

8 Anwendungen in der Statistik

(Kapitel 8 in Bovier Skript)

8.1 Einleitung

	W-theorie	Statistik
Gegeben	Modell (z.B. $\text{Ber}(1/2)$)	Stichprobe (X_1, \dots, X_n)
Gesucht	Voraussage über das Verhalten einer Stichprobe (X_1, \dots, X_n) , $X_k \sim \text{Ber}(1/2)$	Information über das zugrundeliegende Modell

Mit Modell annahmen: (z.B. Gaussverteilung der X_1, \dots, X_n mit unbekannte Mittelwert μ und Varianz ν)
 \rightarrow Parametrische Statistik (z.B. $(\mu, \nu) \in \mathbb{R} \times \mathbb{R}_+$ ist das Parameterraum) (endlich dimensionelle Probleme)

Ohne Annahme: Nicht parametrische Statistik unbekannte ist die ganze Verteilung $\mathbb{P}_X \in \Pi(\Omega)$ die Menge von alle W-Maße auf (Ω, \mathcal{F}) . (unendlich dimensionelle Probleme)

Beispiel. Neu Medikament.

Gesucht: Wirkungsgrad $\theta \in [0, 1]$ = % der Leute, die von Medikament geheilt sind.

n Versuchspatienten $\xrightarrow{\text{Ergebnis}} (X_1, \dots, X_n)$ mit

$$X_k = \begin{cases} 1, & \text{falls Patienten } k \text{ geheilt ist,} \\ 0, & \text{falls Patienten } k \text{ nicht geheilt ist.} \end{cases}$$

Modellannahme: X_k iid Bernoulli mit unbekannte Parameter θ .

Fragen:

- a) Wie schätzt man θ aus (X_1, \dots, X_n) ? Ein Schätzer T_n ist eine Funktion der Stichprobe, d.h.

$$T_n = f(X_1, \dots, X_n).$$

- b) Wie gross muss n sein, so dass der Messfehler $|T_n - \theta|$ klein genug ist. (Kosten v.s. Sicherheit)

- c) Da θ nicht zufällig ist, aber T_n eine Z.V. ist. Gesucht werden sogenannte Konfidenzintervalle.
 $C_\theta = [T_n - \delta, T_n + \delta]$ s.d.

$$\mathbb{P}_\theta(\theta \in C_\theta) \geq 1 - \alpha,$$

mit α Irrtumsniveau ($\alpha \geq \mathbb{P}(\theta \notin C_\theta)$) Die Intervall ist unabhängig von θ ! Die Modell \mathbb{P}_θ abhängig von θ . Wie wählen wir T_n, δ ? (mit gegebenen Irrtumsniveau $\alpha \approx 0.1, 0.01, 0.05$)

- d) Ein alte Medikament hat ein Wirkungsgrad von $\theta = 0.6$. Kann man aus (X_1, \dots, X_n) beschliessen ob den neuen Medikament besser/schlechter als den alten ist, oder reichen die Daten nicht aus? (Ja/Nein Antwort entscheiden).

8.2 Schätzer

Definition 1. Ein Schätzer T_n ist eine (messbare) Funktion von X_1, \dots, X_n . D.h. $T_n = f_n(X_1, \dots, X_n)$.

Dann, T_n ist einen Z.V.

Beispiel. Zwei Schätzer für θ :

$$\begin{cases} T_n^{(1)} = \frac{1}{2} \\ T_n^{(2)} = \frac{1}{n} \sum_{k=1}^n X_k \\ T_n^{(3)} = X_1 \end{cases}$$

Alles sind Schätzer aber $T_n^{(1)}$ ist sinnlos, da nicht von den X_k abhängig ist!

Eine minimale Bedingung für ein „guten“ Schätzer ist Konsistenz.

Definition 2. T_n ein Schätzer für θ heißt konsistent, falls

$$\lim_{n \rightarrow \infty} T_n(\omega) = \theta \quad \mathbb{P}_\theta - f.s.$$

für alle θ .

Aus GGZ, wissen wir, dass $T_n^{(2)}$ ist konsistent aber $T_n^{(1)}$ und $T_n^{(3)}$ sind es nicht.

Schätzer der W-Verteilung

Annahme: X_1, \dots, X_n iid Z.V. mit unbekannte Verteilung ν (eine unbekannte W-Maß auf \mathbb{R}). (nicht parametrische Stat.)

Gemessen: Frequenz der Ausgänge $X_k \in A \in \mathcal{B}(\mathbb{R})$.

$$\underbrace{\nu_n(A) := \frac{1}{n} \sum_{k=1}^n \mathbb{1}_A(X_k)}_{\text{empirische Verteilung}}$$

$\nu_n: \Omega \rightarrow (\mathcal{B}(\mathbb{R}) \rightarrow [0, 1])$ ist ein Zufällige Maß.

Lemma 3. Für alle $A \in \mathcal{B}(\mathbb{R})$, $\nu_n(A)$ is ein konsistenten Schätzer von $\nu(A) = \mathbb{P}(X_1 \in A)$.

Beweis. $(\mathbb{1}_A(X_k))_{k \geq 1}$ sind i.i.d. Z.V. mit $\mathbb{E}[\mathbb{1}_A(X_k)] = \mathbb{P}_\nu(X_k \in A) = \nu(A)$. Die Lemma folgt aus die GGZ, weil

$$\nu_n(A) = \frac{1}{n} \sum_{k=1}^n \mathbb{1}_A(X_k) \xrightarrow[n \rightarrow \infty]{\mathbb{P}_\nu - f.s.} \mathbb{E}[\mathbb{1}_A(X_1)] = \nu(A).$$

□

Wie gut ist die Approximation $\nu_n(A)$ von $\nu(A)$?

Lemma 4. Seien X_1, X_2, \dots iid Z.V. mit Verteilung ν . Dann, für $A \in \mathcal{B}(\mathbb{R})$,

$$\mathbb{P}_\nu \left(\underbrace{\left| \frac{\nu_n(A) - \nu(A)}{\nu(A)} \right|}_{\text{relative Fehler}} \geq \varepsilon \right) \leq \frac{1}{n \varepsilon^2 \nu(A)}.$$

Bemerkung. $\nu(A)$ klein $\Rightarrow X_k \in A$ nicht so häufig ($\mathbb{E}(\#\{k \text{ s.d. } X_k \in A\}) = n \nu(A)$). braucht mehr Experimente um eine gute Approximation zu erreichen!

Beweis. $\nu(A) = \mathbb{P}_\nu(X_1 \in A)$

$$\nu_n(A) = \frac{1}{n} \sum_{k=1}^n \underbrace{\mathbb{1}_A(X_k)}_{\sim \text{Ber}(\nu(A))}$$

$$\mathbb{E}[\nu_n(A)] = \nu(A)$$

Tchebichev

$$\mathbb{P}(|v_n(A) - v(A)| \geq t) \leq \frac{\text{Var}(v_n(A))}{t^2} \stackrel{\text{unab.}}{=} \frac{\text{Var}(\mathbb{1}_A(X_k))}{nt^2} = \frac{v(A)(1-v(A))}{nt^2}$$

Nehmen $t = \varepsilon v(A)$. □

Jetzt:

$$\begin{aligned} \mathbb{P}_v(|v_n(A) - v(A)| \leq \varepsilon v(A)) &= \mathbb{P}_v(v_n(A) - \varepsilon v(A) \leq v(A) \leq v_n(A) + \varepsilon v(A)) \\ &= \mathbb{P}_v(v(A) \in [v_n(A) - \varepsilon v(A), v_n(A) + \varepsilon v(A)]) \end{aligned}$$

aber $[v_n(A) - \varepsilon v(A), v_n(A) + \varepsilon v(A)]$ ist nicht ein Konfidenzintervall. Warum??? Weil das abhängt von $v(A)$ (unbekannt!!!)

Aber wir können nehmen ($v(A) \leq 1$) dann

$$\mathbb{P}_v(v(A) \in [v_n(A) - \varepsilon, v_n(A) + \varepsilon]) \geq \mathbb{P}_v(v(A) \in [v_n(A) - \varepsilon v(A), v_n(A) + \varepsilon v(A)]) \geq 1 - \frac{1}{n\varepsilon^2 v(A)}.$$

Immer noch nicht gut... Wir können nicht n, ε wählen (unabhängig von $v(A)$) so dass

$$\mathbb{P}_v(v(A) \in [v_n(A) - \varepsilon, v_n(A) + \varepsilon]) \geq 1 - \alpha$$

mit gegebenen Irrtumsniveau α .

9 Schätzung von Erwartungswert und Varianz

Seien X_1, X_2, \dots iid Z.V. in \mathcal{B}^2 . Nach GGZ, konvergiert das empirische Mittelwert

$$m_n := \frac{1}{n} \sum_{k=1}^n X_k \xrightarrow[n \rightarrow \infty]{f.s.} \mu = \mathbb{E}[X_1].$$

So die empirische Mittelwert ist ein konsistent Schätzer von μ .

Dazu

$$\mathbb{E}[m_n] = \mu.$$

Definition 5. Ein Schätzer T_n von θ heißt Erwartungstreu (unbiased estimator) falls $\mathbb{E}(T_n) = \theta$.

Bemerkung. Erwartungstreu ist eine oft erwünschte Eigenschaft, aber nicht immer gefordert. Ist eine Schätzfunktion nicht erwartungstreu, spricht man davon, dass der Schätzer *verzerrt* ist. Das Ausmaß der Abweichung seines Erwartungswerts vom wahren Wert nennt man Verzerrung oder *Bias*. Die Verzerrung drückt den systematischen Fehler des Schätzers aus.

Wir „gut“ ist m_n als Schätzer von μ ?

Lemma 6. Seien X_1, X_2, \dots, X_n iid Z.V. mit $\mu = \mathbb{E}[X_1]$ und $\sigma^2 = \text{Var}(X_1) < \infty$. Dann m_n ist ein erwartungstreuer Schätzer für μ und

$$\mathbb{P}(|m_n - \mu| \geq \varepsilon \mu) \leq \frac{\sigma^2}{n\mu^2\varepsilon^2} \quad (1)$$

Beweis. Folgt aus Tchebichev Ungleichung. □

Ein Beispiel für Fragen in der Klausur:

Frage: Warum eine Z.V. in \mathcal{L}^2 ist auch in \mathcal{L}^1 ? Falls $\mathbb{E}[X^2] < \infty$, warum $\mathbb{E}[|X|] < \infty$?

Antwort 1: Jensen's ungleichung:

$$\mathbb{E}[|X|] = \mathbb{E}[(|X|^2)^{1/2}] \leq (\mathbb{E}[|X|^2])^{1/2}$$

Antwort 2: Cauchy-Schwartz:

$$\mathbb{E}[|X|] = \mathbb{E}[|X| \cdot 1] \leq (\mathbb{E}[X^2] \mathbb{E}[1^2])^{1/2} \leq (\mathbb{E}[|X|^2])^{1/2}.$$

$$|\mathbb{E}[XY]|^2 \leq \mathbb{E}[X^2] \mathbb{E}[Y^2]$$

Antwort 3:

$$\mathbb{1}_{|X| \geq 1} X^2 \geq \mathbb{1}_{|X| \geq 1} |X|, \quad \mathbb{1}_{|X| < 1} |X| \leq \mathbb{1}_{|X| < 1}$$

dann

$$\mathbb{E}[|X|] = \mathbb{E}[\mathbb{1}_{|X| \geq 1} |X|] + \mathbb{E}[\mathbb{1}_{|X| < 1} |X|] \leq \mathbb{E}[\mathbb{1}_{|X| \geq 1} X^2] + \mathbb{E}[\mathbb{1}_{|X| < 1}] \leq \mathbb{E}[|X|^2] + \mathbb{P}(|X| \leq 1) \leq \mathbb{E}[|X|^2] + 1 < \infty.$$

Antwort 4: $X \in \mathcal{L}^2$ dann die Char Fkt ist C^2 dann ist auch C^1 und dann $X \in \mathcal{L}^1$. (das ist richtig aber zu kompliziert...)
