Kapitel PTS:II

II. Wahrscheinlichkeitsbegriff

- □ Zufallsexperimente
- □ Ergebnisräume
- □ Ereignisräume
- □ Relative Häufigkeit
- □ Klassischer Wahrscheinlichkeitsbegriff
- Weiterentwicklung des Wahrscheinlichkeitsbegriffs

Ziel: Mathematische Modellierung des Zufalls

Schritt 1: Beschreibung zufälliger Vorgänge als Zufallsexperiment

Schritt 2: Zusammenfassung interessierender Ausgänge zum Ergebnisraum Ω

Schritt 3: Identifikation interessierender Ereignisse im Ergebnisraum

Schritt 4: Bestimmung der Häufigkeit des Ereigniseintritts

Schritt 5: Statistische Wahrscheinlichkeit ightarrow Wahrscheinlichkeitsbegriff

Schritt 6: Axiomatisierung des Wahrscheinlichkeitsbegriffs

Beispiel: Französisches Roulette

- "Permanenzen" zählen Ergebnisse und Ereignisse beim Roulette.
- Ereignisse an Tisch 1 in der Spielbank Bad Homburg am 16.06.2013:
 - 9-mal die Null
 - 192-mal "Schwarz"
 - 184-mal "Rot"
 - 119-mal das "1. Dutzend"
- Die Zählung von Ergebnissen und Ereignissen eines Zufallsexperiments ist der erste Schritt der beschreibenden Statistik.

| 29 33 33 27 | 15 27 19 | 1 21 19 12 | 6 4 29 20 | 6 4 6 | 36 20 30 5 | 5 28 24 11 | 13 29 21 2 | | | | 13 E | ginn 3.37 nde 3.21 |
|--|--|---|--------------------|--|-----------------------|---------------------|------------------------------|-------------------|--------------|-------------|---|-----------------------------|
| 33 12 34 33 0 20 5 2 5 5 6 6 32 2 5 5 6 6 32 2 1 7 0 2 1 1 9 3 3 2 1 1 1 9 2 1 7 7 2 4 7 3 3 3 0 0 3 3 9 3 3 4 3 3 8 8 9 0 0 1 1 1 6 6 7 7 7 2 8 7 7 8 8 8 2 4 4 2 2 2 8 8 1 4 1 1 1 1 1 1 1 1 1 1 1 1 1 1 1 1 | 3 0 29 10 21 32 9 24 28 36 7 23 28 17 3 8 22 23 34 24 2 27 11 15 6 12 19 29 35 7 19 35 7 19 36 36 36 36 36 36 36 36 36 36 36 36 36 | 6 12 2 36 28 31 33 4 3 22 26 18 22 31 33 16 35 16 32 24 13 9 12 27 27 27 22 28 26 12 11 3 36 31 31 31 31 8 7 366 9 12 | 27 9 18 24 29 28 8 | 28 28 28 28 17 22 26 29 1 9 35 16 29 18 22 30 4 15 3 25 13 6 29 29 26 28 0 1 7 34 17 36 5 4 1 31 3 3 34 25 18 36 10 32 | 21 3 9 | 28 | 24 15 34 7 ===== | | | | 0 1 2 3 4 5 6 7 7 8 9 10 11 12 3 14 5 16 7 18 9 10 11 12 3 14 5 16 7 18 9 20 1 22 3 24 5 26 7 28 9 3 3 12 3 3 3 3 4 5 3 5 6 | 388 |
| 35 Sch | 8 warz 192 | 15 Rot 184 | 5 | | 12 Pair 188 | 28 I | mpair 188 | | Passe 186 | М | anque 190 | |
| 1. | Dutzen 119 | | Dutzend 140 | | outzend 117 | | 1. Reil | | Reihe 120 | 3. R | | |
| 1-3 | 3 4-6 | 5 7- 4 2 | | 2 13-1 | Trans 15 16- 39 | 18 19- 32 | | 24 25-27 31 19 | 28-30 41 | 31-33 28 | 34-36 29 | |

Bemerkungen:

Richard Jarecki hat in den 1960er und 1970er Jahren in europäischen Spielkasinos mehr als 1 Million Dollar im Roulette gewonnen. Jarecki und sein Frau Carol haben Permanenzen zehntausender Roulette-Ereignisse erhoben und ausgewertet. Sie erkannten bei verschiedenen Tischen Tendenzen zu bestimmten Ergebnissen bzw. Ereignissen, die auf Fertigungsfehler und Abnutzung zurückzuführen waren. Mit diesem Wissen ausgestattet konnten die Jareckis ihre Gewinnchancen signifikant erhöhen. In der Öffentlichkeit behauptete Jarecki hingegen, das Roulette-Spiel mit Hilfe einer Datenauswertung auf einem Großrechner "geknackt" zu haben.

Definition 7 (Absolute und relative Häufigkeit)

Tritt bei n-maliger Wiederholung eines Zufallsexperiments ein Ereignis A genau $H_n(A)$ -mal auf, so heißt diese Größe die absolute Häufigkeit des Ereignisses A und

$$h_n(A) = \frac{H_n(A)}{n}$$

die relative Häufigkeit des Ereignisses A.

Definition 7 (Absolute und relative Häufigkeit)

Tritt bei n-maliger Wiederholung eines Zufallsexperiments ein Ereignis A genau $H_n(A)$ -mal auf, so heißt diese Größe die absolute Häufigkeit des Ereignisses A und

$$h_n(A) = \frac{H_n(A)}{n}$$

die relative Häufigkeit des Ereignisses A.

Beispiel: Französisches Roulette (Fortsetzung)

□ Ereignisse an Tisch 1 in der Spielbank Bad Homburg am 16.06.2013:

-
$$H_{385}(\{0\}) = 9$$

$$\to h_{385}(\{0\}) = \frac{9}{385}$$

-
$$H_{385}$$
("Schwarz") = 192

-
$$H_{385}($$
, Schwarz" $)=192 \rightarrow h_{385}($, Schwarz" $)=\frac{192}{385}$

-
$$H_{385}$$
("Rot") = 184

-
$$H_{385}(\text{"Rot"}) = 184$$
 $\rightarrow h_{385}(\text{"Rot"}) = \frac{184}{385}$

-
$$H_{385}($$
,1. Dutzend" $)=119 \rightarrow h_{385}($,1. Dutzend" $)=\frac{119}{385}$

Eigenschaften

Beispiele: Roulette-Permanenzen Bad Homburg (n=385)

 $h_n(\mathbf{1.Dutzend^*}) = (H_n(\{1\}) + \ldots + H_n(\{12\}))/n = \frac{119}{385}$ Das Ereignis "1. Dutzend" entspricht der Summe der absoluten Häufigkeiten der enthaltenen Elementarereignisse, geteilt durch die Zahl der Spiele.

Eigenschaften

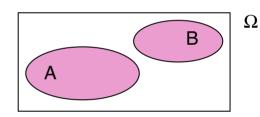
Beispiele: Roulette-Permanenzen Bad Homburg (n = 385)

- $h_n(\mathbf{1.Dutzend^*}) = (H_n(\{1\}) + \ldots + H_n(\{12\}))/n = \frac{119}{385}$ Das Ereignis "1. Dutzend" entspricht der Summe der absoluten Häufigkeiten der enthaltenen Elementarereignisse, geteilt durch die Zahl der Spiele.
- \square Seien A = 1. Dutzend" und B = 3. Dutzend" unvereinbare Ereignisse:

-
$$h_n(A) = \frac{119}{385}$$
, $h_n(B) = \frac{117}{385}$

-
$$h_n(A \cup B) = \frac{236}{385}$$
, $h_n(A \cap B) = 0$

$$h_n(A \cup B) = h_n(A) + h_n(B)$$



Eigenschaften

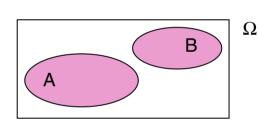
Beispiele: Roulette-Permanenzen Bad Homburg (n = 385)

- $h_n(\mathbf{1.Dutzend^*}) = (H_n(\{1\}) + \ldots + H_n(\{12\}))/n = \frac{119}{385}$ Das Ereignis "1. Dutzend" entspricht der Summe der absoluten Häufigkeiten der enthaltenen Elementarereignisse, geteilt durch die Zahl der Spiele.
- \square Seien A= "1. Dutzend" und B= "3. Dutzend" unvereinbare Ereignisse:

-
$$h_n(A) = \frac{119}{385}$$
, $h_n(B) = \frac{117}{385}$

-
$$h_n(A \cup B) = \frac{236}{385}$$
, $h_n(A \cap B) = 0$

$$\rightarrow h_n(A \cup B) = h_n(A) + h_n(B)$$



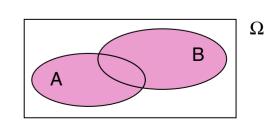
 \Box Seien A= "1. Dutzend" und B= "ungerade Zahl" vereinbare Ereignisse.

-
$$h_n(A) = \frac{119}{385}$$
, $h_n(C) = \frac{188}{385}$

-
$$h_n(A \cup C) = \frac{247}{385}$$
, $h_n(A \cap C) = \frac{60}{385}$

$$\rightarrow h_n(A \cup C) < h_n(A) + h_n(C)$$

$$h_n(A \cup C) = h_n(A) + h_n(C) - h_n(A \cap C)$$



Eigenschaften

Summenregel:

 \Box Die relative Häufigkeit von Ereignis A ist die Summe der relativen Häufigkeiten der Elementarereignisse, aus denen A zusammengesetzt ist:

$$h_n(A) = \sum_{\omega \in A} h_n\left(\{\omega\}\right)$$

Daraus folgt:

$$h_n(\emptyset) = 0$$
, $h_n(\Omega) = 1$, und $0 \le h_n(A) \le 1$

- □ Bemerkung:
 - Aus $h_n(A) = 0$ oder $h_n(A) = 1$ darf nicht geschlossen werden, dass A das unmögliche oder das sichere Ereignis ist.
 - $h_n(A)$ ist ja nur auf Basis von n Versuchen bestimmt worden und beim (n+1)-ten Versuch könnte A ja zum ersten Mal (nicht) eintreten.

Eigenschaften

Additionsregel für unvereinbare Ereignisse (nur eines kann eintreten)

$$h_n(A \cup B) = h_n(A) + h_n(B), \text{ falls } A \cap B = \emptyset$$

Eigenschaften

Additionsregel für unvereinbare Ereignisse (nur eines kann eintreten)

$$h_n(A \cup B) = h_n(A) + h_n(B)$$
, falls $A \cap B = \emptyset$

$$\Box$$
 Beispiel $B=\bar{A}$: $h_n(A\cup \bar{A})=h_n(A)+h_n(\bar{A})=1=h_n(\Omega)$

$$\Box$$
 Daraus folgt: $h_n(A) = 1 - h_n(\bar{A})$

Eigenschaften

Additionsregel für unvereinbare Ereignisse (nur eines kann eintreten)

$$h_n(A \cup B) = h_n(A) + h_n(B), \text{ falls } A \cap B = \emptyset$$

$$\Box$$
 Beispiel $B=\bar{A}$: $h_n(A\cup \bar{A})=h_n(A)+h_n(\bar{A})=1=h_n(\Omega)$

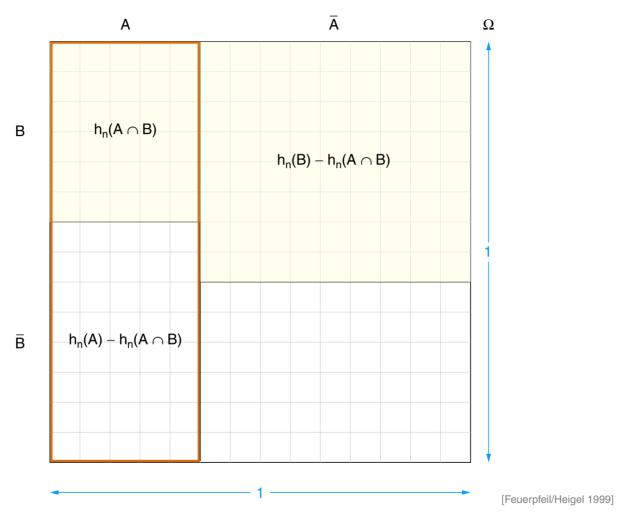
$$ullet$$
 Daraus folgt: $h_n(A) = 1 - h_n(\bar{A})$

"Additionsregel" für vereinbare Ereignisse (beide können gleichzeitig eintreten)

$$h_n(A \cup B) = h_n(A) + h_n(B) - h_n(A \cap B), \text{ falls } A \cap B \neq \emptyset$$

- □ Bei $h_n(A) + h_n(B)$ werden die Elementarereignisse aus $A \cap B$ doppelt gezählt, und müssen daher abgezogen werden.
- Bemerkung: Wenn "doch" $A \cap B = \emptyset$, dann wird der letzte Term Null und wir erhalten automatisch die Additionsregel für unvereinbare Ereignisse

Eigenschaften: Additionsregel für zwei Ereignisse



Die Summe der im Venn-Diagramm angegebenen relativen Häufigkeiten ergibt $h_n(A \cup B)$.

Beispiel: Blutgruppen

- □ Die roten Blutkörperchen eines Menschen können das Antigen A, das Antigen B, beide ("AB") oder keines ("0") besitzen.
- \Box Blutgruppen in einer Stichprobe von n=30.000 Personen:

A: 44%, B: 10%, AB: 4%, 0: 42%.

Beispiel: Blutgruppen

- Die roten Blutkörperchen eines Menschen können das Antigen A, das Antigen B, beide ("AB") oder keines ("0") besitzen.
- Blutgruppen in einer Stichprobe von n = 30.000 Personen: A: 44%, B: 10%, AB: 4%, 0: 42%.
- □ Sei "Person trägt Antigen A" das Ereignis A und das Ereignis B analog. A und B können wie folgt kombiniert werden: $A \cap B$, $A \cap \overline{B}$, $\overline{A} \cap B$, und $\overline{A} \cap \overline{B}$.
- Tafel der relativen Häufigkeiten der möglichen Ereignisse (in Prozent):

| | \overline{A} | \overline{A} | \sum |
|-------------------|----------------|----------------|--------|
| \overline{B} | 4 (AB) | 10 (B) | 14 |
| \overline{B} | 44 (A) | 42 (0) | 86 |
| $\overline{\sum}$ | 48 | 52 | 100 |

Beispiel: Blutgruppen

- Die roten Blutkörperchen eines Menschen können das Antigen A, das Antigen B, beide ("AB") oder keines ("0") besitzen.
- Blutgruppen in einer Stichprobe von n = 30.000 Personen: A: 44%, B: 10%, AB: 4%, 0: 42%.
- □ Sei "Person trägt Antigen A" das Ereignis A und das Ereignis B analog. A und B können wie folgt kombiniert werden: $A \cap B$, $A \cap \overline{B}$, $\overline{A} \cap B$, und $\overline{A} \cap \overline{B}$.
- □ Tafel der relativen Häufigkeiten der möglichen Ereignisse (in Prozent):

| | A | \overline{A} | \sum |
|----------------|--------|----------------|--------|
| \overline{B} | 4 (AB) | 10 (B) | 14 |
| \overline{B} | 44 (A) | 42 (0) | 86 |
| \sum | 48 | 52 | 100 |

Mit dieser Tafel und der Additionsregel können wir bspw. berechnen:

$$h_n(A \cup B) = 48\% + 14\% - 4\% = 58\%$$

Beispiel: Blutgruppen

- Die roten Blutkörperchen eines Menschen können das Antigen A, das Antigen B, beide ("AB") oder keines ("0") besitzen.
- Blutgruppen in einer Stichprobe von n = 30.000 Personen: A: 44%, B: 10%, AB: 4%, 0: 42%.
- □ Sei "Person trägt Antigen A" das Ereignis A und das Ereignis B analog. A und B können wie folgt kombiniert werden: $A \cap B$, $A \cap \overline{B}$, $\overline{A} \cap B$, und $\overline{A} \cap \overline{B}$.
- Tafel der relativen Häufigkeiten der möglichen Ereignisse (in Prozent):

| | \overline{A} | \overline{A} | \sum |
|-------------------|----------------|----------------|--------|
| \overline{B} | 4 (AB) | 10 (B) | 14 |
| \overline{B} | 44 (A) | 42 (0) | 86 |
| $\overline{\sum}$ | 48 | 52 | 100 |

Mit dieser Tafel und der Additionsregel können wir bspw. berechnen:

$$h_n(A \cup B) = 48\% + 14\% - 4\% = 58\%$$
 $h_n(\overline{A \cap B}) =$

Beispiel: Blutgruppen

- □ Die roten Blutkörperchen eines Menschen können das Antigen A, das Antigen B, beide ("AB") oder keines ("0") besitzen.
- Blutgruppen in einer Stichprobe von n = 30.000 Personen: A: 44%, B: 10%, AB: 4%, 0: 42%.
- □ Sei "Person trägt Antigen A" das Ereignis A und das Ereignis B analog. A und B können wie folgt kombiniert werden: $A \cap B$, $A \cap \overline{B}$, $\overline{A} \cap B$, und $\overline{A} \cap \overline{B}$.
- □ Tafel der relativen Häufigkeiten der möglichen Ereignisse (in Prozent):

| | \overline{A} | \overline{A} | \sum |
|-------------------|----------------|----------------|--------|
| \overline{B} | 4 (AB) | 10 (B) | 14 |
| \overline{B} | 44 (A) | 42 (0) | 86 |
| $\overline{\sum}$ | 48 | 52 | 100 |

Mit dieser Tafel und der Additionsregel können wir bspw. berechnen:

$$h_n(A \cup B) = 48\% + 14\% - 4\% = 58\%$$
 $h_n(\overline{A \cap B}) = 96\%$

Vierfeldertafel

- □ Zwei Ereignisse A und B zerlegen den Ergebnisraum in vier paarweise unvereinbare Ereignisse $A \cap B$, $A \cap \bar{B}$, $\bar{A} \cap B$ und $\bar{A} \cap \bar{B}$.
- Die absoluten / relativen Häufigkeiten der vier Ereignisse werden oft in einer sogenannten Vierfeldertafel notiert:

| | A | \overline{A} | \sum |
|-------------------|----------------------|----------------------------|---------------------|
| \overline{B} | $H_n(A \cap B)$ | $H_n(\bar{A}\cap B)$ | $\overline{H_n(B)}$ |
| \overline{B} | $H_n(A\cap \bar{B})$ | $H_n(\bar{A}\cap \bar{B})$ | $H_n(ar{B})$ |
| $\overline{\sum}$ | $H_n(A)$ | $H_n(\bar{A})$ | \overline{n} |

| | A | \overline{A} | \sum |
|-------------------|-----------------------|----------------------------|--------------|
| \overline{B} | $h_n(A \cap B)$ | $h_n(\bar{A}\cap B)$ | $h_n(B)$ |
| \overline{B} | $h_n(A \cap \bar{B})$ | $h_n(\bar{A}\cap \bar{B})$ | $h_n(ar{B})$ |
| $\overline{\sum}$ | $h_n(A)$ | $h_n(\bar{A})$ | 1 |

 \Box Die absoluten / relativen Häufigkeiten der Einzelereignisse A, \bar{A}, B und \bar{B} sind die Spalten- und Zeilensummen an den Rändern.

Man nennt sie daher (absolute / relative) Randhäufigkeiten.

Beispiel: Untersuchungen in der Sprachstatistik / Computerlinguistik / Websuche

Wörter: [Wikipedia]

□ 30 Wörter machen etwa 32% der Wortanzahl eines deutschen Texts aus:

die, der, und, in, zu, den, das, nicht, von, sie, ist, des, sich, mit, dem, dass, er, es, ein, ich, auf, so, eine, auch, als, an, nach, wie, im, für

Satzlänge: [dtv-Atlas zur deutschen Sprache]

□ Kurze Sätze (4–12 Wörter) sind in Boulevard-Medien mit fast 50% aller Sätze deutlich häufiger relativ zu wissenschaftlichen Texten (etwa 10%).

"Neue" Suchanfragen: [Google]

□ Von den seit Jahren mehr als 3 Mrd. Suchanfragen pro Tag hat Google 15% noch nie vorher gesehen.

Beispiel: Münzwurf

- Das Ergebnis eines Münzwurfs ("Kopf" oder "Zahl") ist nicht vorhersagbar.
- Bei vielen Münzwürfen erwartet man aber, dass beides gleich oft auftritt.

Beispiel: Münzwurf

- Das Ergebnis eines Münzwurfs ("Kopf" oder "Zahl") ist nicht vorhersagbar.
- Bei vielen Münzwürfen erwartet man aber, dass beides gleich oft auftritt.

Experiment:

□ 200-maliger Münzwurf (Ereignisse K.opf, Z.ahl, Zwischenstand alle 10 Würfe):

| | # K | \overline{n} | $h_n(\{K\})$ |
|------------|------------|----------------|--------------|
| ZKKKZKKZKK | 7 | 10 | 0,700 |

Beispiel: Münzwurf

- Das Ergebnis eines Münzwurfs ("Kopf" oder "Zahl") ist nicht vorhersagbar.
- Bei vielen Münzwürfen erwartet man aber, dass beides gleich oft auftritt.

Experiment:

□ 200-maliger Münzwurf (Ereignisse K.opf, Z.ahl, Zwischenstand alle 10 Würfe):

| | # K | \overline{n} | $h_n(\{K\})$ |
|------------|------------|----------------|--------------|
| ZKKKZKKZKK | 7 | 10 | 0,700 |
| ZZKKZKKKZK | 13 | 20 | 0.650 |

Beispiel: Münzwurf

- Das Ergebnis eines Münzwurfs ("Kopf" oder "Zahl") ist nicht vorhersagbar.
- Bei vielen Münzwürfen erwartet man aber, dass beides gleich oft auftritt.

Experiment:

□ 200-maliger Münzwurf (Ereignisse K.opf, Z.ahl, Zwischenstand alle 10 Würfe):

| | #K | \overline{n} | $h_n(\{K\})$ | | #K | \overline{n} | $h_n(\{K\})$ |
|------------|-----|----------------|--------------------|------------|-----|----------------|--------------|
| | #1\ | 11 | $n_n(\{\Lambda\})$ | | #1/ | 11 | |
| ZKKKZKKZKK | 7 | 10 | 0,700 | KKKKKZKZZK | 53 | 110 | 0,482 |
| ZZKKZKKKZK | 13 | 20 | 0,650 | KZKKZKKKKK | 61 | 120 | 0,508 |
| ZZZZZKZKKZ | 16 | 30 | 0,533 | ZZKZZKKZKK | 66 | 130 | 0,508 |
| KKZZKKKKZK | 23 | 40 | 0,575 | KZZZKZKKZZ | 70 | 140 | 0,500 |
| KZKZZZZKZZ | 26 | 50 | 0,520 | ZZKKZZZKZZ | 73 | 150 | 0,486 |
| KZKKZZKZKZ | 31 | 60 | 0,517 | KKZKKKKZKK | 81 | 160 | 0,506 |
| ZZZKKZZZZZ | 33 | 70 | 0,471 | ZKZZKKZKKK | 87 | 170 | 0,512 |
| KKKZKZZZKK | 39 | 80 | 0,488 | ZZKZZZZKZZ | 89 | 180 | 0,494 |
| ZZKZZKZKZK | 43 | 90 | 0,478 | KZKZZZKKZZ | 93 | 190 | 0,489 |
| ZZZZKKZZKZ | 46 | 100 | 0,460 | KKZKZZZKKK | 99 | 200 | 0,495 |

Beispiel: Münzwurf

- Das Ergebnis eines Münzwurfs ("Kopf" oder "Zahl") ist nicht vorhersagbar.
- Bei vielen Münzwürfen erwartet man aber, dass beides gleich oft auftritt.

Experiment:

□ 200-maliger Münzwurf (Ereignisse K.opf, Z.ahl, Zwischenstand alle 10 Würfe):

| | # K | \overline{n} | $h_n(\{K\})$ |
|------------|------------|----------------|--------------|
| ZKKKZKKZKK | 7 | 10 | 0,700 |
| ZZKKZKKKZK | 13 | 20 | 0,650 |
| ZZZZZKZKKZ | 16 | 30 | 0,533 |
| KKZZKKKKZK | 23 | 40 | 0,575 |
| KZKZZZZKZZ | 26 | 50 | 0,520 |
| KZKKZZKZKZ | 31 | 60 | 0,517 |
| ZZZKKZZZZZ | 33 | 70 | 0,471 |
| KKKZKZZZKK | 39 | 80 | 0,488 |
| ZZKZZKZKZK | 43 | 90 | 0,478 |
| ZZZZKKZZKZ | 46 | 100 | 0,460 |

 \rightarrow $h_n(\{K\})$ scheint sich mit wachsender Wurfanzahl um 0,5 zu stabilisieren.

Beispiel: Geburtenstatistik

□ Lebendgeborene: Deutschland, Monate, Geschlecht [Statistisches Bundesamt]

| 2020 | Offizi | stik | |
|------|------------------------|------------|------------------|
| | $\overline{\varphi_i}$ | σ_i | $\overline{n_i}$ |
| Jan | 31.049 | 32.664 | 63.713 |
| Feb | 28.512 | 30.188 | 58.700 |
| Mär | 30.584 | 31.646 | 62.230 |
| Apr | 29.835 | 31.404 | 61.239 |
| Mai | 31.247 | 33.457 | 64.704 |
| Jun | 32.194 | 33.916 | 66.110 |
| Jul | 34.436 | 36.626 | 71.062 |
| Aug | 33.800 | 35.892 | 69.692 |
| Sep | 33.533 | 35.924 | 69.457 |
| Okt | 32.164 | 33.855 | 66.019 |
| Nov | 29.041 | 30.461 | 59.502 |
| Dez | 29.364 | 31.352 | 60.716 |

Beispiel: Geburtenstatistik

□ Lebendgeborene: Deutschland, Monate, Geschlecht [Statistisches Bundesamt]

| 2020 | Offiz | ielle Statis | $h_{n_i}(\{\mathcal{O}_i\})$ | |
|------|------------------------|--------------|------------------------------|--------|
| | $\overline{\varphi_i}$ | σ_i | $\overline{n_i}$ | |
| Jan | 31.049 | 32.664 | 63.713 | 0.5127 |
| Feb | 28.512 | 30.188 | 58.700 | 0.5143 |
| Mär | 30.584 | 31.646 | 62.230 | 0.5085 |
| Apr | 29.835 | 31.404 | 61.239 | 0.5128 |
| Mai | 31.247 | 33.457 | 64.704 | 0.5171 |
| Jun | 32.194 | 33.916 | 66.110 | 0.5130 |
| Jul | 34.436 | 36.626 | 71.062 | 0.5154 |
| Aug | 33.800 | 35.892 | 69.692 | 0.5150 |
| Sep | 33.533 | 35.924 | 69.457 | 0.5172 |
| Okt | 32.164 | 33.855 | 66.019 | 0.5128 |
| Nov | 29.041 | 30.461 | 59.502 | 0.5119 |
| Dez | 29.364 | 31.352 | 60.716 | 0.5164 |

→ Schwankungen von $h_{n_i}(\{\emptyset\})$ im Intervall [0,509;0,517].

Beispiel: Geburtenstatistik

☐ Lebendgeborene: Deutschland, Monate, Geschlecht [Statistisches Bundesamt]

| 2020 | Offizielle Statistik | | $h_{n_i}(\{ \sigma_i \})$ | kumuliert | | $h_n(\{\sigma'\})$ | |
|------|------------------------|------------|---------------------------|-----------|----------------|--------------------|--------|
| | $\overline{\varphi_i}$ | σ_i | $\overline{n_i}$ | | $n = \sum n_i$ | $z = \sum o_i$ | |
| Jan | 31.049 | 32.664 | 63.713 | 0.5127 | 63.713 | 32.664 | 0.5127 |
| Feb | 28.512 | 30.188 | 58.700 | 0.5143 | 122.413 | 62.852 | 0.5134 |
| Mär | 30.584 | 31.646 | 62.230 | 0.5085 | 184.643 | 94.498 | 0.5118 |
| Apr | 29.835 | 31.404 | 61.239 | 0.5128 | 245.882 | 125.902 | 0.5120 |
| Mai | 31.247 | 33.457 | 64.704 | 0.5171 | 310.586 | 159.359 | 0.5131 |
| Jun | 32.194 | 33.916 | 66.110 | 0.5130 | 376.696 | 193.275 | 0.5131 |
| Jul | 34.436 | 36.626 | 71.062 | 0.5154 | 447.758 | 229.901 | 0.5134 |
| Aug | 33.800 | 35.892 | 69.692 | 0.5150 | 517.450 | 265.793 | 0.5137 |
| Sep | 33.533 | 35.924 | 69.457 | 0.5172 | 586.907 | 301.717 | 0.5141 |
| Okt | 32.164 | 33.855 | 66.019 | 0.5128 | 652.926 | 335.572 | 0.5140 |
| Nov | 29.041 | 30.461 | 59.502 | 0.5119 | 712.428 | 366.033 | 0.5138 |
| Dez | 29.364 | 31.352 | 60.716 | 0.5164 | 773.144 | 397.385 | 0.5140 |

- → Schwankungen von $h_{n_i}(\{\emptyset\})$ im Intervall [0,509;0,517].
- → Schwankungen von $h_n(\{\mathcal{S}\})$ im Intervall [0,512;0,514].

Beispiel: Geburtenstatistik

☐ Lebendgeborene: Deutschland, Jahre, Geschlecht [Statistisches Bundesamt]

| Jahr | Offizielle Statistik | | $h_{n_i}(\{\sigma_i\})$ | kumuliert | | $h_n(\{\circlearrowleft\})$ | |
|------|------------------------|------------|-------------------------|-----------|----------------|-----------------------------|--------|
| | $\overline{\varphi_i}$ | σ_i | $\overline{n_i}$ | | $n = \sum n_i$ | $z = \sum o_i$ | |
| 2009 | 323.877 | 341.249 | 665.126 | 0.5131 | 665.126 | 341.249 | 0.5131 |
| 2010 | 330.710 | 347.237 | 677.947 | 0.5122 | 1.343.073 | 688.486 | 0.5126 |
| 2011 | 322.786 | 339.899 | 662.685 | 0.5129 | 2.005.758 | 1.028.385 | 0.5127 |
| 2012 | 327.915 | 345.629 | 673.544 | 0.5131 | 2.679.302 | 1.374.014 | 0.5128 |
| 2013 | 332.249 | 349.820 | 682.069 | 0.5129 | 3.361.371 | 1.723.834 | 0.5128 |
| 2014 | 348.092 | 366.835 | 714.927 | 0.5131 | 4.076.298 | 2.090.669 | 0.5129 |
| 2015 | 359.097 | 378.478 | 737.575 | 0.5131 | 4.813.873 | 2.469.147 | 0.5129 |
| 2016 | 386.546 | 405.585 | 792.141 | 0.5120 | 5.606.014 | 2.874.732 | 0.5128 |
| 2017 | 382.374 | 402.510 | 784.901 | 0.5128 | 6.390.915 | 3.277.242 | 0.5128 |
| 2018 | 383.471 | 404.052 | 787.523 | 0.5131 | 7.178.438 | 3.681.294 | 0.5128 |
| 2019 | 378.798 | 399.292 | 778.090 | 0.5132 | 7.956.528 | 4.080.586 | 0.5129 |
| 2020 | 375.759 | 397.385 | 773.144 | 0.5140 | 8.729.672 | 4.477.971 | 0.5130 |

→ Deutliche Stabilisierung von $h_n(\{ \circlearrowleft \})$ um einen Wert leicht geringer als 0,513.

Bemerkungen:

- □ Das statistische Bundesamtes erfasst das <u>biologische Geschlecht</u> bei Geburt. Hermaphroditismus ("Doppelgeschlechtlichkeit") wird nicht gesondert ausgewiesen.
- $oldsymbol{\square}$ Die Stabilisierung ist nicht "fair" bei 0.5, es sind im Durchschnitt etwas mehr Jungen als Mädchen.
- Die Geschlechterverteilung direkt nach der Empfängnis ist bislang nicht final geklärt. Sekundär wird kann sie von einer geschlechtsspezifischen Sterberaten je nach Entwicklungsphase des Fötus beeinflusst, so dass das unbeeinflusste Verhältnis etwa 1,05 : 1 ist. Tertiär wird das Verhältnis von kulturellen, gesellschaftlichen, und regionalen Faktoren beeinflusst, wie zum Beispiel geschlechtsspezifischer Geburtenverhinderung oder dem Aussetzen von Kindern unerwünschtem Geschlechts. [Wikipedia]

Empirisches Gesetz der großen Zahlen / Statistische Wahrscheinlichkeit

Empirisches Gesetz der großen Zahlen:

Es gibt Ereignisse, deren relative Häufigkeit nach einer hinreichend großen Anzahl von Versuchen ungefähr gleich einem festen Zahlenwert ist.

Empirisches Gesetz der großen Zahlen / Statistische Wahrscheinlichkeit

Empirisches Gesetz der großen Zahlen:

Es gibt Ereignisse, deren relative Häufigkeit nach einer hinreichend großen Anzahl von Versuchen ungefähr gleich einem festen Zahlenwert ist.

- Gesetzmäßigkeiten, die nur bei einer großen Anzahl von Versuchen feststellbar werden statistisches Gesetz genannt.
- Ereignisse, bei denen das empirische Gesetz der großen Zahlen feststellbar ist, werden statistische Ereignisse genannt.
- Je näher die relative Häufigkeit eines Ereignisses sich sich bei 1 stabilisiert, umso "wahrscheinlicher" nennt man es umgangsprachlich.
- → Dieser Zahlenwert wird daher als die statistische Wahrscheinlichkeit des Ereignisses bezeichnet.

Empirisches Gesetz der großen Zahlen / Statistische Wahrscheinlichkeit

Das empirische Gesetz der Großen Zahlen ist eine Erfahrungstatsache und damit letztlich analog zu einem physikalischen Gesetz.

Beispiel:

Die Wärme, Masse und Dichte einer Münze sind ebenso charakteristische, physikalische Eigenschaften, wie die statistische Wahrscheinlichkeit, bei einem Wurf Kopf zu erhalten.

Empirisches Gesetz der großen Zahlen / Statistische Wahrscheinlichkeit

Das empirische Gesetz der Großen Zahlen ist eine Erfahrungstatsache und damit letztlich analog zu einem physikalischen Gesetz.

Analogie zur Festlegung eines objektiven Temperaturmaßes:

| | Wärme | Wahrscheinlichkeit |
|---------------------------------------|---|---|
| Begriff | Temperatur als <i>Wärmegrad</i> eines Körpers | Wahrscheinlichkeit als <i>Grad der</i> Sicherheit eines Ereignisses |
| Subjektive Maß-Skala | kalt, warm, heiß, | (sehr) unwahrscheinlich, wahrscheinlich, höchstwahrscheinlich, |
| Erfahrungstatsache (physikal. Gesetz) | Die meisten Körper <i>dehnen</i> sich bei Erwärmung aus. (Wärmeausdehnungsgesetz) | Es gibt Ereignisse, deren relative Häufigkeit sich bei sehr vielen Versuchen um einen festen Zahlenwert <i>stabilisiert</i> . (empirisches Gesetz der großen Zahlen) |
| Objektives Maß | Volumen eines Körpers als Maß für seine Temperatur (Thermometer) | Der Wert der Stabilisierung der relativen Häufigkeit eines Ereignisses als <i>Maß</i> <i>für seine Wahrscheinlichkeit</i> (statistische Wahrscheinlichkeit) |