

Beweis. Unterscheiden zwei Fälle: Gilt $Q \ll P$, so gibt es Radon-Nikodym-Dichte $Y := \frac{dQ}{dP}$. Diese ist normiert $E(Y) = \int Y dP = \int 1 dQ = 1$. Bemerkungen 4.34 und 4.37 geben:

$$\begin{aligned} D(Q||P) &= \sup_{0 \leq T \in \mathcal{L}^1} E[Y(\log T - \log(ET))] \\ &= \sup_{0 \leq T \in \mathcal{L}^1} [E_Q(\log T - (EY) \log(ET))] \\ &= \sup_{0 \leq T \in \mathcal{L}^1} [E_Q(\log T - \log(ET))] \end{aligned}$$

wg. Normierung von Y . Nun führen wir Substitution $Z = \log T$, also $e^Z = T$ ein, so dass

$$E(e^Z) = E(T) < \infty$$

Also

$$D(Q||P) = \sup_{Z \text{ ZV mit } e^Z \in \mathcal{L}^1} [E_Q(Z - \log(Ee^Z))]$$

Gilt $Q \ll P$ nicht, so gibt es ein Ereignis A mit $Q(A) > 0$ aber $P(A) = 0$ und nach Defn. gilt $D(Q||P) = \infty$. Andererseits ergibt Einsetzen von $Z_n := n\mathbb{1}_A$ in r.S. (4.15)

$$\begin{aligned} &nE_Q(\mathbb{1}_A) - \log E[e^{n\mathbb{1}_A}] \\ &= nQ(A) - \log \left[\underbrace{P(A)}_{=0} e^n + P(A^c) \cdot 1 \right] \\ &= nQ(A) - \log 1 = nQ(A) \rightarrow \infty \text{ falls } n \rightarrow \infty. \end{aligned}$$

Demnach sind beide Seiten in (4.15) $+\infty$. □

Bemerkung 4.40 (Verallgemeinerung von Bekanntem): der Erwartungswert minimiert den mittleren quadratischen Abstand einer deterministischen Zahl zum zufälligen Wert einer ZV. Dies ist ein Spezialfall von allgemeinerem Prinzip:

Satz 4.41. Sei $I \subset \mathbb{R}$ offenes Intervall und $f: I \rightarrow \mathbb{R}$ konvex und diffbar. Sei $X: \Omega \rightarrow I$ eine ZV auf (Ω, \mathcal{A}, P) . Dann

$$E[f(X) - f(EX)] = \inf_{a \in I} E[f(X) - f(a) - f'(a)(X - a)]$$

Beweis. Buch/Praesenzuebung □

in der alt $g_a(x) = \mathbb{E}[f(x) - f(EX) - f'(EX)(x - EX)] = \mathbb{E}[f(x) - f(EX)]$

z.Z: $g_a(x) \geq \mathbb{E}[f(x) - f(EX)]$

$$\inf_{a \in I} \mathbb{E}[f(X) - f(a) - f'(a)(X-a)] - \mathbb{E}[f(X) - f(\mathbb{E}X)] \geq 0$$

$$\inf_{a \in I} f(\mathbb{E}X) - f(a) - f'(a)(\mathbb{E}X - a) \geq 0 \quad \text{aus Konvexität } \checkmark$$

Bemerkung 4.42 (Bregman-Divergenz). Für solches f wird für $x, y \in I$

$$g_x(y) := [f(y) - f(x) - f'(x)(y - x)]$$

die Bregman-Divergenz von x nach y genannt. Für Konvexe f ist sie nicht-negativ.

Wir führen den erwähnten, bekannten Fall des EW auf den Satz zurück:

Sei $f(x) = x^2$, dann $f'(x) = 2x$, $f'(a) = 2a$. Betrachte r.S.

$$f(x) - f(a) - f'(a)(x - a) = x^2 - a^2 - 2a(x - a) = x^2 - a^2 - 2ax + 2a^2 = (x - a)^2$$

Nun l.S.

$$\begin{aligned} E[f(X) - f(\mathbb{E}X)] &= E[X^2 - (\mathbb{E}X)^2] \\ &= E[X^2] - (\mathbb{E}X)^2 \\ &= E[X^2] - 2(\mathbb{E}X)^2 + (\mathbb{E}X)^2 \\ &= E[X^2 - 2X(\mathbb{E}X) + (\mathbb{E}X)^2] \end{aligned}$$

Einsetzen von $f(x) = \phi(x) = x \log(x)$ gibt uns ein Resultat für die Entropie:

Korollar 4.43. Sei $Y: \Omega \rightarrow [0, \infty)$ ZV, s.d. $E[\phi(Y)] < \infty$. Da ϕ konvex und diffbar ist:

$$\text{Ent}(Y) = \inf_{u > 0} E[Y(\log Y - \log u) - (Y - u)]$$

$$h'(u) = (u \ln u)' = \ln u + \frac{u}{u}$$

$$E(Y \ln Y - u \ln u - f'(u)(Y - u))$$

$$= E(Y \ln Y - \cancel{u \ln u} - \underbrace{Y \ln u - Y + u \ln u + u}_{-(Y - u)})$$