

M24 Statistik 1: Sommersemester 2024

# Vorlesung 09: Wahrscheinlichkeitsdichte

Prof. Matthias Guggenmos

Health and Medical University Potsdam

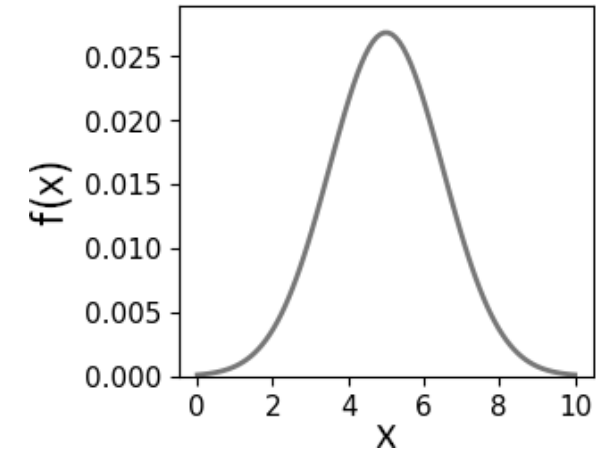


# Theoretische Häufigkeitsverteilungen

In der letzten Vorlesung haben wir erarbeitet, dass sich die Stichprobenverteilung durch eine Normalverteilung der Form

$$f(x) = \frac{1}{\sigma\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{1}{2}\left(\frac{x-\mu}{\sigma}\right)^2}$$

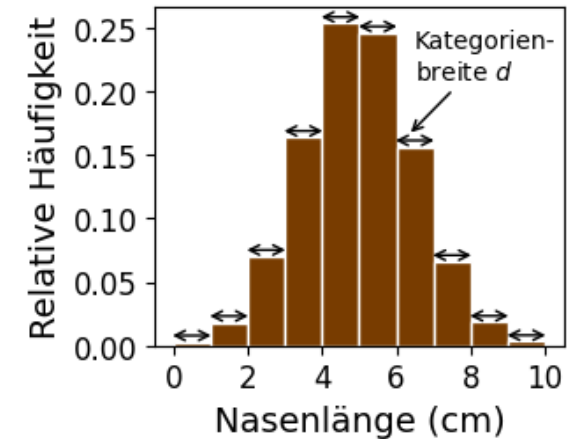
beschreiben lässt (wobei die Variable  $x$  im Fall der Stichprobenverteilung der Stichprobenkennwert  $\hat{\theta}$  ist).



- Eine theoretische Häufigkeitsverteilung wie die Normalverteilung gibt für *jeden beliebigen Wert*  $x$  des Merkmals  $X$  eine Häufigkeit  $f(x)$  an.
- Eine wichtige Frage haben wir bislang jedoch nicht beantwortet: was für eine Art von Häufigkeit ist  $f(x)$  an? Wie ist also die y-Achse im Diagramm rechts oben zu interpretieren?

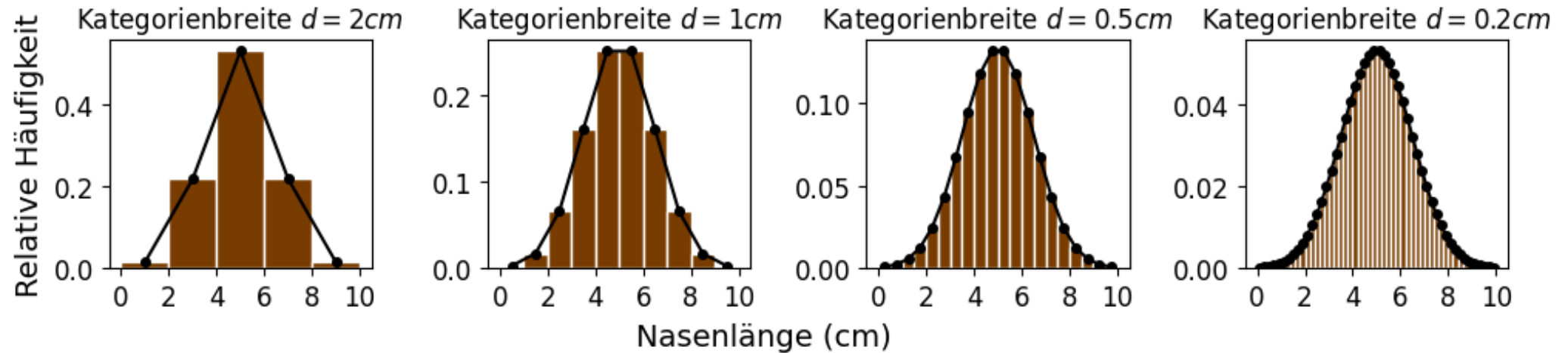
# Rückblick: das Histogramm

- Um die Bedeutung von  $f(x)$  zu verstehen, gehen wir zunächst zurück zum **Histogramm**.
- Histogramme stellen die Häufigkeit der Merkmalsvariable  $X$  in einer Stichprobe oder Population dar. Wird die **relative Häufigkeit** aufgetragen, so ordnet das Histogramm jedem Intervall auf der x-Achse eine relative Häufigkeit dar, die z.B. in Prozent angegeben werden kann.
- Die Breite des Intervalls – die **Kategorienbreite  $d$**  – ist dabei ein Kompromiss zweier Faktoren:
  1. **Auflösung:** je schmaler das Intervall, desto feiner wird das Merkmal  $X$  unterteilt.
  2. **Fallzahl:** je breiter das Intervall, desto höher die Zahl der Fälle im Intervall, desto präziser die Schätzung des Häufigkeitswertes im Intervall.
- Die Gesamtsumme aller Säulen im Histogramm mit relativer Häufigkeit ist immer 1 (oder 100%).



# Rückblick: das Histogramm

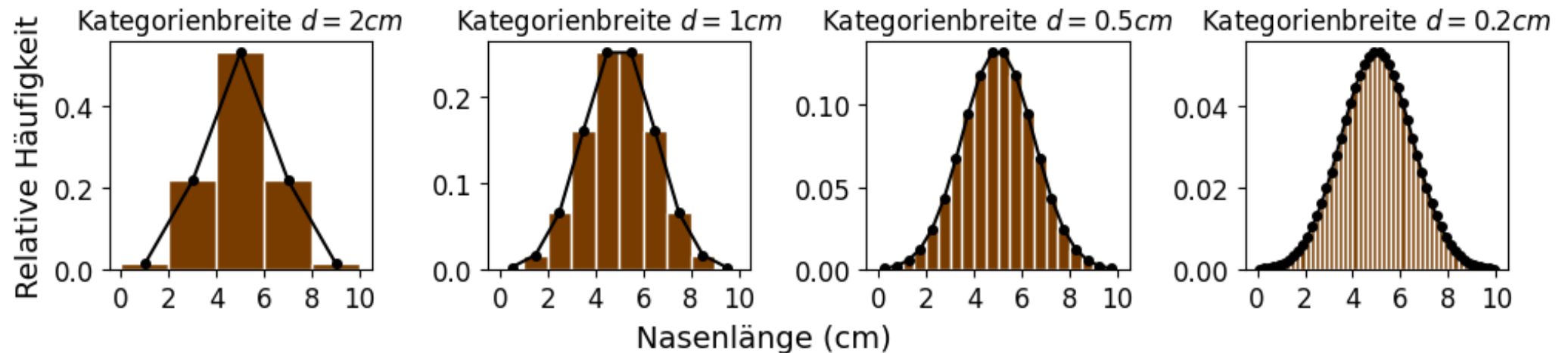
- Umgekehrt gilt: je kleiner die Kategorienbreite, desto mehr Säulen gibt es, desto kleiner die relativen Häufigkeitswerte jeder einzelnen Säule.



- Beispiel:
  - Im ersten Plot gilt  $d = 2\text{cm}$ . Die relative Häufigkeit, dass ein Merkmal etwa im Intervall  $[6\text{cm}; 8\text{cm}]$  liegt ist ca. 0.22 (oder 22%).
  - Im zweiten Plot gilt  $d = 1\text{cm}$ . Nun wird etwa das Intervall  $[6\text{cm}; 8\text{cm}]$  aufgeteilt in zwei relative Häufigkeiten für die Bereiche  $[6\text{cm}; 7\text{cm}]$  und  $[7\text{cm}; 8\text{cm}]$ , die jeweils beide geringer sind (ca. 0.16 und 0.06).

# Rückblick: das Histogramm

- Nun scheint ein Brückenschlag naheliegend: ist die theoretische Häufigkeitsverteilung  $f(x)$ , die Funktionswerte für beliebige  $x$ -Werte ausgibt, gleich einem Histogramm, bei dem die Kategorienbreite gegen Null geht?



- Im Prinzip ja, allerdings gibt es noch ein Problem: geht die Kategorienbreite  $d$  gegen 0, gehen die relativen Häufigkeitswerte des Histogramms ebenfalls gegen Null!
- Würde die theoretische Häufigkeitsverteilung  $f(x)$  also relative Häufigkeiten angeben, so wäre  $f(x)$  für jedes  $x$  Null. Das ist natürlich sinnlos.
- **Theoretische Häufigkeitsverteilungen  $f(x)$  geben aus diesem Grund keine relative Häufigkeit an.**
- Bleibt die Frage: was stattdessen?

# Von der Wahrscheinlichkeit zur Wahrscheinlichkeitsdichte

Zunächst ein Hinweis zur Nomenklatur:

---

<b>Defin ition</b>	Wir verwenden den Begriff <b>relative Häufigkeiten</b> bei empirischen Daten und meinen damit den Anteil einer Merkmalsausprägung relativ zu allen Datenpunkten. Beispiel: in einer Stichprobe von 100 Würfelversuchen lag die relative Häufigkeit von Zahlen größer 3 bei 0.48 oder 48%.
------------------------	---

---

<b>Defin ition</b>	Wir verwenden den Begriff <b>Wahrscheinlichkeit</b> , wenn die theoretische Häufigkeitsverteilung eines Merkmals bekannt ist, und meinen damit den Anteil einer Merkmalsausprägung laut Theorie. Beispiel: bei einem perfekten Würfel ist die Wahrscheinlichkeit einer Zahl größer 3 exakt 0.5.
------------------------	---

---

- Im Kontext von theoretischen Häufigkeitsverteilungen können wir daher von **Wahrscheinlichkeiten** sprechen.
- Klar ist auch: durch die Nomenklaturänderung *relative Häufigkeit* → *Wahrscheinlichkeit* ist noch nichts gewonnen.

# Von der Wahrscheinlichkeit zur Wahrscheinlichkeitsdichte

Der entscheidende Trick theoretischer Häufigkeitsverteilungen ist der **Übergang von Wahrscheinlichkeiten zu Wahrscheinlichkeitsdichten**.

Ist das Merkmal  $X$  eine kontinuierliche Variable (z.B. Nasenlänge in  $cm$ ), so geben theoretische Häufigkeitsverteilungen  $f(x)$  eine **Wahrscheinlichkeitsdichte** an.

Wie kann man sich “Wahrscheinlichkeitsdichte” vorstellen?

- Wir kennen das Konzept der “Dichte” bei Stoffen: z.B. ist die Dichte von Eis ist ca.  $0,918 \text{ g/cm}^3$ , d.h. dass sich in einem  $1\text{cm}^3$  Würfel ein knappes Gramm Eis befindet.
- Eine Dichte ist also immer eine bestimmte Masse *pro* Maßeinheit.

Wir können daher Wahrscheinlichkeitsdichte wie folgt definieren:

---

**Definition** Wahrscheinlichkeitsdichte = Wahrscheinlichkeits(masse) *pro* Maßeinheit

---

Die Maßeinheit ist somit durch die Skala unseres Merkmals gegeben: Wahrscheinlichkeit *pro* Zentimeter Nasenlänge, Wahrscheinlichkeit *pro* IQ-Punkt, Wahrscheinlichkeit *pro* Fragebogenpunkt.

# Wahrscheinlichkeitsdichte

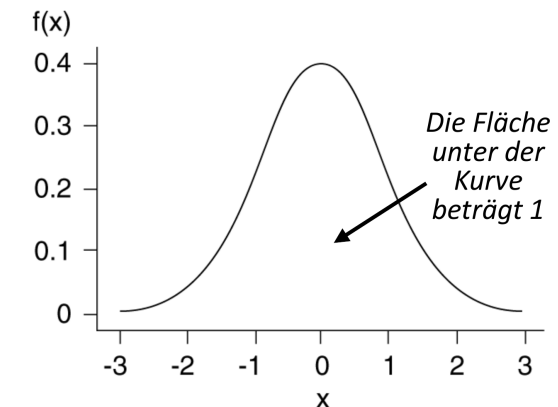
- Theoretische Häufigkeitsverteilungen  $f(x)$  für kontinuierliche Merkmale  $X$  werden auch als **Wahrscheinlichkeitsdichtefunktion** bezeichnet (engl. *probability density function*).
- Wie bei Histogrammen mit relativen Häufigkeiten ist die gesamte Wahrscheinlichkeitsmasse von Wahrscheinlichkeitsdichtefunktionen  $f(x)$  immer 1. Sie sind **normalisiert**.

Beispiel Normalverteilung:

$$f(x) = \frac{1}{\sigma\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{1}{2}\left(\frac{x-\mu}{\sigma}\right)^2}$$

Der Normalisierungsfaktor  $\frac{1}{\sigma\sqrt{2\pi}}$  sorgt in diesem Fall dafür, dass die Fläche unter der Normalverteilung gleich 1 ist:

$$\int_{-\infty}^{\infty} f(x) dx = 1$$



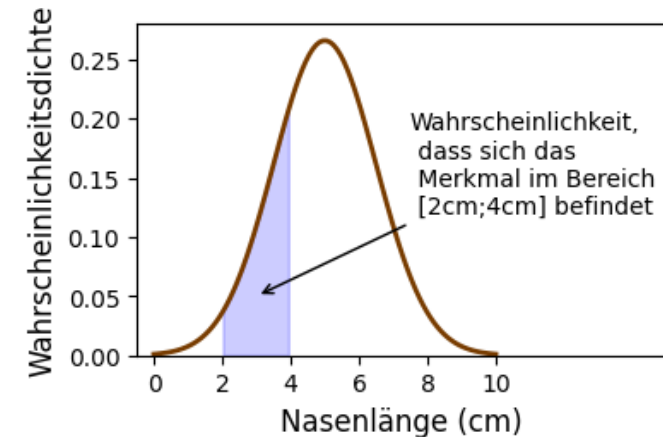


# Von der Wahrscheinlichkeitsdichte zurück zur Wahrscheinlichkeit

- Um aus einer Wahrscheinlichkeits*dichte* eine Wahrscheinlichkeit zu erhalten, muss die Dichte über einen bestimmten **Wertebereich**  $[x_0; x_1]$  des Merkmals summiert (integriert) werden.
- Mathematisch beschreiben wir diese Operation als ein Integral:

$$P(x_0 < x < x_1) = \int_{x_0}^{x_1} f(x) dx$$

- $P$  ist die Wahrscheinlichkeit, dass das Merkmal einen Wert zwischen  $x_0$  (Untergrenze) und  $x_1$  (Obergrenze) aufweist.
- Das Integral setzt die *Wahrscheinlichkeitsdichte*  $f(x)$  mit der *Wahrscheinlichkeit*  $P(x_0 < x < x_1)$  in Verbindung.

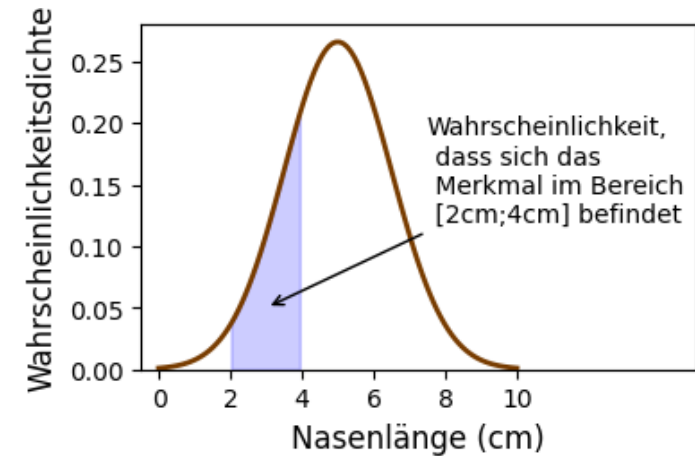


Berechnung einer Wahrscheinlichkeit  $P$  auf Basis einer Wahrscheinlichkeitsdichtefunktion  $f(x)$  (hier der Normalverteilung).

# Wahrscheinlichkeitsdichte: Beispiel 1

Nehmen wir an, dass Nasenlängen in der Population *normalverteilt* sind, mit Mittelwert  $\mu = 5$  und Standardabweichung  $\sigma = 1,5$ .

**Frage:** wie hoch ist die Wahrscheinlichkeit, dass eine zufällig gezogene Nase aus der Population eine Länge zwischen  $2\text{cm}$  und  $4\text{cm}$  hat?

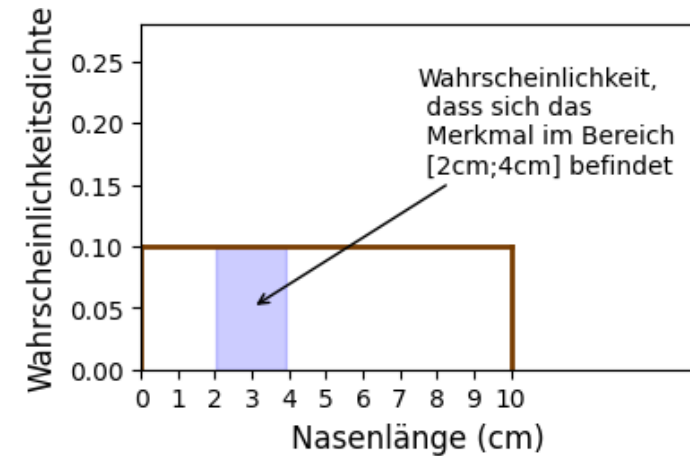


$$\begin{aligned}
 P(2 \leq x \leq 4) &= \int_2^4 f(x) dx = \frac{1}{\sigma\sqrt{2\pi}} \int_2^4 \exp\left(-\frac{(x-\mu)^2}{2\sigma^2}\right) dx = \\
 &= \frac{1}{1,5\sqrt{2\pi}} \int_2^4 \exp\left(-\frac{(x-5)^2}{2 \cdot 1,5^2}\right) dx \stackrel{(Computer!)}{\approx} 0,23
 \end{aligned}$$

# Wahrscheinlichkeitsdichte: Beispiel 2

Nehmen wir nun an, dass Nasenlängen in der Population *uniform* zwischen 0 und 10 cm verteilt sind.

**Gleiche Frage:** wie hoch ist die Wahrscheinlichkeit, dass eine zufällig gezogene Nase aus der Population eine Länge zwischen 2cm und 4cm hat?



Wir wissen: die Fläche unter der Verteilung muss 1 sein. Daher muss die Wahrscheinlichkeitsdichte für jeden Wert zwischen 0cm und 10cm gleich  $0.1\text{cm}^{-1}$  betragen ( $10\text{cm} \cdot 0.1\text{cm}^{-1} = 1$ ).

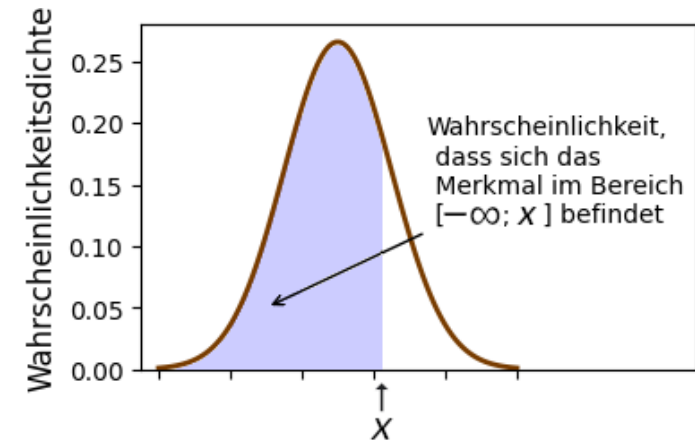
Die Berechnung des Flächeninhalts im Intervall  $[2\text{cm}; 4\text{cm}]$  geht in diesem Fall ohne Integration, denn er entspricht der Fläche eines Rechteckes mit Breite 2cm und Höhe  $0.1\text{cm}^{-1}$ . Es gilt:

$$\begin{aligned} \text{Wahrscheinlichkeit} &= \text{Intervallbreite} \cdot \text{Wahrscheinlichkeitsdichte} = \\ &= 2\text{cm} \cdot 0.1\text{cm}^{-1} = 0.2 \end{aligned}$$

# Verteilungsfunktion

Die Integration einer Wahrscheinlichkeitsdichte *bis zu einem bestimmten Wert  $x$*  ist ein sehr häufiger Fall im Umgang mit Wahrscheinlichkeitsdichten. Daher definieren wir dafür eine eigene Funktion, die **Verteilungsfunktion**  $F(x)$ :

$$F(x) = \int_{-\infty}^x f(x') dx'$$

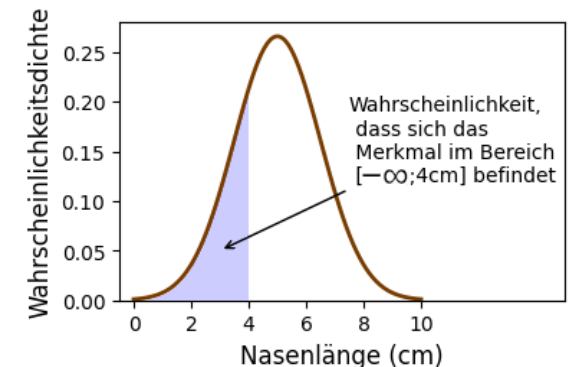


Die Verteilungsfunktion  $F$  gibt uns den Flächeninhalt der Dichtefunktion  $f$  “links von  $x$ ” an.

Nehmen wir wieder die normalverteilte Nasenlängen-Population an mit Mittelwert  $\mu = 5$  und Standardabweichung  $\sigma = 1,5$ . Die Wahrscheinlichkeit, dass eine zufällig gezogene Nase eine Länge kleiner  $4\text{cm}$  hat, ist gegeben durch den Wert  $F(4)$  der Verteilungsfunktion dieser Normalverteilung:

Beispiel

$$\begin{aligned} F(4) &= \int_{-\infty}^4 f(x') dx' = \\ &= \frac{1}{1,5\sqrt{2\pi}} \int_{-\infty}^4 \exp\left(-\frac{(x' - 5)^2}{2 \cdot 1,5^2}\right) dx' \stackrel{\text{(Computer!)}}{\approx} 0,25 \end{aligned}$$



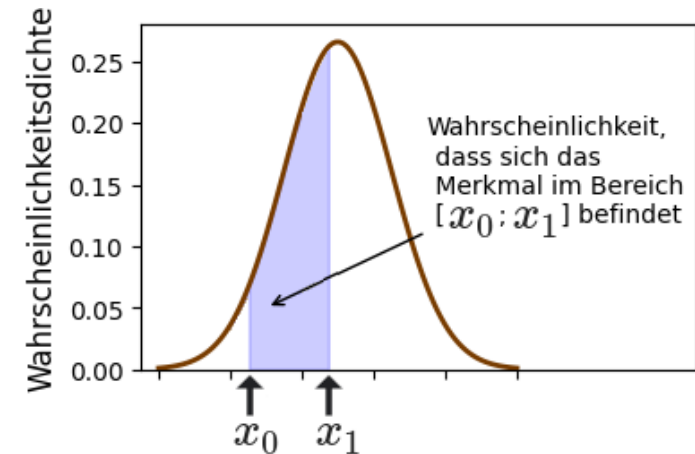
# Verteilungsfunktion

Mithilfe der Verteilungsfunktion, lässt sich nun das Integral

$$P(x_0 < x < x_1) = \int_{x_0}^{x_1} f(x) dx$$

mit dem wir die Fläche zwischen einer Untergrenze  $x_0$  und Obergrenze  $x_1$  berechnen, auch folgendermaßen aufstellen:

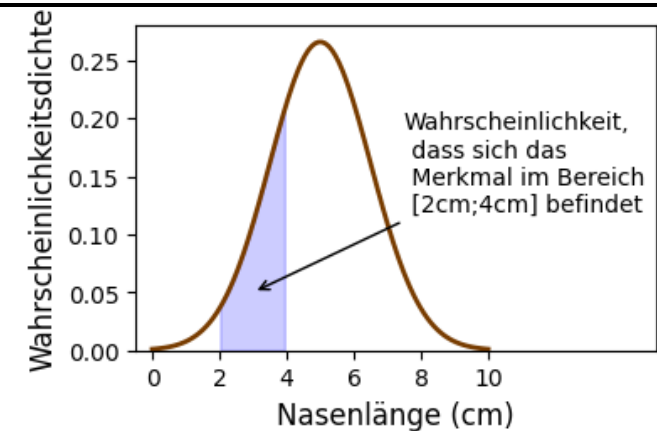
$$P(x_0 < x < x_1) = F(x_1) - F(x_0)$$



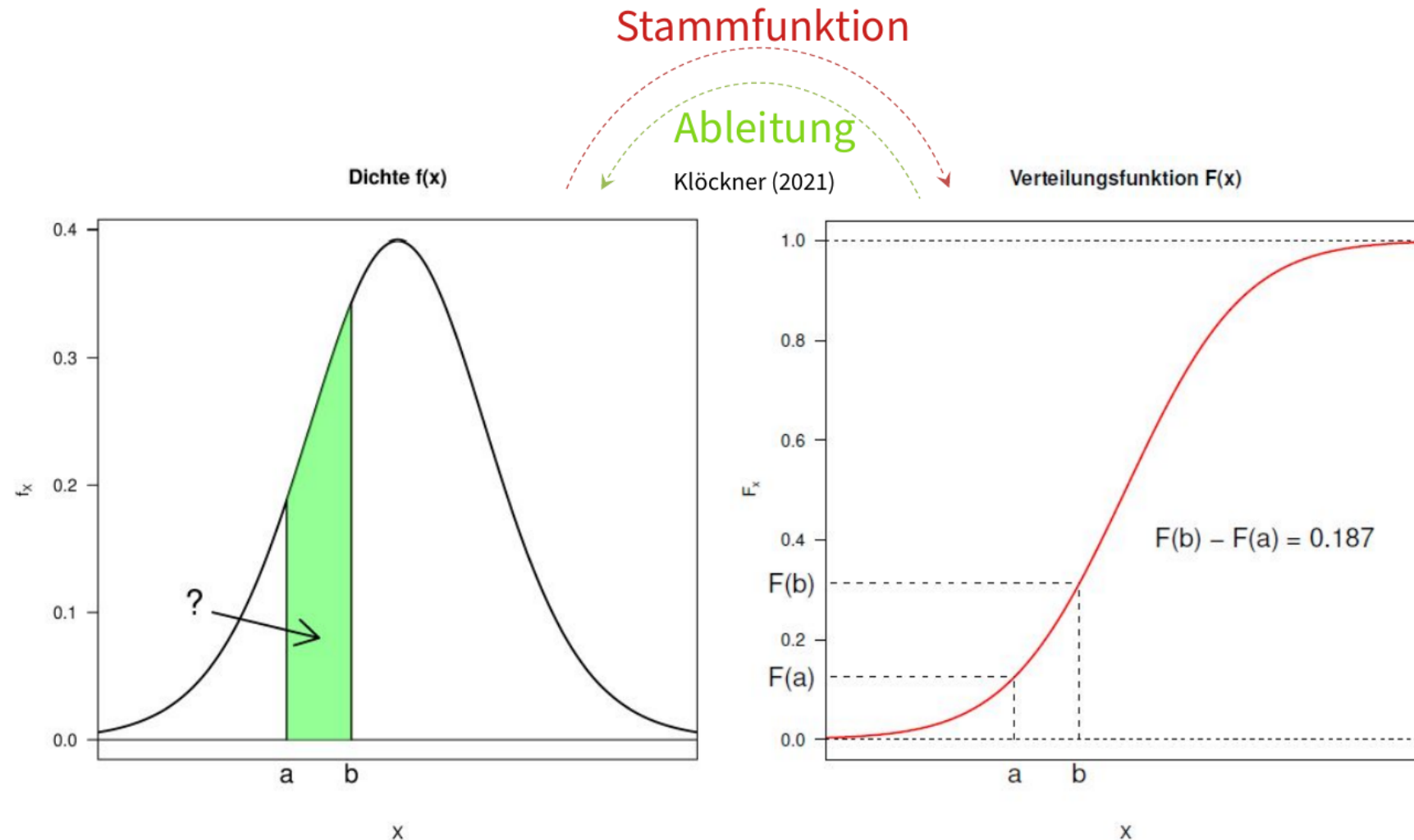
Beispiel

Die eingezeichnete Fläche aus unserem vorherigen Beispiel lässt sich berechnen als:

$$P(2 < x < 4) = F(4) - F(2) \stackrel{(Computer!)}{\approx} 0,23$$



# Verteilungsfunktion und Stammfunktion

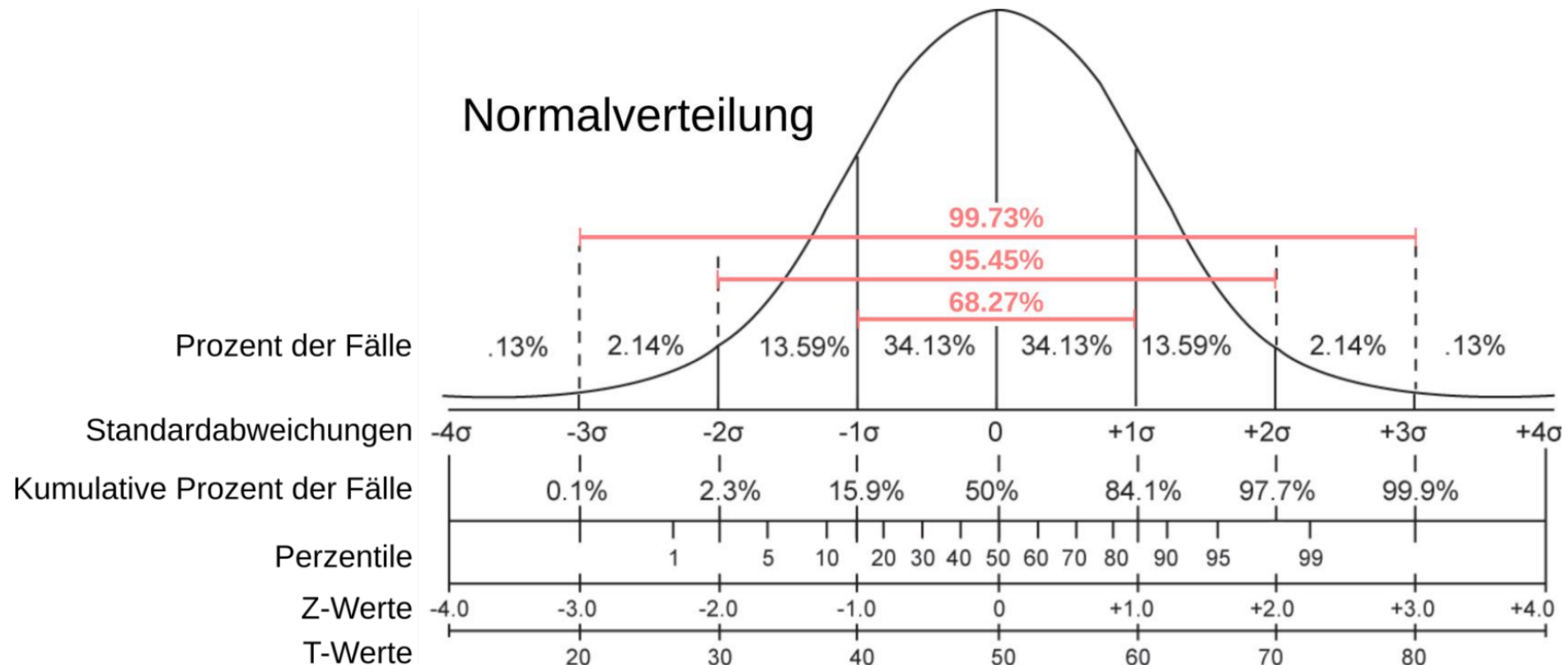


- $F(x)$  ist eine Stammfunktion von  $f(x)$  wenn gilt:  $\frac{dF}{dx} = f(x)$  bzw.  $F(x) = \int_a^x f(x')dx'$ .
- Die Verteilungsfunktion  $F(x)$  entspricht der Stammfunktion  $\int_a^x f(x')dx'$  mit  $a = -\infty$ .

# 68-95-99.7-Prozentregel

Mithilfe der Verteilungsfunktion lassen sich charakteristische Flächeninhalte der Normalverteilung berechnen. Als Faustregel ergibt sich die **68-95-99.7-Prozentregel**:

- Der Bereich Mittelwert  $\pm$  eine Standardabweichung ( $\mu \pm 1\sigma$ ) umfasst **68%** der Daten
- Der Bereich Mittelwert  $\pm$  zwei Standardabweichungen ( $\mu \pm 2\sigma$ ) umfasst **95%** der Daten
- Der Bereich Mittelwert  $\pm$  drei Standardabweichungen ( $\mu \pm 3\sigma$ ) umfasst **99.7%** der Daten



# Vorschau

Im nächsten Schritt kehren wir zurück zur **theoretischen Stichprobenverteilung**. Die Erkenntnisse zur Wahrscheinlichkeitsdichte und Verteilungsfunktion lassen sich auf die theoretische Stichprobenverteilung übertragen und eröffnen so zwei wesentliche Methoden der Inferenzstatistik:

- **Hypothesentestung** bzw. **Signifikanztestung** (u.a. auch Idee des p-Wertes)
- **Konfidenzintervalle** (Verallgemeinerung des Standardfehlers)

