Stochastik

Inhalt: Live-Transkription

Datum: SS 2024

Autor: Prof. Dr. Peter Pickl

Inhaltsverzeichnis

		lliche Wahrscheinlichkeitsräume
	I.1	Ergebnismenge, Ereignismenge
	I.2	Das Wahrscheinlichkeitsmaß
	I.3	Kombinatorik
тт	A 11	• *** 1 1 • 10 11 • 4 • 0
П		gemeine Wahrscheinlichkeitsräume
	II.0	Anpassung des 3. Axioms von Kolmogorov
	II.1	Ereignisraum
	II.2	Das Wahrscheinlichkeitsmaß

In der Stochastik get es um die Modellierung von Experimenten, deren Ausgang vom Zufall abhängt.

I Endliche Wahrscheinlichkeitsräume

I.1 Ergebnismenge, Ereignismenge

I.1.1 Definition (Ergebnismenge)

Die Menge Ω , welche die möglichen Ausgänge eines Zufallexperiementes beschreibt, dennen wir Grundmenge oder Ergebnismenge.

I.1.2 Definition (Ereignismenge)

Die Potenzmenge $\mathcal{P}(\Omega)$, d.h. die Menge aller Teilmengen Ω , nennen wir *Ereignismenge*.

I.1.3 Beispiel

- 1) Wir werfen einen Würfel.
 - $\Omega = \{1, 2, \dots, 6\},\$
 - $\mathcal{P}(\Omega) = \{\emptyset, \Omega, \{1\}, \dots, \{1, 1\}, \dots\},\$
- 2) Glücksrad: $\Omega = [0, 2\pi[$ beschreibt die möglichen Winkel eines Glückradspiels. $\mathcal{P}(\Omega)$ ist klar (keine geeignete Ereignismenge, siehe Kapitel 2).

I.2 Das Wahrscheinlichkeitsmaß

Das Wahrscheinlichkeitsmaß wird auf der Ereignismenge definiert. Grund: Für überabzählbare Mengen (Glücksrad z.B.) haben einzelne Ausgänge häufig Wahrscheinlichkeit 0, obwohl global gesehen existiert ein sinnvolles Wahrscheinlichkeitsmaß (siehe Kapitel 2).

Die Wahrscheinlichkeit quantifiziert die Plausibilität der entsprechenden Ereignisse. Sie gibt die relative Häufigkeit an, wie oft ein bestimmtes Ereignis nach sehr häufigen Wiederholen unter identischen Umständen eintritt.

I.2.1 Definition (Wahrscheinlichkeitsmaß)

Eine Abbildung $\mathbb{P} \colon \mathcal{P}(\Omega) \to \mathbb{R}$ nennt man Wahrscheinlichkeitsmaß : \Leftrightarrow

Ka)
$$\mathbb{P}(A) \geq 0, \ \forall A \subset \Omega,$$

Kb)
$$\mathbb{P}(\Omega) = 1$$
,

Kc)
$$\mathbb{P}(A \cup B) = \mathbb{P}(A) + \mathbb{P}(B), \ \forall A, B \subset \Omega, \ A \cap B = \emptyset.$$

I.2.2 Bemerkung

Die Axiome a)-c) nennt man Axiome von Kolmogorov (werden in 2 ebenfalls leicht angepasst).

I.2.3 Satz

Für jedes Wahrscheinlichkeitsmaß $\mathbb{P} \colon \mathcal{P}(\Omega) \to \mathbb{R}$ für beliebiges Ω gelten:

- a) $\mathbb{P}(A^C) = 1 \mathbb{P}(A), \ \forall A \subset \Omega.$
- b) $\mathbb{P}(A) \leq 1$.
- c) $\mathbb{P}(A \cup B) = \mathbb{P}(A) + \mathbb{P}(B) \mathbb{P}(A \cap B)$.

I.2.4 Beweis

(weggelassen)

I.2.5 Bemerkung

Über die Wahrscheinlichkeiten der Elementarereignisse (d.h. der einelementigen Ereignisse), wird das Wahrscheinlichkeitsmaß eindeutig festgelegt.

Betrachte $\mathbb{P}(A)$ für $A = \{w_1, w_2, \dots, w_k\} \subset \Omega$. Durch mehrmaliges Anwenden von $\mathbf{K}c$) erhält man

$$\mathbb{P}(A) = \sum_{i=1}^{k} \mathbb{P}(\{w_k\}).$$

I.2.6 Definition (Wahrscheinlichkeitsraum)

Das Paar (Ω, \mathbb{P}) nennt man auch Wahrscheinlichkeitsraum (auch $(\Omega, \mathcal{P}(\Omega), \mathbb{P})$).

_____ [Pickl 18.04.2024] _____

I.2.7 Bemerkung

Wie findet man nun das richtige Wahrscheinlichkeitsmaß, d.h. jenes, welches zu meinem Experiment passt?

- 1) Ausprobieren (siehe unten, "Statistik").
- 2) Analyse der physikalischen Eigenschaften. Praktikabel, falls Symmetrie in den relevanten physikalischen Eigenschaften herrscht:

I.2.8 Laplace-Annahme (Indifferenzprinzip)

Falls es keinen Grund zur Annahme gibt, dass die verschiedenen Ausgänge des Experiments im Wesentlichen zu unterscheiden sind, nehmen wir an, dass die Wahrscheinlichkeiten aller Elementarerignisse gleich sind.

I.2.9 Folgerung

Sei Ω ein Ergebnisraum. Unter der Laplace-Annahme gilt:

$$\mathbb{P}(A) = \frac{|A|}{|\Omega|}$$

I.2.10 Beweis

$$1 \stackrel{\mathbf{\kappa}}{=} \mathbb{P}(\Omega) = \mathbb{P}(\bigcup_{\omega \in \Omega} \{\omega\}) \stackrel{\mathbf{\kappa}}{=} \sum_{\omega \in \Omega} \mathbb{P}(\{\omega\}) \stackrel{\mathbf{L}}{=} |\Omega| \cdot \mathbb{P}(\{\omega\})$$

 $\Rightarrow \forall \omega \in \Omega \text{ gilt:}$

$$\mathbb{P}(\{w\}) = \frac{1}{|\Omega|}.$$

Außerdem:

$$\mathbb{P}(A) = \mathbb{P}(\bigcup_{\omega \in A} \{\omega\}) \stackrel{\mathbf{K}}{=} \sum_{\omega \in A} \mathbb{P}(\{\omega\}) = |A| \cdot \frac{1}{|\Omega|}.$$

I.2.11 Beispiel

1) Werfen eines ungezinkten Würfels:

$$\mathbb{P}(\{2,4,6\}) = \frac{3}{6} = \frac{1}{2}.$$

2) Gesamte Augenzahl bei zweimaligen Werfen des Würfels

$$\Omega = \{2, \dots, 12\},\,$$

Laplace-Annahme gilt nicht. Die Elemente sind wesentlich verschieden, z.B. 2 hat nur Option (1,1), 7 hat die Optionen $\{(1,6),\ldots\}$.

- 3) Ziegenproblem: Wir befinden uns in einer Gameshow, dürfen zwischen drei Toren wählen. Hinter einemal Tor ist ein Gewinn, hinter zweien eine Niete. Der Moderator öffnet eines der nicht-gewählten Tore. Hinter diesen ist eine Niete. Er bietet daraufhin an, das Tor zu wechseln. Ist der Wechsel sinnvoll?
 - Problem 1: Spielregeln müssen ergänzt werden. Wie handelt der Moderator? Wir gehen davon aus, dass er oder sie in jedem Fall ein nicht-gewähltes Tor mit Niete öffnet.
 - Problem 2: Man ist geneigt, von einer Laplace-Situation auszugehen. Dies ist falsch, da die Tore durch die Wahl und die Reaktion des Moderators zu unterscheiden sind.



mit Start (S), Gewinn (G) und Niete (N).

I.3 Kombinatorik

Wie bestimmt man in einer Laplace-Situation |A| und $|\Omega|$?

I.3.1 Beispiele

a) Sei $\Omega = A \times B,$ so ist $|\Omega| = |A| \cdot |B|$ Münzwurf, dann Würfel:

$$A = \{K, Z\}, B = \{1, \dots, 6\}.$$

b) Urne mit N durchnummerierten Kugeln. Wir ziehen davon nacheinander ohne Zurücklegen k Kugeln (Reihenfolge wird berücksichtigt):

$$|\Omega| = N(N-1)\dots(N-k+1) = \frac{N!}{(N-k)!}.$$

c) Zahlenlotto "6 aus 49", wie b) ohne Rücksicht auf Reihenfolge:

$$|\Omega| = \frac{N!}{(N-k)!} \cdot \frac{1}{k!}.$$

d) Anzahl der Anagramme von MISSISSIPPI.

$$|\Omega| = \underbrace{\frac{11!}{4!}\underbrace{4!}_{\text{S}}\underbrace{2!}_{\text{P}}}_{\text{I}}.$$

II Allgemeine Wahrscheinlichkeitsräume

II.0 Anpassung des 3. Axioms von Kolmogorov

Wir werden das 3. Axiom von Kolmogorov anpassen:

$$\mathbb{P}(\bigcup_{j=1}^{\infty} A_j) = \sum_{j=1}^{\infty} \mathbb{P}(A_j), \text{ falls } A_j \cap A_k = \emptyset, \ \forall j \neq k.$$

Schwieriger ist die anpassung des Definitionsbereiches von \mathbb{P} . Warum ist das nötig? Betrachte das Beispiel "Glücksrad".

_____ [Pickl 22.04.2024] _____

II.0.1 Lemma

Es gibt kein translationsinvariantes Wahrscheinlichkeitsmaß auf $\mathbb{P}([0, 2\pi])$.

II.0.2 Beweis

WA: Es gibt ein solches \mathbb{P} .

Wir zerlegen nun $[0, 2\pi[$ in überabzählbar viele abzählbare Teilmengen:

$$a \ b : \Leftrightarrow a - b \in \mathbb{Q}.$$

Dies definiert Äquivalenzklassen, diese dienen zur Zerlegung von $[0,2\pi[$:

- $\{0, \frac{1}{2}, \frac{1}{3}, 1, \ldots\},$
- $\{\sqrt{2}, \sqrt{2} + \frac{1}{2}, \ldots\},$
- $\{\pi, \pi + \frac{1}{2}, \ldots\},$
- •

Wir wählen aus jeder Äquivalenzklasse einen Representanten $\leftarrow \{0, \sqrt{2}, \pi, \ldots\}$. R ist natürlich überabzählbar. Für jedes $q \in [0, 2\pi[\cap \mathbb{Q}$ definieren wir

$$R_q := \{r + q, \ r \in R\} = R + q.$$

Nach Annahme der Translationsinvarianz ist

$$\mathbb{P}(R_q) = \mathbb{P}(R), \ \forall q \in [0, 2\pi] \cap \mathbb{Q}.$$

Es gilt:

$$[0,2\pi[\subseteq \bigcup_{q\in]-2\pi,2\pi[\cap\mathbb{Q}}R_q\subset]-2\pi,4\pi[.$$

 \Rightarrow da $\mathbb{P}([0, 2\pi[) = 1, \text{ gilt, dass})$

$$\mathbb{P}(\bigcup_{q \in]-2\pi, 2\pi[\cap \mathbb{Q}} R_q) \ge 1.$$

$$\Rightarrow \sum_{j \in]-2\pi, 2\pi[} \mathbb{P}(R) \ge 1$$

$$\Rightarrow \mathbb{P}(R) \ne 0,$$

aber falls der Inhalt $\mathbb{P}(R) > 0$, folgt, dass das Intervall] $-2\pi, 4\pi$ [unendlichen Inhalt hat. Dieses überdeckt jedoch $[0, 2\pi$ [dreimal. 4

II.1 Ereignisraum

Wir schränken den Definitionsbereich von P ein, um solch problematische Mengen zu umgehen.

II.1.1 σ -Algebra

Sei Ω eine Menge. Eine σ -Algebra bzgl. Ω ist eine Teilmenge von $\mathbb{P}(\Omega)$ mit:

- a) $\Omega \in \mathcal{A}$,
- b) $A \in \mathcal{A} \Rightarrow A^C \in \mathcal{A}$,
- c) Sei $(A_n)_{n\in\mathbb{N}}\subset\mathcal{A}\Rightarrow\bigcup_{n=1}^{\infty}A_n\in\mathcal{A}.$

II.1.2 Beispiele

- a) $\mathbb{P}(\Omega)$, sowie $\{\emptyset, \Omega\}$ ist jeweils σ -Algebra.
- b) $\Omega = \{1, 2, 3, 4\}.$
 - $\mathcal{A} = \{\emptyset, \Omega, \{1, 2\}, \{3\}, \{4\}, \{3, 4\}, \{1, 2, 4\}, \{1, 2, 3\}\}.$

II.1.3 Satz

Sei \mathcal{A} eine σ -Algebra bzgl. Ω . Dann gilt:

- a) $\emptyset \in \mathcal{A}$,
- b) abzählbare Schritte von Ereignissen sind in \mathcal{A} ,
- c) $A, B \in \mathcal{A} \Rightarrow A \setminus B \in \mathcal{A}$.

II.1.4 Beweis

- a) $\emptyset = \Omega^C \in \mathcal{A}$,
- b) $\bigcap_{n=1}^{\infty} A_n = \left[\bigcup_{n=1}^{\infty} A_n^C\right]^C \in \mathcal{A},$
- c) $A \setminus B = A \cap B^C$.

II.1.5 Satz

Sei Ω eine Menge. Der Schnitt beliebiger σ -Algebran ergibt wieder eine σ -Algebra.

II.1.6 Beweis

Seien \mathcal{A}_i für $i \in \mathcal{I}$ σ -Algebra (bzgl. Ω). Z.z. $\mathcal{A} := \bigcap_{i \in \mathcal{I}} \mathcal{A}_i$ ist σ -Algebra.

- a) $\Omega \in \mathcal{A}_i, \ \forall i \in \mathcal{I} \Rightarrow \Omega \in \mathcal{A}.$
- b) Sei $E \in \mathcal{A} \Rightarrow E \in \mathcal{A}_i, \ \forall i \in \mathcal{I} \Rightarrow E^C \in \mathcal{A}_i, \ \forall i \in \mathcal{I}.$
- c) Seien $(E_n)_{n\in\mathbb{N}}\subset\mathcal{A}\ (E_n\in\mathcal{A}\ \forall n\in\mathbb{N})$:

$$\Rightarrow E_n \in A_i, \ \forall n \in \mathbb{N}, \forall i \in \mathcal{I}$$

$$\Rightarrow \bigcup_{n=1}^{\infty} E_n \in \mathcal{A}_i, \ \forall i \in \mathcal{I} \ (\text{da } \mathcal{A}_i \ \sigma\text{-Algebra})$$

$$\Rightarrow \bigcup_{n=1}^{\infty} E_n \in \mathcal{A}.$$

II.1.7 Bemerkung

Vereinigungen von σ -Algebren ergeben nicht notwendigerweise eine σ -Algebra.

II.1.8 Beispiel

 $\Omega = \{1, 2, 3\}.$

- $\mathcal{A}_1 = \{\Omega, \emptyset, \{1, 2\}, \{3\}\},\$
- $\mathcal{A}_2 = \{\Omega, \emptyset, \{1, 3\}, \{2\}\},\$
- $\mathcal{A}_1 \cup \mathcal{A}_2 = \{\Omega, \emptyset, \{1, 2\}, \{1, 3\}, \{2\}, \{3\}\} \not\ni \{2\} \cup \{3\}.$

II.1.9 Definition (Erzeugte σ -Algebra)

Sei Ω eine Menge, $\mathcal{E} \subset \mathcal{P}(\Omega)$. Die σ -Algebra $\sigma(\mathcal{E})$ definiert durch

$$\sigma(\mathcal{E}) := \bigcap_{\mathcal{A}} \mathcal{A}$$

$$\mathcal{A} \text{ ist } \sigma\text{-Alg, } \mathcal{E} \subset \mathcal{A}$$

nennen wir die von \mathcal{E} erzeugte σ -Algebra.

II.1.10 Bemerkung

 $\sigma(\mathcal{E})$ ist für nichtleere Ω immer wohldefiniert und wegen Satz $\sigma\text{-Algebra}.$

II.1.11 Korollar

- $\sigma(\mathcal{E})$ ist die kleinste σ -Algebra, die \mathcal{E} enthält, d.h.
 - a) $\mathcal{E} \in \sigma(\mathcal{E})$,
 - b) $\forall \widetilde{\mathcal{A}} \ \sigma$ -Algebra it $\mathcal{E} \subset \widetilde{\mathcal{A}}$, gilt $\sigma(\mathcal{E}) \subset \widetilde{\mathcal{A}}$.

II.1.12 Beweis

- a) \mathcal{E} ist in allen σ -Algebren enthalten, über die der Schnitt gebildet wird.
- b) $\widetilde{\mathcal{A}}$ ist ein Kandidat für \mathcal{A} in der Definition. Es wird also auch über $\widetilde{\mathcal{A}}$ der Schnitt gebildet $\Rightarrow \widetilde{A} \supset \sigma(\mathcal{E})$.

II.1.13 Beispiel

 $Ω = \{1, 2, 3\}, \mathcal{E} = \{\{1, 2\}\}. \mathcal{P}(Ω)$ ist σ-Algebra, enthält $\mathcal{E} A_1$ vom Beispiel oben ebenso. Weitere Kandidaten:

$$\mathcal{B} = \{\Omega, \emptyset, \{1, 2\}, \{3\}, \{1\}, \{2\}, \ldots\}.$$

___ [Pickl 25.04.2024] ____

II.1.14 Defintiion (Borel- σ -Algebra)

Sei $\Omega = \mathbb{R}$. Die von den offenen Teilmengen von \mathbb{R} erzeugte σ -Algebra heißt Borel- σ -Algebra. (alternative Definiton später)

II.2 Das Wahrscheinlichkeitsmaß

II.2.1 Definition (Wahrscheinlichkeitsmaß)

Sei Ω eine Menge, \mathcal{A} σ -Algebra. Eine Abbildung $\mathbb{P}: \mathcal{A} \to \mathbb{R}$ heißt Wahrscheinlichkeitsma $\beta: \Leftrightarrow$

- a) $\mathbb{P}(\Omega) = 1$,
- b) $\mathbb{P}(A) \geq 0, \ \forall A \in \mathcal{A},$
- c) $\mathbb{P}(\bigcup_{n=1}^{\infty} A_n) = \sum_{n=1}^{\infty} \mathbb{P}(A_n)$, falls $A_n \in \mathcal{A}$, $A_n \cap A_m = \emptyset \ \forall n \neq m$.

II.2.2 Bemerkung

Satz vom Gegenereignis, $\mathbb{P}(\emptyset) = 0$ und $\mathbb{P}(A \cup B) = \mathbb{P}(A) + \mathbb{P}(B) - \mathbb{P}(A \cap B)$ gilt weiterhin.

II.2.3 Definition und Satz (Bedingte Wahrscheinlichkeit)

Sei $(\Omega, \mathcal{A}, \mathbb{P})$ ein Wahrscheinlichkeitsraum, d.h. Ω Menge, \mathcal{A} zugehörige σ -Algebra, \mathbb{P} : $\mathring{A} \to \mathbb{R}$ Wahrscheinlichkeitsmaß.

Sei $A \in \mathcal{A}$ mit $\mathbb{P}(A) \neq 0$. Dann ist das auf A bedingte Wahrscheinlichkeitsmaß definiert durch

$$\mathbb{P}_A(B) = \frac{\mathbb{P}(A \cap B)}{\mathbb{P}(A)}.$$

II.2.4 Beweis

(dass dies ein Wahrscheinlichkeitsmaß ist):

a)
$$\mathbb{P}_A(\Omega) = \frac{\mathbb{P}(A \cap \Omega)}{\mathbb{P}(A)} = \frac{\mathbb{P}(A)}{\mathbb{P}(A)} = 1.$$

b) Zähler ≥ 0 , Nenner $> 0 \Rightarrow$ Behauptung.

c)

$$\mathbb{P}_{A}(\bigcup_{n=1}^{\infty} A_{n}) = \frac{\mathbb{P}(A \cap \bigcup_{n=1}^{\infty} A_{n})}{\mathbb{P}(A)} (A_{n} \cap A_{m} = \emptyset, \ n \neq m)$$

$$= \frac{\mathbb{P}(\bigcup_{n=1}^{\infty} \overline{(A_{n} \cap A)})}{\mathbb{P}(A)}$$

$$= \frac{\sum_{n=1}^{\infty} \mathbb{P}(A_{n} \cap A)}{\mathbb{P}(A)}$$

$$= \sum_{n=1}^{\infty} \mathbb{P}_{A}(A_{n}).$$

II.2.5 Definition (Unabhängigkeit)

Zwei Ereignisse A, B heißen (stochastisch) $unab \ddot{a}ngig:\Leftrightarrow$

$$\mathbb{P}(A \cap B) = \mathbb{P}(A) \cdot \mathbb{P}(B)$$

.

II.2.6 Bemerkung

A unabhängig von $B \Rightarrow \mathbb{P}_A(B) = \mathbb{P}(B)$ (falls $\mathbb{P}(A) \neq 0$).

II.2.7 Beispiel

 $\Omega = \{1, \dots, 6\}.$

a)
$$A = \{3, 4, 5, 6\}, B = \{2, 4, 6\}$$
 sind unabhängig.

b)
$$\widetilde{A} = \{4, 5, 6\}$$
 und B wie oben sind nicht unabängig.

II.2.8 Definition (Limes von Ereignissen)

Seien $(A_n)_{n\in\mathbb{N}}\subset\mathcal{A},\,(B_n)_{n\in\mathbb{N}}\subset\mathcal{A}.$ Wir nehmen an:

•
$$A_n \subset A_{n+1}, \ \forall n \in \mathbb{N},$$

•
$$B_n \supset B_{n+1}, \ \forall n \in \mathbb{N}.$$

Dann ist

$$\lim_{n \to \infty} A_n := \bigcup_{n=1}^{\infty} A_n,$$
$$\lim_{n \to \infty} B_n := \bigcap_{n=1}^{\infty} B_n.$$

II.2.9 Korrolar

 $\lim_{n\to\infty} A_n$ und $\lim_{n\to\infty} B_n$ sind Ereignisse, falls A_n , B_n Ereignisse sind.

II.2.10 Beweis

Definition der σ -Algebra, bzw. Satz gleich darunter.

II.2.11 Definition (lim sup, lim inf)

Sei $(A_n)_{n\in\mathbb{N}}\subset\mathcal{A}$ Dann ist

$$\limsup_{n \to \infty} A_n := \bigcap_{k=1}^{\infty} \bigcup_{n=k}^{\infty} A_n,$$
$$\liminf_{n \to \infty} A_n := \bigcup_{k=1}^{\infty} \bigcap_{n=k}^{\infty} A_n.$$

II.2.12 Korollar

Auch \limsup und \liminf \inf Ereignisse (falls $A_n \in \mathcal{A} \ \forall n \in \mathbb{N}$).

II.2.13 Satz (σ -Stetigkeit des Wahrscheinlichkeitsmaßes)

Sei $(A_n)_{n\in\mathbb{N}}$, $(B_n)_{n\in\mathbb{N}}\subset\mathcal{A}$ eine abfallende bzw. ansteigende Folge von Ereignissen $(A_n\subset A_{n+1},\ B_n\supset B_{n+1},\ \forall n)$. Dann ist

a)
$$\lim_{n\to\infty} \mathbb{P}(A_n) = \mathbb{P}(\lim_{n\to\infty} A_n),$$

b)
$$\lim_{n\to\infty} \mathbb{P}(B_n) = \mathbb{P}(\lim_{n\to\infty} B_n)$$
.

II.2.14 Beweis

Definiere $C_1 := A_1$. $C_2 := A_1 \setminus A_1, \ldots, C_n = A_n \setminus A_{n-1}$. Es gilt:

a)
$$\lim_{n\to\infty} A_n = \bigcup_{n=1}^{\infty} A_n = \bigcup_{n=1}^{\infty} C_n$$
.

b)
$$C_n \cap C_m = \emptyset$$
, $\forall n \neq m$,

c)
$$A_n = \bigcup_{k=1}^n C_k$$
.

a)

$$\begin{split} \Rightarrow \mathbb{P}(\lim_{n \to \infty} A_n) &\stackrel{\text{a)}}{=} \mathbb{P}(\bigcup_{n=1}^{\infty} C_n) \\ &\stackrel{\mathbf{Kc}}{=} \sum_{n=1}^{\infty} \mathbb{P}(C_n) \\ &= \lim_{n \to \infty} \sigma_{k=1}^n \mathbb{P}(C_k) \\ &\stackrel{\mathbf{Kc}}{=} \lim_{n \to \infty} \mathbb{P}(\bigcup_{k=1}^n C_k) \\ &\stackrel{\text{c)}}{=} \mathbb{P}(A_n). \end{split}$$

b)
$$\mathbb{P}(\lim_{n\to\infty} B_n) = 1 - \mathbb{P}(\lim_{n\to\infty} B_n^C)$$

$$\stackrel{\text{Fall a}}{=} 1 - \lim_{n\to\infty} \mathbb{P}(B_n^C)$$

$$= \lim_{n\to\infty} \mathbb{P}(B_n).$$

_____ [Pickl 29.04.2024] __