

Recap!

Warum Momentenerzeugende?

Antwort: Taylorentwicklung  
→ Koeffizienten sind Momente

$$Z(\alpha) = \langle e^{\alpha x} \rangle \\ = \sum_{v=0}^{\infty} \frac{\alpha^v \langle x^v \rangle}{v!}$$

Warum Kumulanten erzeugende?

Antwort: Höcker gern Funktion, bei der Koeffizienten der Taylor-Entwicklung additiv sind falls unkorreliert.

$$\Gamma(\alpha) = \ln Z(\alpha)$$

$$\text{Taylor um } \alpha=0 = \sum_{v=0}^{\infty} \frac{\alpha^v}{v!} \left. \frac{\partial^v}{\partial \alpha^v} \Gamma(\alpha) \right|_{\alpha=0}$$

nenne ich Kumulanten  $\langle x^v \rangle_c$

Bem: Berechnung nicht direkt sondern über  $\oplus$  möglich.

$$\left. \frac{\partial}{\partial \alpha} \Gamma(\alpha) \right|_{\alpha=0} = \left. \frac{\frac{\partial}{\partial \alpha} Z(\alpha)}{Z(\alpha)} \right|_{\alpha=0} \\ = \left. \frac{1}{Z(\alpha)} \right|_{\alpha=0} \\ = \langle x \rangle$$

z.B. (1. Kumulante)

## Informationsgewinn (Fortsetzung)

$$K(P, P') = \sum_i P_i \ln \frac{P_i}{P'_i}$$

Kullback-Leibler  
Entropie

Eigenschaften:

(vi)  $K(P, P')$  ist konvexe Funktion  
von  $P$ , da

(Minimum:  $P_i = P'_i$ )

$$\frac{\partial^2 K}{\partial P_i \partial P_j} = \frac{\partial}{\partial P_j} \left( \ln \frac{P_i}{P'_i} + 1 \right) = \frac{1}{P_i} \delta_{ij} \geq 0$$

somit ist auch  $I(P) = K(P, \frac{1}{N}) - \ln N$  konvex!

■ Kontinuierliche Ereignismenge ( $x \in \mathbb{R}^d, g(x)$ )

$$P_i = g(x^i) \Delta^d x$$

$$K(P, P') = \sum_i \Delta^d x g(x^i) \ln \frac{g(x^i)}{g'(x^i)}$$

► kein Problem beim  
Übergang  $\Delta^d x \rightarrow 0$

► invariant gegenüber  
Trafo  $x \rightarrow \tilde{x}$   
 $\tilde{g}(\tilde{x}) = g(x) \text{Det} \left( \frac{\partial x}{\partial \tilde{x}} \right)$

$\Delta^d x \rightarrow 0$ : 
$$K(g, g') = \int d^d x g \ln \frac{g}{g'}$$
 (ILP) ist nicht invariant!)

Bemerkung: • Interpretation von  $-kK(g, g')$  in der Thermodynamik als Entropieproduktion  
 $kT \cdot K(g, g')$  als Energie

### 1.3. Verallgemeinerte kanonische Verteilung

Motivation: Makroskop. thermodyn. Zustand ist gegeben durch Mittelwerte  $\langle M(x) \rangle$  von Mikroobservable  $M(x)$

↑ Zufallsvariable  
 Rückschlüsse auf  $g(x)$  möglich?

Methode: - vorurteilsfreie Schätzung (Jaynes 1957)  
 (unbiased guess)  
 - maximales Unwissen

Nebenbedingungen: (1) Normierung von  $P_i$   
 (2) Mittelwerte  $\langle M^v \rangle = \sum_{i=1}^N P_i M_i^v$   
 $v = 1, 2, \dots, m$   
 ( $m \ll N$ )

Annahme: Jedes Elementarereignis  $A_i$  hat gleiche a-priori Wahrscheinlichkeit wenn keine Kenntnis über  $\langle M^v \rangle$  vorliegt.

## Informationstheoretische Prinzip (Jaynes):

Suche Minimum von  $I(P) = \sum_{i=1}^N p_i \ln p_i$  !

$$\text{Variation: } \delta I(P) = \sum_{i=1}^N (\ln p_i + 1) \delta p_i$$

( von den  $N$  Variationen  $\delta p_i$  sind nur  $N-1$  unabhängig voneinander ! )

$$\sum_i \delta p_i = 0 \rightarrow \lambda = -(\eta+1)$$

$$\sum_i M_i^\nu \delta p_i = 0$$

→ jeweils ein Lagrange Parameter  $\lambda_\nu$   
wählen wir so dass restl.  $\delta p_i$  unabhängig

$$\Rightarrow \sum_i (\ln p_i - \eta + \lambda_\nu M_i^\nu) \delta p_i \stackrel{!}{=} 0$$

Summationskonvention über  $\nu$   
 $\sum_\nu \lambda_\nu M_i^\nu$

$$\Rightarrow \boxed{p_i = e^{\eta - \lambda_\nu M_i^\nu}}$$

verallgemeinerte kan. Verteilung

Die Lagrange-Multiplikatoren  $\eta, \lambda_\nu$  sind durch  $m+1$  Nebenbedingungen bestimmt.

$$(1) \text{ Normierung } \sum_i p_i = 1 \rightarrow$$

$$\boxed{e^{-\eta} = \sum_i e^{-\lambda_\nu M_i^\nu}}$$

$\hat{=}$  Zustandssumme

$$Z = e^{-\eta}$$

► Abhängigkeiten von  $\eta$

$\eta(\lambda_1, \dots, \lambda_m) \rightarrow p_i$  ist durch  $\lambda_1, \dots, \lambda_m$  vollständig parametrisiert.

Kontinuierliche Ereignismenge

$$I(\rho) = \int d^d x \rho(x) \ln \rho(x) \stackrel{!}{=} \text{Minimum}$$

$$\text{NB: } \int d^d x \rho(x) = 1$$

$$\int d^d x \rho(x) M^v(x) = \langle M^v \rangle$$

Functionalvariation  $\delta \rho(x)$ :

$$\delta I = \int d^d x (\ln \rho + 1) \delta \rho$$

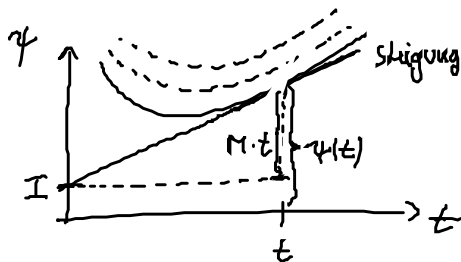
$$\int d^d x \delta \rho = 0$$

$$\int d^d x M^v(x) \delta \rho = 0$$

$$\rightarrow \int d^d x (\ln \rho - \psi + \lambda_v M^v) \delta \rho \stackrel{!}{=} 0$$

$$\rightarrow \boxed{\rho(x) = e^{\psi - \lambda_v M^v(x)}}$$

Einschub : Legendre Transformation :



neue Variable  $M = \frac{d\psi}{dt}$

Sei  $\psi(t)$  eine Bahn, dann ist  $M := \frac{d\psi}{dt}$  die Geschwindigkeit.

Aus  $\psi(M)$  lässt sich die Bahn  $\psi(t)$  rekonstruieren

$$\text{wenn } I(M) = \psi(t) - M \cdot t$$

$$\frac{dI}{dM} = \frac{d\psi}{dt} \cdot \frac{dt}{dM} - M \frac{dt}{dM} - t \cdot 1 = -t$$

$$\boxed{-t = \frac{dI}{dM}}$$

$I(M)$  heißt Legendre - Transformierte von  $\psi(t)$ .

Shannon - Informations der verallgem. kan. Verteilung

$$I(P) = \sum_i P_i \ln P_i = \sum_i P_i (\psi - \lambda_\nu M_i^\nu)$$

$$= \psi \sum_i P_i - \lambda_\nu \sum_i P_i M_i^\nu = \psi - \lambda_\nu \langle M^\nu \rangle$$

$$\boxed{I(P) = \psi(\lambda_1, \dots, \lambda_m) - \lambda_\nu \langle M^\nu \rangle}$$

$$\psi = -\ln \left( \sum_i e^{-\lambda_\nu M_i^\nu} \right)$$

$$\frac{\partial \psi}{\partial \lambda_\nu} = - \frac{\sum_i (-M_i^\nu) e^{-\lambda_\nu M_i^\nu}}{\underbrace{\sum_i e^{-\lambda_\nu M_i^\nu}}_{e^\psi}} = \sum_i \underbrace{(e^\psi - \lambda_\nu M_i^\nu)}_{P_i} M_i^\nu = \langle M^\nu \rangle$$

$$\boxed{\frac{\partial \psi}{\partial \lambda_\nu} = \langle M^\nu \rangle}$$

Damit können wir eine Legendre - Transformation identifizieren

$$\psi(\epsilon) \longrightarrow \psi(\lambda_1, \dots, \lambda_m)$$

$$M \longrightarrow \langle M^\nu \rangle = \frac{\partial \psi}{\partial \lambda_\nu} \quad \text{neue Variable}$$

$$I(M) \longrightarrow I = \psi - \lambda_\nu \langle M^\nu \rangle \quad \text{Legendre Transformierte}$$

$\Rightarrow$  es folgt

$$\boxed{\frac{\partial I}{\partial \langle M^\nu \rangle} = -\lambda_\nu}$$

Zusammengefasst

$$dI(\langle M^V \rangle) = -\lambda_V d\langle M^V \rangle$$

(Thermodyn: Gibbs'sche Fundamentalrelation

$$\left( \begin{array}{l} \text{" } dU = \delta Q + \delta W \text{"} \\ \text{" } = TdS - pdV \text{"} \end{array} \right. \quad \text{1. Hauptsatz "}$$