

Bew.: Ausrechnen:

$$\begin{aligned} h(a) P_{\tau} [X \geq a] &= \int_a^{\infty} h(a) d\mu(x) \\ &\leq \int_a^{\infty} h(x) d\mu(x) \\ &\leq \int_{-\infty}^{\infty} h(x) d\mu(x) = E[h(X)]. \quad \square \end{aligned}$$

Lemma X Zufallsvariable in \mathbb{R} mit $E[X] = 0$.

Ang. $E[e^{uX}] \leq e^{Cu^2}$ für eine Konstante C und alle $u \in (0, u_0]$. Dann gilt

$$P_{\tau} [X \geq \lambda] \leq e^{-\frac{1}{4C} \lambda^2} \quad \text{für alle } \lambda \in (0, 2Cu_0].$$

Bew.: Sei $u \in (0, u_0]$ und $\lambda \in (0, 2Cu_0]$. Dann

wende die Markov Ungleichung mit $h(X) = e^{uX}$ an:

$$P_{\tau} [X \geq \lambda] \leq E[e^{uX}] / e^{u\lambda}$$

$$\leq e^{Cu^2 - u\lambda} \leq e^{-\frac{1}{4C} \lambda^2}$$

$$\uparrow$$

für $\lambda \leq 2Cu_0$ ist $u = \frac{\lambda}{2C} \leq u_0$

$$\text{und } C \frac{\lambda^2}{4C^2} - \frac{\lambda^2}{2C} = -\frac{1}{4C} \lambda^2.$$

□

Bew.: (des Satzes)

Da T linear ist, können wir annehmen, dass $x \in \mathbb{R}^N$ normiert ist. D.h. $\|x\| = 1$.

Definiere die Zufallsvariablen

$$Y_i = \sum_{j=1}^N z_{ij} x_j, \quad i = 1, \dots, M.$$

Es ist $z_{ij} \sim N(0, 1)$, also $Y_i \sim N(0, \sum_{j=1}^N x_j^2) = N(0, 1)$.

Es gilt

$$\|Tx\|^2 = \frac{1}{M} \sum_{i=1}^M Y_i^2$$

Ab.

$$E[\|Tx\|^2] = \frac{1}{M} \sum_{i=1}^M E[Y_i^2] = \frac{1}{M} \sum_{i=1}^M \text{Var}[Y_i] = 1.$$

Definiere die Zufallsvariable

$$W = \frac{1}{\sqrt{M}} \sum_{i=1}^M (Y_i^2 - 1).$$

Sublemma Sei $X \sim N(0, 1)$. Dann gibt es Konstanten

$C, u_0 > 0$, so dass

$$E[e^{\mu(X^2-1)}] \leq e^{C\mu^2} \quad \text{und} \quad E[e^{\mu(1-X^2)}] \leq e^{C\mu^2}$$

für $\mu \in (0, u_0]$.

Bew.:

$$E[e^{\mu(X^2-1)}] = \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \int_{-\infty}^{\infty} e^{\mu(x^2-1)} e^{-x^2/2} dx$$

$$= \frac{1}{e^{\mu} \sqrt{1-2\mu}} = e^{-\mu - \frac{1}{2} \ln(1-2\mu)}$$

für $\mu < \frac{1}{2}$.

$$= e^{\mu^2 + \frac{4}{3}\mu^3 + 2\mu^4 + \dots} \quad (\text{Taylor-Entwicklung})$$

$$\leq e^{C\mu^2} \quad \text{für genügend großes } C \text{ und} \\ \text{genügend kleines } \mu.$$

Gleiche Rechnung für $E[e^{\mu(1-X^2)}]$. □

Also:

$$E[e^{\mu W}] = E\left[e^{\mu \frac{1}{\sqrt{n}} \sum_{i=1}^n (Y_i^2 - 1)}\right]$$

$$= \prod_{i=1}^n E\left[e^{\mu \frac{1}{\sqrt{n}} (Y_i^2 - 1)}\right]$$

$$\leq \left(e^{C\left(\frac{\mu}{\sqrt{n}}\right)^2}\right)^n$$

$$= e^{C\mu^2} \quad \text{für geeignetes } C \text{ und } \mu.$$

Genauso:

$$E[e^{-\mu W}] \leq e^{C\mu^2}.$$

Nach dem Lemma ist

$$P_x [|W| \geq \lambda] \leq 2 e^{-C\lambda^2} \quad \text{für geeignetes } C \text{ und } \lambda.$$

Nun ist $\frac{1}{\sqrt{M}}$ W genauso verteilt wie $\|Tx\|^2 - 1$.

Somit

$$\begin{aligned} & P_x [(1-\varepsilon) \|x\| \leq \|Tx\| \leq (1+\varepsilon) \|x\|] \\ & \equiv P_x [(1-\varepsilon)^2 \|x\|^2 \leq \|Tx\|^2 \leq (1+\varepsilon)^2 \|x\|^2] \\ & \geq P_x [(1-\varepsilon) \leq \|Tx\|^2 \leq 1+\varepsilon] \\ & = P_x [|W| \leq \varepsilon \sqrt{M}] \\ & \leq 1 - 2 e^{-C\varepsilon^2 M} \quad \text{für geeignetes } C \end{aligned}$$

□