

# Die Benford-Verteilung

## Anwendung auf reale Daten der Marktforschung

### 1 Wahrscheinlichkeitsraum

Die Mantissenfunktion  $M_b$  zur Basis  $b \in \mathbb{N} \setminus \{1\}$  ordnet jeder Zahl  $x \in \mathbb{R}^+$  ihre Mantisse  $M_b(x) = m_b \in [1, b)$  zu.  $D_n^{(b)}(x)$  ist die  $n$ -te signifikante Ziffer von  $x$  zur Basis  $b$ .

$(\mathbb{R}^+, \mathcal{M}_b, \tilde{\mathbf{P}})$  ist der Wahrscheinlichkeitsraum mit Grundraum  $\mathbb{R}^+$ , Mantissen- $\sigma$ -Algebra  $\mathcal{M}_b$  und Benford-Wahrscheinlichkeit  $\tilde{\mathbf{P}}$ .

#### Definition 1 (Mantissen- $\sigma$ -Algebra)

Die von der Menge der Funktionen der signifikanten Ziffern  $\{D_n^{(b)}\}_{n \in \mathbb{N}}$  auf  $\mathbb{R}^+$  erzeugte  $\sigma$ -Algebra  $\mathcal{M}_b = \left\{ \bigcup_{e=-\infty}^{\infty} B \cdot b^e \text{ f\"ur alle Borelmengen } B \subseteq [1, b) \right\}$  heit **Mantissen- $\sigma$ -Algebra** zur Basis  $b$ .

#### Definition 2 (Benford-Verteilungsfunktion)

Die Verteilungsfunktion  $\tilde{\mathbf{P}}(M_b(x) < m_b) = \log_b(m_b)$  fr alle  $m_b \in [1, b)$  heit **Benford-Verteilungsfunktion** zur Basis  $b$ .

#### Satz 1 (Benford-Wahrscheinlichkeit)

Die **Benford-Wahrscheinlichkeit**  $\tilde{\mathbf{P}}$  ist gegeben durch die gemeinsame Verteilung der  $n$  ersten signifikanten Ziffern ( $n \in \mathbb{N}$ ) mit  $d_1 \in \{1, 2, \dots, b-1\}$  und  $d_j \in \{0, 1, 2, \dots, b-1\}$  fr  $j = 2, \dots, n$

$$\tilde{\mathbf{P}}(D_1^{(b)} = d_1, \dots, D_n^{(b)} = d_n) = \tilde{\mathbf{P}}\left(\bigcap_{i=1}^n \{D_i^{(b)} = d_i\}\right) = \log_b\left(1 + \frac{1}{\sum_{i=1}^n d_i \cdot b^{n-i}}\right).$$

### 2 Spezialflle von Benfords Gesetz

#### Satz 2 (Gesetz der ersten Ziffern)

Die Wahrscheinlichkeiten der ersten signifikanten Ziffer  $D_1^{(b)}$  ist gegeben durch

$$\tilde{\mathbf{P}}(D_1^{(b)} = d_1) = \log_b\left(1 + \frac{1}{d_1}\right), \text{ wobei } d_1 = 1, 2, \dots, b-1 \text{ ist.}$$

**Satz 3 (Gesetz der n-ten Ziffern)**

Die Wahrscheinlichkeiten der n-ten signifikanten Ziffer  $D_n^{(b)}$  ( $n \in \mathbb{N} \setminus \{1\}$ ) lauten

$$\tilde{\mathbf{P}}(D_n^{(b)} = d_n) = \sum_{i=b^{n-2}}^{b^{n-1}-1} \log_b \left( 1 + \frac{1}{b \cdot i + d_n} \right), \text{ wobei } d_n \in \{0, 1, \dots, b-1\} \text{ ist.}$$

**3 Strukturelle Eigenschaften der Benford-Verteilung****3.1 Skaleninvarianz****Definition 3 (Skaleninvarianz)**

Ein Wahrscheinlichkeitsmaß  $\mathbf{P}$  auf  $(\mathbb{R}^+, \mathcal{M}_b)$ , für das  $\mathbf{P}(S) = \mathbf{P}(\alpha S)$  für alle  $\alpha \in \mathbb{R}^+$  und alle  $S \in \mathcal{M}_b$  gilt, heißt **skaleninvariant**.

**Satz 4 (Skaleninvarianz impliziert Benfords Gesetz )**

Die Benford-Wahrscheinlichkeit  $\tilde{\mathbf{P}}$  ist das einzige skaleninvariante Wahrscheinlichkeitsmaß auf  $(\mathbb{R}^+, \mathcal{M}_b)$ . Ein Wahrscheinlichkeitsmaß  $\mathbf{P}$  auf  $(\mathbb{R}^+, \mathcal{M}_b)$  ist also genau dann skaleninvariant, wenn  $\mathbf{P}$  die Benford-Wahrscheinlichkeit  $\tilde{\mathbf{P}}$  ist.

**3.2 Baseninvarianz****Definition 4 (Baseninvarianz)**

Ein Wahrscheinlichkeitsmaß  $\mathbf{P}$  auf  $(\mathbb{R}^+, \mathcal{M}_b)$ , für das  $\mathbf{P}(S) = \mathbf{P}(S^{1/n})$  für alle  $n \in \mathbb{N}^+$  und alle  $S \in \mathcal{M}_b$  gilt, heißt **baseninvariant**.

**Satz 5**

$\tilde{\mathbf{P}}$  ist das einzige baseninvariante, atomlose Wahrscheinlichkeitsmaß auf  $(\mathbb{R}^+, \mathcal{M}_b)$ .

**4 Grenzwertsatz für signifikante Ziffern**

”Werden Wahrscheinlichkeitsverteilungen zufällig gewählt und aus jeder dieser Verteilungen zufällig eine Stichprobe gezogen, dann konvergieren die Häufigkeiten der signifikanten Ziffern der gemeinsamen Stichprobe unter relativ schwachen Bedingungen gegen die Benford-Verteilung.”

**Definition 5 (zufälliges Borel-Wahrscheinlichkeitsmaß)**

Sei  $(\Omega, \mathcal{F}, \mathbf{P})$  ein Wahrscheinlichkeitsraum,  $\mathbf{P}_{\mathcal{B}}$  die Menge aller Borel-Wahrschein-

lichkeitsmaße auf dem Borel-Raum  $(\mathbb{R}, \mathcal{B})$  und  $\mathbf{P}^{(\omega)} \in \mathbf{P}_{\mathcal{B}}$  ein Borel-Wahrscheinlichkeitsmaß. Eine Abbildung

$$\begin{aligned} \mathbf{M} : (\Omega, \mathcal{F}, \mathbf{P}) &\rightarrow \mathbf{P}_{\mathcal{B}} \\ \omega &\mapsto \mathbf{M}(\omega) = \mathbf{P}^{(\omega)} \end{aligned}$$

für die gilt, dass  $\mathbf{M}(\cdot)(B) = \mathbf{P}^{(\cdot)}(B)$  eine Zufallsvariable für jede Borelmenge  $B \subset \mathbb{R}$  ist, heißt **zufälliges Borel-Wahrscheinlichkeitsmaß**.

**Definition 6 (erwartetes Wahrscheinlichkeitsmaß)**

Sei  $E(\cdot)$  der Erwartungswert bezüglich  $\mathbf{P}$  auf dem zugrundeliegenden Wahrscheinlichkeitsraum  $(\Omega, \mathcal{F}, \mathbf{P})$ . Das Wahrscheinlichkeitsmaß  $\mathbf{EM}$ , für das gilt

$$(\mathbf{EM})(B) = E(\mathbf{M}(\cdot)(B)) \text{ für alle Borelmengen } B \subset \mathbb{R},$$

heißt **erwartetes Wahrscheinlichkeitsmaß** des zufälligen Wahrscheinlichkeitsmaßes  $\mathbf{M}$ .

**Definition 7 (Folge von  $\mathbf{M}$ -zufälligen  $k$ -Stichproben)**

Sei  $\mathbf{M}$  ein zufälliges Wahrscheinlichkeitsmaß,  $\mathbf{M}_1, \mathbf{M}_2, \mathbf{M}_3, \dots$  eine beliebige i.i.d. Folge von zufälligen Wahrscheinlichkeitsmaßen mit der gleichen Verteilung wie  $\mathbf{M}$ , also  $\mathbf{M}_i(\cdot) \stackrel{f.s.}{=} \mathbf{M}(\cdot) \forall i$ , und  $k \in \mathbb{N}^+$  fest. Eine Folge von Zufallsvariablen  $X_1, X_2, \dots$  auf  $(\Omega, \mathcal{F}, \mathbf{P})$  heißt **Folge von  $\mathbf{M}$ -zufälligen  $k$ -Stichproben**, wenn folgendes gilt:

- (i) Unter der Bedingung, dass für die  $j$ -te Teilstichprobe  $\mathbf{M}_j(\omega) = \mathbf{P}_j^{(\omega)}$  als Verteilung realisiert wurde, sind die Zufallsvariablen  $X_{(j-1)k+1}, \dots, X_{jk}$  i.i.d. mit Verteilungsfunktion  $\mathbf{P}_j^{(\omega)}$  für alle  $j = 1, 2, \dots$
- (ii) Die  $X_{(j-1)k+1}, \dots, X_{jk}$  der  $j$ -ten Teilstichprobe sind für alle  $j = 1, 2, \dots$ , alle  $l \neq j$  und alle  $B \subset \mathbb{R}$  von  $\{\mathbf{M}_l(\cdot)(B), X_{(l-1)k+1}, \dots, X_{lk}\}$  unabhängig.

**Definition 8 (skalenneutrale Mantissenhäufigkeit)**

$\#\{\dots\}$  bezeichne die Anzahl von Elementen einer Menge  $\{\dots\}$ . Eine Folge von Zufallsvariablen  $X_1, X_2, \dots$  hat eine **skalenneutrale Mantissenhäufigkeit**, wenn für alle  $\alpha > 0$  und alle  $S \in \mathcal{M}$  gilt

$$\frac{|\#\{i : i \leq n \wedge X_i \in S\} - \#\{i : i \leq n \wedge X_i \in \alpha S\}|}{n} \longrightarrow 0 \text{ fast sicher.}$$

**Definition 9 (basenneutrale Mantissenhäufigkeit)**

Eine Folge von Zufallsvariablen  $X_1, X_2, \dots$  hat eine **basenneutrale Mantissenhäufigkeit**, wenn für alle  $m \in \mathbb{N}$  und  $S \in \mathcal{M}$  gilt

$$\frac{|\#\{i : i \leq n \wedge X_i \in S\} - \#\{i : i \leq n \wedge X_i \in S^{\frac{1}{m}}\}|}{n} \rightarrow 0 \text{ fast sicher.}$$

**Definition 10 (Skalenunverzerrtheit)**

Ein zufälliges Wahrscheinlichkeitsmaß  $\mathbb{M}$ , dessen erwartetes Wahrscheinlichkeitsmaß  $\mathbf{EM}$  skaleninvariant auf  $(\mathbb{R}^+, \mathcal{M}_b)$  ist, für das also gilt, dass  $\mathbf{EM}(S) = \mathbf{EM}(\alpha S)$  für  $\alpha > 0$  und für alle  $S \in \mathcal{M}_b$ , heißt **skalenunverzerrt**.

**Definition 11 (Basenunverzerrtheit)**

Ein zufälliges Wahrscheinlichkeitsmaß  $\mathbb{M}$ , dessen erwartetes Wahrscheinlichkeitsmaß  $\mathbf{EM}$  baseninvariant auf  $(\mathbb{R}^+, \mathcal{M}_b)$  ist, für das also gilt, dass  $\mathbf{EM}(S) = \mathbf{EM}(S^{1/n})$ , für alle  $n \in \mathbb{N}^+$  und für alle  $S \in \mathcal{M}_b$ , heißt **basenunverzerrt**.

**Satz 6 (Grenzwertsatz für signifikante Ziffern)**

Sei  $\mathbb{M}$  ein zufälliges Wahrscheinlichkeitsmaß auf  $(\mathbb{R}^+, \mathcal{M}_b)$  und  $\hat{t} := \bigcup_{e=-\infty}^{\infty} [1, t) \cdot b^e \in \mathcal{M}_b$  die Menge der positiven Zahlen mit Mantisse in  $[1, t)$ . Die folgenden Aussagen sind äquivalent:

- (i)  $\mathbb{M}$  ist skalenunverzerrt.
- (ii)  $\mathbb{M}$  ist basenunverzerrt und  $\mathbf{EM}$  ist atomlos.
- (iii)  $E[\mathbf{M}(\cdot)(\hat{t})] = \log_b t$  für alle  $t \in [1, b]$ .
- (iv) Jede  $\mathbb{M}$ -zufällige  $k$ -Stichprobe hat eine skalenneutrale Mantissenhäufigkeit.
- (v) Jede  $\mathbb{M}$ -zufällige  $k$ -Stichprobe hat eine basenneutrale Mantissenhäufigkeit und  $\mathbf{EM}$  ist atomlos.
- (vi) Für jede  $\mathbb{M}$ -zufällige  $k$ -Stichprobe  $X_1, X_2, \dots$  gilt

$$\frac{\#\{i \leq n : M_b(X_i) \in [1, t)\}}{n} \rightarrow \log_b t \text{ fast sicher für alle } t \in [1, b).$$