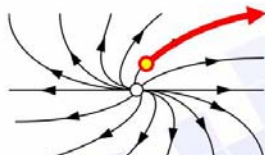
„...immer direkt in die Umgebung Fixpunkts“



„Der Fehler wird geringer bzw bleibt konstant“

instabil

„...immer aus der Umgebung des Fixpunkts heraus“



„Der Fehler wird größer“

asyp. stabil

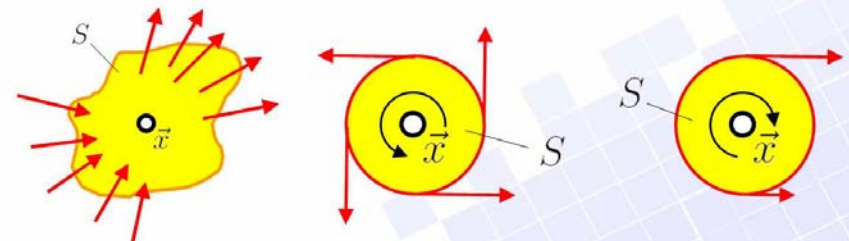
„...immer zu dem Fixpunkt hin, aber evtl. auf Umwegen“



„Der Fehler wird irgendwann stabil“

2D Vektorfelder

- Differenzieren vektorwertiger Funktionen
 - Totales Differenzial: *Jacobi-Matrix*
 - Richtungsableitung (über Jacobi-Matrix)
 - *Divergenz*: beschreibt die Intensität von Quellen und Senken
 - *Rotation*: beschreibt die „Wirbelhaftigkeit“



Eigenwerte und Eigenvektoren

- Eigenvektoren sind Vektoren, die durch die Matrix „auf sich selbst abgebildet“ und dabei mit dem Eigenwert skaliert werden.

$$A\vec{x} = \lambda\vec{x}$$

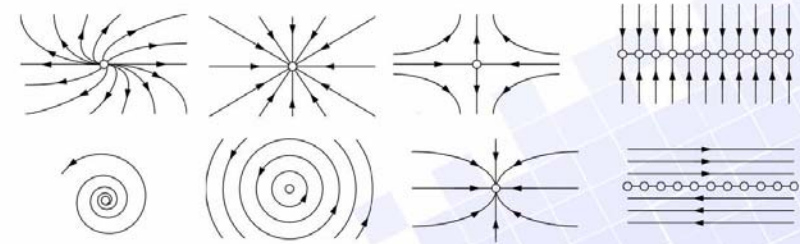
- Löse das charakteristische Polynom

$$\det(A - \lambda \mathbf{Id}) = 0$$

- Bestimme die Eigenvektoren anschließend durch einsetzen

Kritische Punkte (Fixpunkte)

- charakterisiert durch $\vec{v}(\vec{x}_0) = \vec{0}$
- Eigenschaften der Strömung in Umgebung des Fixpunktes wird durch **Jacobi-Matrix** bestimmt.
- Die **Eigenwerte** der Jacobi-Matrix erlauben Klassifikation von kritischen Punkten (Topologie).



2D Vektorfelder

- **Numerische Integration**
 - Runge-Kutta-Verfahren
- **Zeitabhängige Vektordaten**
 - Particle Tracing
 - Streamlines
 - Streaklines
 - Pathlines

