

Modellierung komplexer Systeme – Von der Physik zu den Sozialwissenschaften

Frank Schweitzer

`fschweitzer@ethz.ch`

└ Komplexe Systeme

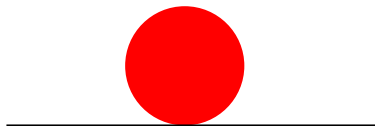
└ Was ist einfach?

Was ist einfach?

- └ Komplexe Systeme

- └ Was ist einfach?

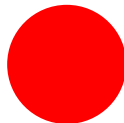
Was ist einfach?



└ Komplexe Systeme

└ Was ist einfach?

Was ist einfach?



Was ist komplex?

Was passiert, wenn wir viele einfache Systeme verkoppeln?

Was ist komplex?

Was passiert, wenn wir viele einfache Systeme verknüpfen?

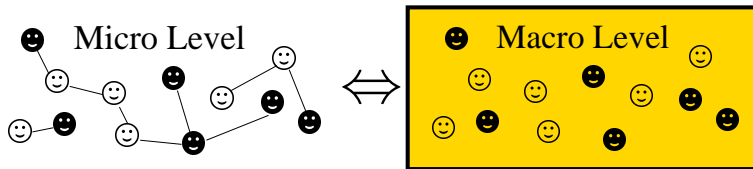
- **Komplexe Systeme:** bestehen aus einer *großen* Zahl von (*heterogenen*) Subsystemen (Elementen, Prozessen, *Agenten*, ...), die stark miteinander wechselwirken

Was ist komplex?

Was passiert, wenn wir viele einfache Systeme verkoppeln?

- **Komplexe Systeme:** bestehen aus einer *großen* Zahl von (*heterogenen*) Subsystemen (Elementen, Prozessen, *Agenten*, ...), die stark miteinander wechselwirken
- *physikalisches Beispiel:* Gas bestehend aus 10^{23} Molekülen
 - ▶ Agent (Molekül): Geschwindigkeit v , Masse $m \rightarrow$ Impuls, $mv^2 \propto k_B T$
 - ▶ System: Druck p , Temperatur T , Volumen V : $pV = N k_B T$
 - ▶ Ursprung der *statistischen Physik*

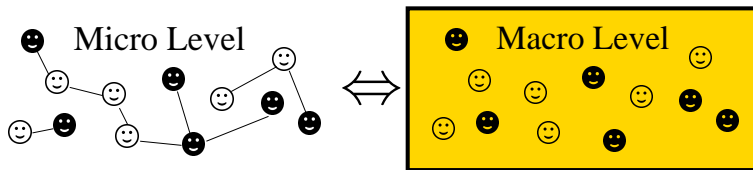
Komplexität durch Interaktion



- **Der Mikro-Makro-Link:**

In welcher Beziehung stehen die Eigenschaften der Elemente und ihre Interaktion auf der "mikroskopischen" Ebene zur Dynamik und den Eigenschaften des Gesamtsystems auf der "makroskopischen" Ebene?

Komplexität durch Interaktion



- **Der Mikro-Makro-Link:**

In welcher Beziehung stehen die Eigenschaften der Elemente und ihre Interaktion auf der "mikroskopischen" Ebene zur Dynamik und den Eigenschaften des Gesamtsystems auf der "makroskopischen" Ebene?

- **komplex \neq kompliziert:**

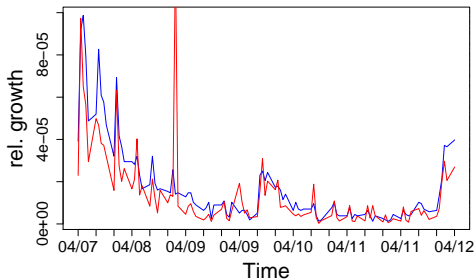
- ▶ Systemebene \Rightarrow **einfache Dynamik**
- ▶ sehr verschiedene Systeme (Physik, Biologie, Sozio-Ökonomie) zeigen ähnliches Verhalten \Rightarrow **Universalität**

Spenden Sie?

- Agent i : ... manchmal ... 10, 2, 1, 0.5, 20, 50, 100, 1, ...

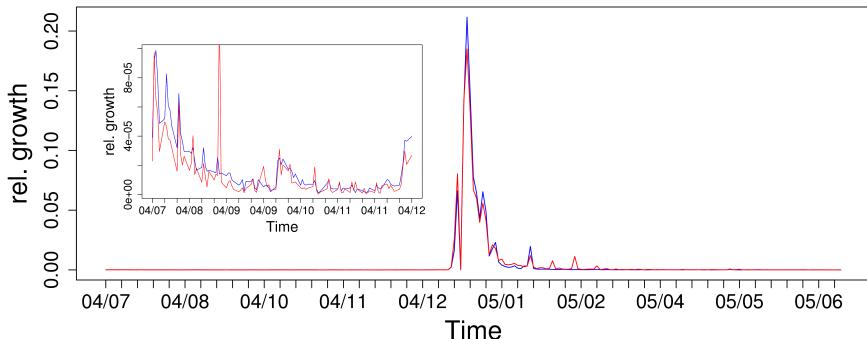
Spenden Sie?

- Agent i : ... manchmal ... 10, 2, 1, 0.5, 20, 50, 100, 1, ...
- Systemlevel: Deutsche Spendenorganisation



Relative Zahl/Tag (rot) und Betrag/Tag (blau) von Spenden 07-12/2004,
 $N_{\text{tot}} = 3,160$, $A_{\text{tot}} = 209,928$

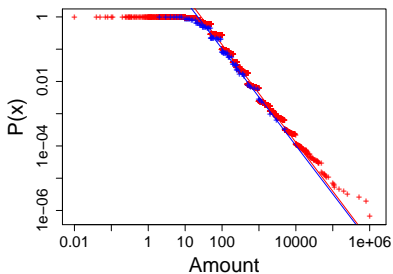
Spendenwelle nach dem Tsunamiunglück



01-06/2005: $N_{\text{tot}} = 1,556,626$, $A_{\text{tot}} = 126,879,803$

F. Schweitzer, R. Mach: The Epidemics of Donations: Logistic Growth and Power Laws, in: PLoS ONE vol. 3, no.1 (2008) e1458

Kumulative Wahrscheinlichkeitsverteilung: $P(x) \sim x^{-\alpha}$



- klares 'power law' über mehrere Größenordnungen
 - ▶ *skalenfreie* Natur der Spenden
- Exponent α ähnlich vor ($\alpha = 1.501 \pm 0.023$) und nach ($\alpha = 1.515 \pm 0.002$) dem Unglück
 - ▶ Ähnlichkeiten mit anderen Spendenorganisationen (CH/D)

F.S., R. Mach (2008)

Spenden steckt an: Epidemie-Model

- Anteil y der Gesamtbevölkerung N ist spendenbereit
 - ▶ Schweiz: $y \approx 0.1$, Deutschland: $y \approx 0.08$
- $N_p = yN$: Gesamtzahl möglicher Spender
- Dynamik *tatsächlicher* Spender, $N_a(t)$, über der Zeit???

$$P \xrightarrow{k} A; \quad k = \gamma \kappa N_a(t) / N_p$$

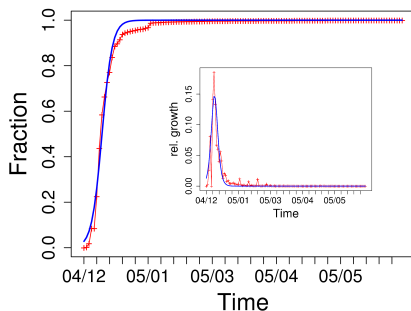
- ▶ nicht-lokale Interaktion über ein 'Feld', das die *Medien* darstellt
- ▶ γ : Zahl der Interaktionen per Zeitintervall zwischen P und A
- ▶ $0 \leq \kappa \leq 1$: Wkt. dass Interaktion zu einer Spende führt

$$\frac{dN_a}{dt} = \gamma \kappa f(t) [N_p - N_a(t)]$$

- mit $f(t) = N_a(t) / (yN)$ und Zeitskala $\tau^{-1} = \gamma \kappa$

$$\frac{df(t)}{dt} = \frac{1}{\tau} f(t) [1 - f(t)]; \quad f(t) = \frac{1}{1 + e^{-\frac{(t-\mu)}{\tau}}}$$

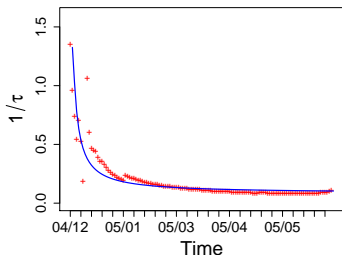
- ▶ μ : Zeit, wo $f(t)$ das Maximum erreicht hat



- Anteil der Gesamtzahl der Spenden
(inset: relatives Wachstum des Gesamtbetrags der Spenden)
 - ▶ Fit: $\mu = 8.05 \pm 0.07$, $\tau = 1.98 \pm 0.06$

F.S., R. Mach (2008)

Einfluss der Medien



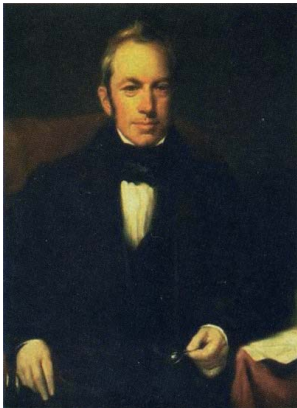
F.S., R. Mach (2008)

- Verlangsamung der mittleren-Feld-Interaktion

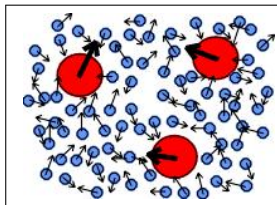
$$1/\tau = [a + (b/t) + (c/t)^2]$$

- $(\gamma\kappa)$: Zahl der erfolgreichen Wechselwirkungen pro Zeitintervall
 - ▶ frühes Stadium: Leute sind enthusiastisch um Geld zu spenden
 - ▶ Spätstadium: mehr indifferent
- Abnahme von $\tau \Rightarrow$ Rückgang des öffentlichen Interesses

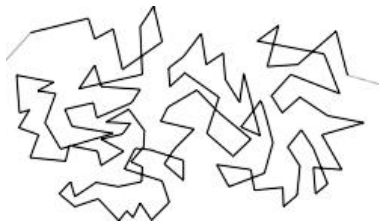
Brownsche Bewegung



Der Botaniker Robert Brown (1773-1858)



Fu-Kwun Hwang, <http://www.phy.ntnu.edu.tw/ntnujava/>



Brownsche Agenten

- Prinzip der Kausalität

Wirkungen \leftarrow **Ursachen**

Änderungen von u_j deterministische + stochastische Einflüsse

$$\frac{du_j}{dt} = f_j(\underline{u}, \underline{\sigma}, t) + \sqrt{2\varepsilon_j} \xi_j(t)$$

- $f_j(\underline{u}, \underline{\sigma}, t)$: Berücksichtigung von
 - ▶ nichtlinearen Wechselwirkungen mit anderen Agenten $j \in N$
 - ▶ energetischen Bedingungen, Umweltressourcen
 - ▶ Zeitabhängigkeiten (Tag/Nacht, saisonale Zyklen)
- ε_j : zustandsabhängiges (individuelles) Rauschen
 Berücksichtigung "anderer" Einflüsse (Separation von
 Zeit/Raumskalen)

F. Schweitzer: *Brownian Agents and Active Particles. On the Emergence of Complex Behavior in the Natural and Social Sciences* Berlin: Springer 2003, 420 pp. 192 illus. (ISBN 3-540-43938-2)

Schwarmbewegung von Daphnia

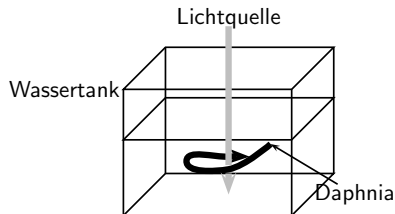


Picture courtesy of Stephen Durr

Schwarmbewegung von Daphnia



Picture courtesy of Stephen Durr



Eine Daphnia

Viele Daphnia

Videos: Courtesy of Anke Ordemann, Center for Neurodynamics, University of Missouri, St. Louis

$$\frac{d}{dt} \mathbf{v}_i = -\gamma_0 \mathbf{v}_i - a \mathbf{r}_i + d_2 e(t) \mathbf{v}_i + \left(\sum_{i \neq j} \mathbf{f}_{ij} \right) + \sqrt{2S} \xi(t)$$

Reibung

Ext.Potential

Aktive Bewegung

Fluktuationen

- $f_{ij}(\mathbf{r}_{ij}, \mathbf{v}_i, \mathbf{v}_j)$ durch asymmetrisches Ausweichpotential

Simulation

F Schweitzer *et al.*, <http://intern.sg.ethz.ch/publications/2005/web-ms.html>

- Resultat: kollektive Schwarmbewegung als Kompromiß
- Rolle der Fluktuationen: Symmetriebruch bei der Rotationsrichtung

R. Mach, F. Schweitzer: Modeling Vortex Swarming In Daphnia, *Bulletin of Mathematical Biology*, vol. 69 (2007), pp. 539-562

Bewegung von Menschenmassen

- Langevin-Dynamik des *Brownschen Agenten* i

$$\frac{d\mathbf{v}_i(t)}{dt} = -\frac{1}{\tau_i}\mathbf{v}_i(t) + \mathbf{f}_i(t) + \sqrt{\frac{2\varepsilon_i}{\tau_i}}\boldsymbol{\xi}_i(t)$$

- “social force”- Modell

$$\mathbf{f}_i(t) = \frac{1}{\tau_i}v_i^0\mathbf{e}_i - \nabla_{\mathbf{r}_i} \left[V_B(|\mathbf{r}_i - \mathbf{r}_B^i|) + V_{\text{int}}(\mathbf{r}_i, t) \right]$$

- Resultat: selbstorganisiertes “Verhalten”

Simulation: Bewegung auf dem Korridor

D. Helbing *et al.*, <http://rcswww.urz.tu-dresden.de/~helbing/>

Praktische Anwendung:

- Optimierung von Einkaufszentren, Bahn/Flughäfen, ...
- Modellierung von Panik (Helbing, Schreckenberg)
⇒ Evakuierungsszenarien

● Simulation: Keine Panik

Panik

I. Farkas *et al.*, <http://angel.elte.hu/panic/>

Selbstorganisation

- spontane Entstehung, Höherentwicklung und Ausdifferenzierung von Ordnungsstrukturen
- kollektive Phänomene, *Emergenz von neuen Systemqualitäten*

Self-Organization is the process by which individual subunits achieve, through their cooperative interactions, states characterized by new, emergent properties transcending the properties of their constitutive parts.

Biebricher, C. K.; Nicolis, G.; Schuster, P.
Self-Organization in the Physico-Chemical and Life Sciences
EU Report 16546 (1995)

Zusammenfassung

- komplexe Systeme offenbaren einfache Gesetzmäßigkeiten
 - ▶ Beispiel: Spendenverteilung
- Eigendynamik komplexer Systeme: Resultat von Wechselwirkungen vieler (*einfacher*) Elemente
 - ▶ Emergenz von “sinnvollem” Verhalten, Adaptation
 - ▶ Entstehung “höherer” Ordnung (Strukturen, statistische Gesetze)
- statistische Physik: Methodenspektrum zur Modellierung von komplexen biologischen und sozialen Systemen