

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: Haben 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 ⊗ 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 Exergie

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

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

(von den N Variationen δp_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 λ_ν

wählen wir so dass restl. δp_i unabhängig

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

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

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

verallgemeinerte kan. Verteilung

Die Lagrange-Multiplikatoren η, λ_ν sind durch $m+1$ Nebenbedingungen bestimmt.

(1) Normierung $\sum_i p_i = 1 \rightarrow$

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

$\hat{=}$ Zustandssumme

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

► Abhängigkeiten von η

$\eta(\lambda_1, \dots, \lambda_m) \rightarrow p_i$ 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 $\delta \rho(x)$:

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

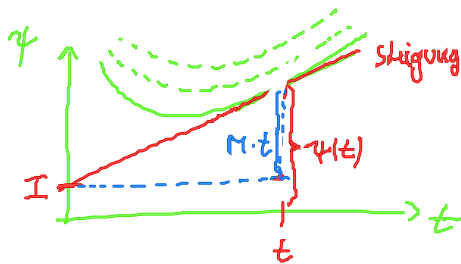
$$\int d^d x \delta \rho = 0$$

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

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

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

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

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

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

\downarrow
 $\frac{d\psi}{dt}$

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

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

Shannon - Informations der verallgem. kan. Verteilung

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

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

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

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

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

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

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

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