





# Vorlesung: Statistik II für Wirtschaftswissenschaft

Prof. Dr. Helmut Küchenhoff

Institut für Statistik, LMU München

Sommersemester 2017



#### Institut für Statistik





- Einführung
- 1 Wahrscheinlichkeit: Definition und Interpretation
- 2 Elementare Wahrscheinlichkeitsrechnung

## **Axiome nach Kolmogorov**

Gegeben sei ein Zufallsexperiment mit Ergebnisraum  $\Omega$  (Menge der möglichen Ergebnisse)

#### Axiom 1

Jedem Ereignis A ,  $A \subset \Omega$  ist eine Wahrscheinlichkeit P(A) zugeordnet, die Werte zwischen 0 und 1 annehmen kann:

$$0 \le P(A) \le 1$$
.

#### Axiom 2

Das sichere Ereignis hat die Wahrscheinlichkeit 1:

$$P(\Omega) = 1$$
.

#### Axiom 3

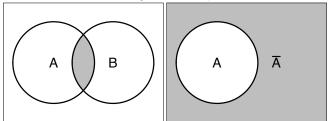
Sind A<sub>1</sub> und A<sub>2</sub> disjunkte Ereignisse, so ist

$$P(A_1 \cup A_2) = P(A_1) + P(A_2).$$



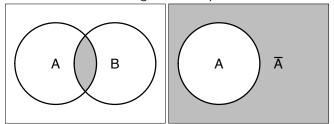
### **Venn Diagramme**

Veranschaulichung von Wahrscheinlichkeiten durch Flächen : Schnittmenge und Komplement:

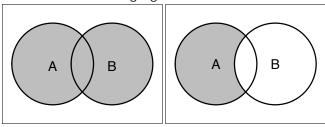


#### **Venn Diagramme**

Veranschaulichung von Wahrscheinlichkeiten durch Flächen : Schnittmenge und Komplement:



Vereinigung und Differenz



#### Folgerung 1

Die Wahrscheinlichkeit für das zu A komplementäre Ereignis  $\bar{A}$  ist

$$P(\bar{A})=1-P(A)$$

#### **Beweis**

Axiom 2: 
$$P(\Omega) = 1$$
  
 $\Leftrightarrow P(A \cup \bar{A}) = 1$   
 $\stackrel{\text{Axiom 3}}{\Leftrightarrow} P(A) + P(\bar{A}) = 1$   
 $\Leftrightarrow P(\bar{A}) = 1 - P(A)$ 

#### Folgerung 2

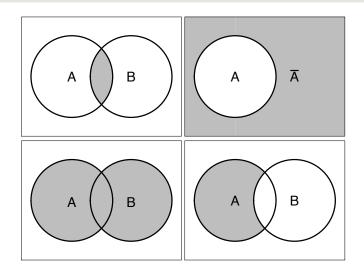
Die Wahrscheinlichkeit des unmöglichen Ereignisses ∅ ist

$$P(\emptyset) = 0$$

#### **Beweis**

$$P(\emptyset) = P(\bar{\Omega}) \stackrel{\mathsf{Folgerung 1}}{=} 1 - P(\Omega) \stackrel{\mathsf{Axiom 2}}{=} 0$$

## **Venn Diagramme**



#### Folgerung 3

Die Wahrscheinlichkeit, dass von zwei Ereignissen  $A_1$  und  $A_2$ , die sich nicht notwendig gegenseitig ausschließen, mindestens eins eintritt, ist

$$P(A_1 \cup A_2) = P(A_1) + P(A_2) - P(A_1 \cap A_2)$$

#### **Beweis**

$$P(A_1 \cup A_2) \stackrel{\text{disjunkte}}{=} P(A_1 \backslash A_2 \cup A_2 \backslash A_1 \cup (A_1 \cap A_2))$$

$$\stackrel{\text{Axiom 3}}{=} P(A_1 \backslash A_2) + P(A_2 \backslash A_1) + P(A_1 \cap A_2)$$

$$\stackrel{\text{kreative 0}}{=} \underbrace{P(A_1 \backslash A_2) + P(A_1 \cap A_2)}_{P(A_1)} + \underbrace{P(A_2 \backslash A_1) + P(A_1 \cap A_2)}_{P(A_2)}$$

$$= P(A_1 \cap A_2)$$

$$= P(A_1) + P(A_2) - P(A_1 \cap A_2)$$

#### Folgerung 4

Für  $A \subseteq B$  gilt stets

$$P(A) \leq P(B)$$

#### **Beweis**

$$B \stackrel{\text{disjunkte}}{=} A \cup (\bar{A} \cap B)$$

$$\Rightarrow P(B) = P(A \cup (\bar{A} \cap B))$$

$$\stackrel{\text{Axiom 3}}{\Leftrightarrow} P(B) = P(A) + \underbrace{P(\bar{A} \cap B)}_{\geq 0 \text{ (Axiom 1)}}$$

$$\Rightarrow P(B) \geq P(A)$$

#### Folgerung 5

Sei  $A_1,...,A_n$  eine vollständige Zerlegung des Ereignisraums  $\Omega$  in paarweise disjunkte Ereignisse. Für ein beliebiges Ereignis B gilt dann

$$P(B) = \sum_{i=1}^{n} P(B \cap A_i)$$

10 / 41

## Zusammenfassung

#### Rechenregeln für Wahrscheinlichkeiten

- $0 \le P(A) \le 1$
- $P(\Omega) = 1$
- $P(\emptyset) = 0$
- $P(\bar{A}) = 1 P(A)$
- $P(A_1 \cup A_2) = P(A_1) + P(A_2) P(A_1 \cap A_2)$
- $P(A_1 \cup A_2) = P(A_1) + P(A_2)$ , falls  $A_1$  und  $A_2$  disjunkt sind
- $P(B) = \sum_{i=1}^{n} P(B \cap A_i)$ , falls  $A_i$  eine vollständige Zerlegung von  $\Omega$  bilden

## Laplacesche Wahrscheinlichkeit

#### **Definition Laplacesche Wahrscheinlichkeit**

Liegt ein Zufallsexperiment zugrunde, bei dem

- die Ergebnismenge endlich ist und
- alle Ergebnisse gleichwahrscheinlich sind,

dann bildet der Quotient aus

$$\frac{\text{Anzahl der für } A \text{ günstigen F\"{a}lle}}{\text{Anzahl aller m\"{o}glichen F\"{a}lle}} = \frac{|A|}{|\Omega|} = P(A)$$

die Laplace-Wahrscheinlichkeit.

Die Mächtigkeiten |A| und  $|\Omega|$  können z.B. mit Hilfe von kombinatorischen Regeln bestimmt werden.

12 / 41

## Ziehen aus einer Grundgesamtheit

**Beispiel:** Es wird ein Studierender der Vorlesung gezogen und nach seiner Wahlabsicht gefragt.

Dazu nehmen wir an, dass es N Studierende in der Vorlesung gibt und dass sie durchnummeriert sind n=1,...,N

P(Student Nr n wird gezogen) = 1/N

Alle haben die gleiche Ziehungswahrscheinlichkeit.

• Wie groß ist die Wahrscheinlichkeit, dass er/sie ein SPD Wähler ist?

## Ziehen aus einer Grundgesamtheit

**Beispiel:** Es wird ein Studierender der Vorlesung gezogen und nach seiner Wahlabsicht gefragt.

Dazu nehmen wir an, dass es N Studierende in der Vorlesung gibt und dass sie durchnummeriert sind n=1,...,N

P(Student Nr n wird gezogen) = 1/N

Alle haben die gleiche Ziehungswahrscheinlichkeit.

- Wie groß ist die Wahrscheinlichkeit, dass er/sie ein SPD Wähler ist?
- Wie groß ist die Wahrscheinlichkeit, dass eine Frau gezogen wird?

### Lösung nach Laplace

Wahrscheinlichkeit für "SPD-Wähler"

$$P(SPD)$$
 =  $\frac{\text{Anzahl der für } SPD \text{ günstigen Ergebnisse}}{\text{Anzahl aller möglichen Ergebnisse}}$  =  $\frac{\text{Anzahl der SPD Wähler}}{\text{Anzahl aller Studierenden der Vorlesung}}$ 

#### Lösung nach Laplace

Wahrscheinlichkeit für "SPD-Wähler"

$$P(SPD)$$
 =  $\frac{\text{Anzahl der für } SPD \text{ günstigen Ergebnisse}}{\text{Anzahl aller möglichen Ergebnisse}}$  =  $\frac{\text{Anzahl der SPD Wähler}}{\text{Anzahl aller Studierenden der Vorlesung}}$ 

Die Wahrscheinlichkeit ist also die relative Häufigkeit  $f_{SPD}$  der SPD Wähler in der Grundgesamtheit.

Wahrscheinlichkeit für Frau ?

## Relative Häufigkeiten und Wahrscheinlichkeiten

Die Argumentation des Beispiels gilt ganz allgemein.

 $P(\text{Eine Person mit der Eigenschaft E wird gezogen}) = f_E$ 

- Die relativen Häufigkeiten/Anteile aus der Grundgesamtheit pflanzen sich also in der entsprechenden Wahrscheinlichkeitsverteilung in der Stichprobe fort.
- Dies ist ganz entscheidend, denn dadurch kann man also durch eine Stichprobe etwas über die Häufigkeitsverhältnisse in der Grundgesamtheit lernen.

## Zufallsstichproben

- Ziehung von mehreren n Einheiten aus der Grundgesamtheit
- Ziehung mit und ohne Zurücklegen
- Typischerweise sind Stichproben ohne Zurücklegen praktisch einfacher zu realisieren und zu rechtfertigen.
- Für sehr große Grundgesamtheiten sind die Unterschiede zwischen mit und ohne Zurücklegen verschwindend gering.

#### Die praktische Umsetzung:

- Mit Hilfe einer nummerierten Liste der Grundgesamtheit Hilfe von Computerprogrammen
- Ersatzmechanismen: Random dialing (Telefon), Random Walks etc.
- Nicht aufs gerate Wohl. (Ich spreche Leute an)

## Ziehen mit Zurücklegen

- Grundgesamtheit mit N Zahlen  $G = \{1, ..., N\}$ .
- Ziehe Stichprobe vom Umfang n mit Zurücklegen.
- Zur Beschreibung des Zufallsvorgangs müssen wir die Anzahl der potentiell möglichen Stichprobenergebnisse bestimmen (jede Stichprobe ist gleichwahrscheinlich).
- $\Omega = \{(\omega_1, \dots, \omega_n) | \omega_j \in \{1, \dots, N\}\}$ , das selbe Element kann mehrfach vorkommen.
- $|\Omega| = \underbrace{N \cdot N \cdot \ldots \cdot N}_{n-\text{mal}} = N^n$ , d.h.  $N^n$  potentiell mögliche Stichproben vom Umfang n.

### **Beispiel: Stichprobentheorie**

Ziehe Stichprobe vom Umfang n aus Grundgesamtheit von N=1000 mit Zurücklegen. Annahme: In Grundgesamtheit sind 300 SPD Wähler

$$n = 1 P(1SPD) = 0.3$$

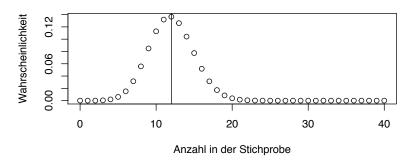
$$n = 2 P(0SPD) = \frac{700 \cdot 700}{1000 \cdot 1000} = 0.49$$

$$P(1SPD) = \frac{300 \cdot 700}{1000 \cdot 1000} \cdot 2 = 0.42$$

$$P(2SPD) = \frac{300 \cdot 300}{1000 \cdot 1000} = 0.09$$

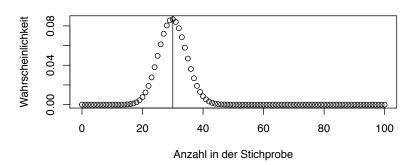
#### Beispiel: n=40

Ziehe Stichprobe vom Umfang n aus Grundgesamtheit von N=1000 mit Zurücklegen. Annahme: In Grundgesamtheit sind 300 SPD Wähler Berechnung für große n mit Hilfe der Binomialverteilung



#### Beispiel: n=100

Ziehe Stichprobe vom Umfang n aus Grundgesamtheit von N=1000 mit Zurücklegen. Annahme: In Grundgesamtheit sind 300 SPD Wähler Berechnung für große n mit Hilfe der Binomialverteilung



## Einfache Zufallsstichprobe

#### Ziehen ohne Zurücklegen ohne Berücksichtigung der Reihenfolge

- Ziehe n Kugeln aus einer Urne mit N nummerierten Kugeln. Die Reihenfolge der Ziehungen spielt keine Rolle, d.h. die Stichprobe "4,1,7" wird nicht unterschieden von "7,1,4".
- $\Omega = \{\{\omega_1, \dots, \omega_n\} : \omega_j \in \{1, \dots, N\}, \omega_j \neq \omega_i \text{ für } j \neq i\}$
- Anzahl der Stichproben:

$$|\Omega| = \frac{N!}{(N-n)!n!} = \binom{N}{n}$$

## Bedingte Wahrscheinlichkeit I

"Herzoperation in Krankenhaus"

Überleben der Operation

Alle Fälle	Operation	Operation	P(nicht ü)
	überlebt	nicht überlebt	"Risiko"
Krankenhaus U	500	500	0.5
Krankenhaus K	900	100	0.1

Frage: "In welchem Krankenhaus würden Sie sich behandeln lassen?"

## Bedingte Wahrscheinlichkeit II

Schwere der behandelten Fälle

	schwere	leichte
	Fälle	Fälle
Krankenhaus U	900	100
Krankenhaus K	100	900

Frage: "Bleiben Sie bei Ihrer Entscheidung?"

## Bedingte Wahrscheinlichkeit III

## Überleben der Operation aufgeteilt nach der Schwere der behandelten Fälle

Schwere Fälle	Operation	Operation	P(nicht ü)
	überlebt	nicht überlebt	"Risiko"
Krankenhaus U	400	500	0.56
Krankenhaus K	30	70	0.7

Leichte Fälle	Operation überlebt	Operation nicht überlebt	P(nicht ü) "Risiko"
Krankenhaus U	100	0	0
Krankenhaus K	870	30	0.033

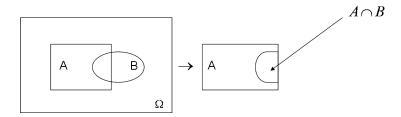
## Definition der bedingten Wahrscheinlichkeit

In dem Beispiel betrachten wir das Risiko gegeben "schwerer Fall". Das Risiko wird berechnet durch

Allgemein definieren wir die Wahrscheinlichkeit von "Ereignis B gegeben A"

$$P(B|A) := \frac{P(A \cap B)}{P(A)}$$

## Einschränkung des Ergebnisraumes und bedingte Wahrscheinlichkeit



## Bedingte Wahrscheinlichkeit: Beispiel

B: Nicht überleben

A: Schwerer Fall

#### Krankenhaus U

#### P(B) = 500/1000 = 0.5 P(A) = 900/1000 = 0.9 $P(A \cap B)$ = 500/1000 = 0.5 P(B|A) = 0.5/0.9 = 0.56

#### Krankenhaus K

$$P(B)$$
 =  $100/1000 = 0.1$   
 $P(A)$  =  $100/1000 = 0.1$   
 $P(A \cap B)$  =  $70/1000 = 0.07$   
 $P(B|A)$  =  $0.07/0.1 = 0.7 = 70\%$ 

Schwere	OP	OP	P(nicht ü)
Fälle	überlebt	nicht überl	"Risiko"
Krankenh U	400	500	0.56
Krankenh K	30	70	

Leichte Fälle	OP überlebt	OP nicht überl.	P(nicht ü) "Risiko"
Krankenh U	100	0	0
Krankenh K	870	30	0.033

## Beispiel: Würfeln

$$\Omega$$
 = {1,2,3,4,5,6}  
 $A$  = {2,4,6} "gerade"  
 $B$  = {4,5,6} "groß"  
 $A \cap B$  = {4,6}  
 $P(A)$  = 3/6  
 $P(A \cap B)$  = 2/6  
 $P(B|A)$  =  $P(A \cap B)/P(A) = (2/6)/(3/6) = 2/3$ 

#### Interpretation:

Wenn bekannt ist, dass die gewürfelte Zahl gerade ist, steigt die Wahrscheinlichkeit für "groß" auf 2/3.

## Multiplikationssatz

#### Satz

Für zwei beliebige Ereignisse A und B gilt:

$$P(A \cap B) = P(A|B) \cdot P(B) = P(B|A) \cdot P(A).$$

#### **Beweis**

Nach Definition gilt:

$$P(B|A) = \frac{P(A \cap B)}{P(A)} \Leftrightarrow P(B|A) \cdot P(A) = P(A \cap B)$$

$$P(A|B) = P(A \cap B) \Leftrightarrow P(A|B) \cdot P(A) = P(A \cap B)$$

und 
$$P(A|B) = \frac{P(A \cap B)}{P(B)} \Leftrightarrow P(A|B) \cdot P(B) = P(A \cap B)$$

zusammen ergibt sich

$$P(B|A) \cdot P(A) = P(A \cap B) = P(A|B) \cdot P(B)$$



## Fußball Beispiel

Wie groß ist die Wahrscheinlichkeit, das Halbfinale zu gewinnen ? **Gesucht:** P(B) mit B = "Sieg im Halbfinale" Siegchancen sind abhängig vom jeweiligen Gegner!  $\Longrightarrow$  bedingte Wahrscheinlichkeiten.

$$A_1$$
 Gegner ist Mannschaft 1  
 $A_2$  " 2  
 $A_3$  " 3

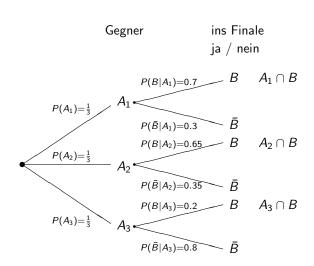
Bedingte Wahrscheinlichkeiten leicht(er) anzugeben:

$$P(B|A_1) = 0.7$$
  
 $P(B|A_2) = 0.65$   
 $P(B|A_3) = 0.2$ 

Gegner wird ausgelost  $\Longrightarrow$  Annahme:  $P(A_1) = P(A_2) = P(A_3) = \frac{1}{3}$ 



## Wahrscheinlichkeitsbaum (Fußball Beispiel)



## Fußball Beispiel(2)

Welche "Wege" im Wahrscheinlichkeitsbaum führen zu *B*? Nutze Multiplikationssatz

$$\begin{array}{lcl} P(A_1 \cap B) & = & P(A_1) \cdot P(B|A_1) = \frac{1}{3} \cdot 0.7 \\ P(A_2 \cap B) & = & P(A_2) \cdot P(B|A_2) = \frac{1}{3} \cdot 0.65 \\ P(A_3 \cap B) & = & P(A_3) \cdot P(B|A_3) = \frac{1}{3} \cdot 0.2 \end{array} \right\} \ \ \text{insgesamt: 0.52}$$

## Verallgemeinerung: Vollständige Zerlegung

- $A_1, A_2, A_3$  bilden eine vollständige Zerlegung.
- $(A_1 \cap B)$ ,  $(A_2 \cap B)$  und  $(A_3 \cap B)$  sind disjunkt und ergeben in der Vereinigung B

Damit ergibt sich

$$P(B) = P((A_1 \cap B) \cup (A_2 \cap B) \cup (A_3 \cap B))$$

$$= P(A_1 \cap B) + P(A_2 \cap B) + P(A_3 \cap B)$$

$$= P(B|A_1) \cdot P(A_1) + P(B|A_2) \cdot P(A_2) + P(B|A_3) \cdot P(A_3) = 0.52$$

Entlang der Äste multiplizieren, dann summieren

#### Satz von der totalen Wahrscheinlichkeit

#### Satz

Bilden die Ereignisse  $A_1, ..., A_n$  eine *vollständige* Zerlegung von  $\Omega = \bigcup_{i=1}^n A_i$  in paarweise disjunkte Ereignisse, so gilt für ein beliebiges Ereignis B:

$$P(B) = \sum_{i=1}^{n} P(B|A_i) \cdot P(A_i).$$

34 / 41

### Satz von Bayes

#### Satz

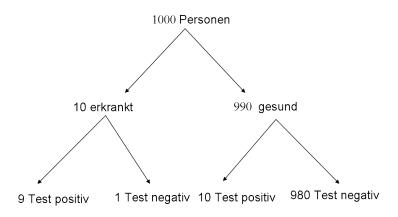
Für beliebige Ereignisse A und B mit P(A), P(B) > 0 gilt:

$$P(A|B) = \frac{P(B|A) \cdot P(A)}{P(B)}.$$

Bilden die  $A_i$  eine vollständige Zerlegung von  $\Omega$  und ist B irgendein Ereignis, so gilt unter Zuhilfenahme des Satzes von der totalen Wahrscheinlichkeit:

$$P(A_j|B) = \frac{P(B|A_j) \cdot P(A_j)}{\sum_{i=1}^n P(B|A_i) \cdot P(A_i)}.$$

#### **Medizinische Tests**



#### Medizinische Tests 2

K: KrankG: GesundTP: test positiv

TN: Test negativ

#### Gegeben:

$$P(K) = 10/1000 = 0.01$$
  
 $P(TP|K) = 9/10 = 0.9$   
 $P(TP|G) = 10/990 = 0.0101$ 

$$P(K|TP) = ???$$

### Lösung mit Satz von Bayes

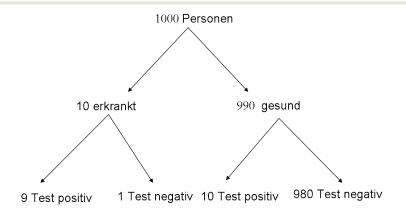
$$P(K|TP) = \frac{P(K \cap TP)}{P(TP)}$$

$$= \frac{P(TP|K) \cdot P(K)}{P(TP|K) \cdot P(K) + P(TP|G) \cdot P(G)}$$

$$= \frac{0.9 \cdot 0.01}{0.9 \cdot 0.01 + 0.0101 \cdot 0.99} = 0.474$$

38 / 41

## Lösung mit Population



**Beachte: Die Bedingung entspricht der Bezugspopulation** 9 von 19 Patienten mit positivem Test sind tatsächlich krank:

$$P(K|TP) = 9/19 = 0.474$$



## Unabhängigkeit

#### Definition stochastisch unabhängig

Zwei zufällige Ereignisse A und B heißen genau dann voneinander stochastisch unabhängig, wenn

$$P(A \cap B) = P(A) \cdot P(B)$$

gilt, d.h., wenn die Wahrscheinlichkeit für das gleichzeitige Eintreten von A und B gleich dem Produkt der beiden Einzelwahrscheinlichkeiten ist.

 Sind zwei Ereignisse A und B unabhängig so folgt, dass das Eintreten des Ereignisses B keinen Einfluss auf das Eintreten von A hat, d.h. es gilt:

$$P(A|B) = P(A|\bar{B}) = P(A)$$

 Man kann unter der der Annahme der Unabhängigkeit Wahrscheinlichkeiten berechnen:

A: Beim ersten Wurf 6

B: Beim zweiten Wurf 6

$$P(A \cap B) = P(A)P(B) = 1/36$$