
**Forschungsmethodik:
Interventions- und Evaluationsforschung
theoretisch begründen**

Vorlesung Biostatistik, WS 2026/2027

Dr. Marcus Wagner, IMISE

Vorlesung II am 20.10.2026

Inhaltsverzeichnis

2. Deskriptive Statistik

2.4. Wiederholung

2.5. Gesamtpopulation: metrische Variablen

2.6. Anpassen eines Verteilungsmodells

3. Schließen von der Stichprobe auf die Gesamtpopulation

3.1. Schätzung von Kenngrößen

3.2. Konfidenzintervall: Grundlagen

3.3. Konfidenzintervall: Beispiele

4. Exkurs: Studien als "statistische Experimente"

4.1. Studiendesigns

4.2. Elemente der Studienplanung

Aus Vorlesung I: Erstes Grundkonzept der Statistik

... für Merkmale mit vollständiger Information

- *Deskriptive (beschreibende) Statistik*
- *Merkmale werden immer als Zufallsgrößen betrachtet und in der Terminologie der Wahrscheinlichkeitstheorie beschrieben: Verteilung des Merkmals, relative Häufigkeiten, Verteilungsfunktion, Verteilungsdichte, Mittelwert, Standardabweichung, ...*
- *Mathematik bleibt jedoch im Hintergrund; wir verlassen uns auf Angemessenheit und Widerspruchsfreiheit der Begriffe und benutzen die fertigen Werkzeuge ("Denkzeuge")*
- *Datenreduktion: wir wollen die ursprüngliche Verteilung der Merkmale mit wenigen Begriffen und Kenngrößen beschreiben und darstellen. Achtung: Informationsverlust!*

Aus Vorlesung I: Deskriptive Statistik

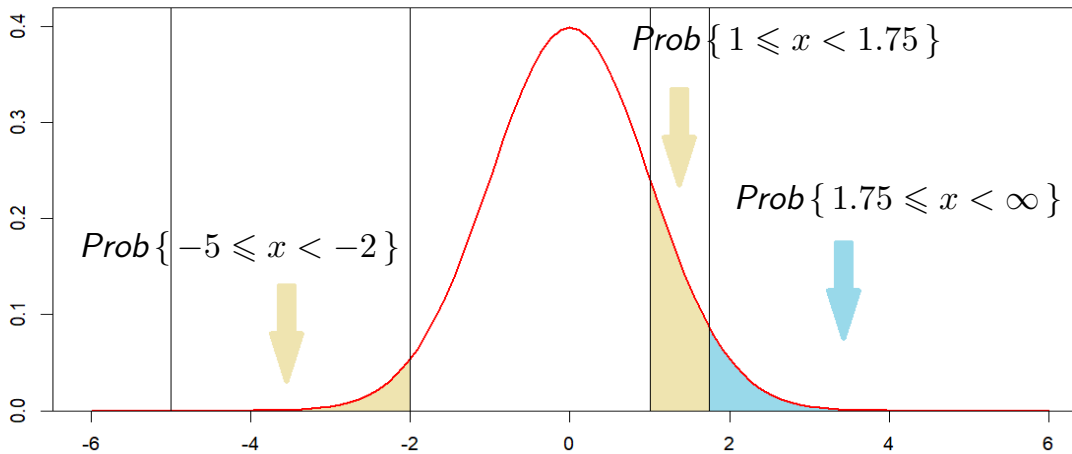
- **Kenngößen für metrische Variablen in einer Stichprobe:** *ergeben sich aus den empirischen Häufigkeiten (sog. diskrete Wahrscheinlichkeitsverteilung)*

	<i>“parametrisch”</i>	<i>“nichtparametrisch”</i>
<i>Definition</i>	<i>aufgrund der Werte</i>	<i>aufgrund der Ränge</i>
<i>Lagemaß</i>	<i>Stichproben-Mittelwert $\hat{\mu}$</i>	<i>Stichproben-Median $\hat{m}$</i>
<i>Streuungsmaße</i>	<i>emp. Standardabweichung $\hat{\sigma}$, (Varianz $\hat{\sigma}^2$, Spannweite $\hat{R}$)</i>	<i>Quartile $\hat{Q}_{25}$ und $\hat{Q}_{75}$, Interquartil-Range IQR</i>
<i>Robustheit gegen Ausreißer</i>	<i>nicht robust</i>	<i>robust geg. wenige Ausreißer</i>

- **Kenngößen für metrische Variablen in der Gesamtpopulation:** *Hier sind neue Berechnungsvorschriften nötig, weil die Merkmale in der Gesamtpopulation nicht mehr mit diskreten, sondern mit stetigen Wahrscheinlichkeitsverteilungen beschrieben werden.*

Stetige Wahrscheinlichkeitsverteilung: wie beschreiben?

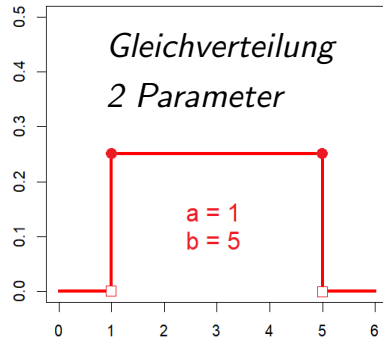
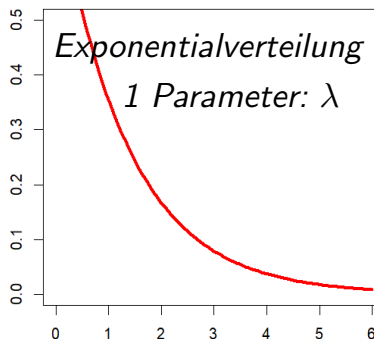
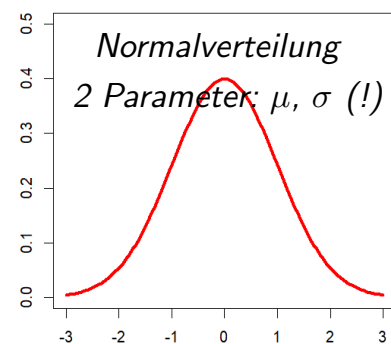
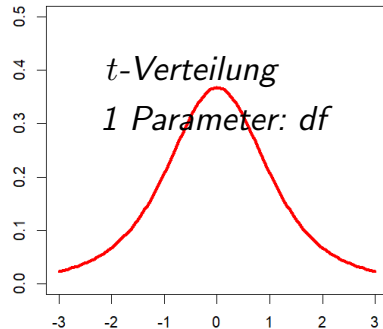
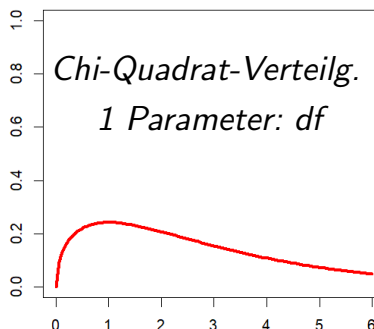
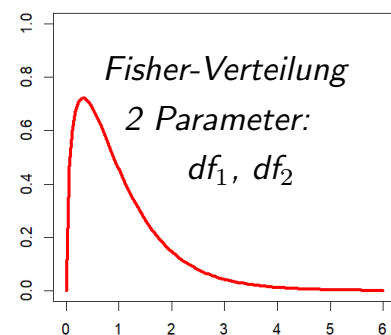
- **Grundsatz:** Alle Informationen über eine stetige Wahrscheinlichkeitsverteilung kommen aus ihrer Verteilungsdichte f .



- **Definition 2.1.:** (Verteilungsdichte) Das ist eine nichtnegative Funktion f , aus der man alle Wahrscheinlichkeiten dafür, daß die metrische Variable x in ein halboffenes Intervall $[a, b)$ fällt, durch Integration erhalten kann:

$$Prob\{a \leq x < b\} = \int_a^b f(x) dx \quad (\text{Wahrscheinlichkeit gleich Fläche unter der Kurve})$$

Stetige, parameterabhängige Verteilungen



Kenngrößen aus der Dichte

- f sei die Verteilungsdichte für eine metrische Variable x in der Gesamtpopulation.
- **Definition 2.2.:** (Mittelwert μ) — Integral über die gesamte reelle Achse:

$$\mu = \int_{-\infty}^{\infty} x \cdot f(x) dx .$$

- **Definition 2.3.:** (Standardabweichung σ) — Integral über die gesamte reelle Achse:

$$\sigma = \sqrt{\int_{-\infty}^{\infty} (x - \mu)^2 \cdot f(x) dx} , \text{ darin ist } \mu \text{ der Mittelwert von } x .$$

- **Definition 2.4.:** (Verteilungsfunktion F) — unbestimmtes Integral der Verteilungsdichte f :

$$F(x_0) = \text{Prob} \{ -\infty \leq x < x_0 \} = \int_{-\infty}^{x_0} f(x) dx .$$

- Diese Integrale sind für alle wichtigen Verteilungen in Abhängigkeit von ihren Parametern vertafelt. (Um die Details der Integration müssen wir uns also nicht kümmern!)

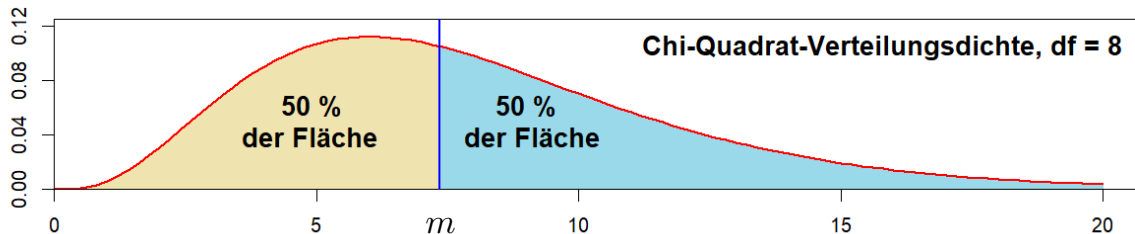
Kenngrößen aus der Dichte: Median

- **Definition 2.5.:** (Median m) Für eine metrische Variable x in der Gesamtpopulation sei die Verteilungsdichte f gegeben. Der Median m der Variablen ist derjenige x -Wert, für den die Fläche unter der Verteilungsdichte halbiert wird.

- **In Zahlen:** Der Median m von x ist die Lösung der folgenden Integralgleichung:

$$\text{Prob}\{-\infty \leq x < m\} = F(m) = \int_{-\infty}^m f(x) dx = 0.5.$$

- **Beispiel 2.6.:** Median einer Chi-Quadrat-Verteilung

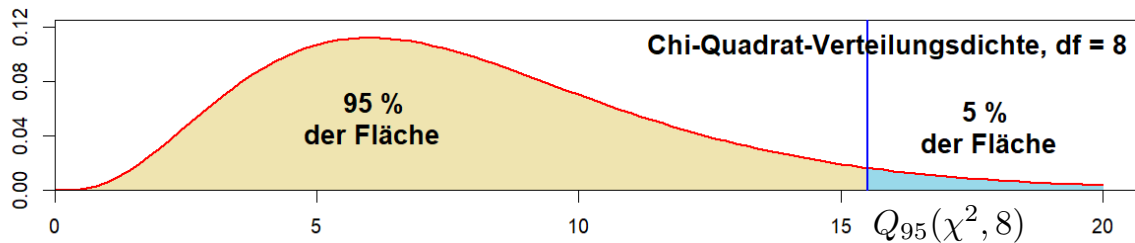


Kenngrößen aus der Dichte: Quantile

- **Definition 2.7.:** (beliebiges p -Quantil $Q_p(f)$) Für eine metrische Variable x in der Gesamtpopulation sei die Verteilungsdichte f gegeben. Das p -Quantil $Q_p(f)$, $0 < p < 100$, ist derjenige x -Wert, der die Fläche unter der Verteilungsdichte so aufteilt, daß p Prozent der Gesamtfläche links von $Q_p(f)$ liegen, und die restlichen $(100 - p)$ Prozent der Gesamtfläche rechts von $Q_p(f)$ liegen.
- **In Zahlen:** Das Quantil $Q_p(f)$ von x ist die Lösung der folgenden Integralgleichung:

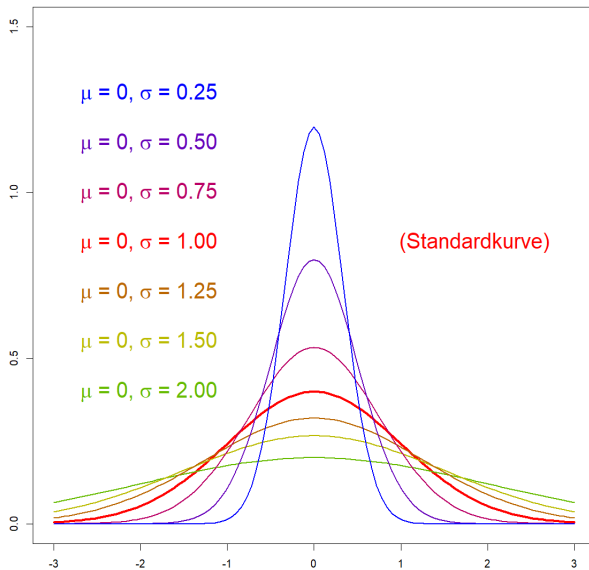
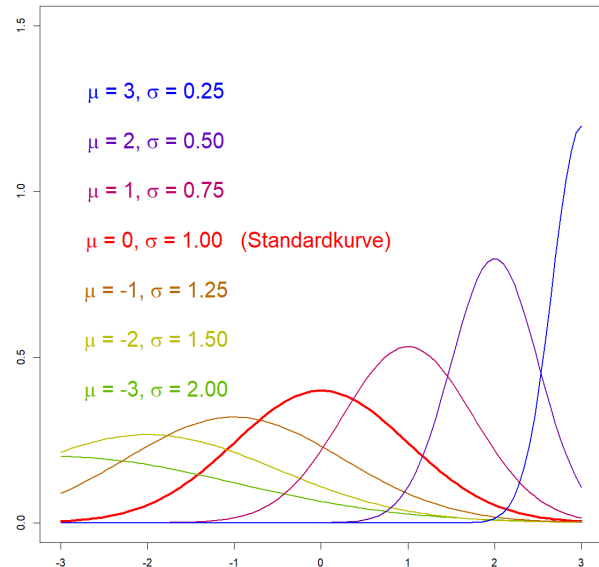
$$\text{Prob}\{-\infty \leq x < Q_p(f)\} = F(Q_p(f)) = \int_{-\infty}^{Q_p(f)} f(x) dx = p/100.$$

- **Beispiel 2.8.:** 95-%-Quantil einer Chi-Quadrat-Verteilung



Parameter-Abhängigkeit der Normalverteilung

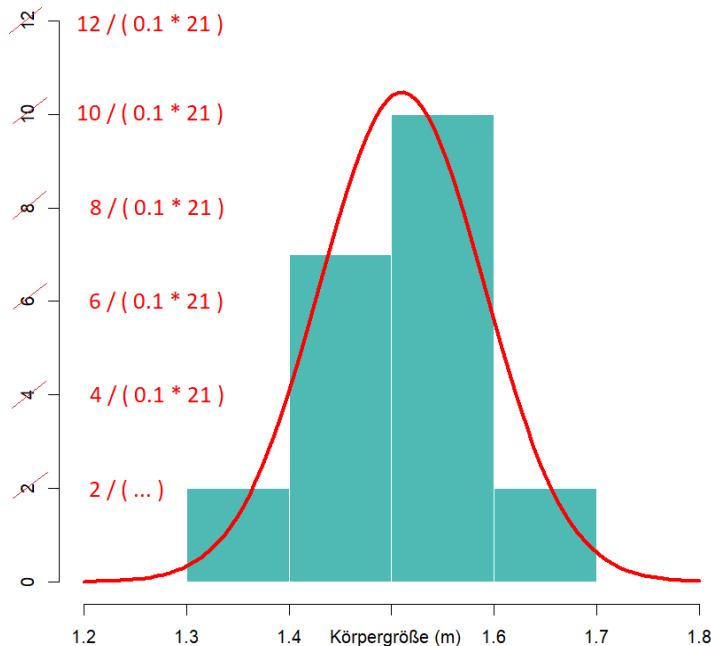
- **“Kurvendiskussion”**: Bei der Normalverteilung hängt die Gestalt der Verteilungsdichte unmittelbar vom Mittelwert μ und der Standardabweichung σ ab.



- μ bestimmt Position der Symmetrieachse / σ bestimmt Steilheit der Glockenkurve

Anpassen ans Histogramm

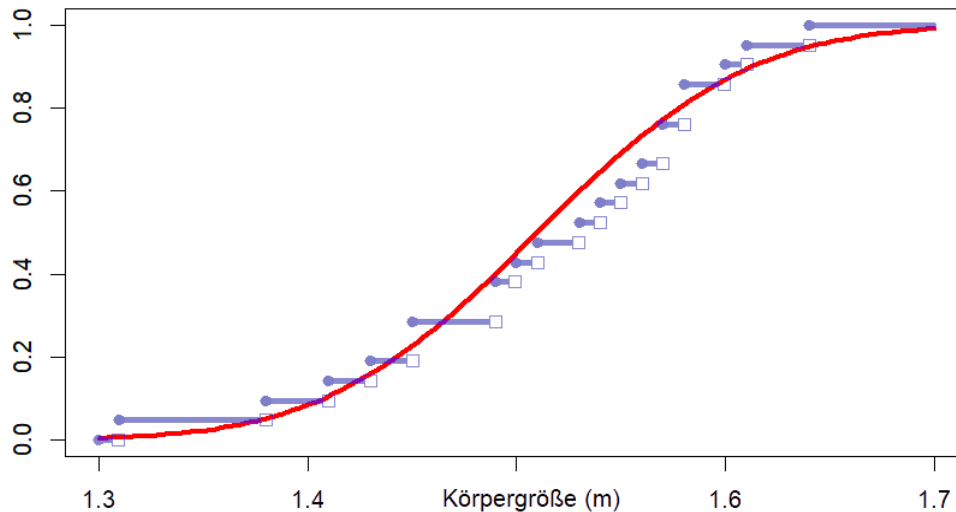
- *Beispiel 1.15.: Approximation fürs Histogramm durch die Verteilungsdichte einer Normalverteilung $f(x, \mu, \sigma)$*



- *Skalierung der y-Achse auf relative statt absolute Häufigkeiten und Breite der Balken (Division durch 0.1 und 21): Fläche des Histogramms wird auf Eins normiert*
- *2 Parameter für Normalverteilung übernehmen:*
 $\mu \approx \hat{\mu} = 1.51, \sigma \approx \hat{\sigma} = 0.08$
- *Ergebnis: angepasste Verteilungsdichte $f(x, 1.51, 0.08)$*

Anpassen an die empirische Verteilungsfunktion

- *Beispiel 1.15.: Approximation für die empirische Verteilungsfunktion $\hat{F}(x)$ durch die Verteilungsfunktion $F(x, \mu, \sigma)$ einer Normalverteilung*



- *2 Parameter für Normalverteilung: $\mu = 1.51$, $\sigma = 0.08$; keine weitere Skalierung nötig*
- *Ergebnis: angepaßte Verteilungsfunktion $F(x, 1.51, 0.08)$*

Gesamtpopulation und Stichprobe

- *Kenngößen der Stichprobe als Schätzungen für die Kenngößen der Gesamtpopulation*

Gesamtpopulation $\mathcal{P}$	Stichprobe $\mathcal{S}$	Definitionen
Gesamtumfang $N(\mathcal{P})$	Stichproben-Umfang $N(\mathcal{S}) = N$	
metrische Variable x	metrische Variable x	identisch
Mittelwert μ	Stichproben-Mittelwert $\hat{\mu}$	2.2. / 1.16.
Standardabweichung σ	empirische Standardabweichung $\hat{\sigma}$	2.3. / 1.17.
Median m	Stichproben-Median $\hat{m}$	2.5. / 1.19.
Verteilungsfunktion F	empirische Verteilungsfunktion $\hat{F}$	2.4. / 1.22.

- **Entscheidende Frage:** *Wie genau sind diese Schätzungen?*
- **Zitat aus Vorlesung 1:** *“Alle Schlüsse von der Stichprobe auf die Merkmalsverteilung in der Gesamtpopulation sind mit prinzipieller, unvermeidlicher Unsicherheit behaftet. Diese Unsicherheit können wir jedoch zahlenmäßig beschreiben.”*

Verteilung der Stichproben-Mittelwerte

- **Idee:** Ziehe aus der Gesamtpopulation $\mathcal{P}$ immer wieder (unabhängig voneinander, mit Zurücklegen) neue Stichproben $\mathcal{S}^{(1)}, \mathcal{S}^{(2)}, \mathcal{S}^{(3)}, \dots$, alle vom gleichen Umfang N , und bilde dazu die Stichproben-Mittelwerte $\hat{\mu}^{(1)}, \hat{\mu}^{(2)}, \hat{\mu}^{(3)}, \dots$. Nun fassen wir die Stichproben-Mittelwerte selbst als eine neue metrische Variable in $\mathcal{P}$ auf.

- **Frage:** Wie sind die Stichproben-Mittelwerte verteilt?

- **Antwort** aus der Wahrscheinlichkeitstheorie:

Lehrsatz 2.9.: (Verteilung der Stichproben-Mittelwerte) Eine metrische Variable x in der Gesamtpopulation $\mathcal{P}$ möge den Mittelwert μ und die Standardabweichung σ besitzen. Unabhängig davon, auf welche Weise x in $\mathcal{P}$ verteilt ist, sind die Stichproben-Mittelwerte dieser Variablen (für unabhängige Stichproben vom gleichen Umfang $N \geq 30$) in sehr guter Näherung normalverteilt, und zwar mit Mittelwert μ und Standardabweichung $\sigma/\sqrt{N}$.

- Mit Hilfe dieser Aussage können wir die Abweichung der Mittelwertschätzung $\hat{\mu}$ vom wahren Mittelwert μ zahlenmäßig erfassen.

Konfidenzintervall für den Stichproben-Mittelwert

- Die Stichproben-Mittelwerte sind normalverteilt mit Parametern μ und $\sigma/\sqrt{N}$: 95% aller $\hat{\mu}$ -Werte liegen im Intervall $[Q_{2.5}(\mathcal{N}), Q_{97.5}(\mathcal{N})]$ mit Mittelpunkt μ .

⇒ (i) das Intervall hat die Darstellung

$$\left[\mu - \frac{Q_{97.5}(\mathcal{N}) - Q_{2.5}(\mathcal{N})}{2}, \mu + \frac{Q_{97.5}(\mathcal{N}) - Q_{2.5}(\mathcal{N})}{2} \right] \text{ mit Mittelpunkt } \mu,$$


⇒ (ii) ein einzelner Stichproben-Mittelwert $\hat{\mu}$ fällt mit einer Wahrscheinlichkeit von 95% in das Intervall

$$\left[\mu - \frac{Q_{97.5}(\mathcal{N}) - Q_{2.5}(\mathcal{N})}{2}, \mu + \frac{Q_{97.5}(\mathcal{N}) - Q_{2.5}(\mathcal{N})}{2} \right] \text{ mit Mittelpunkt } \mu,$$


⇒ (iii) der wahre Mittelwert μ fällt mit einer Wahrscheinlichkeit von 95% in das verschobene Intervall

$$\left[\hat{\mu} - \frac{Q_{97.5}(\mathcal{N}) - Q_{2.5}(\mathcal{N})}{2}, \hat{\mu} + \frac{Q_{97.5}(\mathcal{N}) - Q_{2.5}(\mathcal{N})}{2} \right] \text{ mit Mittelpunkt } \hat{\mu}!$$


Konfidenzintervall für den Stichproben-Mittelwert (II)

• Die 2.5%- und 97.5%-Quantile zur Normalverteilung $\mathcal{N}$ mit Parametern μ und $\sigma/\sqrt{N}$ sind bekannt: $Q_{2.5}(\mathcal{N}) = \mu - 1.96 \cdot \sigma/\sqrt{N}$, $Q_{97.5}(\mathcal{N}) = \mu + 1.96 \cdot \sigma/\sqrt{N}$.

• **Definition 2.10.:** (95%-Konfidenzintervall für den Stichproben-Mittelwert) Für eine metrische Variable x in der Gesamtpopulation $\mathcal{P}$ sei eine Stichprobe vom Umfang N mit Stichproben-Mittelwert $\hat{\mu}$ gegeben. Dann erklären wir das 95%-Konfidenzintervall für $\hat{\mu}$ durch

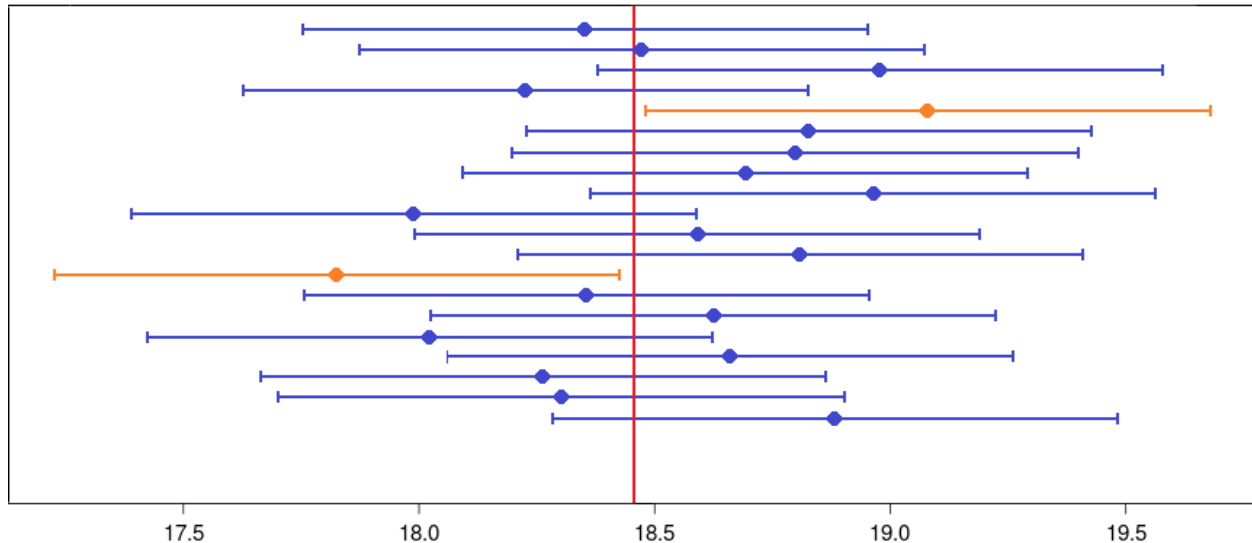
$$\left[\hat{\mu} - \frac{1.96 \cdot \sigma}{\sqrt{N}}, \hat{\mu} + \frac{1.96 \cdot \sigma}{\sqrt{N}} \right],$$

worin σ die Standardabweichung von x in $\mathcal{P}$ ist.

• **Interpretation (“in the long run”):** Man stellt sich vor, daß das Ziehen der Stichprobe vom Umfang N unendlich oft wiederholt werden kann. Dann überdecken die 95%-Konfidenzintervalle für die jeweiligen Stichproben-Mittelwerte in 95% aller Fälle den (unbekannten) wahren Mittelwert μ der Variablen x in der Gesamtpopulation.

Konfidenzintervall für den Stichproben-Mittelwert (III)

- **Beispiel 2.11.:** *“Boston Housing Dataset”, metrische Variable x : durchschnittliche Klassenstärke im Stadtbezirk, $N(\mathcal{P}) = 506$, $\mu = 18.46$, $\sigma = 2.16$*



- 20 Stichproben mit $N = 50$; von 20 zugehörigen 95%-Konfidenzintervallen für die Stichproben-Mittelwerte überdecken 18 Intervalle den wahren Mittelwert μ in $\mathcal{P}$

Konfidenzintervall: Zusätze und Verallgemeinerungen

• **Zusatz zu Definition 2.10.:** Wenn die Stichprobe groß genug ist ($N \geq 30$), darf bei der Bildung des 95%-Konfidenzintervalls anstelle der (möglicherweise unbekannten) wahren Standardabweichung σ die empirische Standardabweichung $\hat{\sigma}$ benutzt werden.

• **Konfidenzintervalle zu beliebigen Prozentzahlen:** Zum Beispiel lautet das 90%-Konfidenzintervall für den Stichproben-Mittelwert $\hat{\mu}$:

$$\left[\hat{\mu} - \frac{Q_{95}(\mathcal{N}) - Q_5(\mathcal{N})}{2}, \hat{\mu} + \frac{Q_{95}(\mathcal{N}) - Q_5(\mathcal{N})}{2} \right] = \left[\hat{\mu} - \frac{1.645 \cdot \sigma}{\sqrt{N}}, \hat{\mu} + \frac{1.645 \cdot \sigma}{\sqrt{N}} \right],$$

und allgemein das p -%-Konfidenzintervall für den Stichproben-Mittelwert $\hat{\mu}$:

$$\left[\hat{\mu} - \frac{Q_{(100-p/2)}(\mathcal{N}) - Q_{p/2}(\mathcal{N})}{2}, \hat{\mu} + \frac{Q_{(100-p/2)}(\mathcal{N}) - Q_{p/2}(\mathcal{N})}{2} \right].$$

• **Interpretation (“in the long run”):** Wird das Ziehen der Stichprobe vom Umfang N unendlich oft wiederholt, so überdecken die 90%-Konfidenzintervalle (p -Prozent-Konfidenzintervalle) für die jeweiligen Stichproben-Mittelwerte in 90% aller Fälle (p % aller Fälle) den (unbekannten) wahren Mittelwert μ der Variablen x in der Gesamtpopulation.

Konfidenzintervalle bei wachsendem Stichproben-Umfang

- **Beispiel 2.12.:** BMI-Messung in der LIFE-ADULT-Studie (Baseline), vergleiche Beispiel 1.3.: Wir ziehen drei "Stichproben aus der Stichprobe" und bilden drei 95%-Konfidenzintervalle zu den Stichproben-Mittelwerten.

$\mathcal{S}^{(1)}$ mit $N = 200$, $\hat{\mu}^{(1)} = 27.10$, $\hat{\sigma}^{(1)} = 5.26$:

$$\mathcal{I}^{(1)} = \left[\hat{\mu}^{(1)} - 1.96 \cdot \hat{\sigma}^{(1)} / \sqrt{200}, \hat{\mu}^{(1)} + 1.96 \cdot \hat{\sigma}^{(1)} / \sqrt{200} \right] = [26.37, 27.83].$$

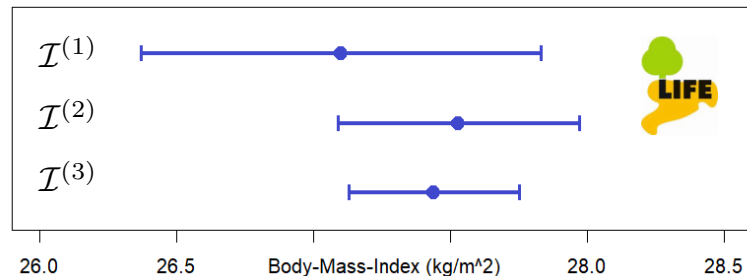
$\mathcal{S}^{(2)}$ mit $N = 500$, $\hat{\mu}^{(2)} = 27.53$, $\hat{\sigma}^{(2)} = 5.03$:

$$\mathcal{I}^{(2)} = \left[\hat{\mu}^{(2)} - 1.96 \cdot \hat{\sigma}^{(2)} / \sqrt{500}, \hat{\mu}^{(2)} + 1.96 \cdot \hat{\sigma}^{(2)} / \sqrt{500} \right] = [27.09, 27.97].$$

$\mathcal{S}^{(3)}$ mit $N = 1000$, $\hat{\mu}^{(3)} = 27.44$, $\hat{\sigma}^{(3)} = 5.07$:

$$\mathcal{I}^{(3)} = \left[\hat{\mu}^{(3)} - 1.96 \cdot \hat{\sigma}^{(3)} / \sqrt{1000}, \hat{\mu}^{(3)} + 1.96 \cdot \hat{\sigma}^{(3)} / \sqrt{1000} \right] = [27.13, 27.75].$$

- Mit wachsendem Stichproben-Umfang N werden die 95%-Konfidenzintervalle (gesetzmäßig) immer enger, sind jedoch nicht ineinander verschachtelt.



Konfidenzintervalle zu abnehmenden Prozentzahlen

- **Beispiel 2.13.:** (vergleiche Beispiele 1.3. und 2.12.) Zum Stichproben-Mittelwert $\hat{\mu}^{(1)}$ für die Stichprobe $\mathcal{S}^{(1)}$ aus dem vorigen Beispiel bilden wir das 95-%-, das 90-%- und das 85-%-Konfidenzintervall.

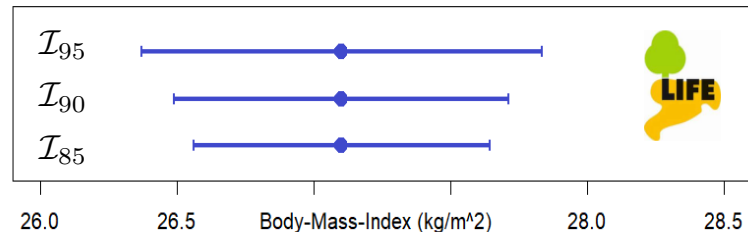
$\mathcal{S}^{(1)}$ mit $N = 200$, $\hat{\mu}^{(1)} = 27.10$, $\hat{\sigma}^{(1)} = 5.26$:

$$\mathcal{I}_{85} = \left[\hat{\mu}^{(1)} - 1.440 \cdot \hat{\sigma}^{(1)} / \sqrt{200}, \hat{\mu}^{(1)} + 1.440 \cdot \hat{\sigma}^{(1)} / \sqrt{200} \right] = [26.56, 27.64] .$$

$$\mathcal{I}_{90} = \left[\hat{\mu}^{(1)} - 1.645 \cdot \hat{\sigma}^{(1)} / \sqrt{200}, \hat{\mu}^{(1)} + 1.645 \cdot \hat{\sigma}^{(1)} / \sqrt{200} \right] = [26.49, 27.71] ;$$

$$\mathcal{I}_{95} = \left[\hat{\mu}^{(1)} - 1.960 \cdot \hat{\sigma}^{(1)} / \sqrt{200}, \hat{\mu}^{(1)} + 1.960 \cdot \hat{\sigma}^{(1)} / \sqrt{200} \right] = [26.37, 27.83] ;$$

- Mit abnehmender Prozentzahl p werden die p -%-Konfidenzintervalle (gesetzmäßig) immer enger und sind dabei ineinander verschachtelt.



Konfidenzintervalle zu anderen Kenngrößen

- **Grundprinzip:** Wenn man in einer Stichprobe eine Kenngröße $\hat{k}$ ermittelt und damit den (unbekannten) Wert der Kenngröße k in der Gesamtpopulation schätzt, kann man (fast) immer ein p -%-Konfidenzintervall für $\hat{k}$ berechnen. Gleiche Interpretation wie bisher: “In the long run” überdecken p % dieser Intervalle den wahren Wert k .
- **Rechenvorschrift:** Die Formeln fürs Konfidenzintervall hängen davon ab, wie das Gegenstück zu Lehrsatz 2.9. für $\hat{k}$ und k aussieht: Welcher Verteilung unterliegen die Kenngrößen $\hat{k}$, wenn man immer wieder unabhängige Stichproben vom Umfang N zieht?
- **Definition 2.14.:** (95-%-Konfidenzintervall für die relative Häufigkeit) Für eine kategoriale, binäre Variable x in der Gesamtpopulation $\mathcal{P}$ sei eine Stichprobe vom Umfang N gegeben, in der $x = \text{“TRUE”}$ mit der relativen Häufigkeit $0 < \hat{p} < 1$ auftritt. Es gelte $\hat{p} \cdot (1 - \hat{p}) \cdot N \geq 9$. Dann erklären wir das 95-%-Konfidenzintervall für $\hat{p}$ durch

$$\left[\hat{p} - 1.96 \cdot \sqrt{\frac{\hat{p} \cdot (1 - \hat{p})}{N}}, \hat{p} + 1.96 \cdot \sqrt{\frac{\hat{p} \cdot (1 - \hat{p})}{N}} \right].$$

Nochmals der Body-Mass-Index

- **Zurück zu Beispiel 1.3.: LIFE-ADULT-Studie (Baseline):**

Gesamtzahl der Probanden mit BMI-Messung: 10 289, davon Anzahl der Probanden mit $BMI \geq 25$: 6 716, das sind 65.3 Prozent. Gesucht ist das zugehörige 95%-Konfidenzintervall.

- Die Eigenschaft " $BMI \geq 25$ " ist eine kategoriale, binäre Variable x . Dafür haben wir eine Stichprobe S mit $N = 10\,289$ und relativer Häufigkeit $\hat{p} = 6\,716 / 10\,289 = 0.653$ für $x = \text{"TRUE"}$.

- Test der Voraussetzung: $\hat{p} \cdot (1 - \hat{p}) \cdot N = 0.653 \cdot 0.347 \cdot 10\,289 = 2331.395 \geq 9$

- Also lautet das 95%-Konfidenzintervall für $\hat{p}$:

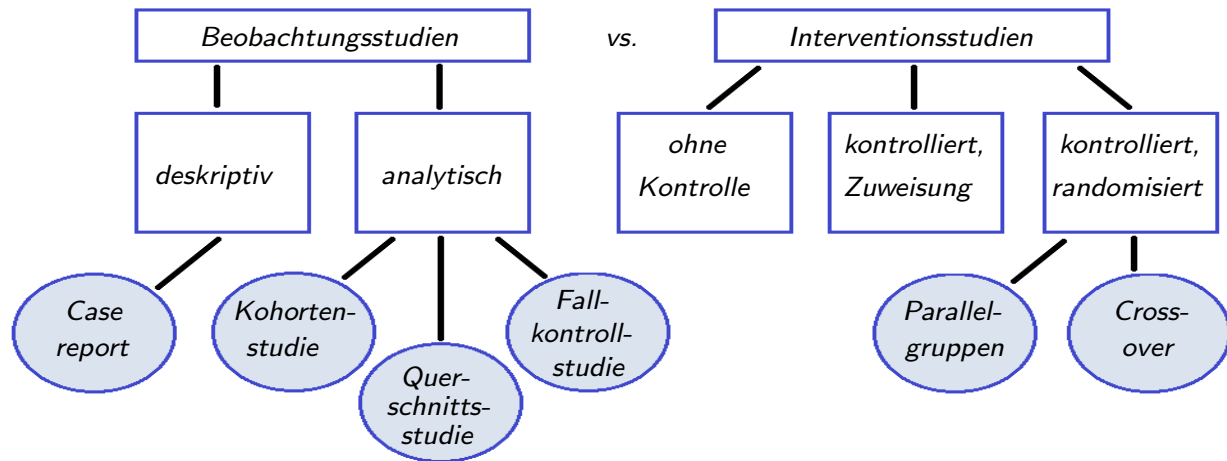
$$\left[\hat{p} - 1.96 \cdot \sqrt{\frac{\hat{p} \cdot (1 - \hat{p})}{10\,289}}, \hat{p} + 1.96 \cdot \sqrt{\frac{\hat{p} \cdot (1 - \hat{p})}{10\,289}} \right] = [0.644, 0.662],$$

das entspricht [64.4 Prozent , 66.2 Prozent].

- **Konfidenzintervalle für weitere Kenngrößen:** siehe Anmerkungen zur Vorlesung

Studien als “statistische Experimente”

- **Grundlegende Studiendesigns**



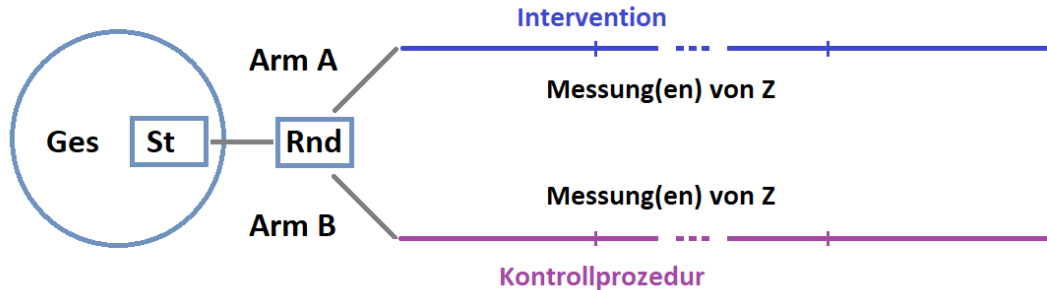
- *Kontrollierte Studien können offen oder verblindet sein (einfach, zweifach, dreifach).*
- *Bei der Planung und Auswertung einer Studie werden i.a. alle vier Grundkonzepte der Statistik benötigt.*

Grundlegende Studiendesigns (I)

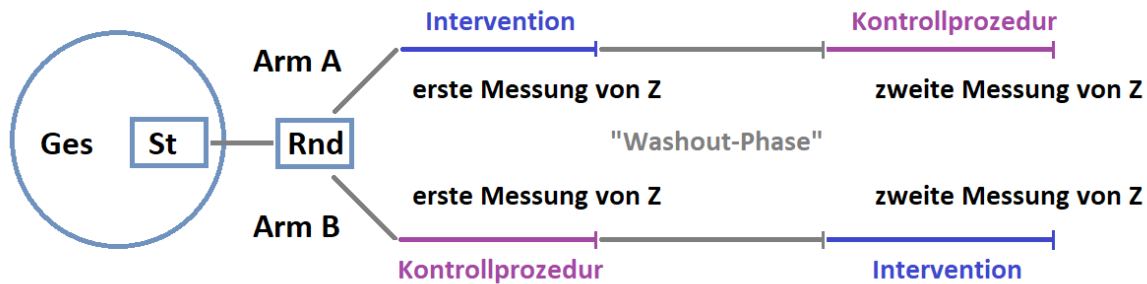
- **Querschnittsstudie:** *Aus der Gesamtpopulation wird eine möglichst repräsentative Stichprobe ausgewählt. Das Zielmerkmal und die Begleitmerkmale ("Expositionen") werden zu einem einzigen Zeitpunkt als "Momentaufnahme" bestimmt.*
- **Kohortenstudie:** *Aus der Gesamtpopulation wird als Stichprobe eine sog. Kohorte ausgewählt: Personen, die sich in ähnlichen zeitlichen oder örtlichen Lebensumständen befinden (gleiches Geburtsjahr, gleiches Schuljahr, gleicher Wohnort, ...). Zielmerkmal und Begleitmerkmale werden normalerweise zu mehreren aufeinanderfolgenden Zeitpunkten bestimmt ("prospektives, longitudinales Design").*
- **Fallkontrollstudie:** *Retrospektives Design: Die verfügbaren Probanden werden nach einem Ja-Nein-Begleitmerkmal sortiert. Jedem Probanden der Ja-Gruppe ("Cases") wird ein Proband der Nein-Gruppe ("Controls") fest zugeordnet, der sich in allen anderen Begleitmerkmalen möglichst wenig von dem betreffenden Case-Probanden unterscheidet ("Matching"). Das Zielmerkmal wird in beiden Gruppen bestimmt; die statistische Auswertung muß die feste Paar-Zuordnung der Probanden berücksichtigen.*

Grundlegende Studiendesigns (II)

- *Randomisierte Interventionsstudie, Parallelgruppendesign (vgl. Beispiel 2.15. unten)*



- *Randomisierte Interventionsstudie, Crossover-Design*



Elemente der Studienplanung: Vom Problem zur Lösung

Wie wird ein “statistisches Experiment” geplant?

(1) Humanwissenschaftliche Fragestellung und Studienidee

(2a) Praktische Planung: umfaßt z.B.

- *Zielgröße und deren Messung (“primärer Endpunkt”)*
- *Studiendesign (z.B. Anzahl der “Arme”)*
- *Studienmaßnahmen (“Intervention”)*
- *zahlreiche ethische und juristische Fragen*

(2b) Statistische Planung: umfaßt z.B.

- *Übersetzung der Frage bzw. Hypothese in ein mathematisch-statistisches Modell*
- *Zielmerkmal und wesentliche Einflußfaktoren (“Kovariaten”)*
- *notwendiger Mindestumfang der Stichproben (“Fallzahlplanung”)*

Vom Problem zur Lösung (II)

(3) Durchführung:

- *Rekrutierung und ggf. Randomisierung der Probanden, d.h. praktisches Ziehen der Stichprobe(n)*
- *Studienintervention*
- *Erfassung der Daten, laufendes Monitoring*

(4) Auswertung der Daten:

- *Datenbereinigung*
- *eigentliche statistische Analyse, z.B. ein Hypothesentest*
- *Darstellung und korrekte Visualisierung der Ergebnisse*

(5) Interpretation der Ergebnisse im Kontext des jeweiligen Fachgebietes

Vorbild: *Orientierung am vergleichsweise hohen Standard klinischer Studien*

Beispiel Studienplanung: ausgeweiteter Sportunterricht

Beispiel 2.15. “Schülersportstudie” [WALTHER ET AL. 2011]

- (1) *Studienidee und Fragestellung: Vorgabe im Lehrplan sind zwei Sportstunden pro Schulwoche. Würde sich eine Ausweitung des Sportunterrichts auf fünf Sportstunden pro Schulwoche (also täglich) positiv auf die Fitneß der Schüler auswirken?*
- (2a) *Praktische Hauptfrage: Wie kann man Fitneß quantifizieren?*



- *Spiroergometrischer Test:*
Person kommt aufs Laufband, die Belastung wird phasenweise gesteigert, bis man außer Atem kommt. Die Sauerstoffaufnahme wird mit Spirometer kontrolliert.
Objektive Meßgröße ist die maximale O_2 -Aufnahme, noch aufs Körpergewicht normiert (Einheit: $ml / (min \cdot kg)$): wer fitter ist, atmet tiefer.

Beispiel Studienplanung (II)

Studiendesign (2a)

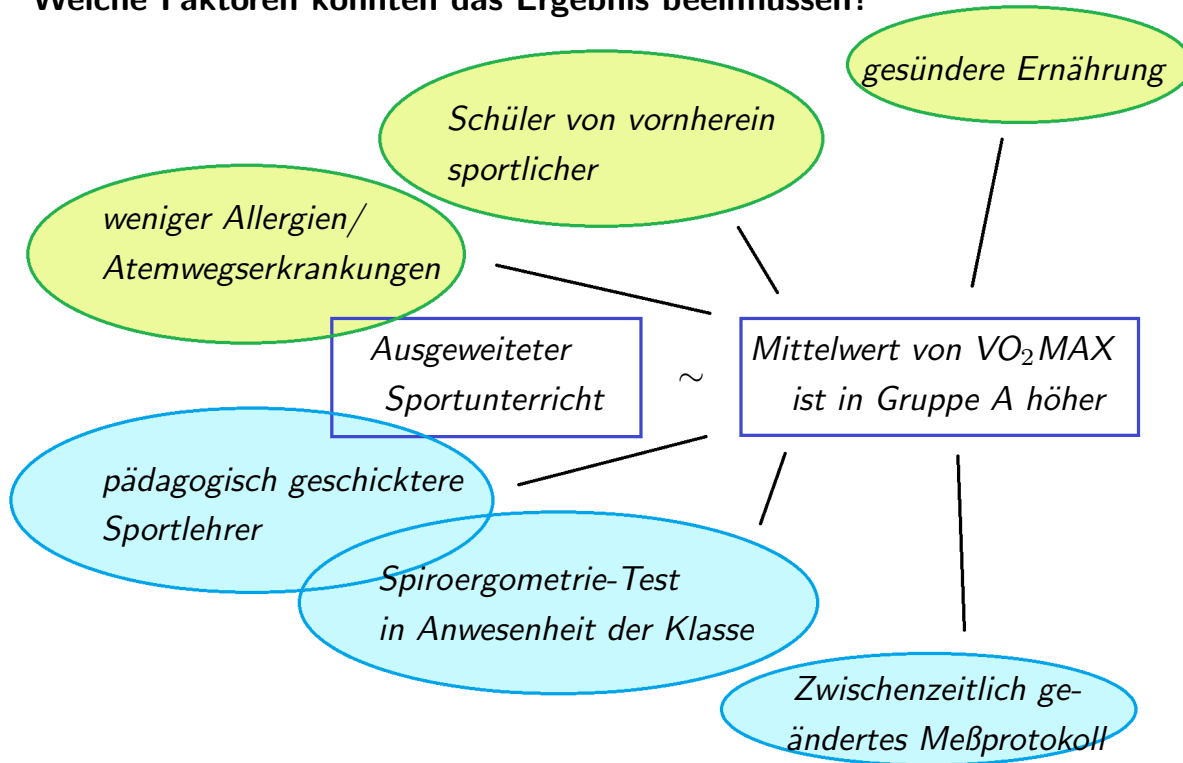
- zufällige Zuordnung von Schülern zur Interventions- (A) oder Kontrollgruppe (B)
- Maßnahmen: zwei Schuljahre lang fünf Sportstunden pro Woche (A) oder zwei Sportstunden pro Woche (B)
- Primärer Endpunkt: maximale O_2 -Aufnahme $VO_2\text{MAX}$, aufs Körpergewicht normiert, Zuwachs gemessen nach zwei Jahren

Ein Gedankenexperiment (2a)

- Angenommen, wir beobachten beim primären Endpunkt einen Gruppenunterschied, z.B. erhöhten Mittelwert von $VO_2\text{MAX}$ in der Gruppe A.
- Wunsch-Interpretation: Ausgeweiteter Sportunterricht steigert die Fitneß der Schüler
- Wissenschaftliche Integrität verlangt jedoch, möglichst alle wesentlichen Faktoren zu berücksichtigen, die das Ergebnis beeinflussen könnten. Welche sind das?

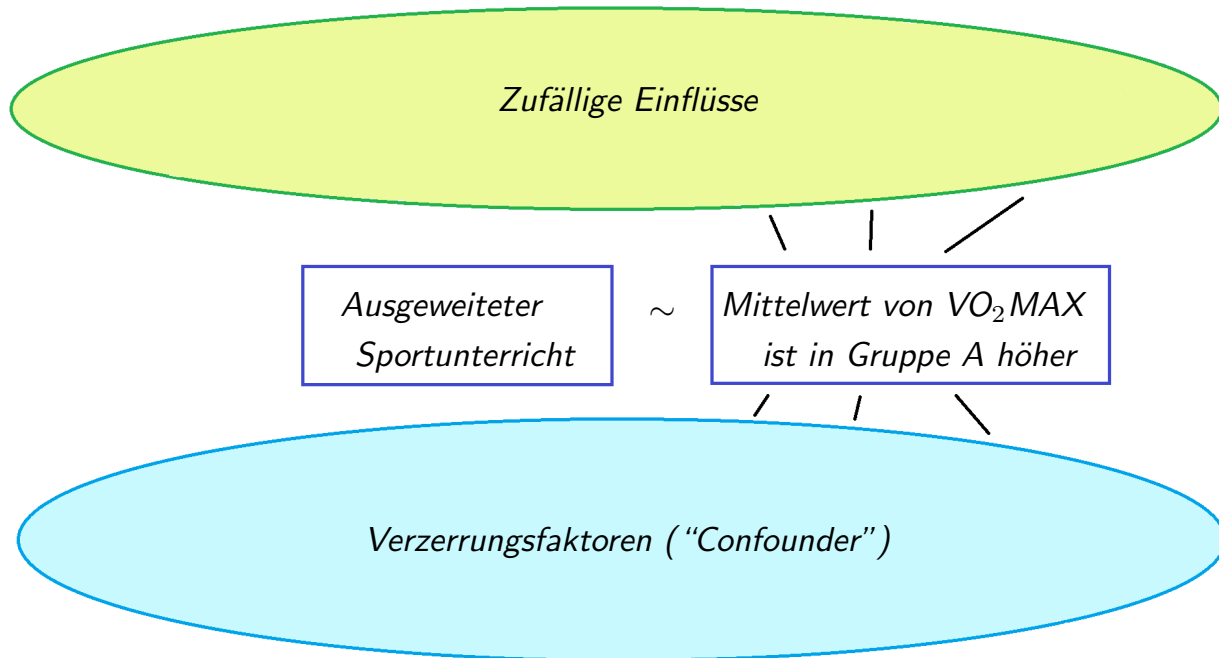
Beispiel Studienplanung (III)

Welche Faktoren könnten das Ergebnis beeinflussen?



Beispiel Studienplanung (III)

Welche Faktoren könnten das Ergebnis beeinflussen?



Beispiel Studienplanung (IV)

Wie behandeln wir zufällige Einflüsse?

- **Randomisierung** (2a), (2b)

Zufall als Helfer: zufällige Zuordnung zu Interventions- oder Kontrollgruppe erzeugt annähernd gleiche Ausgangssituation für beide Gruppen

- **Fallzahl** (2b)

beide Gruppen als Stichproben müssen einerseits genug Variation aufweisen und andererseits genug Information enthalten

beides zusammen $\Rightarrow$ Strukturgleichheit

- **Statistische Auswertung** (2b), (4)

— *Vorgehen nach Grundkonzept 3 und 4: Hypothesentest, Modellgleichung für Einflüsse der Gruppenzuordnung und der wichtigsten Kovariaten auf den primären Endpunkt*

— *prinzipielle Unsicherheit der Auswertung kann zahlenmäßig beschrieben werden*

Beispiel Studienplanung (V)

Wie schalten wir Confounder aus?

- **Sorgfältige Planung und Durchführung der Studie** (2a), (3)

sollte absichern:

⇒ *Behandlungsgleichheit*

⇒ *Beobachtungsgleichheit*

⇒ *Auswertungsgleichheit*

- **Statistische Auswertung** (2b), (4)

Modelle auf mögliche Verzerrungsfaktoren adjustieren

Fazit: *Mit prospektiven, randomisierten, kontrollierten Interventionsstudien hat man ein methodisches Werkzeug geschaffen, das Verzerrungsfaktoren minimiert.*

Zum Schluß: Was wurde realisiert?

- “Cluster-Randomisierung” (klassenweise) $\implies$ Balance der Merkmale prüfen!

Merkmal	Gruppe A	Gruppe B
Anzahl Teilnehmer	$N = 142$ (6 Klassen)	$N = 90$ (5 Klassen)
Anteil Jungen	53 %	49 %
Alter (Jahre)	11.6 ± 0.6	11.7 ± 0.5
BMI (kg/m^2)	18.3 ± 2.8	18.0 ± 2.6
Herzfrequenz in Ruhe (1/min)	100 ± 15	101 ± 11

- Ausgangsposition: Mittelwert von VO_2MAX zu Baseline
 $39.6 \pm 13.7 \text{ ml}/(\text{min} \cdot \text{kg})$ (Gruppe A) / $38.8 \pm 10.2 \text{ ml}/(\text{min} \cdot \text{kg})$ (Gruppe B)
- **Ergebnis:** mittlerer Zuwachs nach 2 Jahren
 $\Delta = +10.1 \text{ ml}/(\text{min} \cdot \text{kg})$ (Gruppe A) / $\Delta = +7.9 \text{ ml}/(\text{min} \cdot \text{kg})$ (Gruppe B)