

# Prognose-und Konfidenzintervalle - vom Verstehen zum Unterrichten

32. Tage des mathematischen und naturwissenschaftlichen Unterrichts 24.-26.02.2026

---

Reimund Vehling

26.02.2026

# Prognose - und Konfidenzintervalle – ein möglicher Denkweg

1. Welche Fragen beantwortet ein Prognose-, welche ein Konfidenzintervall?

# Prognose - und Konfidenzintervalle – ein möglicher Denkweg

1. Welche Fragen beantwortet ein Prognose-, welche ein Konfidenzintervall?
2. Wo begegnen uns diese Intervalle in der Realität und in der Gedankenwelt?

# Prognose - und Konfidenzintervalle – ein möglicher Denkweg

1. Welche Fragen beantwortet ein Prognose-, welche ein Konfidenzintervall?
2. Wo begegnen uns diese Intervalle in der Realität und in der Gedankenwelt?
3. Welche Begriffe und Werkzeuge brauchen wir dafür?

# Prognose - und Konfidenzintervalle – ein möglicher Denkweg

1. Welche Fragen beantwortet ein Prognose-, welche ein Konfidenzintervall?
2. Wo begegnen uns diese Intervalle in der Realität und in der Gedankenwelt?
3. Welche Begriffe und Werkzeuge brauchen wir dafür?
4. Wie kann jeweils eine Einführung verständnisorientiert aussehen?

# Prognose - und Konfidenzintervalle – ein möglicher Denkweg

1. Welche Fragen beantwortet ein Prognose-, welche ein Konfidenzintervall?
2. Wo begegnen uns diese Intervalle in der Realität und in der Gedankenwelt?
3. Welche Begriffe und Werkzeuge brauchen wir dafür?
4. Wie kann jeweils eine Einführung verständnisorientiert aussehen?
5. Wie kann man zu diesen Inhalten meine SuS auch auf das Abitur vorbereiten?

# Prognose - und Konfidenzintervalle – ein möglicher Denkweg

1. Welche Fragen beantwortet ein Prognose-, welche ein Konfidenzintervall?
2. Wo begegnen uns diese Intervalle in der Realität und in der Gedankenwelt?
3. Welche Begriffe und Werkzeuge brauchen wir dafür?
4. Wie kann jeweils eine Einführung verständnisorientiert aussehen?
5. Wie kann man zu diesen Inhalten meine SuS auch auf das Abitur vorbereiten?
6. Wie kann man effektiv Abituraufgaben im Unterricht einsetzen?

# Prognose - und Konfidenzintervalle – ein möglicher Denkweg

1. Welche Fragen beantwortet ein Prognose-, welche ein Konfidenzintervall?
2. Wo begegnen uns diese Intervalle in der Realität und in der Gedankenwelt?
3. Welche Begriffe und Werkzeuge brauchen wir dafür?
4. Wie kann jeweils eine Einführung verständnisorientiert aussehen?
5. Wie kann man zu diesen Inhalten meine SuS auch auf das Abitur vorbereiten?
6. Wie kann man effektiv Abituraufgaben im Unterricht einsetzen?
7. Materialien: Einstiege, Übungs- und Testaufgaben, roter Faden durch eine UE

# Prognose - und Konfidenzintervalle – ein möglicher Denkweg

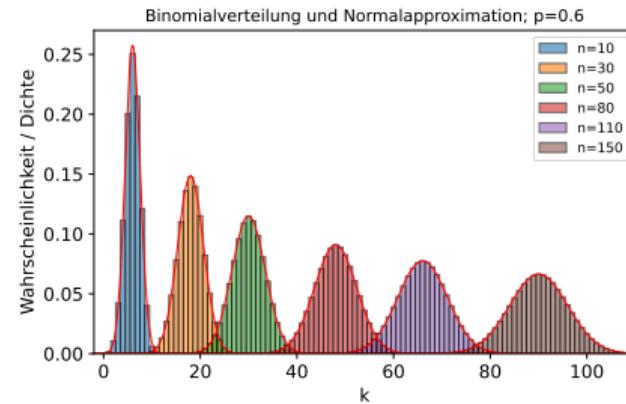
1. Welche Fragen beantwortet ein Prognose-, welche ein Konfidenzintervall?
2. Wo begegnen uns diese Intervalle in der Realität und in der Gedankenwelt?
3. Welche Begriffe und Werkzeuge brauchen wir dafür?
4. Wie kann jeweils eine Einführung verständnisorientiert aussehen?
5. Wie kann man zu diesen Inhalten meine SuS auch auf das Abitur vorbereiten?
6. Wie kann man effektiv Abituraufgaben im Unterricht einsetzen?
7. Materialien: Einstiege, Übungs- und Testaufgaben, roter Faden durch eine UE

*Änderungen sind natürlich jederzeit möglich.*

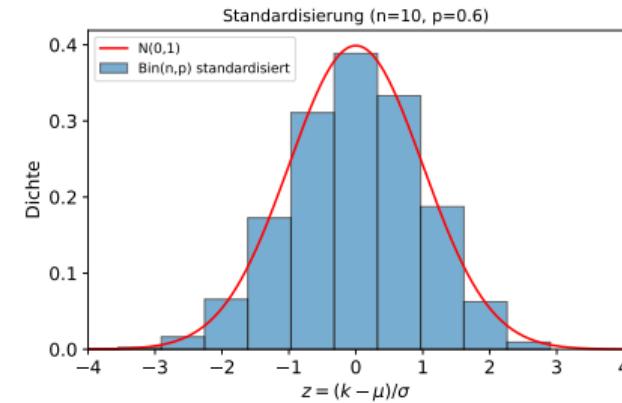
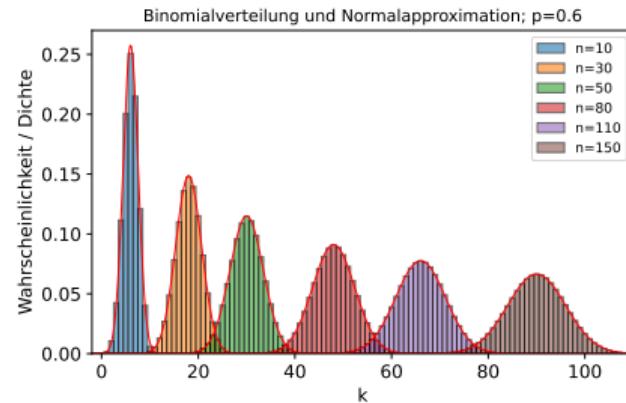
## Prognoseintervalle

---

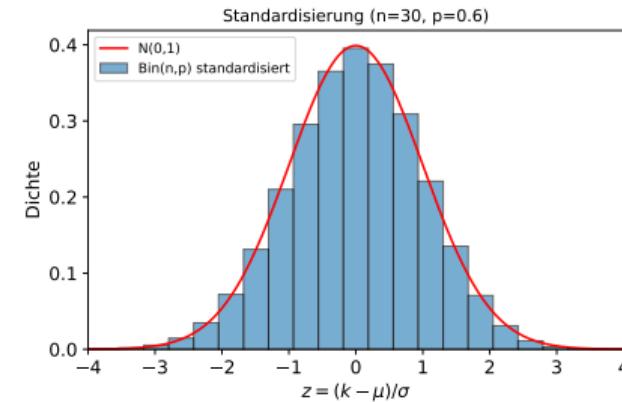
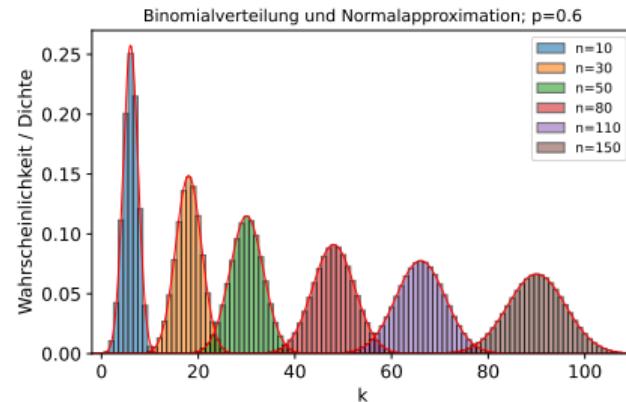
# Der Zollstock als rücktransformierte Normalapproximation



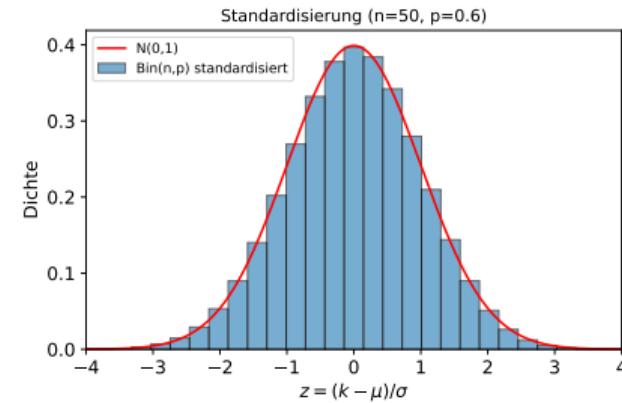
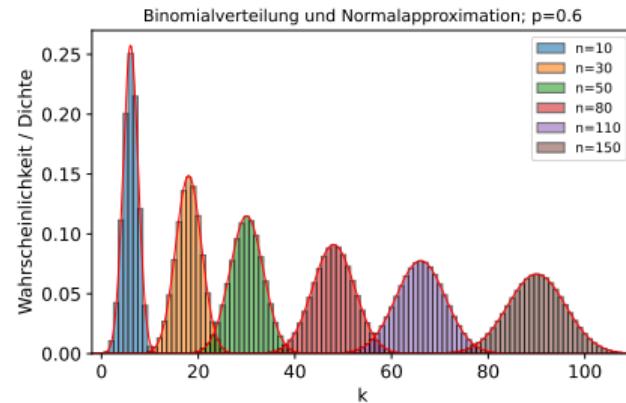
# Der Zollstock als rücktransformierte Normalapproximation



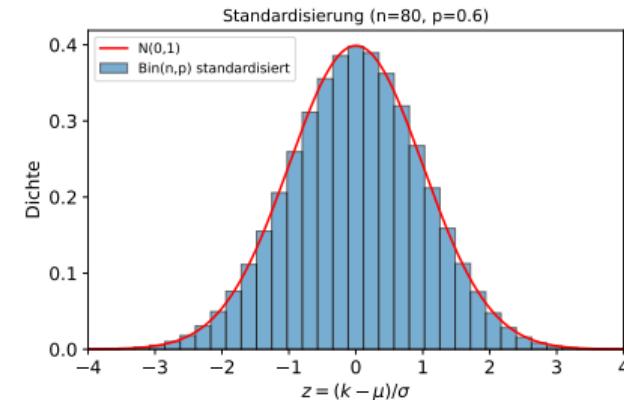
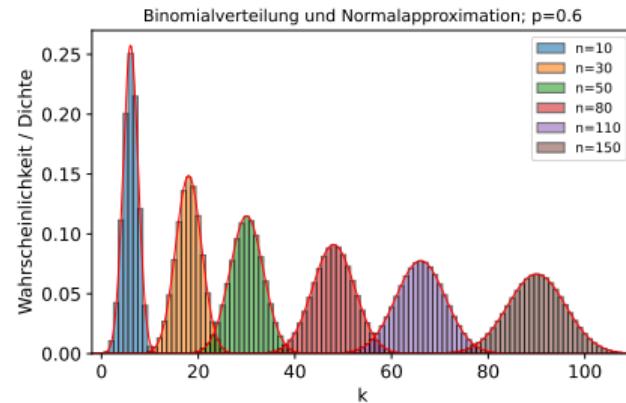
# Der Zollstock als rücktransformierte Normalapproximation



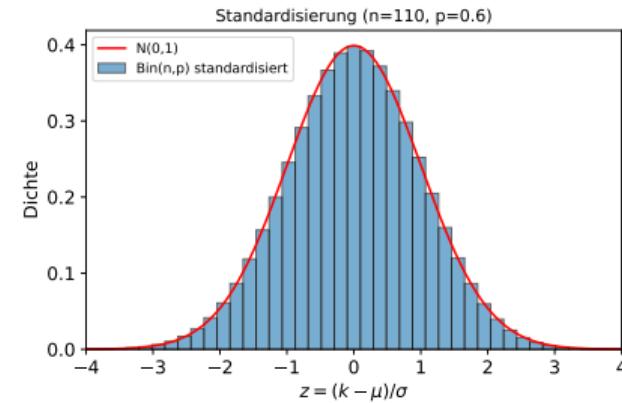
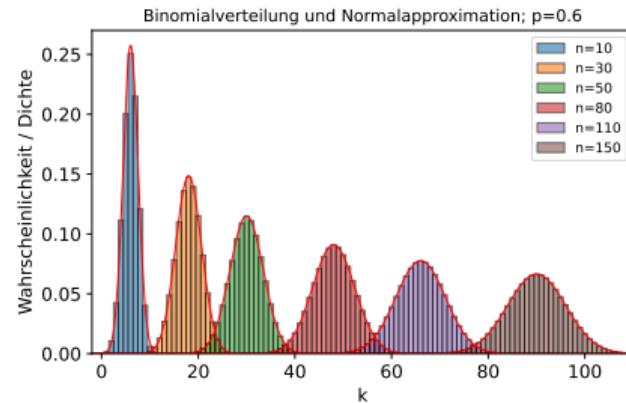
# Der Zollstock als rücktransformierte Normalapproximation



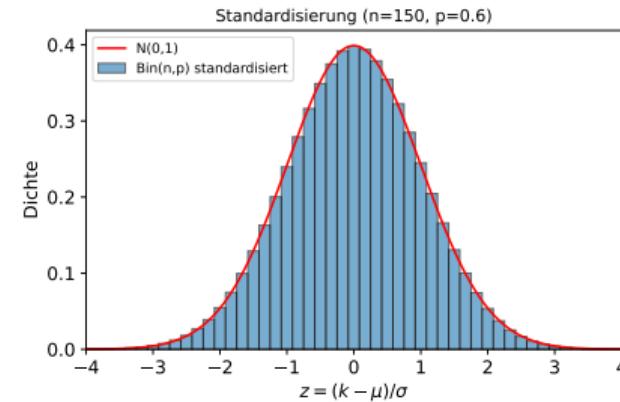
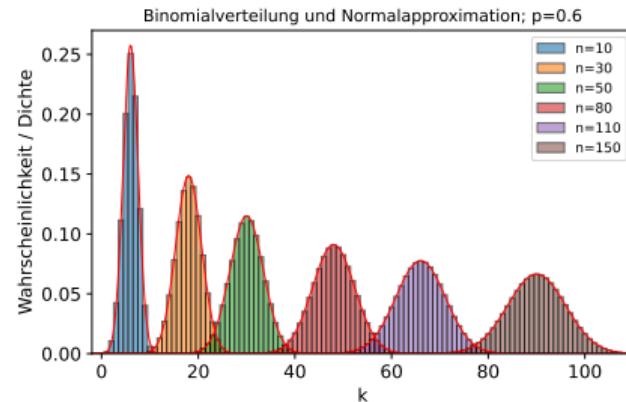
# Der Zollstock als rücktransformierte Normalapproximation



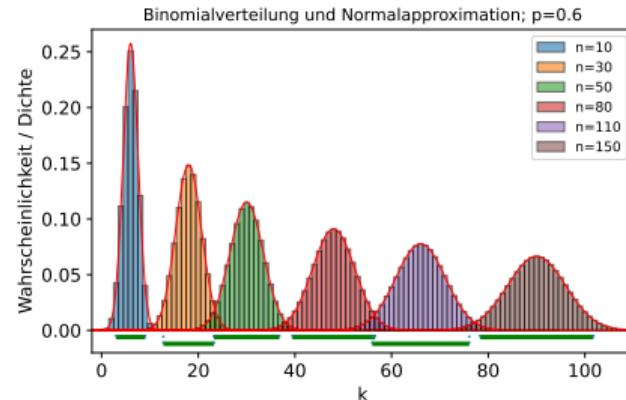
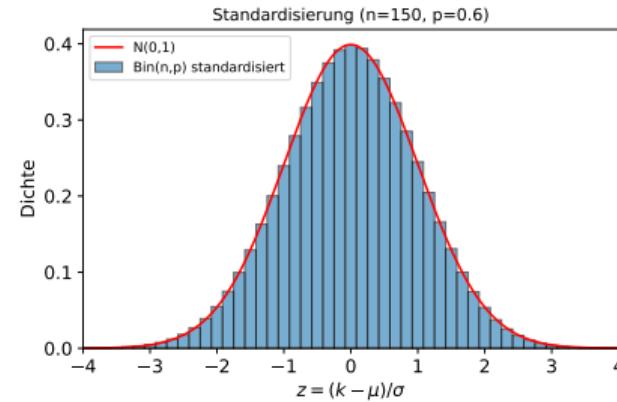
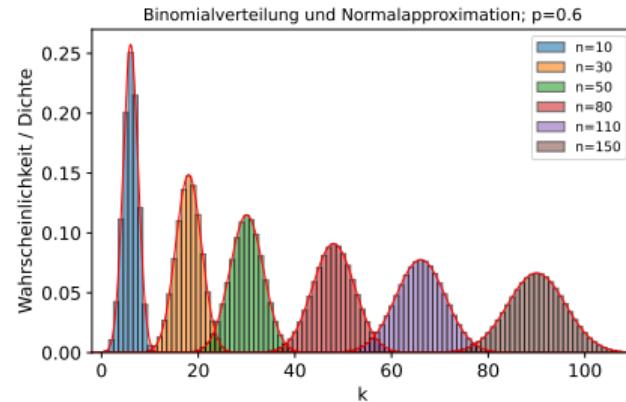
# Der Zollstock als rücktransformierte Normalapproximation



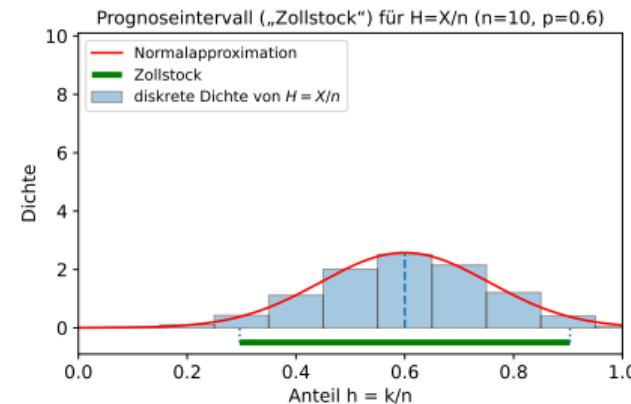
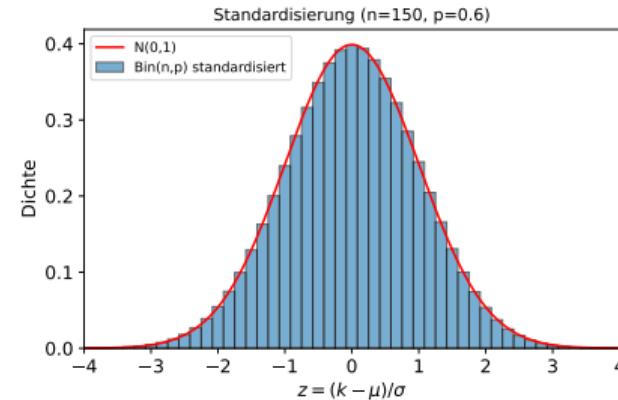
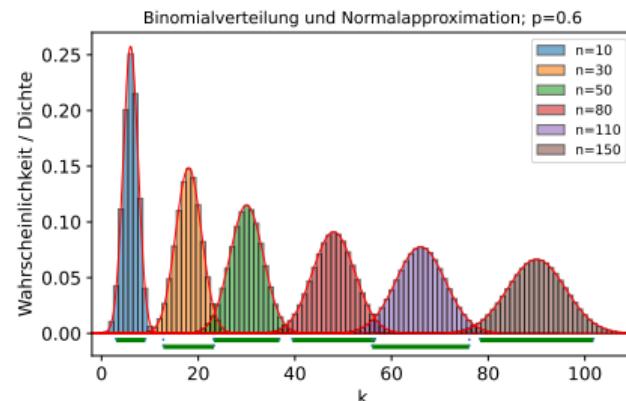
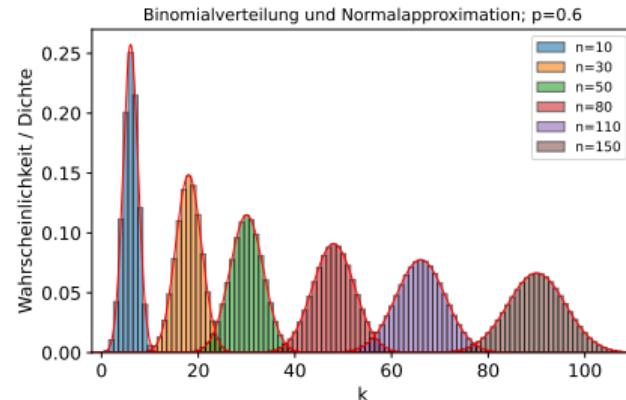
# Der Zollstock als rücktransformierte Normalapproximation



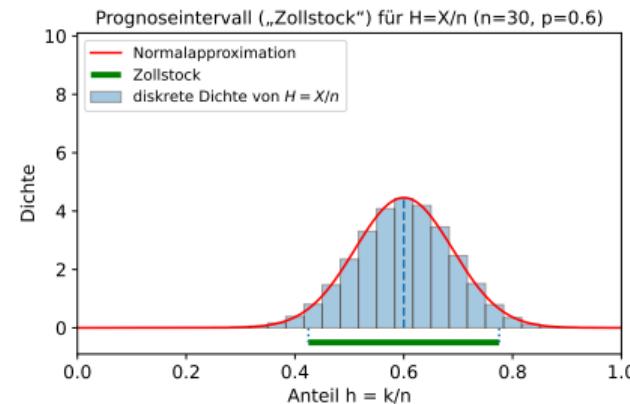
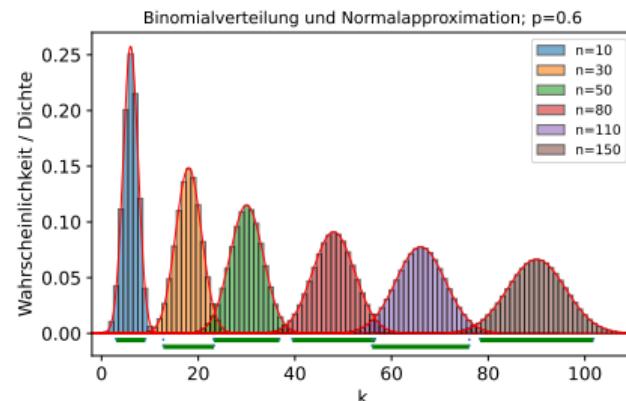
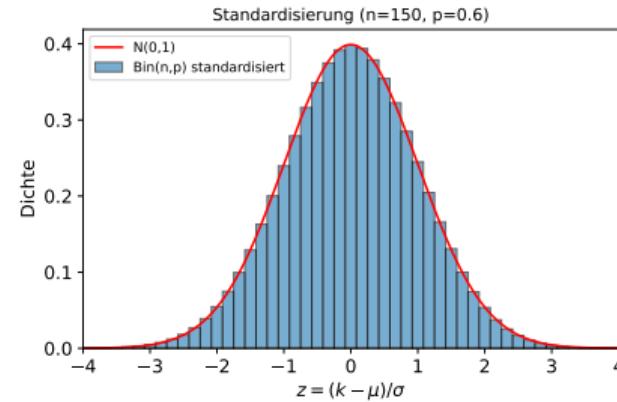
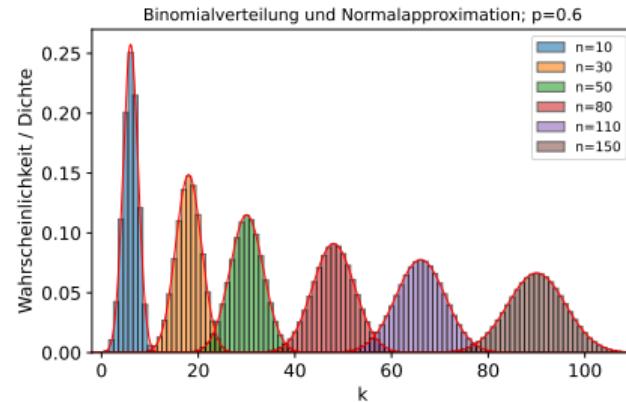
# Der Zollstock als rücktransformierte Normalapproximation



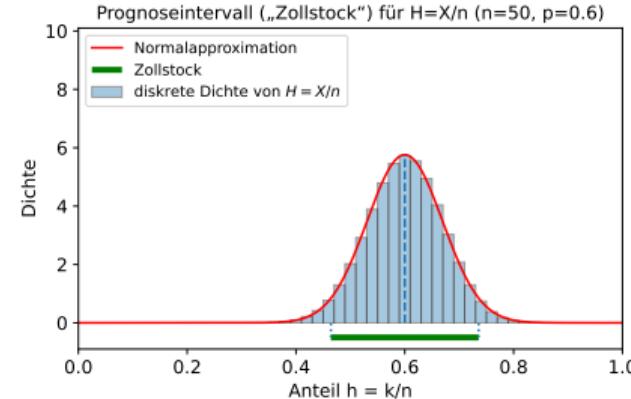
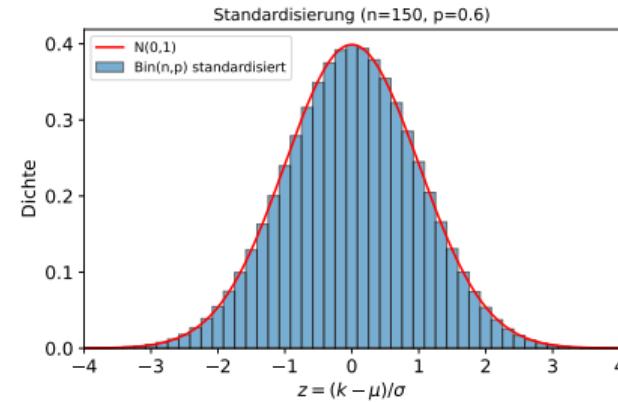
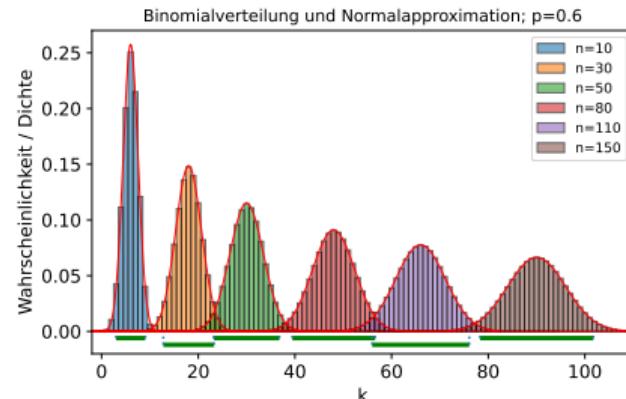
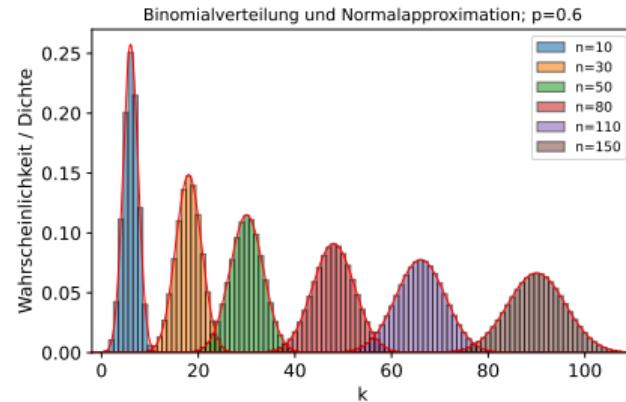
# Der Zollstock als rücktransformierte Normalapproximation



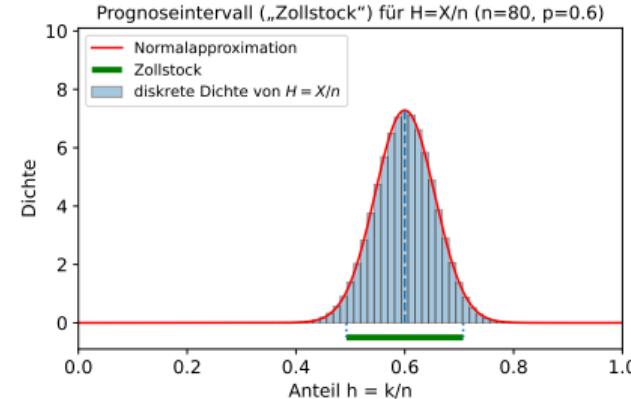
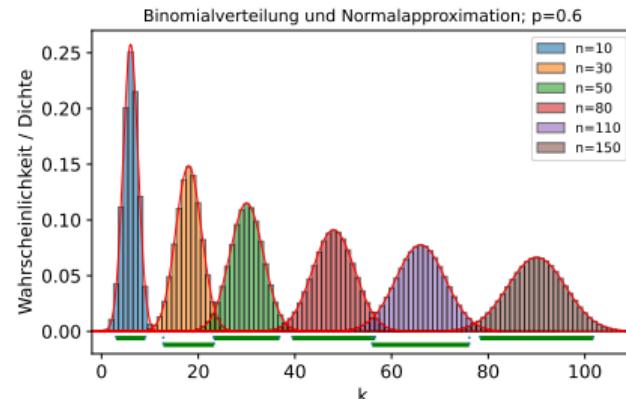
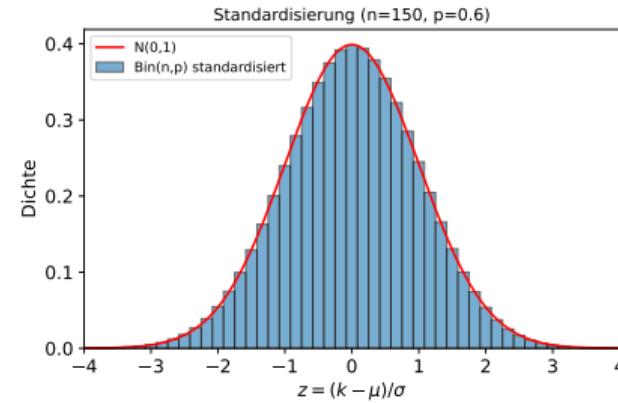
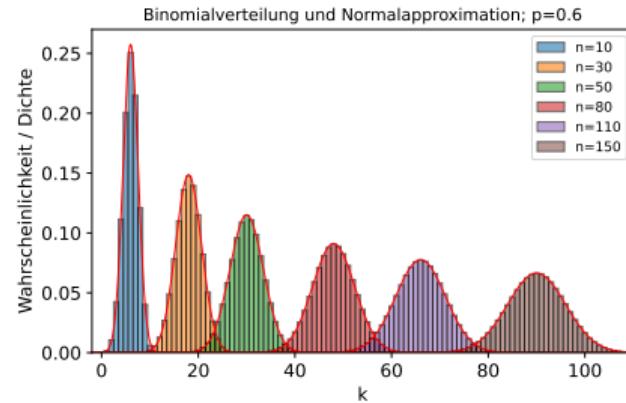
# Der Zollstock als rücktransformierte Normalapproximation



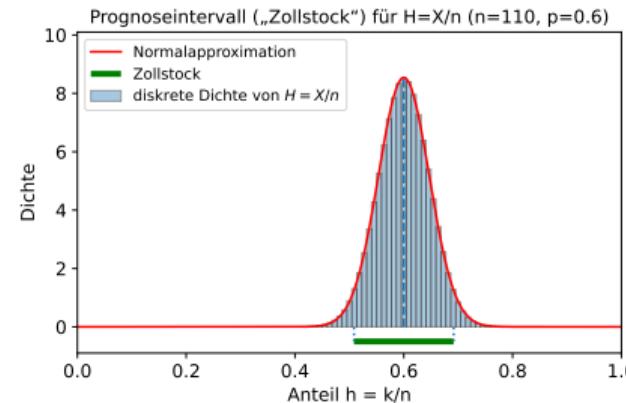
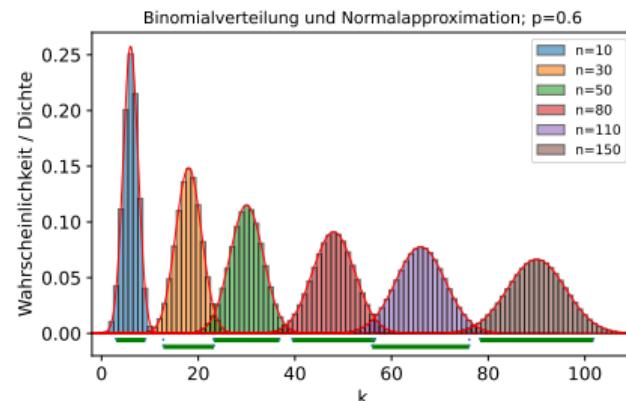
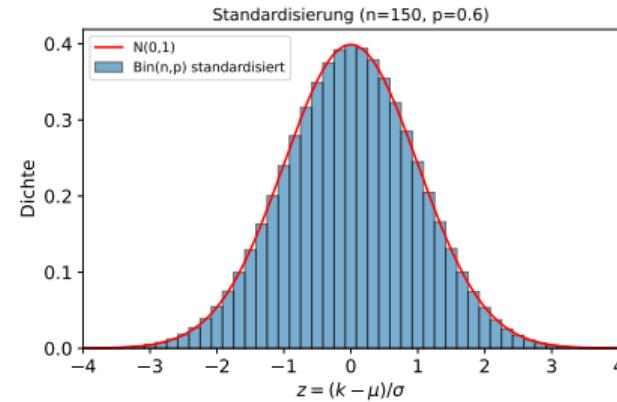
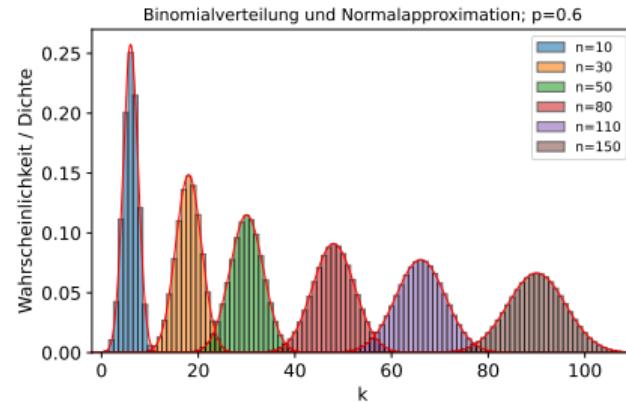
# Der Zollstock als rücktransformierte Normalapproximation



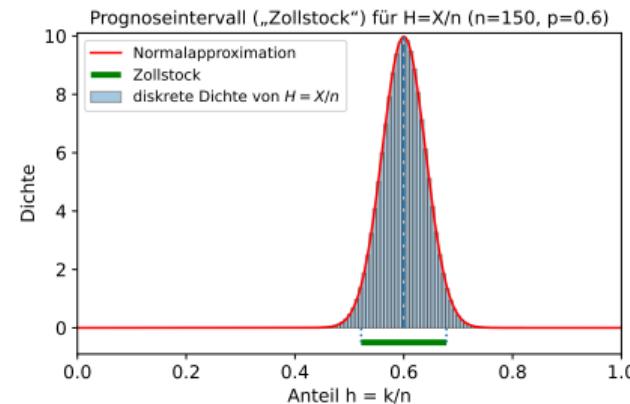
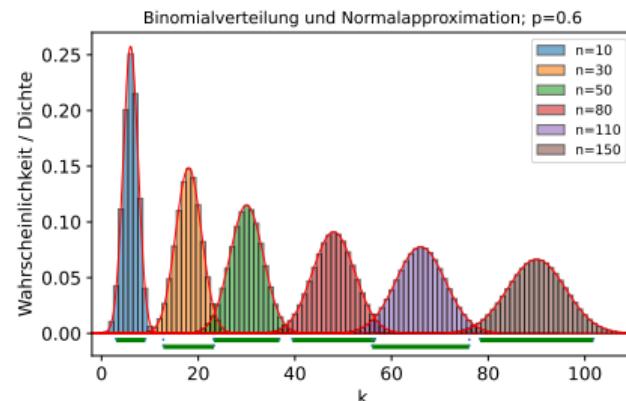
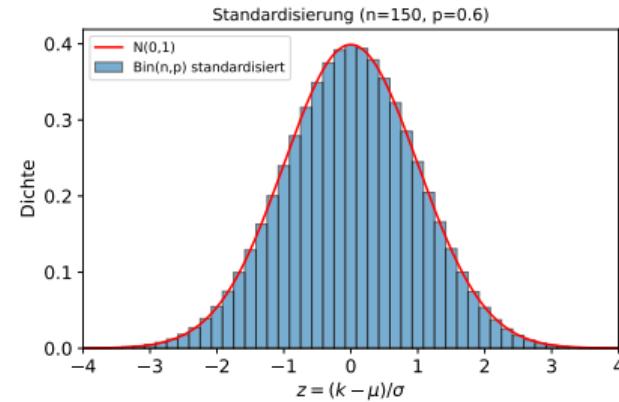
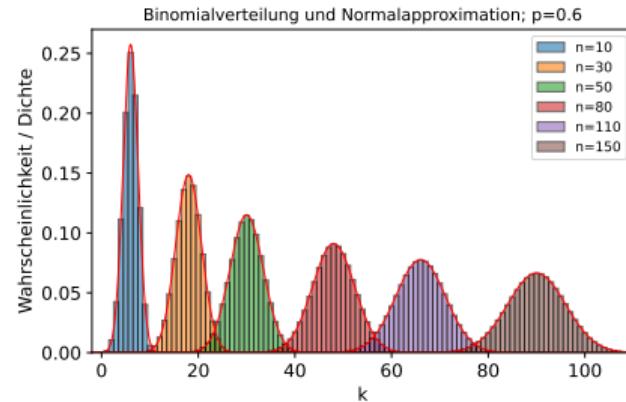
# Der Zollstock als rücktransformierte Normalapproximation



# Der Zollstock als rücktransformierte Normalapproximation



# Der Zollstock als rücktransformierte Normalapproximation



## Definitionen: Prognoseintervall - Konfidenzintervall

## Definitionen: Prognoseintervall - Konfidenzintervall

Ein 95%-**Prognoseintervall** zu einer Trefferwahrscheinlichkeit  $p$  ist ein Intervall, in das die zufällige Trefferanzahl  $X$  bzw. die zufällige Trefferhäufigkeit  $H = X/n$  bei einem *bevorstehenden* Bernoulliexperiment gegebener Länge  $n$  mit einer Mindestwahrscheinlichkeit 95% fällt.

## Definitionen: Prognoseintervall - Konfidenzintervall

Ein 95%-**Prognoseintervall** zu einer Trefferwahrscheinlichkeit  $p$  ist ein Intervall, in das die zufällige Trefferanzahl  $X$  bzw. die zufällige Trefferhäufigkeit  $H = X/n$  bei einem *bevorstehenden* Bernoulliexperiment gegebener Länge  $n$  mit einer Mindestwahrscheinlichkeit 95% fällt.

Ein **Konfidenzintervall** zu einer beobachteten relativen Häufigkeit  $h$  besteht aus allen denjenigen Wahrscheinlichkeiten ( $p$ -Werten), in deren Prognoseintervall die beobachtete relative Häufigkeit  $h$  liegt.

## Prognoseintervall - der Zollstock

Ein 95%-**Prognoseintervall** zu einer Trefferwahrscheinlichkeit  $p$  ist ein Intervall, in das die *zufällige* Trefferanzahl  $X$  bzw. die *zufällige* Trefferhäufigkeit  $H = X/n$  bei einem *bevorstehenden* Bernoulliexperiment gegebener Länge  $n$  mit einer Mindestwahrscheinlichkeit 95% fällt.

# Prognoseintervall - der Zollstock

Ein **95%-Prognoseintervall** zu einer Trefferwahrscheinlichkeit  $p$  ist ein Intervall, in das die *zufällige* Trefferanzahl  $X$  bzw. die *zufällige* Trefferhäufigkeit  $H = X/n$  bei einem *bevorstehenden* Bernoulliexperiment gegebener Länge  $n$  mit einer Mindestwahrscheinlichkeit 95% fällt.

Prognoseintervalle schauen in die Zukunft. Man schließt mit ihnen vom Modell (der Wahrscheinlichkeit) auf die Realität (relative Häufigkeit).

Bei gegebener Trefferwahrscheinlichkeit  $p$  liegt die *zufällige* Trefferhäufigkeit  $H = X/n$  mit ca. 95% Sicherheit im Prognoseintervall

$$\left[ p - 1,96 \sqrt{\frac{p(1-p)}{n}} ; p + 1,96 \sqrt{\frac{p(1-p)}{n}} \right].$$

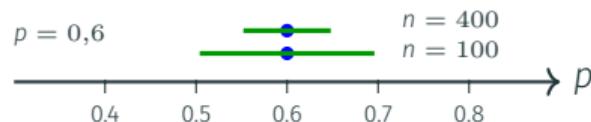
# Prognoseintervall - der Zollstock

Ein **95%-Prognoseintervall** zu einer Trefferwahrscheinlichkeit  $p$  ist ein Intervall, in das die *zufällige* Trefferanzahl  $X$  bzw. die *zufällige* Trefferhäufigkeit  $H = X/n$  bei einem *bevorstehenden* Bernoulliexperiment gegebener Länge  $n$  mit einer Mindestwahrscheinlichkeit 95% fällt.

Prognoseintervalle schauen in die Zukunft. Man schließt mit ihnen vom Modell (der Wahrscheinlichkeit) auf die Realität (relative Häufigkeit).

Bei gegebener Trefferwahrscheinlichkeit  $p$  liegt die *zufällige* Trefferhäufigkeit  $H = X/n$  mit ca. 95% Sicherheit im Prognoseintervall

$$\left[ p - 1,96 \sqrt{\frac{p(1-p)}{n}} ; p + 1,96 \sqrt{\frac{p(1-p)}{n}} \right].$$



# Prognoseintervalle - Denken in Verteilungen

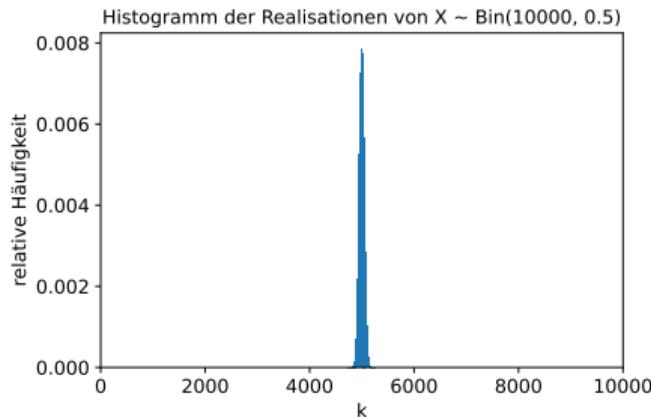
Für eine binomialverteilte Zufallsgröße  $X$  gilt:  $n = 10\,000$ ;  $p = 0,5$ .

Finden Sie Aufgaben der Form  $P(X = k)$ ;  $P(X \leq k)$ ;  $P(X \geq k)$ ;  $P(a \leq X \leq b)$ , . . . .

# Prognoseintervalle - Denken in Verteilungen

Für eine binomialverteilte Zufallsgröße  $X$  gilt:  $n = 10\,000$ ;  $p = 0,5$ .

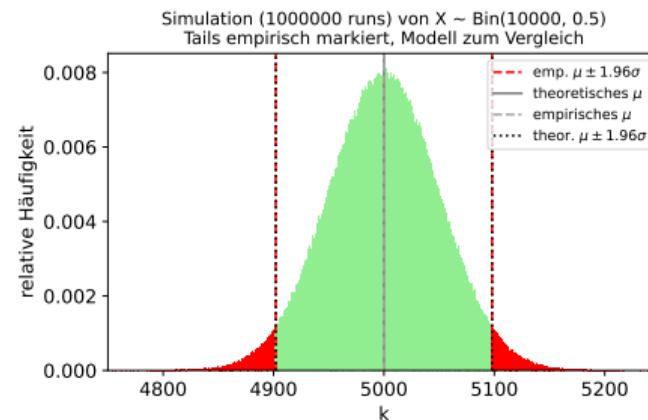
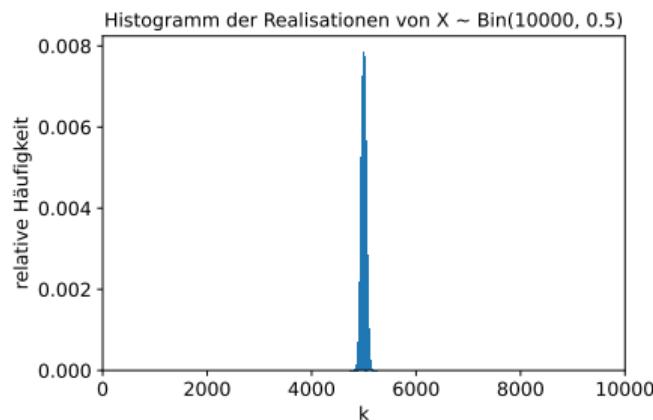
Finden Sie Aufgaben der Form  $P(X = k)$ ;  $P(X \leq k)$ ;  $P(X \geq k)$ ;  $P(a \leq X \leq b)$ , . . . .



# Prognoseintervalle - Denken in Verteilungen

Für eine binomialverteilte Zufallsgröße  $X$  gilt:  $n = 10\,000$ ;  $p = 0,5$ .

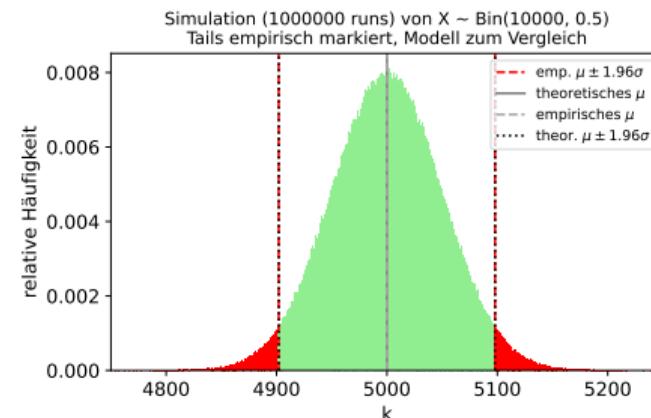
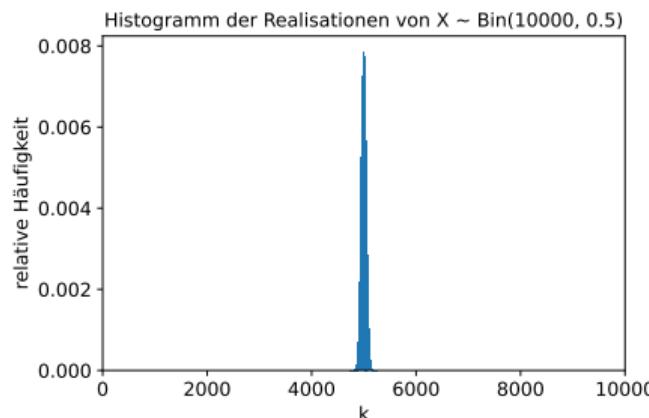
Finden Sie Aufgaben der Form  $P(X = k)$ ;  $P(X \leq k)$ ;  $P(X \geq k)$ ;  $P(a \leq X \leq b)$ , . . . .



# Prognoseintervalle - Denken in Verteilungen

Für eine binomialverteilte Zufallsgröße  $X$  gilt:  $n = 10\,000$ ;  $p = 0,5$ .

Finden Sie Aufgaben der Form  $P(X = k)$ ;  $P(X \leq k)$ ;  $P(X \geq k)$ ;  $P(a \leq X \leq b)$ , . . . .



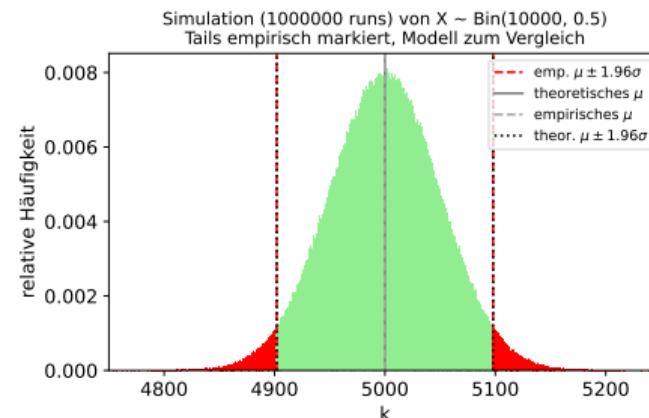
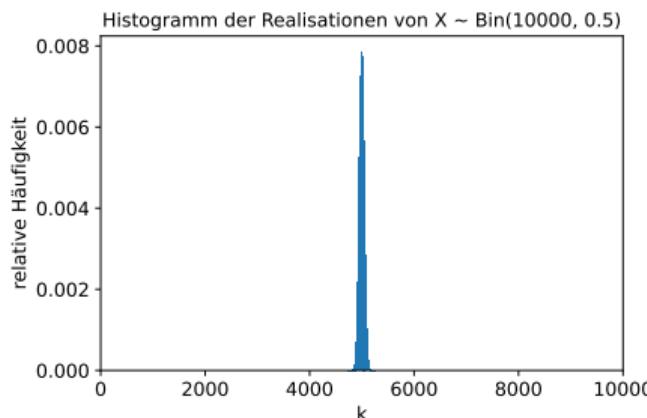
Idee (ohne Rechner):  $\mu = n \cdot p = 5000$ ;  $\sigma = \sqrt{10000 \cdot 0,5 \cdot 0,5} = 50$ ;  $2\sigma = 100$

Folgerung: In ca. 95% aller zukünftigen Fällen gilt:  $4900 \leq X \leq 5100$ .

# Prognoseintervalle - Denken in Verteilungen

Für eine binomialverteilte Zufallsgröße  $X$  gilt:  $n = 10\,000$ ;  $p = 0,5$ .

Finden Sie Aufgaben der Form  $P(X = k)$ ;  $P(X \leq k)$ ;  $P(X \geq k)$ ;  $P(a \leq X \leq b)$ , . . . .



Idee (ohne Rechner):  $\mu = n \cdot p = 5000$ ;  $\sigma = \sqrt{10000 \cdot 0,5 \cdot 0,5} = 50$ ;  $2\sigma = 100$

Folgerung: In ca. 95% aller zukünftigen Fällen gilt:  $4900 \leq X \leq 5100$ . ( $0,49 \leq \frac{X}{n} \leq 0,51$ )

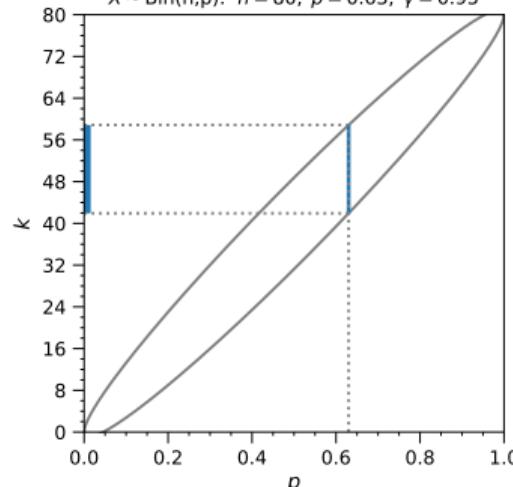
# Prognoseintervalle: absolut und relativ - Normierung liefert Einsichten

Absolutes Prognoseintervall für  $X$

$$\left[ n \cdot p - z \sqrt{np(1-p)}, n \cdot p + z \sqrt{np(1-p)} \right]$$

absolutes Prognoseintervall für  $X$

$X \sim \text{Bin}(n,p)$ :  $n = 80$ ,  $p = 0.63$ ,  $\gamma = 0.95$



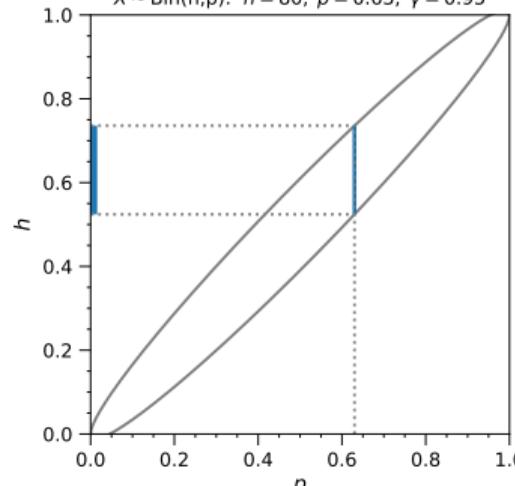
95%-PI  $\approx [41.936 ; 58.864]$  | Äquivalent:  $42 \leq X \leq 58$

Relatives Prognoseintervall für  $H = X/n$

$$\left[ p - z \sqrt{p(1-p)/n}, p + z \sqrt{p(1-p)/n} \right]$$

relatives Prognoseintervall für  $H = X/n$

$X \sim \text{Bin}(n,p)$ :  $n = 80$ ,  $p = 0.63$ ,  $\gamma = 0.95$

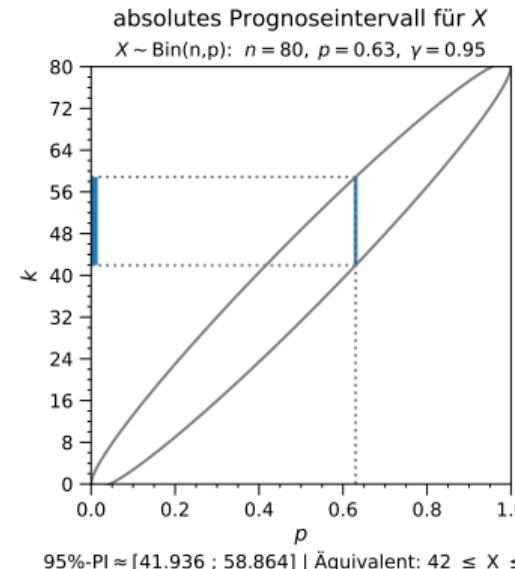


95%-PI  $\approx [0.524 ; 0.736]$  | Äquivalent:  $\frac{42}{80} \leq H \leq \frac{58}{80}$

# Prognoseintervalle: absolut und relativ - Normierung liefert Einsichten

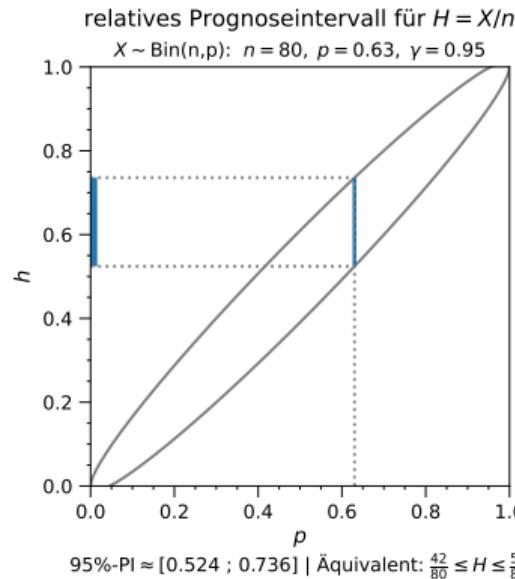
Absolutes Prognoseintervall für  $X$

$$[n \cdot p - z\sqrt{np(1-p)}, n \cdot p + z\sqrt{np(1-p)}]$$



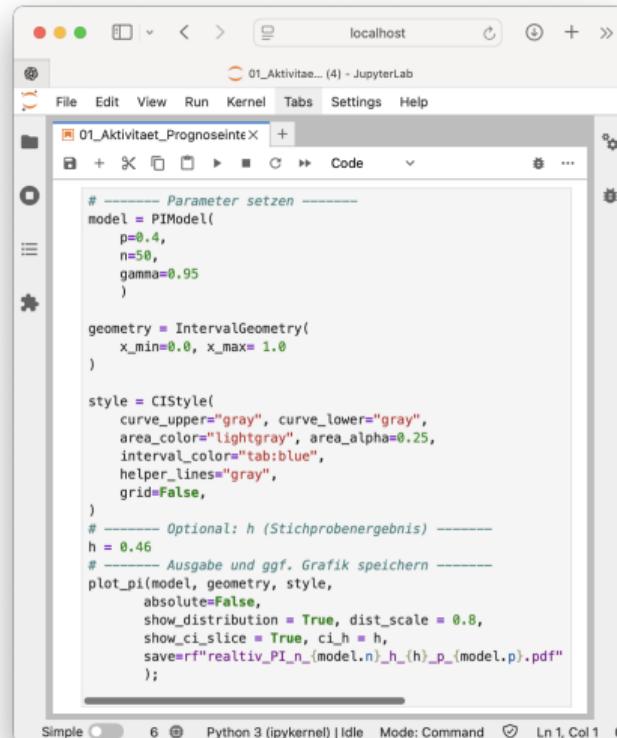
Relatives Prognoseintervall für  $H = X/n$

$$[p - z\sqrt{p(1-p)/n}, p + z\sqrt{p(1-p)/n}]$$



Lineare Transformation  $H = \frac{X}{n}$ . Skalierung ändert die Darstellung, nicht die Struktur.  
Normierung ist eine lineare Transformation - das  $1/\sqrt{n}$ -Gesetz wird sichtbar.

# Modell - Setzung - Style - Ausgabe - Interpretation



The screenshot shows a JupyterLab interface with a single code cell containing Python code. The code is used to set parameters for a model, define a geometry, and plot the results. It includes optional parameters for a sample size and saves the output as a PDF.

```
# ----- Parameter setzen -----
model = PIModel(
    p=0.4,
    n=50,
    gamma=0.95
)

geometry = IntervalGeometry(
    x_min=0.0, x_max= 1.0
)

style = CIStyle(
    curve_upper="gray", curve_lower="gray",
    area_color="lightgray", area_alpha=0.25,
    interval_color="tab:blue",
    helper_lines="gray",
    grid=False,
)
# ----- Optional: h (Stichprobenergebnis) -----
h = 0.46
# ----- Ausgabe und ggf. Grafik speichern -----
plot_pim(model, geometry, style,
          absolute=False,
          show_distribution = True, dist_scale = 0.8,
          show_ci_slice = True, ci_h = h,
          save=r"realitiv_PI_n_(model.n)_h_(h)_p_(model.p).pdf"
);
```

# Modell - Setzung - Style - Ausgabe - Interpretation

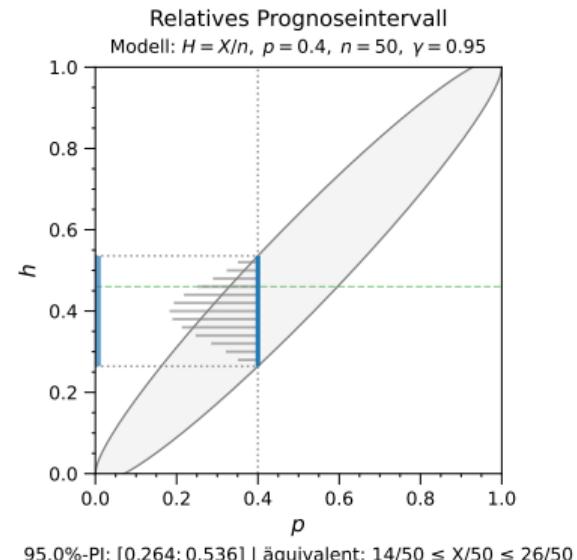
The screenshot shows a JupyterLab interface with a single notebook tab titled "01\_Aktivitaet\_Prognoseintervall". The code cell contains the following Python script:

```
# ----- Parameter setzen -----
model = PIModel(
    p=0.4,
    n=50,
    gamma=0.95
)

geometry = IntervalGeometry(
    x_min=0.0, x_max= 1.0
)

style = CIStyle(
    curve_upper="gray", curve_lower="gray",
    area_color="lightgray", area_alpha=0.25,
    interval_color="tab:blue",
    helper_lines="gray",
    grid=False,
)
# ----- Optional: h (Stichprobenergebnis) -----
h = 0.46
# ----- Ausgabe und ggf. Grafik speichern -----
plot_pim(model, geometry, style,
          absolute=False,
          show_distribution = True, dist_scale = 0.8,
          show_ci_slice = True, ci_h = h,
          save=rf'realativ_PI_n_(model.n)_h_(h)_p_(model.p).pdf'
);
```

The status bar at the bottom indicates "Simple" mode, Python 3 (ipykernel) | Idle, Mode: Command, Ln 1, Col 1.



# Modell - Setzung - Style - Ausgabe - Interpretation

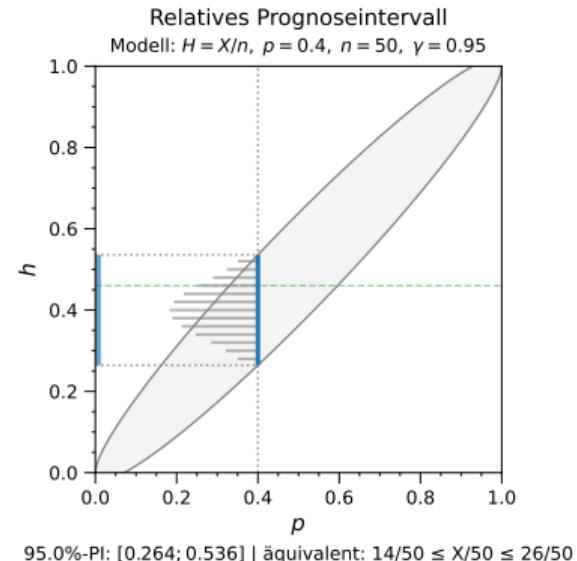
The screenshot shows a JupyterLab interface with a single notebook tab titled "01\_Aktivitaet\_Prognoseintervall". The code cell contains the following Python script:

```
# ----- Parameter setzen -----
model = PIModel(
    p=0.4,
    n=50,
    gamma=0.95
)

geometry = IntervalGeometry(
    x_min=0.0, x_max= 1.0
)

style = CIStyle(
    curve_upper="gray", curve_lower="gray",
    area_color="lightgray", area_alpha=0.25,
    interval_color="tab:blue",
    helper_lines="gray",
    grid=False,
)
# ----- Optional: h (Stichprobenergebnis) -----
h = 0.46
# ----- Ausgabe und ggf. Grafik speichern -----
plot_pim(model, geometry, style,
          absolute=False,
          show_distribution = True, dist_scale = 0.8,
          show_ci_slice = True, ci_h = h,
          save=rf"realativ_PI_n_{(model.n)}_h_{(h)}_p_{(model.p)}.pdf"
);
```

The status bar at the bottom indicates "Simple" mode, "Python 3 (ipykernel) | Idle", "Mode: Command", and "Ln 1, Col 1".



## Konfidenzintervalle - wie werden sie berechnet und wo steckt der Zufall?

---

# Konfidenzintervall - der Versuch einer Definition

Ergebnis der Fortbildung

## Definition

Ein Konfidenzintervall zu einer beobachteten relativen Häufigkeit  $h$  besteht aus allen denjenigen Wahrscheinlichkeiten ( $p$ -Werten), in deren Prognoseintervall die beobachtete relative Häufigkeit  $h$  liegt.

# Konfidenzintervall - der Versuch einer Definition

Ergebnis der Fortbildung

## Definition

Ein **Konfidenzintervall** zu einer beobachteten relativen Häufigkeit  $h$  besteht aus allen denjenigen Wahrscheinlichkeiten ( $p$ -Werten), in deren Prognoseintervall die beobachtete relative Häufigkeit  $h$  liegt.

Ergebnis am Schreibtisch

## Definition

Ein **Konfidenzintervall** zu einer beobachteten relativen Häufigkeit  $h$  ist die Menge aller Wahrscheinlichkeiten  $p$  im Binomialmodell  $\text{Bin}(n, p)$ , in deren Prognoseintervall die beobachtete relative Häufigkeit  $h$  liegt.

# Konfidenzintervall - der Versuch einer Definition

## Definition

Ein Konfidenzintervall zu einer beobachteten relativen Häufigkeit  $h$  ist die Menge aller Wahrscheinlichkeiten  $p$  im Binomialmodell  $\text{Bin}(n, p)$ , in deren Prognoseintervall die beobachtete relative Häufigkeit  $h$  liegt.

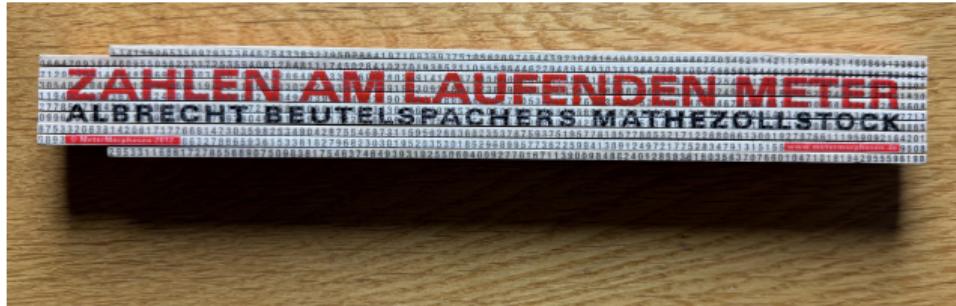
# Konfidenzintervall - der Versuch einer Definition

## Definition

Ein Konfidenzintervall zu einer beobachteten relativen Häufigkeit  $h$  ist die Menge aller Wahrscheinlichkeiten  $p$  im Binomialmodell  $\text{Bin}(n, p)$ , in deren Prognoseintervall die beobachtete relative Häufigkeit  $h$  liegt.

Wo ist hier der Zufall?

Jetzt kommt der Zollstock ins Spiel.



# Der Zollstock – eine saubere physikalische Realisierung statistischer Begriffe

# Der Zollstock – eine saubere physikalische Realisierung statistischer Begriffe

- Eine Person steht an der Position  $h$ .

*$h$  ist realisiert. Es gibt hier keinen Zufall mehr.*

# Der Zollstock – eine saubere physikalische Realisierung statistischer Begriffe

- Eine Person steht an der Position  $h$ .

$h$  ist realisiert. Es gibt hier keinen Zufall mehr.

- Eine zweite Person steht an einer Position  $p$ .

$p$  ist ein fixer, aber unbekannter Modellparameter.

Die Frage ist zunächst alltagssprachlich: Kann dieses  $p$  dieses  $h$  erzeugt haben? Wenn ich  $p$  bin, kann ich dieses  $h$  erwarten?

# Der Zollstock – eine saubere physikalische Realisierung statistischer Begriffe

- Eine Person steht an der Position  $h$ .

$h$  ist realisiert. Es gibt hier keinen Zufall mehr.

- Eine zweite Person steht an einer Position  $p$ .

$p$  ist ein fixer, aber unbekannter Modellparameter.

Die Frage ist zunächst alltagssprachlich: Kann dieses  $p$  dieses  $h$  erzeugt haben? Wenn ich  $p$  bin, kann ich dieses  $h$  erwarten?

- Der (elastische) Zollstock gehört zu  $p$ .

Er beschreibt, welche Werte von  $h$  unter diesem  $p$  zu erwarten sind. Das ist ein Prognoseintervall.

# Der Zollstock – eine saubere physikalische Realisierung statistischer Begriffe

- Eine Person steht an der Position  $h$ .

$h$  ist realisiert. Es gibt hier keinen Zufall mehr.

- Eine zweite Person steht an einer Position  $p$ .

$p$  ist ein fixer, aber unbekannter Modellparameter.

Die Frage ist zunächst alltagssprachlich: Kann dieses  $p$  dieses  $h$  erzeugt haben? Wenn ich  $p$  bin, kann ich dieses  $h$  erwarten?

- Der (elastische) Zollstock gehört zu  $p$ .

Er beschreibt, welche Werte von  $h$  unter diesem  $p$  zu erwarten sind. Das ist ein Prognoseintervall.

- $p$  wird verschoben, bis der Zollstock  $h$  gerade berührt.

Ab hier wird es im Sinne des Modells plausibel. Die Berührung markiert eine Intervallgrenze.

# Der Zollstock – eine saubere physikalische Realisierung statistischer Begriffe

- Eine Person steht an der Position  $h$ .

$h$  ist realisiert. Es gibt hier keinen Zufall mehr.

- Eine zweite Person steht an einer Position  $p$ .

$p$  ist ein fixer, aber unbekannter Modellparameter.

Die Frage ist zunächst alltagssprachlich: Kann dieses  $p$  dieses  $h$  erzeugt haben? Wenn ich  $p$  bin, kann ich dieses  $h$  erwarten?

- Der (elastische) Zollstock gehört zu  $p$ .

Er beschreibt, welche Werte von  $h$  unter diesem  $p$  zu erwarten sind. Das ist ein Prognoseintervall.

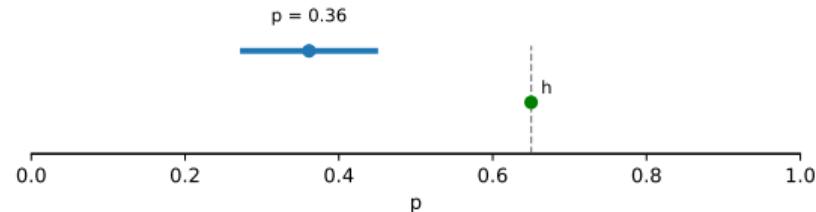
- $p$  wird verschoben, bis der Zollstock  $h$  gerade berührt.

Ab hier wird es im Sinne des Modells plausibel. Die Berührung markiert eine Intervallgrenze.

Wo steckt der Zufall? Der Zufall steckt in der gedanklichen Wiederholung.

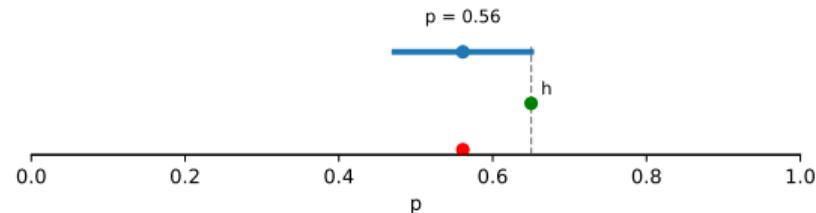
# Konfidenzintervalle freirubbeln - und berechnen

Stichprobenziehung:  $n = 120$ ;  $x = 78$ ;  $h = 0,65$



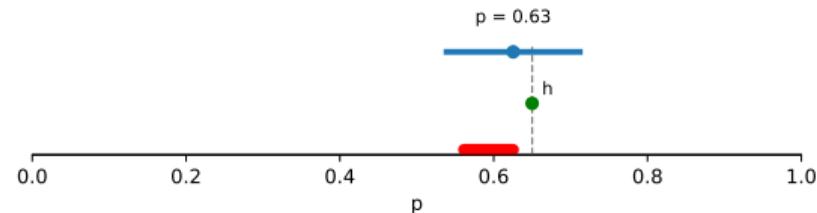
# Konfidenzintervalle freirubbeln - und berechnen

Stichprobenziehung:  $n = 120$ ;  $x = 78$ ;  $h = 0,65$



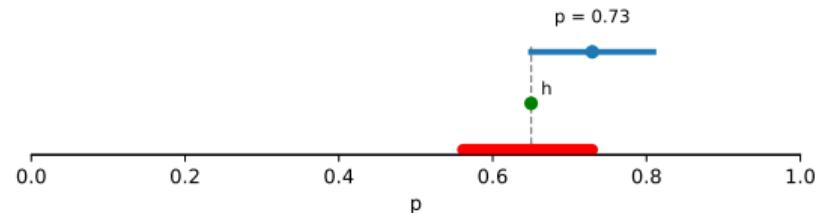
# Konfidenzintervalle freirubbeln - und berechnen

Stichprobenziehung:  $n = 120$ ;  $x = 78$ ;  $h = 0,65$



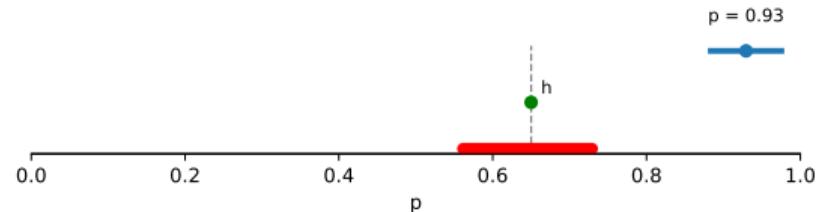
# Konfidenzintervalle freirubbeln - und berechnen

Stichprobenziehung:  $n = 120$ ;  $x = 78$ ;  $h = 0,65$



# Konfidenzintervalle freirubbeln - und berechnen

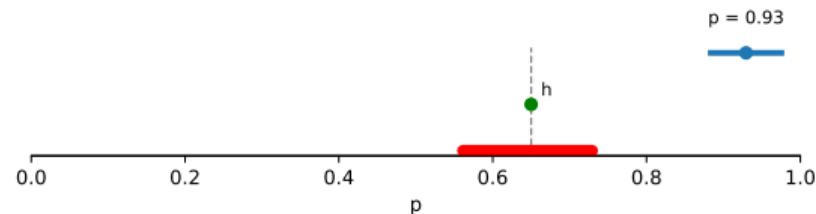
Stichprobenziehung:  $n = 120$ ;  $x = 78$ ;  $h = 0,65$



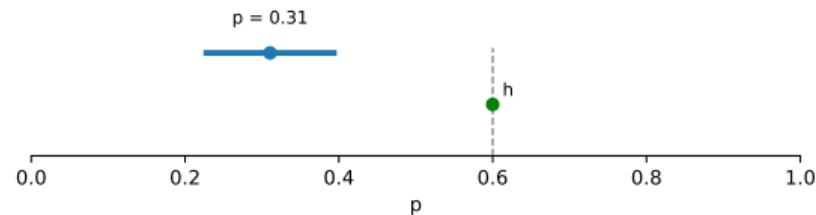
Stichprobenziehung:  $n = 120$ ;  $x = 72$ ;  $h = 0,60$

# Konfidenzintervalle freirubbeln - und berechnen

Stichprobenziehung:  $n = 120$ ;  $x = 78$ ;  $h = 0,65$

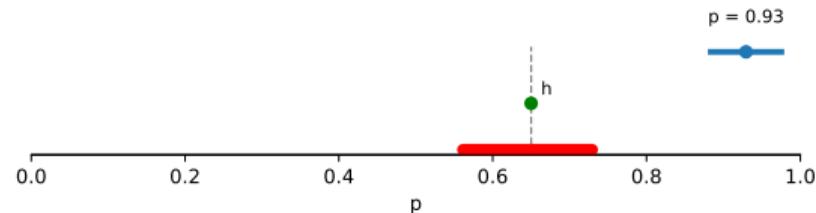


Stichprobenziehung:  $n = 120$ ;  $x = 72$ ;  $h = 0,60$

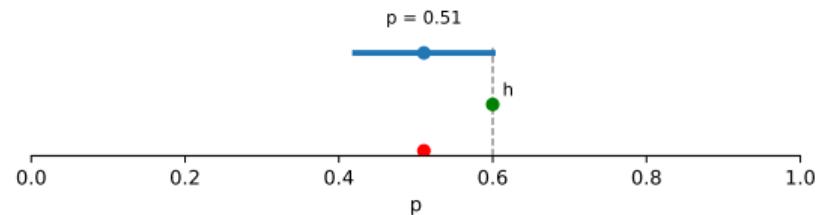


# Konfidenzintervalle freirubbeln - und berechnen

Stichprobenziehung:  $n = 120$ ;  $x = 78$ ;  $h = 0,65$

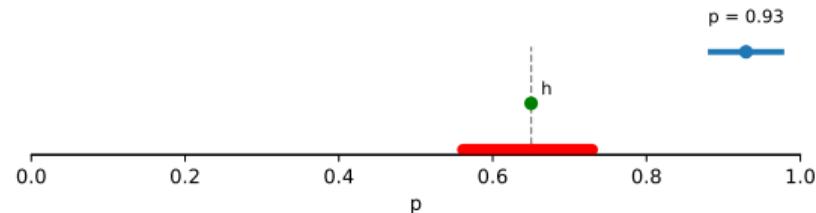


Stichprobenziehung:  $n = 120$ ;  $x = 72$ ;  $h = 0,60$

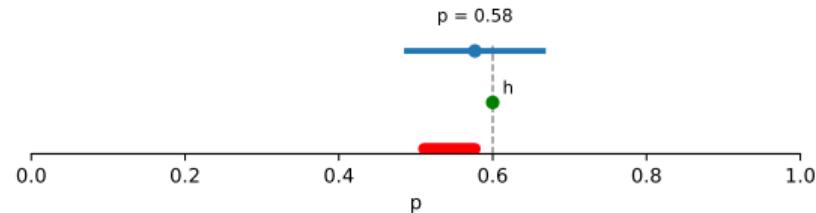


# Konfidenzintervalle freirubbeln - und berechnen

Stichprobenziehung:  $n = 120$ ;  $x = 78$ ;  $h = 0,65$

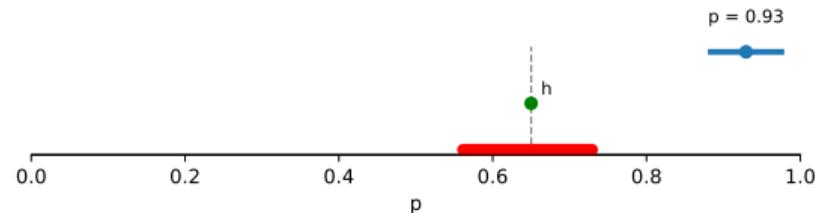


Stichprobenziehung:  $n = 120$ ;  $x = 72$ ;  $h = 0,60$

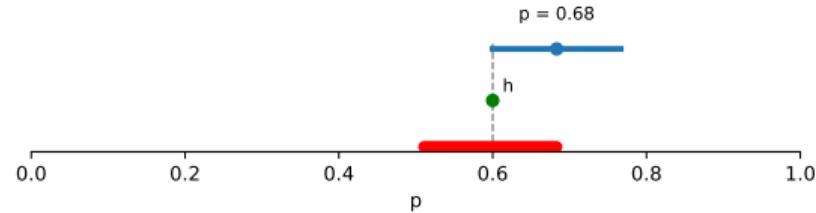


# Konfidenzintervalle freirubbeln - und berechnen

Stichprobenziehung:  $n = 120$ ;  $x = 78$ ;  $h = 0,65$

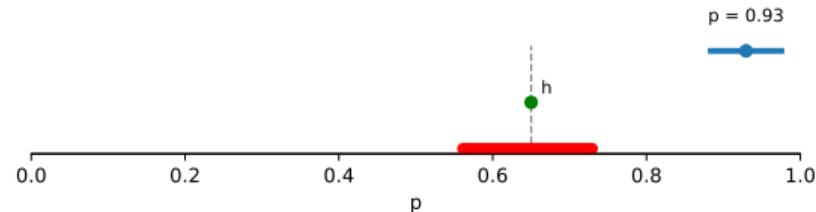


Stichprobenziehung:  $n = 120$ ;  $x = 72$ ;  $h = 0,60$

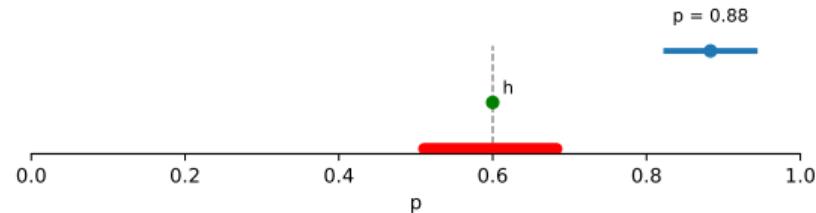


# Konfidenzintervalle freirubbeln - und berechnen

Stichprobenziehung:  $n = 120$ ;  $x = 78$ ;  $h = 0,65$

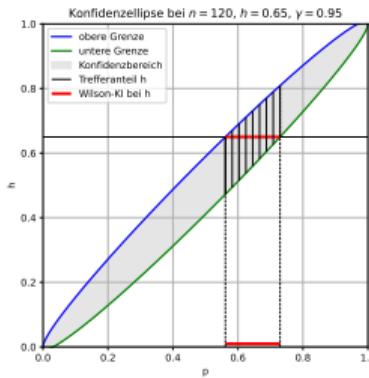
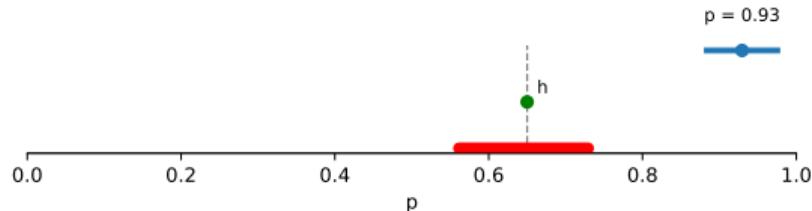


Stichprobenziehung:  $n = 120$ ;  $x = 72$ ;  $h = 0,60$

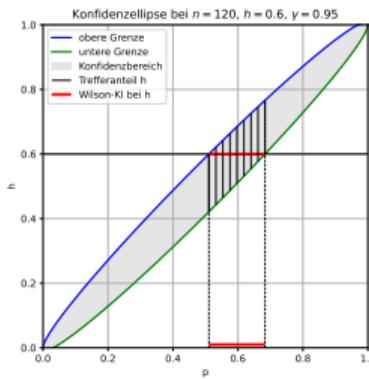
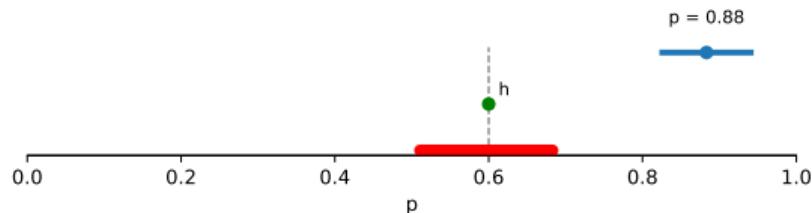


# Konfidenzintervalle freirubbeln - und berechnen

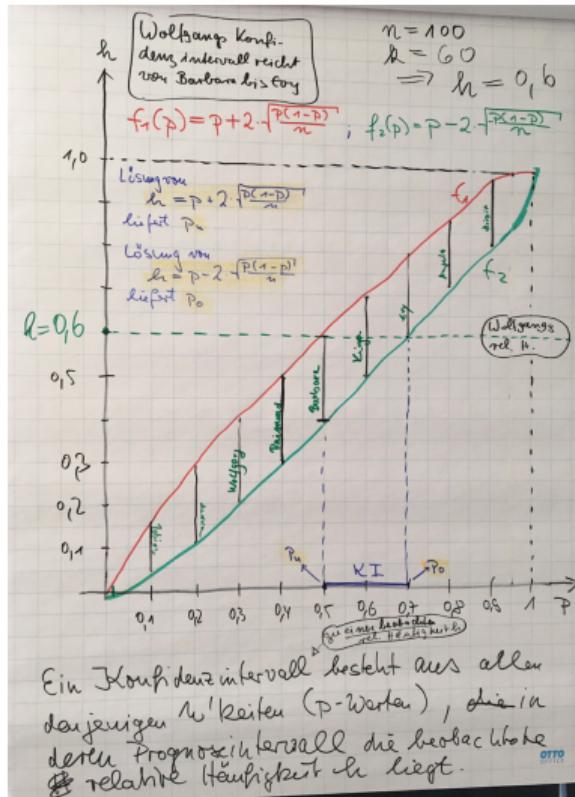
Stichprobenziehung:  $n = 120$ ;  $x = 78$ ;  $h = 0,65$



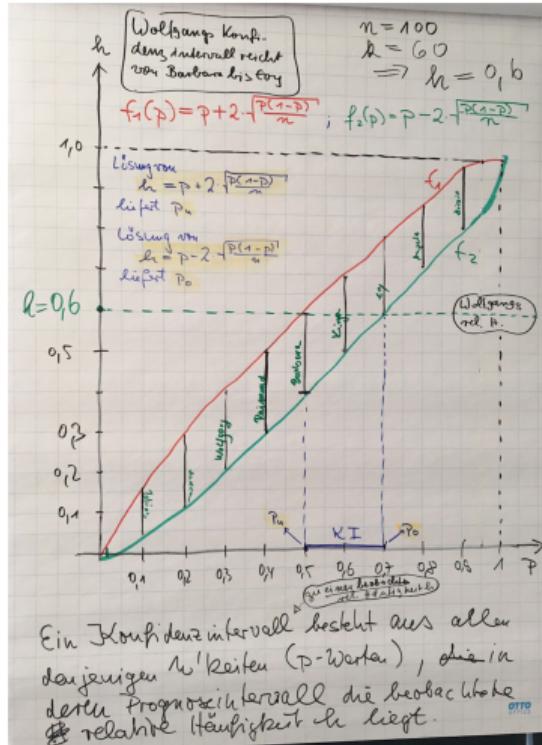
Stichprobenziehung:  $n = 120$ ;  $x = 72$ ;  $h = 0,60$



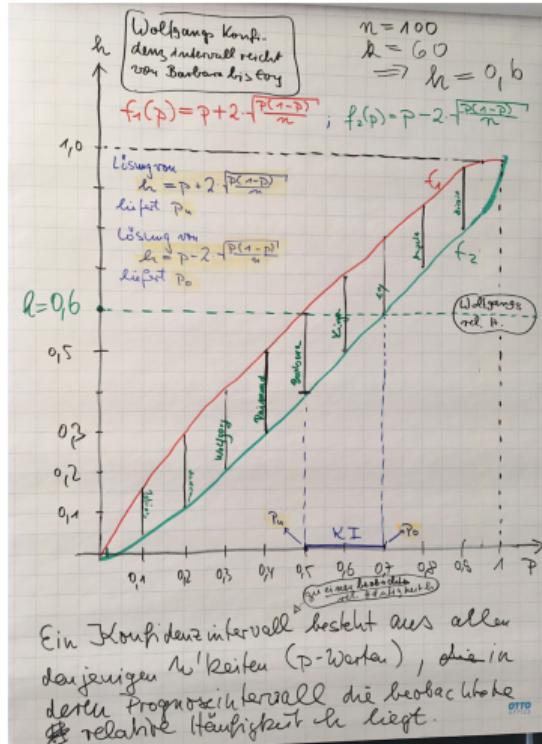
# Konfidenzellipse (do it yourself) - während einer denkwürdigen Fortbildung



# Die Konfidenzellipse (do it yourself) - während einer denkwürdigen Fortbildung



# Die Konfidenzellipse als Denkraum



## Mehr als eine Grafik

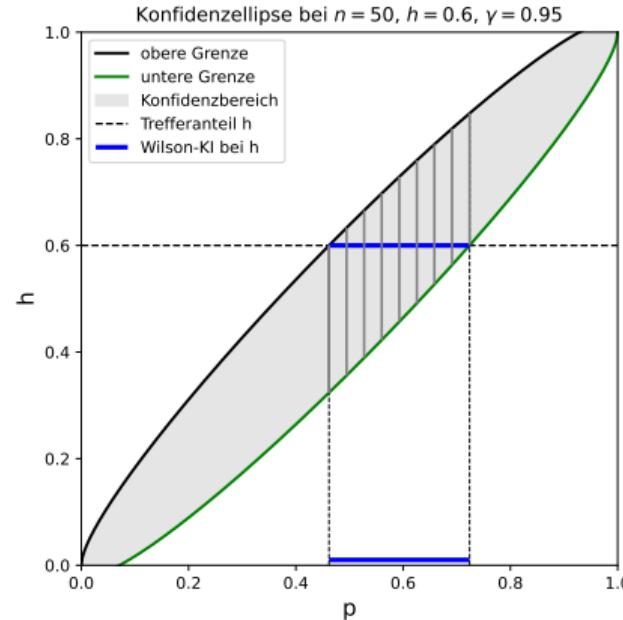
Die Konfidenzellipse ist kein Poster und kein Rechenhilfsmittel, sondern ein gemeinsamer **Denkraum**.

- Sie macht Abhängigkeiten sichtbar.
- Sie erlaubt Perspektivwechsel (Schnitte).
- Sie verbindet Geometrie und Stochastik.
- Sie trägt Prognose- und Konfidenzintervalle.

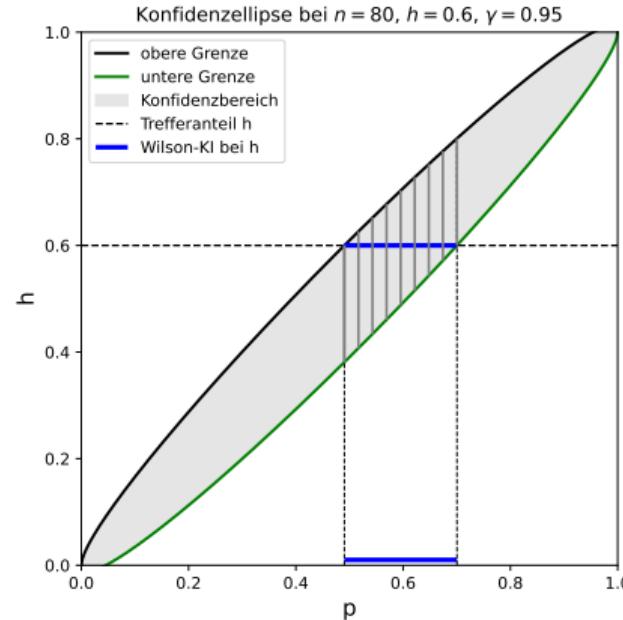
Nicht anschauen – benutzen.

Immer wieder – im Klassenraum – gemeinsam.

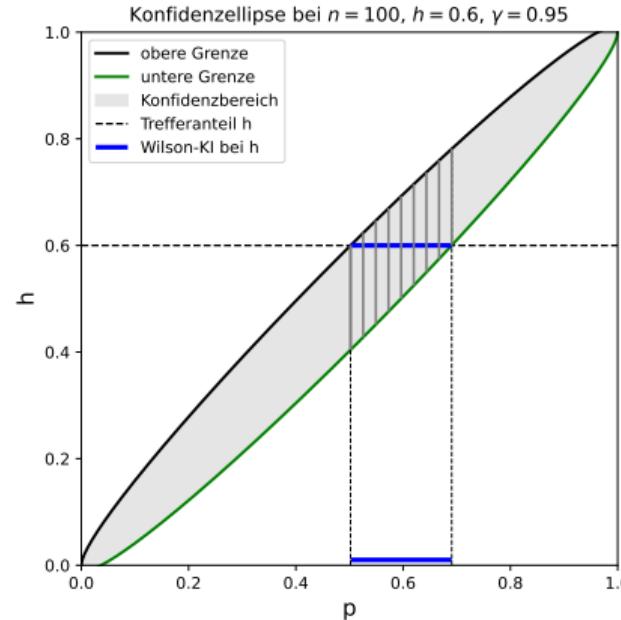
# Konfidenzellipsen – ein Überblick, falls $n$ verändert wird



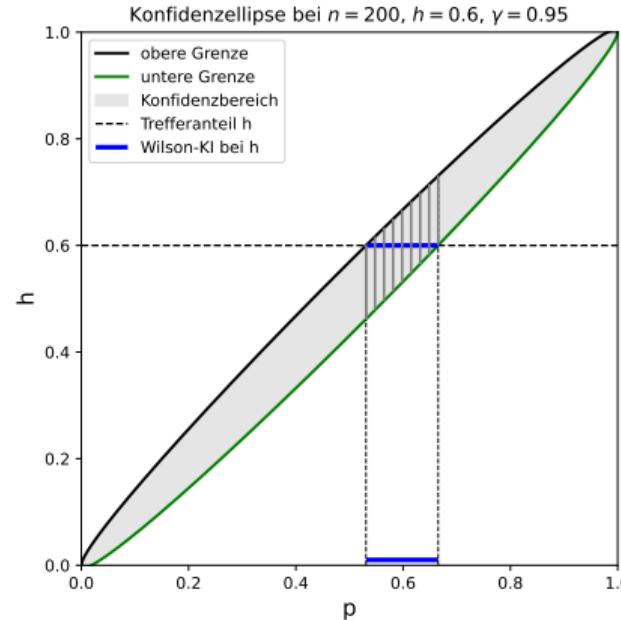
# Konfidenzellipsen – ein Überblick, falls $n$ verändert wird



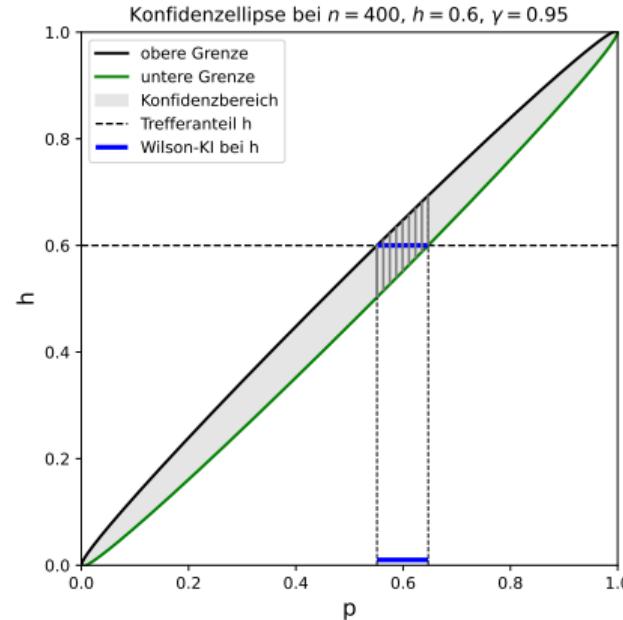
# Konfidenzellipsen – ein Überblick, falls $n$ verändert wird



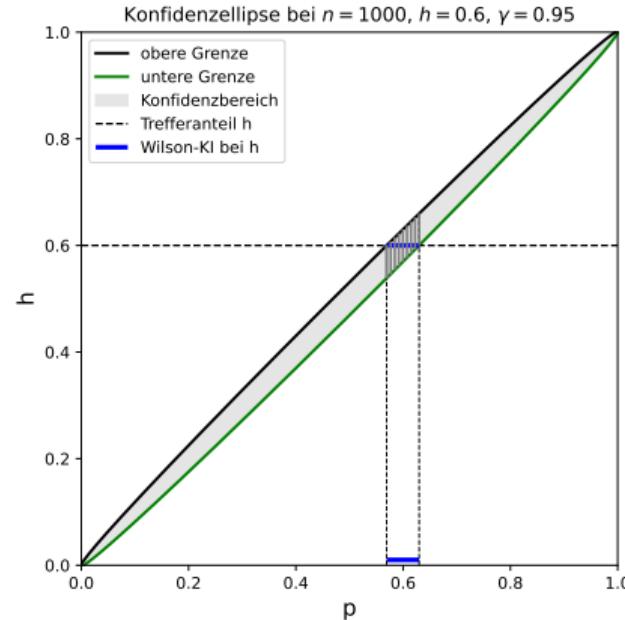
# Konfidenzellipsen – ein Überblick, falls $n$ verändert wird



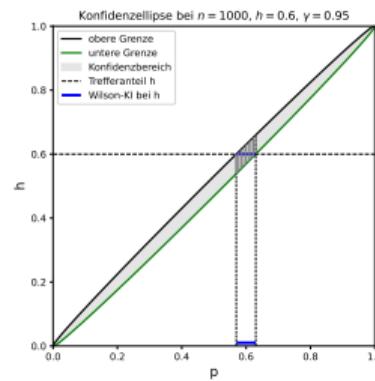
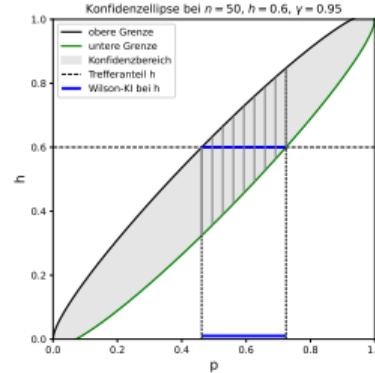
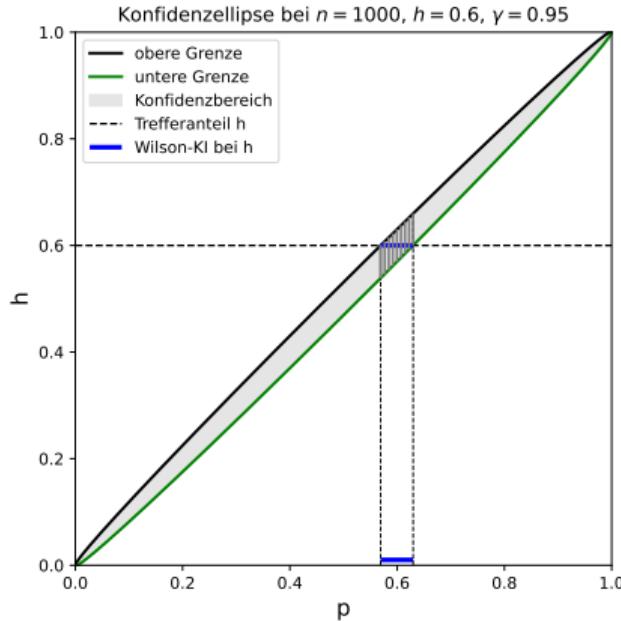
# Konfidenzellipsen – ein Überblick, falls $n$ verändert wird



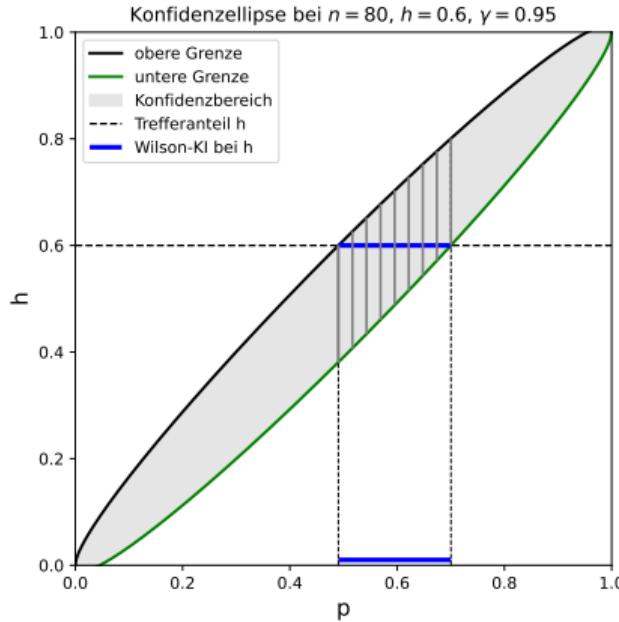
# Konfidenzellipsen – ein Überblick, falls $n$ verändert wird



# Konfidenzellipsen – ein Überblick, falls $n$ verändert wird



# Konfidenzellipsen – ein Überblick, falls $n$ verändert wird



Schnitt des oberen Astes der Ellipse mit  $h = 0,6$  liefert die linke Grenze  $p_u$  des Konfidenzintervalls:

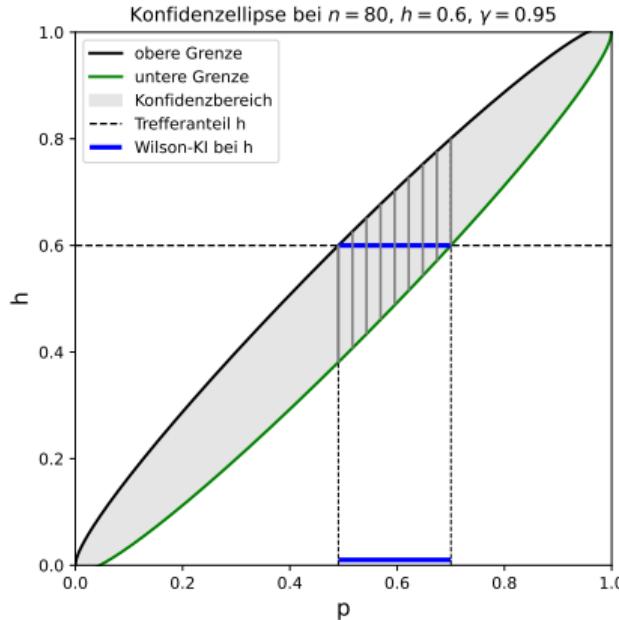
$$0,6 = p_u + 1,96 \sqrt{\frac{p_u(1 - p_u)}{n}}$$

Schnitt des unteren Astes der Ellipse

mit  $h = 0,6$  liefert die rechte Grenze  $p_o$  des Konfidenzintervalls:

$$0,6 = p_o - 1,96 \sqrt{\frac{p_o(1 - p_o)}{n}}$$

# Konfidenzellipsen – ein Überblick, falls $n$ verändert wird

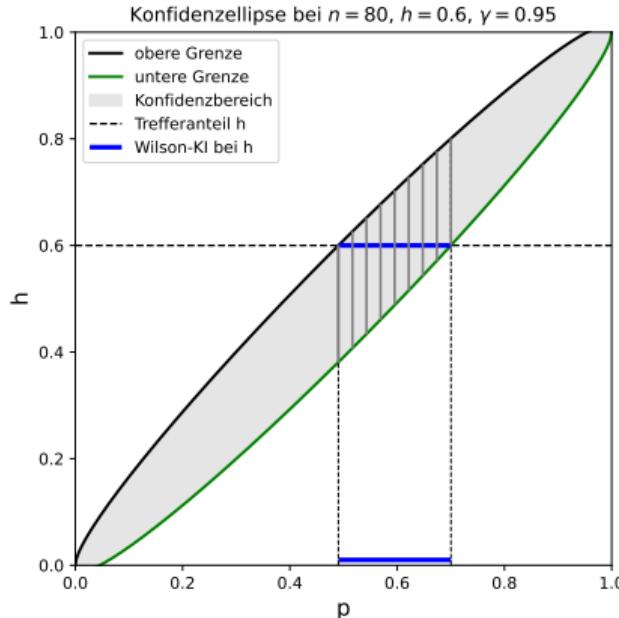


Die Konfidenzellipse hilft ...

- Prognoseintervalle von Konfidenzintervallen zu unterscheiden,
- Berechnungen zu verstehen,
- Abhängigkeiten zu entdecken und zu begründen.

Sie ist keine Darstellung der Verfahrenswahrscheinlichkeit.

# Konfidenzellipsen – ein Überblick, falls $n$ verändert wird



Die Konfidenzellipse hilft ...

- Prognoseintervalle von Konfidenzintervallen zu unterscheiden,
- Berechnungen zu verstehen,
- Abhängigkeiten zu entdecken und zu begründen.

Sie ist keine Darstellung der Verfahrenswahrscheinlichkeit.

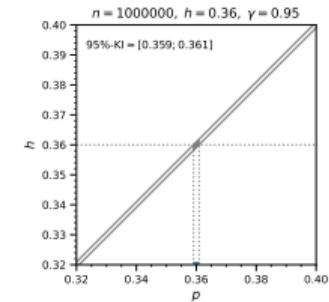
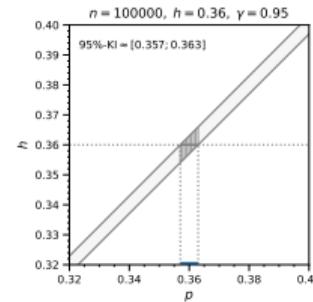
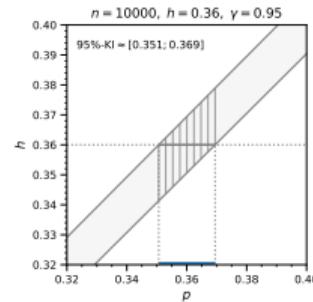
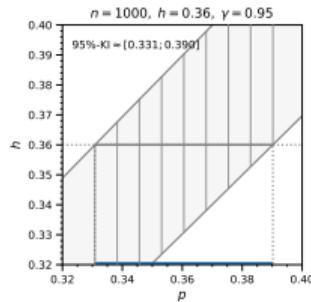
Überdeckungswahrscheinlichkeit: Zahlenwert

Sicherheitswahrscheinlichkeit: Wird oft benutzt, umgangssprachlich besetzt, 95% sicher - was soll ich mir darunter vorstellen?

Verfahrenswahrscheinlichkeit: Die Wahrscheinlichkeit gehört dem Verfahren, nicht dem Ergebnis; der Perspektivwechsel wird deutlich.

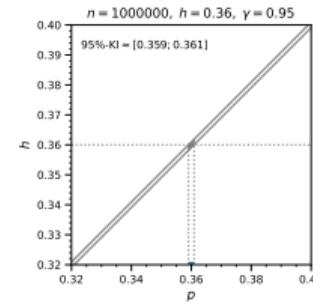
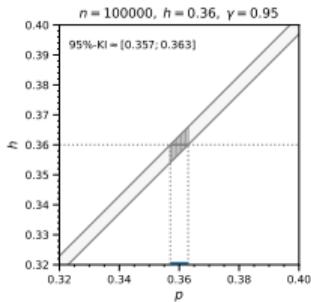
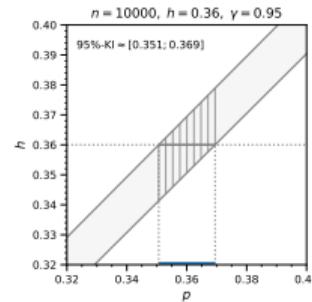
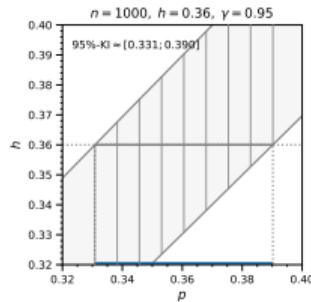
# Konfidenzintervall - Abhängigkeit vom $n$ und $\gamma$

$n$  verschieden,  $\gamma = 0,95$

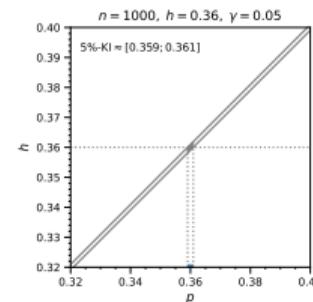
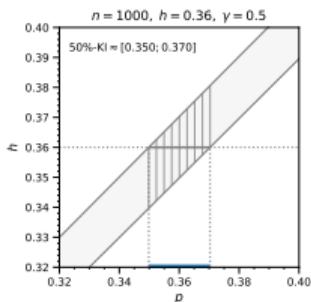
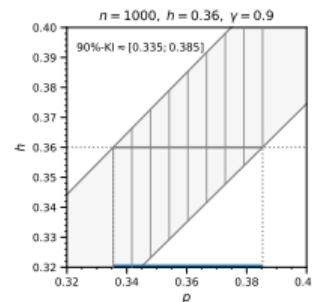
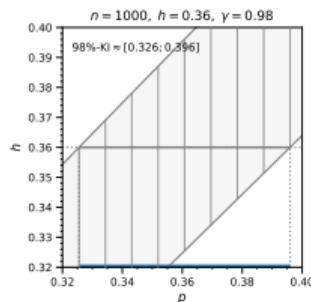


# Konfidenzintervall - Abhängigkeit vom $n$ und $\gamma$

$n$  verschieden,  $\gamma = 0,95$



$n = 1000, \gamma$  verschieden



# Konfidenzellipse – mehr als ein Programm

The screenshot shows a Jupyter Notebook interface with the following content:

**Section: Konfidenzeintervalle mit der Konfidenzellipse**

Die Konfidenzellipse erlaubt die geometrische Darstellung von Konfidenzintervallen, deren untere und obere Grenzen durch zwei Funktionen  $f$  und  $g$  gegeben sind durch

$$f(p) = p + z \cdot \sqrt{\frac{p(1-p)}{n}} \quad \text{und} \quad g(p) = p - z \cdot \sqrt{\frac{p(1-p)}{n}},$$

mit  $z = \Phi^{-1}\left(\frac{1+\gamma}{2}\right)$ .

Ausgewertet werden diese Konfidenzeintervalle für einen unbekannten Parameterwert  $p$  durch Schnitte mit der Parallelen zur  $x$ -Achse mit Abstand  $h$ .

Als geometrisches Hilfsmittel macht die Konfidenzellipse Abhängigkeiten von den Modellparametern  $n$ ,  $\gamma$  und dem Stichprobenergebnis  $h$  sichtbar.

Der Unterschied zwischen Prognose- und Konfidenzintervallen wird erfahrbar:

- Prognoseintervalle: parallel zu  $y$ -Achse
- Konfidenzintervalle: parallel zu  $x$ -Achse

Zu jedem Stichprobenergebnis  $h$  kann ein Konfidenzintervall ermittelt werden. Aussagen zur Verfahrenswahrscheinlichkeit (Sicherheitswahrscheinlichkeit  $\gamma$ ) können auf diese Weise nicht erhalten werden. Hierzu sind Wiederholungen nötig, die mit Simulationen verdeutlicht werden können.

**Prognoseintervalle vs. Konfidenzintervalle (Konfidenzellipse)**

Prognoseintervalle	Konfidenzintervalle
Bekannter Parameterwert $p$	Unbekannter Parameterwert $p$
Zufällige Größe $H = X/n$	Zufälliges Stichprobenergebnis $h$
Schnitte parallel zur $y$ -Achse	Schnitte parallel zur $x$ -Achse
Feste Grenzfunktionen $f$ und $g$	Feste Grenzfunktionen $f$ und $g$
$\gamma$ bezieht sich auf $H$	$\gamma$ ergibt sich erst durch Wiederholung

Simple 11 Python 3.13 (j|313) | Idle Mode: Command Ln 3, Col 1 01\_ci\_ellipse.ipynb

# Konfidenzellipse – mehr als ein Programm

localhost 01\_ci\_ellipse.ipynb Hoekstra, Rink: Signifikanztests und Konfidenzinterv... File Edit View Run Kernel Tabs Settings Help

## Konfidenzintervalle mit der Konfidenzellipse

Die Konfidenzellipse erlaubt die geometrische Darstellung von Konfidenzintervallen, deren untere und obere Grenzen durch zwei Funktionen  $f$  und  $g$  gegeben sind durch

$$f(p) = p + z \cdot \sqrt{\frac{p(1-p)}{n}} \quad \text{und} \quad g(p) = p - z \cdot \sqrt{\frac{p(1-p)}{n}}$$

mit  $z = \Phi^{-1}\left(\frac{1+\gamma}{2}\right)$ .

Ausgewertet werden diese Konfidenzintervalle für einen unbekannten Parameterwert  $p$  durch Schnitte mit der Parallelen zur  $x$ -Achse mit Abstand  $h$ .

Als geometrisches Hilfsmittel macht die Konfidenzellipse Abhängigkeiten von den Modellparametern  $n$ ,  $\gamma$  und dem Stichprobenergebnis  $h$  sichtbar.

Der Unterschied zwischen Prognose- und Konfidenzintervallen wird erfahrbar:

- Prognoseintervalle: parallel zu  $y$ -Achse
- Konfidenzintervalle: parallel zu  $x$ -Achse

Zu jedem Stichprobenergebnis  $h$  kann ein Konfidenzintervall ermittelt werden. Aussagen zur Verfahrenswahrscheinlichkeit (Sicherheitswahrscheinlichkeit  $\gamma$ ) können auf diese Weise nicht erhalten werden. Hierzu sind Wiederholungen nötig, die mit Simulationen verdeutlicht werden können.

### Prognoseintervalle vs. Konfidenzintervalle (Konfidenzellipse)

Prognoseintervalle	Konfidenzintervalle
Bekannter Parameterwert $p$	Unbekannter Parameterwert $p$
Zufällige Größe $H = X/n$	Zufälliges Stichprobenergebnis $h$
Schnitte parallel zur $y$ -Achse	Schnitte parallel zur $x$ -Achse
Feste Grenzfunktionen $f$ und $g$	Feste Grenzfunktionen $f$ und $g$
$\gamma$ bezieht sich auf $H$	$\gamma$ ergibt sich erst durch Wiederholung

Simple 11 Python 3.13 (j313) | Idle Mode: Command ↻ Ln 3, Col 1 01\_ci\_ellipse.ipynb

localhost 01\_ci\_ellipse.ipynb Hoekstra, Rink: Signifikanztests und Konfidenzinterv... File Edit View Run Kernel Tabs Settings Help

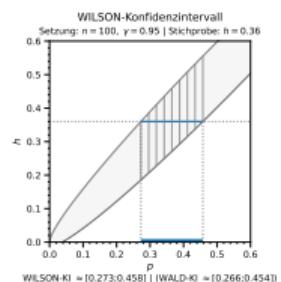
```
# ===== Eingaben: Modell, Geometrie, Style =====
model = CIModelConfig(h=0.36, n=100, gamma=0.95)

geometry = CIGeometryConfig(p_min=0.0, p_max=0.6)

style = CIStyle(ci_bar="tab:blue", helper_lines="gray",
                curve_lower="gray", curve_upper="dimgray",
                area_alpha=0.2, show_prediction_overlay=True,
                prediction_steps=9, grid=False, ticks="fine")

# ===== Ausgabe und ggf. Grafik speichern =====
li,replot_ci(model=model, geometry=geometry,
              style=style, show_info=True,
              save=f"CI_Ellipse_WILSON_n({model.n})_gamma({model.gamma})_h({model.h})")
```

Simple 11 Python 3.13 (j313) | Idle Mode: Command ↻ Ln 1, Col 1 01\_ci\_ellipse.ipynb



# Konfidenzellipse – mehr als ein Programm

localhost 01\_ci\_ellipse.ipynb Hoekstra, Rink: Signifikanztests und Konfidenzinterv... File Edit View Run Kernel Tabs Settings Help

## Konfidenzintervalle mit der Konfidenzellipse

Die Konfidenzellipse erlaubt die geometrische Darstellung von Konfidenzintervallen, deren untere und obere Grenzen durch zwei Funktionen  $f$  und  $g$  gegeben sind durch

$$f(p) = p + z \cdot \sqrt{\frac{p(1-p)}{n}} \quad \text{und} \quad g(p) = p - z \cdot \sqrt{\frac{p(1-p)}{n}}$$

mit  $z = \Phi^{-1}\left(\frac{1+\gamma}{2}\right)$ .

Ausgewertet werden diese Konfidenzintervalle für einen unbekannten Parameterwert  $p$  durch Schnitte mit der Parallelen zur  $x$ -Achse mit Abstand  $h$ .

Als geometrisches Hilfsmittel macht die Konfidenzellipse Abhängigkeiten von den Modellparametern  $n$ ,  $\gamma$  und dem Stichprobenergebnis  $h$  sichtbar.

Der Unterschied zwischen Prognose- und Konfidenzintervallen wird erfahrbar:

- Prognoseintervalle: parallel zu  $y$ -Achse
- Konfidenzintervalle: parallel zu  $x$ -Achse

Zu jedem Stichprobenergebnis  $h$  kann ein Konfidenzintervall ermittelt werden. Aussagen zur Verfahrenswahrscheinlichkeit (Sicherheitswahrscheinlichkeit  $\gamma$ ) können auf diese Weise nicht erhalten werden. Hierzu sind Wiederholungen nötig, die mit Simulation verdeutlicht werden können.

### Prognoseintervalle vs. Konfidenzintervalle (Konfidenzellipse)

Prognoseintervalle	Konfidenzintervalle
Bekannter Parameterwert $p$	Unbekannter Parameterwert $p$
Zufällige Größe $H = X/n$	Zufälliges Stichprobenergebnis $h$
Schnitte parallel zur $y$ -Achse	Schnitte parallel zur $x$ -Achse
Feste Grenzfunktionen $f$ und $g$	Feste Grenzfunktionen $f$ und $g$
$\gamma$ bezieht sich auf $H$	$\gamma$ ergibt sich erst durch Wiederholung

Simple 11 Python 3.13 (j313) | Idle Mode: Command Ln 3, Col 1 01\_ci\_ellipse.ipynb

localhost 01\_ci\_ellipse.ipynb Hoekstra, Rink: Signifikanztests und Konfidenzinterv... File Edit View Run Kernel Tabs Settings Help

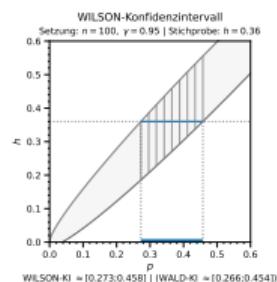
```
# ===== Eingaben: Modell, Geometrie, Style =====
model = CIModelConfig(h=0.36, n=100, gamma=0.95)

geometry = CIGeometryConfig(p_min=0.0, p_max=0.6)

style = CISTyle(ci_bar="tab:blue", helper_lines="gray",
                curve_lower="gray", curve_upper="dimgray",
                area_alpha=0.2, show_prediction_overlay=True,
                prediction_steps=9, grid=False, ticks="fine")

# ===== Ausgabe und ggf. Grafik speichern =====
li,replot_ci(model=model, geometry=geometry,
              style=style, show_info=True,
              save=f"CI_Ellipse_WILSON_n_{model.n}_gamma_{model.gamma}_h_{model.h}.png")
```

Simple 11 Python 3.13 (j313) | Idle Mode: Command Ln 1, Col 1 01\_ci\_ellipse.ipynb



# Konfidenzintervalle - WILSON, WALD und Clopper-Pearson

WILSON: Normalapproximation, Grenzen durch Lösen der Gleichung  $(h - p)^2 = \frac{z^2}{n} p(1 - p)$

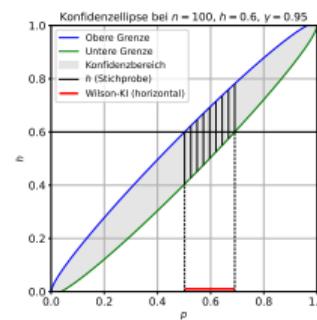
# Konfidenzintervalle - WILSON, WALD und Clopper-Pearson

WILSON: Normalapproximation, Grenzen durch Lösen der Gleichung  $(h - p)^2 = \frac{z^2}{n} p(1 - p)$

$$h = p_u - z \sqrt{p_u(1 - p_u)/n}$$

$$h = p_o + z \sqrt{p_o(1 - p_o)/n}$$

$$p_{u,o} = (1 - a) \cdot \frac{1}{2} + a \cdot h \mp z \cdot \sqrt{\frac{1}{4a} \cdot \frac{1-a}{a} + \frac{h(1-h)}{n}}; \quad a := \frac{1}{1+z^2/n}$$



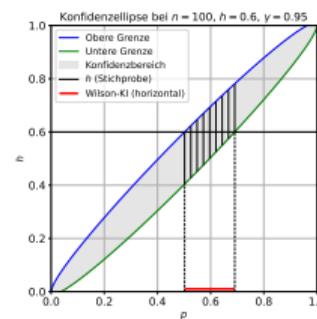
# Konfidenzintervalle - WILSON, WALD und Clopper-Pearson

WILSON: Normalapproximation, Grenzen durch Lösen der Gleichung  $(h - p)^2 = \frac{z^2}{n} p(1 - p)$

$$h = p_u - z \sqrt{p_u(1 - p_u)/n}$$

$$h = p_o + z \sqrt{p_o(1 - p_o)/n}$$

$$p_{u,o} = (1 - a) \cdot \frac{1}{2} + a \cdot h \mp z \cdot \sqrt{\frac{1}{4a} \cdot \frac{1-a}{a} + \frac{h(1-h)}{n}}; \quad a := \frac{1}{1+z^2/n}$$



WALD: Approximation der Lösungen von WILSON; in GeoGebra und Rechnern implementiert

$$\left[ h - z_{1-\alpha/2} \sqrt{h(1-h)/n}, h + z_{1-\alpha/2} \sqrt{h(1-h)/n} \right]$$

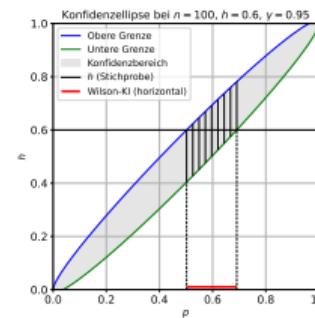
# Konfidenzintervalle - WILSON, WALD und Clopper-Pearson

WILSON: Normalapproximation, Grenzen durch Lösen der Gleichung  $(h - p)^2 = \frac{z^2}{n} p(1 - p)$

$$h = p_u - z \sqrt{p_u(1 - p_u)/n}$$

$$h = p_o + z \sqrt{p_o(1 - p_o)/n}$$

$$p_{u,o} = (1 - a) \cdot \frac{1}{2} + a \cdot h \mp z \cdot \sqrt{\frac{1}{4a} \cdot \frac{1-a}{a} + \frac{h(1-h)}{n}}; \quad a := \frac{1}{1+z^2/n}$$



WALD: Approximation der Lösungen von WILSON; in GeoGebra und Rechnern implementiert

$$\left[ h - z_{1-\alpha/2} \sqrt{h(1 - h)/n}, h + z_{1-\alpha/2} \sqrt{h(1 - h)/n} \right]$$

Clopper-Pearson (exakt): Inversion der Binomialverteilung; garantiert  $\mathbb{P}_p(\text{KI} \ni p) \geq 1 - \alpha$  für alle  $p$ . Grenzen über F-Verteilung

$$p_{\text{low}} = \frac{k}{k + (n - k + 1) F_{1-\alpha/2; 2(n-k+1), 2k}}, \quad p_{\text{high}} = \frac{(k + 1) F_{1-\alpha/2; 2(k+1), 2(n-k)}}{(n - k) + (k + 1) F_{1-\alpha/2; 2(k+1), 2(n-k)}}.$$

# Vergleich von Konfidenzintervallen

**Tabelle 1:**  $n = 100$ ;  $\gamma = 0,95$

k	$\hat{p}$	Wald	Wilson	Clopper-Pearson
30	0,3	[0,2102 ; 0,3898]	[0,2189 ; 0,3958]	[0,2124 ; 0,3998]
32	0,32	[0,2286 ; 0,4114]	[0,2367 ; 0,4166]	[0,2302 ; 0,4208]
34	0,34	[0,2472 ; 0,4328]	[0,2546 ; 0,4372]	[0,2482 ; 0,4415]
36	0,36	[0,2659 ; 0,4541]	[0,2727 ; 0,4576]	[0,2664 ; 0,4621]
37	0,37	[0,2754 ; 0,4646]	[0,2818 ; 0,4678]	[0,2756 ; 0,4724]
38	0,38	[0,2849 ; 0,4751]	[0,291 ; 0,4779]	[0,2848 ; 0,4825]
39	0,39	[0,2944 ; 0,4856]	[0,3002 ; 0,488]	[0,294 ; 0,4927]

Die drei Verfahren liefern leicht unterschiedliche, aber sehr ähnliche Intervalle. Wichtig ist nicht die Formel, sondern der gemeinsame Grundgedanke: Ein KI gibt an, welche  $p$ -Werte mit den Daten verträglich sind.

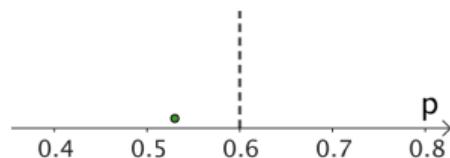
# Vergleich von Konfidenzintervallen

Tabelle 2:  $n = 1000$ ;  $\gamma = 0,95$

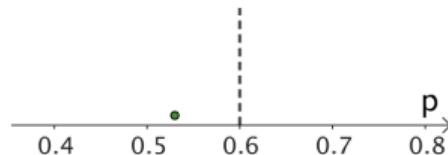
k	$\hat{p}$	Wald	Wilson	Clopper–Pearson
300	0,3	[0,2716 ; 0,3284]	[0,2724 ; 0,3291]	[0,2717 ; 0,3295]
320	0,32	[0,2911 ; 0,3489]	[0,2918 ; 0,3496]	[0,2912 ; 0,3499]
340	0,34	[0,3106 ; 0,3694]	[0,3113 ; 0,3699]	[0,3106 ; 0,3703]
360	0,36	[0,3302 ; 0,3898]	[0,3308 ; 0,3902]	[0,3302 ; 0,3906]
370	0,37	[0,3401 ; 0,3999]	[0,3406 ; 0,4004]	[0,34 ; 0,4008]
380	0,38	[0,3499 ; 0,4101]	[0,3504 ; 0,4105]	[0,3498 ; 0,4109]
390	0,39	[0,3598 ; 0,4202]	[0,3602 ; 0,4206]	[0,3596 ; 0,421]

Die drei Verfahren liefern leicht unterschiedliche, aber sehr ähnliche Intervalle. Wichtig ist nicht die Formel, sondern der gemeinsame Grundgedanke: Ein KI gibt an, welche  $p$ -Werte mit den Daten verträglich sind.

# Vom Zahlenintervall zum Zufallsintervall – der Weg zum Konfidenzverfahren



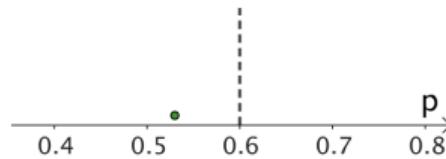
# Vom Zahlenintervall zum Zufallsintervall – der Weg zum Konfidenzverfahren



Eine Stichprobe – ein Ergebnis in der Realität

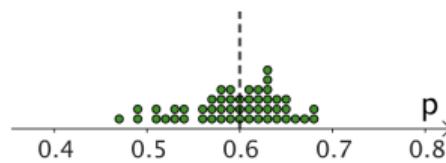
In der Realität beobachten wir genau einen Wert  $h$ . Der wahre Parameter liegt irgendwo in  $[0, 1]$  – mehr wissen wir nicht.

# Vom Zahlenintervall zum Zufallsintervall – der Weg zum Konfidenzverfahren

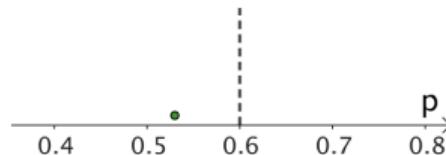


Eine Stichprobe – ein Ergebnis in der Realität

In der Realität beobachten wir genau einen Wert  $h$ . Der wahre Parameter liegt irgendwo in  $[0, 1]$  – mehr wissen wir nicht.

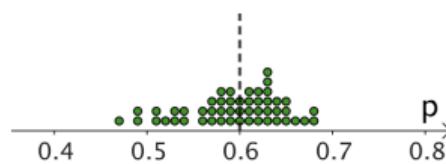


# Vom Zahlenintervall zum Zufallsintervall – der Weg zum Konfidenzverfahren



Eine Stichprobe – ein Ergebnis in der Realität

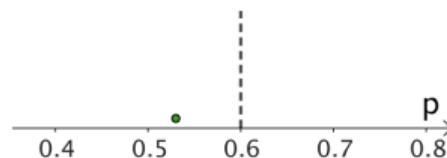
In der Realität beobachten wir genau einen Wert  $h$ . Der wahre Parameter liegt irgendwo in  $[0, 1]$  – mehr wissen wir nicht.



Gedankenexperiment im Modell

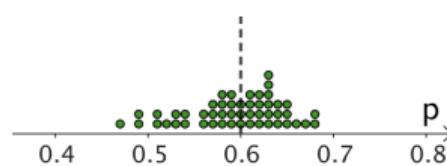
Im Modell denken wir viele mögliche Stichproben. So entsteht eine Verteilung möglicher Ergebnisse in unserem Kopf.

# Vom Zahlenintervall zum Zufallsintervall – der Weg zum Konfidenzverfahren



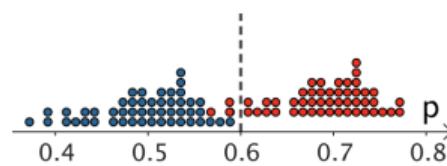
Eine Stichprobe – ein Ergebnis in der Realität

In der Realität beobachten wir genau einen Wert  $h$ . Der wahre Parameter liegt irgendwo in  $[0, 1]$  – mehr wissen wir nicht.

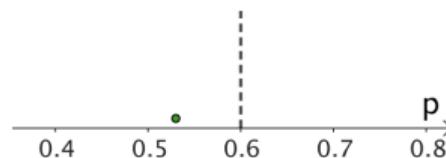


Gedankenexperiment im Modell

Im Modell denken wir viele mögliche Stichproben. So entsteht eine Verteilung möglicher Ergebnisse in unserem Kopf.

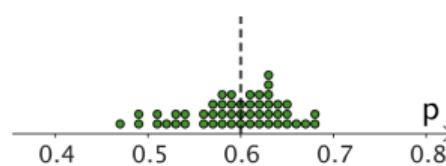


# Vom Zahlenintervall zum Zufallsintervall – der Weg zum Konfidenzverfahren



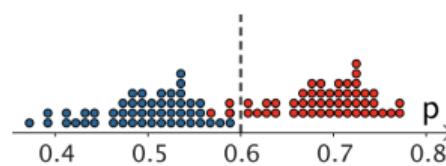
Eine Stichprobe – ein Ergebnis in der Realität

In der Realität beobachten wir genau einen Wert  $h$ . Der wahre Parameter liegt irgendwo in  $[0, 1]$  – mehr wissen wir nicht.



Gedankenexperiment im Modell

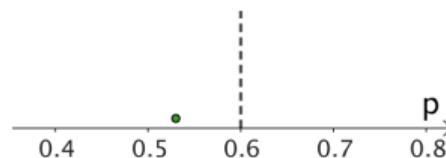
Im Modell denken wir viele mögliche Stichproben. So entsteht eine Verteilung möglicher Ergebnisse in unserem Kopf.



Grenzen durch gedachte Extremfälle im Modell

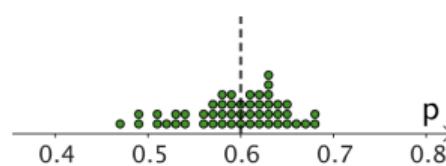
Um den unbekannten Parameter einzugrenzen, betrachten wir zu jeder möglichen Stichprobe die kleinste und größte noch plausible Lage.

# Vom Zahlenintervall zum Zufallsintervall – der Weg zum Konfidenzverfahren



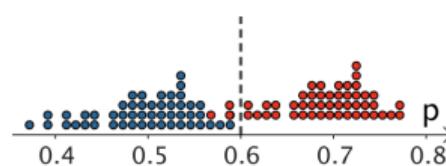
Eine Stichprobe – ein Ergebnis in der Realität

In der Realität beobachten wir genau einen Wert  $h$ . Der wahre Parameter liegt irgendwo in  $[0, 1]$  – mehr wissen wir nicht.



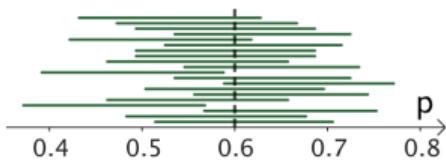
Gedankenexperiment im Modell

Im Modell denken wir viele mögliche Stichproben. So entsteht eine Verteilung möglicher Ergebnisse in unserem Kopf.

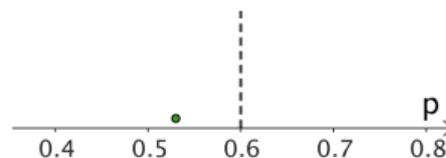


Grenzen durch gedachte Extremfälle im Modell

Um den unbekannten Parameter einzugrenzen, betrachten wir zu jeder möglichen Stichprobe die kleinste und größte noch plausible Lage.

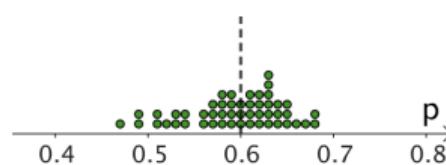


# Vom Zahlenintervall zum Zufallsintervall – der Weg zum Konfidenzverfahren



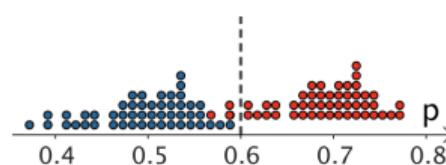
Eine Stichprobe – ein Ergebnis in der Realität

In der Realität beobachten wir genau einen Wert  $h$ . Der wahre Parameter liegt irgendwo in  $[0, 1]$  – mehr wissen wir nicht.



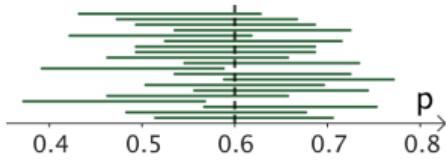
Gedankenexperiment im Modell

Im Modell denken wir viele mögliche Stichproben. So entsteht eine Verteilung möglicher Ergebnisse in unserem Kopf.



Grenzen durch gedachte Extremfälle im Modell

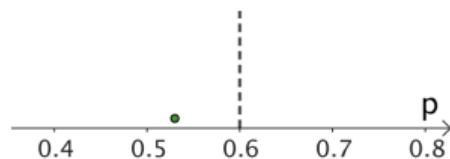
Um den unbekannten Parameter einzugrenzen, betrachten wir zu jeder möglichen Stichprobe die kleinste und größte noch plausible Lage.



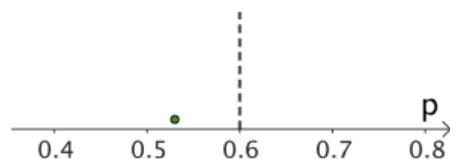
Das Intervall als Verfahren im Modell

Wiederholen wir dieses Vorgehen gedanklich, so überdecken die entstehenden Intervalle den wahren Parameter in einem festen Anteil der Fälle.

# Vom Zahlenintervall zum Zufallsintervall – der Weg zum Konfidenzverfahren



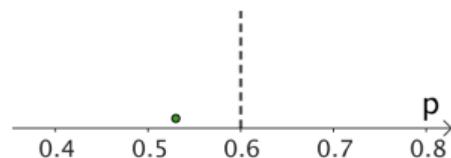
# Vom Zahlenintervall zum Zufallsintervall – der Weg zum Konfidenzverfahren



Realisation

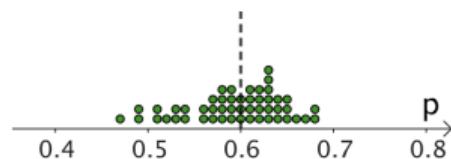
Ein konkretes Intervall zu einem beobachteten Stichprobenergebnis  $h$ .

# Vom Zahlenintervall zum Zufallsintervall – der Weg zum Konfidenzverfahren

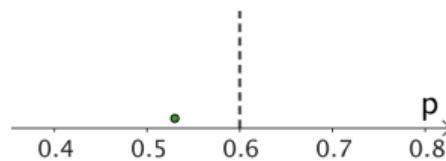


Realisation

Ein konkretes Intervall zu einem beobachteten Stichprobenergebnis  $h$ .

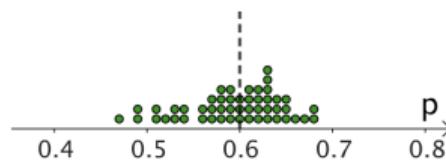


# Vom Zahlenintervall zum Zufallsintervall – der Weg zum Konfidenzverfahren



**Realisation**

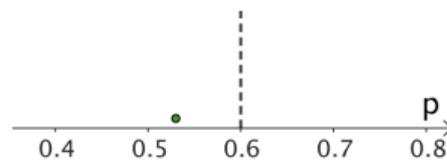
Ein konkretes Intervall zu einem beobachteten Stichprobenergebnis  $h$ .



**Zufallsgröße**

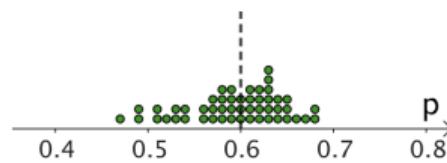
Das Stichprobenergebnis wird als Zufallsgröße  $H = X/n$  modelliert.

# Vom Zahlenintervall zum Zufallsintervall – der Weg zum Konfidenzverfahren



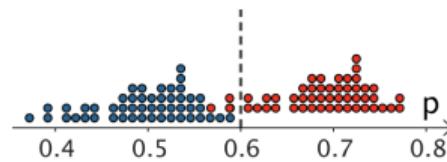
Realisation

Ein konkretes Intervall zu einem beobachteten Stichprobenergebnis  $h$ .

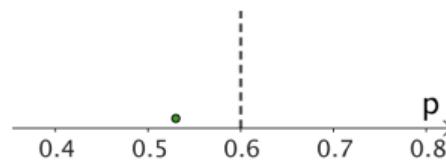


Zufallsgröße

Das Stichprobenergebnis wird als Zufallsgröße  $H = X/n$  modelliert.

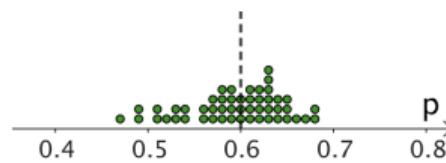


# Vom Zahlenintervall zum Zufallsintervall – der Weg zum Konfidenzverfahren



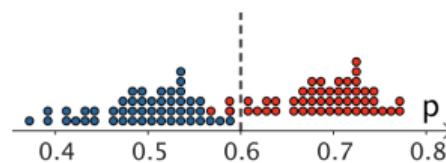
## Realisation

Ein konkretes Intervall zu einem beobachteten Stichprobenergebnis  $h$ .



## Zufallsgröße

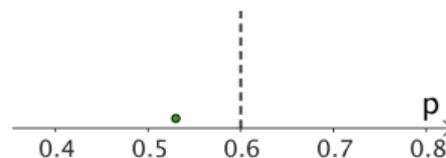
Das Stichprobenergebnis wird als Zufallsgröße  $H = X/n$  modelliert.



## Zufällige Intervallgrenzen

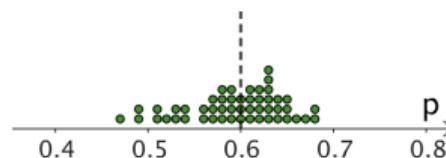
Die linke und rechte Grenze  $L(H)$  und  $R(H)$  sind selbst Zufallsgrößen.

# Vom Zahlenintervall zum Zufallsintervall – der Weg zum Konfidenzverfahren



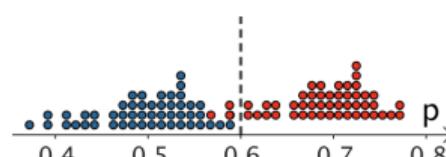
Realisation

Ein konkretes Intervall zu einem beobachteten Stichprobenergebnis  $h$ .



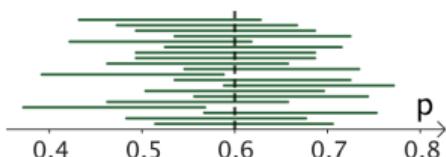
Zufallsgröße

Das Stichprobenergebnis wird als Zufallsgröße  $H = X/n$  modelliert.

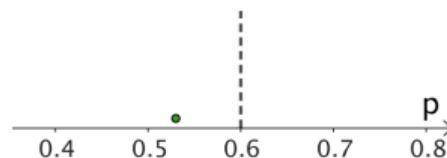


Zufällige Intervallgrenzen

Die linke und rechte Grenze  $L(H)$  und  $R(H)$  sind selbst Zufallsgrößen.

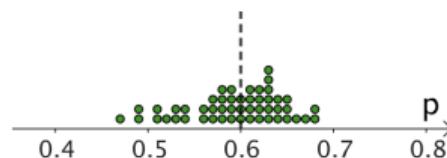


# Vom Zahlenintervall zum Zufallsintervall – der Weg zum Konfidenzverfahren



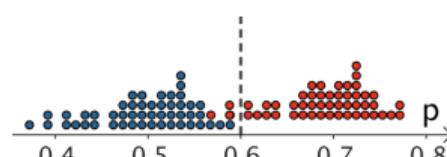
## Realisation

Ein konkretes Intervall zu einem beobachteten Stichprobenergebnis  $h$ .



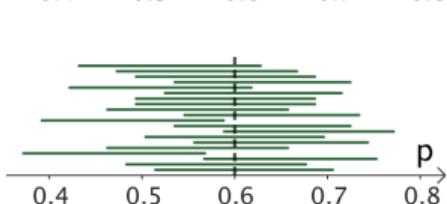
## Zufallsgröße

Das Stichprobenergebnis wird als Zufallsgröße  $H = X/n$  modelliert.



## Zufällige Intervallgrenzen

Die linke und rechte Grenze  $L(H)$  und  $R(H)$  sind selbst Zufallsgrößen.



## Konfidenzverfahren

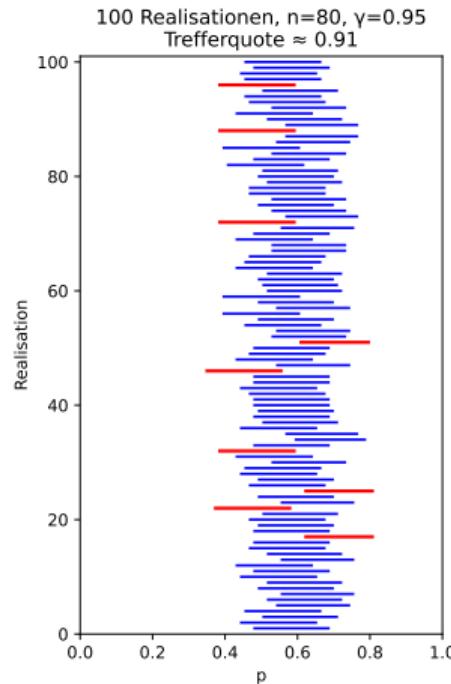
Das Verfahren ist so konstruiert, dass gilt

$$\mathbb{P}_p([L(H), R(H)] \ni p) = 0,95.$$



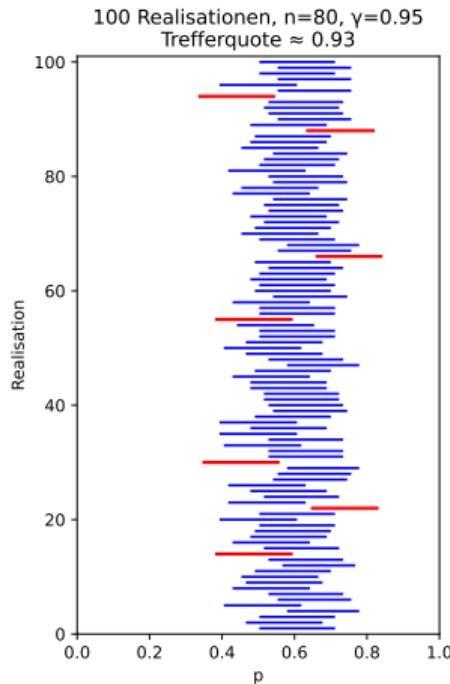
# Simulationen - der Weg zum Verständnis

Anteil der KI, die den wahren Parameter enthalten



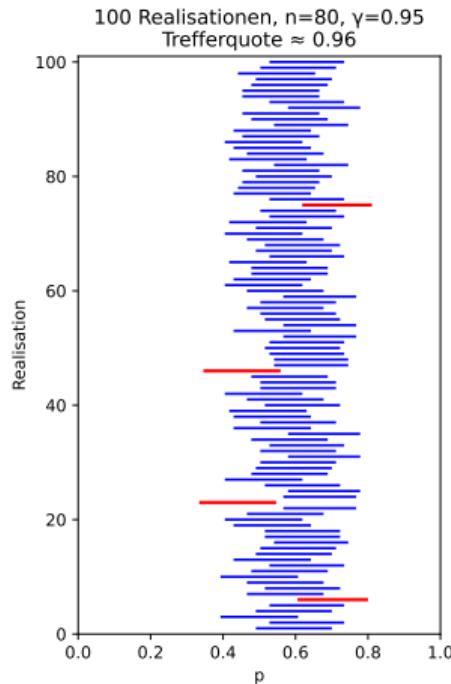
# Simulationen - der Weg zum Verständnis

Anteil der KI, die den wahren Parameter enthalten



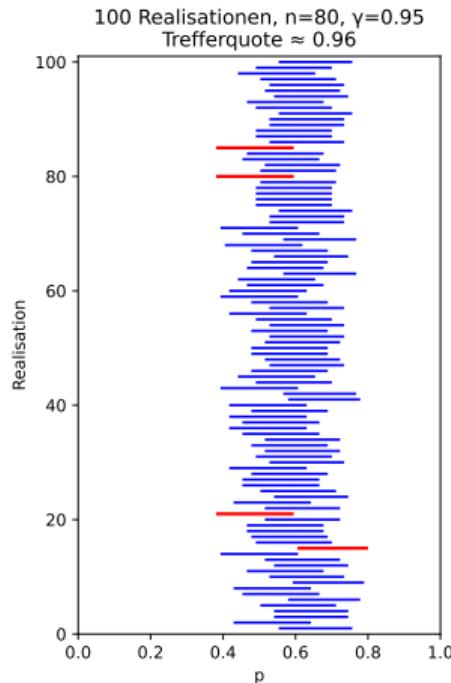
# Simulationen - der Weg zum Verständnis

Anteil der KI, die den wahren Parameter enthalten



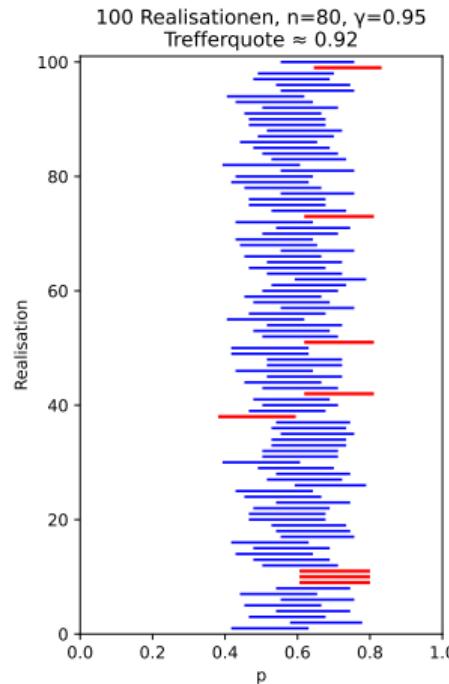
# Simulationen - der Weg zum Verständnis

Anteil der KI, die den wahren Parameter enthalten



# Simulationen - der Weg zum Verständnis

Anteil der KI, die den wahren Parameter enthalten

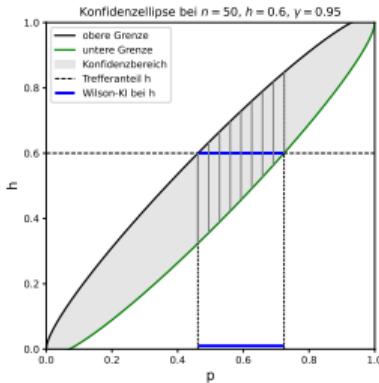


## Wo steckt hier eigentlich der Zufall?

- Der Zufall steckt **nicht** im Parameter.
- Er steckt **nicht** im Vertrauen.
- Er steckt **nicht** im konkreten Intervall.

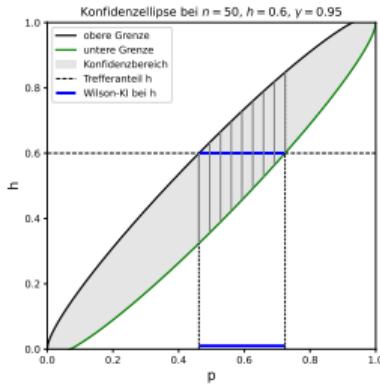
## Wo steckt hier eigentlich der Zufall?

- Der Zufall steckt **nicht** im Parameter.
- Er steckt **nicht** im Vertrauen.
- Er steckt **nicht** im konkreten Intervall.



## Wo steckt hier eigentlich der Zufall?

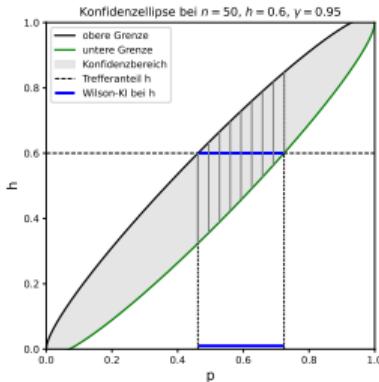
- Der Zufall steckt **nicht** im Parameter.
- Er steckt **nicht** im Vertrauen.
- Er steckt **nicht** im konkreten Intervall.



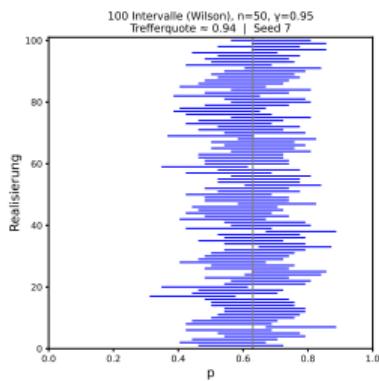
Er steckt im Gedanken der Wiederholung.

## Wo steckt hier eigentlich der Zufall?

- Der Zufall steckt **nicht** im Parameter.
- Er steckt **nicht** im Vertrauen.
- Er steckt **nicht** im konkreten Intervall.



Er steckt im Gedanken der Wiederholung.



*„Ich habe nur eine Stichprobe - nur eine einzige, mehr nicht.“*

→ radikale Realitätsakzeptanz, kein implizites *man könnte ja noch ...*

*„Ich habe nur eine Stichprobe - nur eine einzige, mehr nicht.“*

→ radikale Realitätsakzeptanz, kein implizites *man könnte ja noch ...*

*„Ich vertraue dem berechneten Intervall, dass es den Parameter einfängt.“*

→ Vertrauen nicht in das Ergebnis, sondern in das Verfahren (Perspektivwechsel).

*„Ich habe nur eine Stichprobe - nur eine einzige, mehr nicht.“*

→ radikale Realitätsakzeptanz, kein implizites *man könnte ja noch ...*

*„Ich vertraue dem berechneten Intervall, dass es den Parameter einfängt.“*

→ Vertrauen nicht in das Ergebnis, sondern in das Verfahren (Perspektivwechsel).

*„Ich vertraue, dass es zu den 95 % aller gehört.“*

→ Die 95 % klassifizieren, sie sind nicht probabilistisch.

Das Intervall ist eines von vielen möglichen. Ich weiß nicht, zu welcher Sorte es gehört.

*„Ich habe nur eine Stichprobe - nur eine einzige, mehr nicht.“*

→ radikale Realitätsakzeptanz, kein implizites *man könnte ja noch ...*

*„Ich vertraue dem berechneten Intervall, dass es den Parameter einfängt.“*

→ Vertrauen nicht in das Ergebnis, sondern in das Verfahren (Perspektivwechsel).

*„Ich vertraue, dass es zu den 95 % aller gehört.“*

→ Die 95 % klassifizieren, sie sind nicht probabilistisch.

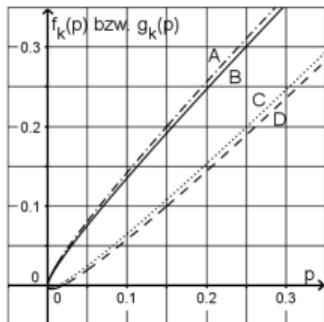
Das Intervall ist eines von vielen möglichen. Ich weiß nicht, zu welcher Sorte es gehört.

*„Mehr kann ich nicht verlangen. Mehr geht nicht.“*

→ Das ist keine Schwäche, sondern epistemische Bescheidenheit.

# IQB-Pool für das Jahr 2018 - PT B - WTR - Aufgabe 1e), 1f)

Auf der Grundlage der Stichprobe können mithilfe der abgebildeten Graphen A, B, C und D für den zu ermittelnden Schätzwert Konfidenzintervalle zu den Sicherheitswahrscheinlichkeiten 90 % und 95 % bestimmt werden.



Jeder der Graphen lässt sich durch eine der folgenden Funktionen beschreiben:

$$f_k : p \mapsto p - k \cdot \sqrt{\frac{p(1-p)}{n}}$$

$$g_k : p \mapsto p + k \cdot \sqrt{\frac{p(1-p)}{n}}$$

Dabei ist  $p \in [0;1]$ ,  $k \in \mathbb{R}^+$  und  $n$  der Umfang der Stichprobe.

- f Bestimmen Sie ein Konfidenzintervall zur Sicherheitswahrscheinlichkeit 95 %. Entscheiden Sie, ob die Aussage „Im Mittel ist einer von fünf Bildschirmen fehlerhaft.“ durch das bestimmte Konfidenzintervall gestützt werden kann.

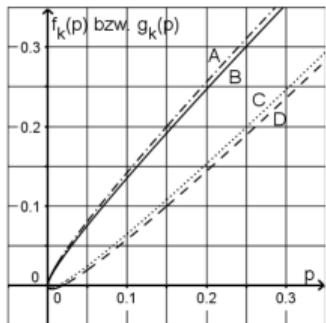
3

- g Der Mitarbeiter zieht eine zweite Stichprobe vom Umfang  $2n$ . Auch in dieser Stichprobe sind 15 % der Bildschirme fehlerhaft. Begründen Sie, dass die Länge des zugehörigen Konfidenzintervalls im Vergleich zur ersten Stichprobe – bei gleicher Sicherheitswahrscheinlichkeit – geringer, aber nicht halb so groß ist.

3

# IQB-Pool für das Jahr 2018 - PT B - WTR - Aufgabe 1e), 1f)

Auf der Grundlage der Stichprobe können mithilfe der abgebildeten Graphen A, B, C und D für den zu ermittelnden Schätzwert Konfidenzintervalle zu den Sicherheitswahrscheinlichkeiten 90 % und 95 % bestimmt werden.



Jeder der Graphen lässt sich durch eine der folgenden Funktionen beschreiben:

$$f_k : p \mapsto p - k \cdot \sqrt{\frac{p(1-p)}{n}}$$

$$g_k : p \mapsto p + k \cdot \sqrt{\frac{p(1-p)}{n}}$$

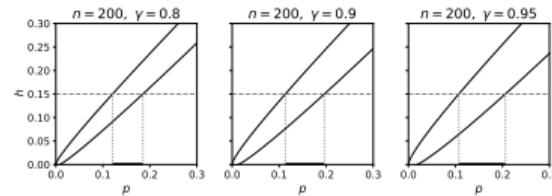
Dabei ist  $p \in [0;1]$ ,  $k \in \mathbb{R}^+$  und  $n$  der Umfang der Stichprobe.

- f Bestimmen Sie ein Konfidenzintervall zur Sicherheitswahrscheinlichkeit 95 %. Entscheiden Sie, ob die Aussage „Im Mittel ist einer von fünf Bildschirmen fehlerhaft.“ durch das bestimmte Konfidenzintervall gestützt werden kann.

- g Der Mitarbeiter zieht eine zweite Stichprobe vom Umfang  $2n$ . Auch in dieser Stichprobe sind 15 % der Bildschirme fehlerhaft. Begründen Sie, dass die Länge des zugehörigen Konfidenzintervalls im Vergleich zur ersten Stichprobe – bei gleicher Sicherheitswahrscheinlichkeit – geringer, aber nicht halb so groß ist.

Lösungshinweise mit Variationen zu f)

Zeichnen: gleiches  $n$ , verschiedenes  $\gamma$

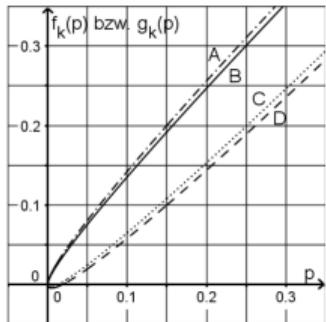


3

3

# IQB-Pool für das Jahr 2018 - PT B - WTR - Aufgabe 1e), 1f)

Auf der Grundlage der Stichprobe können mithilfe der abgebildeten Graphen A, B, C und D für den zu ermittelnden Schätzwert Konfidenzintervalle zu den Sicherheitswahrscheinlichkeiten 90 % und 95 % bestimmt werden.



Jeder der Graphen lässt sich durch eine der folgenden Funktionen beschreiben:

$$f_k : p \mapsto p - k \cdot \sqrt{\frac{p(1-p)}{n}}$$

$$g_k : p \mapsto p + k \cdot \sqrt{\frac{p(1-p)}{n}}$$

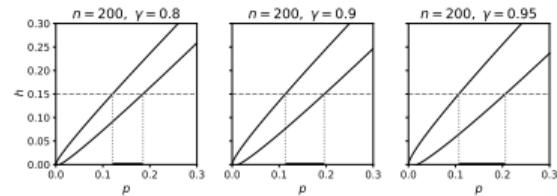
Dabei ist  $p \in [0;1]$ ,  $k \in \mathbb{R}^+$  und  $n$  der Umfang der Stichprobe.

- f Bestimmen Sie ein Konfidenzintervall zur Sicherheitswahrscheinlichkeit 95 %. Entscheiden Sie, ob die Aussage „Im Mittel ist einer von fünf Bildschirmen fehlerhaft.“ durch das bestimmte Konfidenzintervall gestützt werden kann.

- g Der Mitarbeiter zieht eine zweite Stichprobe vom Umfang  $2n$ . Auch in dieser Stichprobe sind 15 % der Bildschirme fehlerhaft. Begründen Sie, dass die Länge des zugehörigen Konfidenzintervalls im Vergleich zur ersten Stichprobe – bei gleicher Sicherheitswahrscheinlichkeit – geringer, aber nicht halb so groß ist.

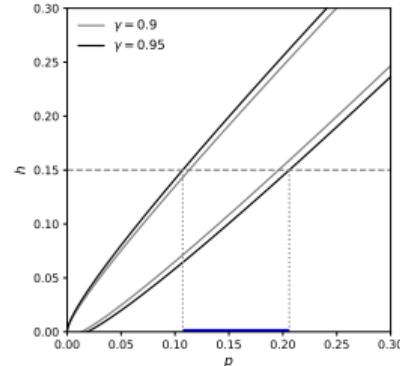
Lösungshinweise mit Variationen zu f)

Zeichnen: gleiches  $n$ , verschiedenes  $\gamma$



Zeichnen: Konfidenzellipsen

$y$  verschieden,  $n = 200$ , 95%-KI  $\approx [0.1072, 0.206]$

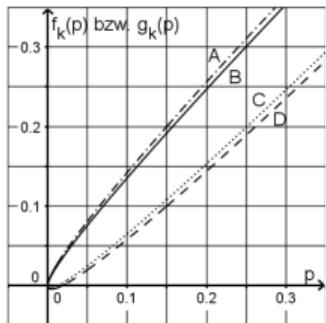


3

3

# IQB-Pool für das Jahr 2018 - PT B - WTR - Aufgabe 1e), 1f)

Auf der Grundlage der Stichprobe können mithilfe der abgebildeten Graphen A, B, C und D für den zu ermittelnden Schätzwert Konfidenzintervalle zu den Sicherheitswahrscheinlichkeiten 90 % und 95 % bestimmt werden.



Jeder der Graphen lässt sich durch eine der folgenden Funktionen beschreiben:

$$f_k : p \mapsto p - k \cdot \sqrt{\frac{p(1-p)}{n}}$$

$$g_k : p \mapsto p + k \cdot \sqrt{\frac{p(1-p)}{n}}$$

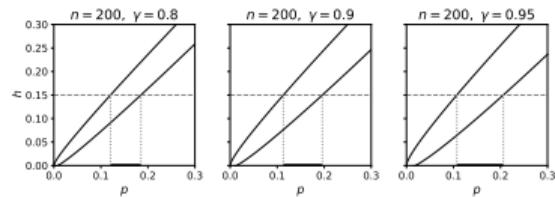
Dabei ist  $p \in [0;1]$ ,  $k \in \mathbb{R}^+$  und  $n$  der Umfang der Stichprobe.

- f Bestimmen Sie ein Konfidenzintervall zur Sicherheitswahrscheinlichkeit 95 %. Entscheiden Sie, ob die Aussage „Im Mittel ist einer von fünf Bildschirmen fehlerhaft.“ durch das bestimmte Konfidenzintervall gestützt werden kann.

- g Der Mitarbeiter zieht eine zweite Stichprobe vom Umfang  $2n$ . Auch in dieser Stichprobe sind 15 % der Bildschirme fehlerhaft. Begründen Sie, dass die Länge des zugehörigen Konfidenzintervalls im Vergleich zur ersten Stichprobe – bei gleicher Sicherheitswahrscheinlichkeit – geringer, aber nicht halb so groß ist.

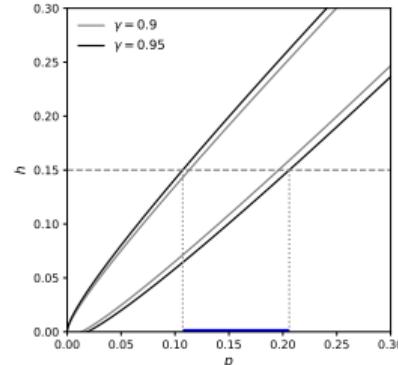
Lösungshinweise mit Variationen zu f)

Zeichnen: gleiches  $n$ , verschiedenes  $\gamma$



Zeichnen: Konfidenzellipsen

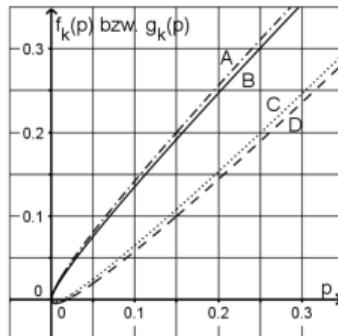
$y$  verschieden,  $n = 200$ , 95%-KI  $\approx [0.1072, 0.206]$



Erläutern:  $0.2 \in 95\%-KI \rightarrow$  Aussage kann gestützt werden

# IQB-Pool für das Jahr 2018 - PT B - WTR - Aufgabe 1f), 1g)

Auf der Grundlage der Stichprobe können mithilfe der abgebildeten Graphen A, B, C und D für den zu ermittelnden Schätzwert Konfidenzintervalle zu den Sicherheitswahrscheinlichkeiten 90 % und 95 % bestimmt werden.



Jeder der Graphen lässt sich durch eine der folgenden Funktionen beschreiben:

$$f_k : p \mapsto p - k \cdot \sqrt{\frac{p(1-p)}{n}}$$

$$g_k : p \mapsto p + k \cdot \sqrt{\frac{p(1-p)}{n}}$$

Dabei ist  $p \in [0;1]$ ,  $k \in \mathbb{R}^+$  und  $n$  der Umfang der Stichprobe.

- f Bestimmen Sie ein Konfidenzintervall zur Sicherheitswahrscheinlichkeit 95 %. Entscheiden Sie, ob die Aussage „Im Mittel ist einer von fünf Bildschirmen fehlerhaft.“ durch das bestimmte Konfidenzintervall gestützt werden kann.

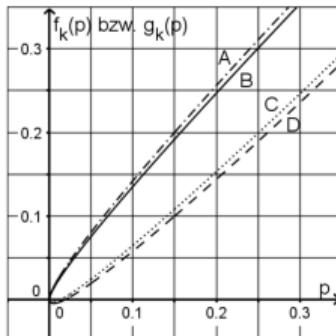
3

- g Der Mitarbeiter zieht eine zweite Stichprobe vom Umfang  $2n$ . Auch in dieser Stichprobe sind 15 % der Bildschirme fehlerhaft. Begründen Sie, dass die Länge des zugehörigen Konfidenzintervalls im Vergleich zur ersten Stichprobe – bei gleicher Sicherheitswahrscheinlichkeit – geringer, aber nicht halb so groß ist.

3

# IQB-Pool für das Jahr 2018 - PT B - WTR - Aufgabe 1f), 1g)

Auf der Grundlage der Stichprobe können mithilfe der abgebildeten Graphen A, B, C und D für den zu ermittelnden Schätzwert Konfidenzintervalle zu den Sicherheitswahrscheinlichkeiten 90 % und 95 % bestimmt werden.



Jeder der Graphen lässt sich durch eine der folgenden Funktionen beschreiben:

$$f_k : p \mapsto p - k \cdot \sqrt{\frac{p(1-p)}{n}}$$

$$g_k : p \mapsto p + k \cdot \sqrt{\frac{p(1-p)}{n}}$$

Dabei ist  $p \in [0;1]$ ,  $k \in \mathbb{R}^+$  und  $n$  der Umfang der Stichprobe.

- f Bestimmen Sie ein Konfidenzintervall zur Sicherheitswahrscheinlichkeit 95 %. Entscheiden Sie, ob die Aussage „Im Mittel ist einer von fünf Bildschirmen fehlerhaft.“ durch das bestimmte Konfidenzintervall gestützt werden kann.

3

- g Der Mitarbeiter zieht eine zweite Stichprobe vom Umfang  $2n$ . Auch in dieser Stichprobe sind 15 % der Bildschirme fehlerhaft. Begründen Sie, dass die Länge des zugehörigen Konfidenzintervalls im Vergleich zur ersten Stichprobe – bei gleicher Sicherheitswahrscheinlichkeit – geringer, aber nicht halb so groß ist.

3

Lösungshinweise zu g)

Erwartungshorizont (IQB):

g Für die Länge des Konfidenzintervalls ergibt sich:

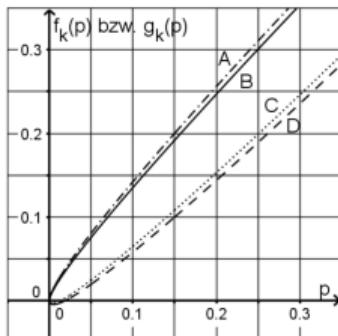
$$2k \cdot \sqrt{\frac{0.15 \cdot 0.85}{2n}} = 2k \cdot \sqrt{\frac{0.15 \cdot 0.85}{n}} \cdot \frac{1}{\sqrt{2}}$$

Es gilt:  $\frac{1}{\sqrt{2}} < 1$ ,  $\frac{1}{\sqrt{2}} \neq \frac{1}{2}$

3

# IQB-Pool für das Jahr 2018 - PT B - WTR - Aufgabe 1f), 1g)

Auf der Grundlage der Stichprobe können mithilfe der abgebildeten Graphen A, B, C und D für den zu ermittelnden Schätzwert Konfidenzintervalle zu den Sicherheitswahrscheinlichkeiten 90 % und 95 % bestimmt werden.



Jeder der Graphen lässt sich durch eine der folgenden Funktionen beschreiben:

$$f_k : p \mapsto p - k \cdot \sqrt{\frac{p(1-p)}{n}}$$

$$g_k : p \mapsto p + k \cdot \sqrt{\frac{p(1-p)}{n}}$$

Dabei ist  $p \in [0;1]$ ,  $k \in \mathbb{R}^+$  und  $n$  der Umfang der Stichprobe.

- f Bestimmen Sie ein Konfidenzintervall zur Sicherheitswahrscheinlichkeit 95 %. Entscheiden Sie, ob die Aussage „Im Mittel ist einer von fünf Bildschirmen fehlerhaft.“ durch das bestimmte Konfidenzintervall gestützt werden kann.

- g Der Mitarbeiter zieht eine zweite Stichprobe vom Umfang  $2n$ . Auch in dieser Stichprobe sind 15 % der Bildschirme fehlerhaft. Begründen Sie, dass die Länge des zugehörigen Konfidenzintervalls im Vergleich zur ersten Stichprobe – bei gleicher Sicherheitswahrscheinlichkeit – geringer, aber nicht halb so groß ist.

Lösungshinweise zu g)

Erwartungshorizont (IQB):

- g Für die Länge des Konfidenzintervalls ergibt sich:

$$2k \cdot \sqrt{\frac{0.15 \cdot 0.85}{2n}} = 2k \cdot \sqrt{\frac{0.15 \cdot 0.85}{n}} \cdot \frac{1}{\sqrt{2}}$$

$$\text{Es gilt: } \frac{1}{\sqrt{2}} < 1, \quad \frac{1}{\sqrt{2}} \neq \frac{1}{2}$$

3

Vorsicht: Das gilt nur für WALD-Konfidenzintervalle.

$$\text{WALD-KI: } \left[ h - k \cdot \sqrt{\frac{h(1-h)}{n}}, h + k \cdot \sqrt{\frac{h(1-h)}{n}} \right]$$

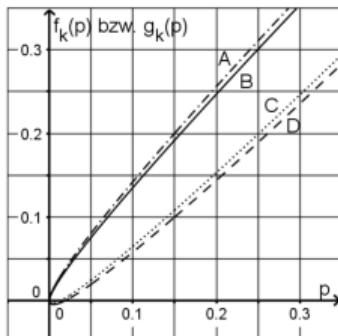
$$\rightarrow \text{Länge des WALD-KI: } 2k \cdot \sqrt{\frac{h(1-h)}{n}}$$

3

3

# IQB-Pool für das Jahr 2018 - PT B - WTR - Aufgabe 1f), 1g)

Auf der Grundlage der Stichprobe können mithilfe der abgebildeten Graphen A, B, C und D für den zu ermittelnden Schätzwert Konfidenzintervalle zu den Sicherheitswahrscheinlichkeiten 90 % und 95 % bestimmt werden.



Jeder der Graphen lässt sich durch eine der folgenden Funktionen beschreiben:

$$f_k : p \mapsto p - k \cdot \sqrt{\frac{p(1-p)}{n}}$$

$$g_k : p \mapsto p + k \cdot \sqrt{\frac{p(1-p)}{n}}$$

Dabei ist  $p \in [0; 1]$ ,  $k \in \mathbb{R}^+$  und  $n$  der Umfang der Stichprobe.

- f** Bestimmen Sie ein Konfidenzintervall zur Sicherheitswahrscheinlichkeit 95 %. Entscheiden Sie, ob die Aussage „Im Mittel ist einer von fünf Bildschirmen fehlerhaft.“ durch das bestimmte Konfidenzintervall gestützt werden kann.

- g** Der Mitarbeiter zieht eine zweite Stichprobe vom Umfang  $2n$ . Auch in dieser Stichprobe sind 15 % der Bildschirme fehlerhaft. Begründen Sie, dass die Länge des zugehörigen Konfidenzintervalls im Vergleich zur ersten Stichprobe – bei gleicher Sicherheitswahrscheinlichkeit – geringer, aber nicht halb so groß ist.

3

3

Lösungshinweise zu g)

Erwartungshorizont (IQB):

**g** Für die Länge des Konfidenzintervalls ergibt sich:

$$2k \cdot \sqrt{\frac{0.15 \cdot 0.85}{2n}} = 2k \cdot \sqrt{\frac{0.15 \cdot 0.85}{n}} \cdot \frac{1}{\sqrt{2}}$$

Es gilt:  $\frac{1}{\sqrt{2}} < 1$ ,  $\frac{1}{\sqrt{2}} \neq \frac{1}{2}$

3

Vorsicht: Das gilt nur für WALD-Konfidenzintervalle.

$$\text{WALD-KI: } \left[ h - k \cdot \sqrt{\frac{h(1-h)}{n}}, h + k \cdot \sqrt{\frac{h(1-h)}{n}} \right]$$

$$\rightarrow \text{Länge des WALD-KI: } 2k \cdot \sqrt{\frac{h(1-h)}{n}}$$

**WILSON-KI:**

Grenzen dieses Intervalls sind Lösungen von

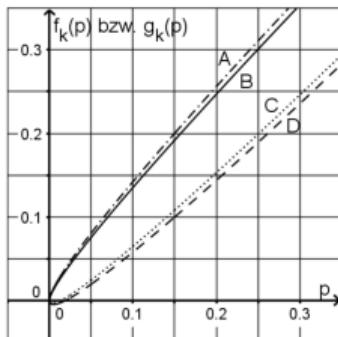
$$h = p_0 + k \cdot \sqrt{\frac{p_0(1-p_0)}{n}}; \quad h = p_0 - k \cdot \sqrt{\frac{p_0(1-p_0)}{n}}$$

$\rightarrow$  Länge des WILSON-KI:

$$\frac{n}{k^2 + n} \cdot 2k \cdot \sqrt{\left(\frac{k}{2n}\right)^2 + \frac{h(1-h)}{n}}$$

# IQB-Pool für das Jahr 2018 - PT B - WTR - Aufgabe 1f), 1g)

Auf der Grundlage der Stichprobe können mithilfe der abgebildeten Graphen A, B, C und D für den zu ermittelnden Schätzwert Konfidenzintervalle zu den Sicherheitswahrscheinlichkeiten 90 % und 95 % bestimmt werden.



Jeder der Graphen lässt sich durch eine der folgenden Funktionen beschreiben:

$$f_k : p \mapsto p - k \cdot \sqrt{\frac{p(1-p)}{n}}$$

$$g_k : p \mapsto p + k \cdot \sqrt{\frac{p(1-p)}{n}}$$

Dabei ist  $p \in [0; 1]$ ,  $k \in \mathbb{R}^+$  und  $n$  der Umfang der Stichprobe.

- f** Bestimmen Sie ein Konfidenzintervall zur Sicherheitswahrscheinlichkeit 95 %. Entscheiden Sie, ob die Aussage „Im Mittel ist einer von fünf Bildschirmen fehlerhaft.“ durch das bestimmte Konfidenzintervall gestützt werden kann.

- g** Der Mitarbeiter zieht eine zweite Stichprobe vom Umfang  $2n$ . Auch in dieser Stichprobe sind 15 % der Bildschirme fehlerhaft. Begründen Sie, dass die Länge des zugehörigen Konfidenzintervalls im Vergleich zur ersten Stichprobe – bei gleicher Sicherheitswahrscheinlichkeit – geringer, aber nicht halb so groß ist.

Lösungshinweise zu g)

Erwartungshorizont (IQB):

**g** Für die Länge des Konfidenzintervalls ergibt sich:

$$2k \cdot \sqrt{\frac{0.15 \cdot 0.85}{2n}} = 2k \cdot \sqrt{\frac{0.15 \cdot 0.85}{n}} \cdot \frac{1}{\sqrt{2}}$$

Es gilt:  $\frac{1}{\sqrt{2}} < 1$ ,  $\frac{1}{\sqrt{2}} \neq \frac{1}{2}$

3

Vorsicht: Das gilt nur für WALD-Konfidenzintervalle.

WALD-KI:  $[h - k \cdot \sqrt{\frac{h(1-h)}{n}}, h + k \cdot \sqrt{\frac{h(1-h)}{n}}]$

→ Länge des WALD-KI:  $2k \cdot \sqrt{\frac{h(1-h)}{n}}$

WILSON-KI:

Grenzen dieses Intervalls sind Lösungen von

$$h = p_0 + k \cdot \sqrt{\frac{p_0(1-p_0)}{n}}; \quad h = p_0 - k \cdot \sqrt{\frac{p_0(1-p_0)}{n}}$$

→ Länge des WILSON-KI:

$$\frac{n}{k^2 + n} \cdot 2k \cdot \sqrt{\left(\frac{k}{2n}\right)^2 + \frac{h(1-h)}{n}}$$

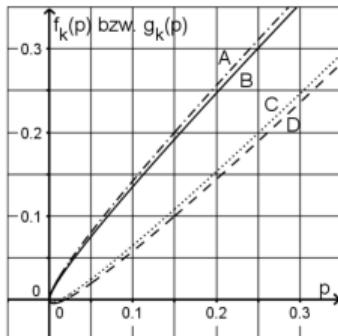
sehr gute Näherung ( $n \gg k$ ):  $2k \cdot \sqrt{\frac{h(1-h)}{n}}$

3

3

# IQB-Pool für das Jahr 2018 - PT B - WTR - Aufgabe 1f), 1g)

Auf der Grundlage der Stichprobe können mithilfe der abgebildeten Graphen A, B, C und D für den zu ermittelnden Schätzwert Konfidenzintervalle zu den Sicherheitswahrscheinlichkeiten 90 % und 95 % bestimmt werden.



Jeder der Graphen lässt sich durch eine der folgenden Funktionen beschreiben:

$$f_k : p \mapsto p - k \cdot \sqrt{\frac{p(1-p)}{n}}$$

$$g_k : p \mapsto p + k \cdot \sqrt{\frac{p(1-p)}{n}}$$

Dabei ist  $p \in [0; 1]$ ,  $k \in \mathbb{R}^+$  und  $n$  der Umfang der Stichprobe.

- f** Bestimmen Sie ein Konfidenzintervall zur Sicherheitswahrscheinlichkeit 95 %. Entscheiden Sie, ob die Aussage „Im Mittel ist einer von fünf Bildschirmen fehlerhaft.“ durch das bestimmte Konfidenzintervall gestützt werden kann.

- g** Der Mitarbeiter zieht eine zweite Stichprobe vom Umfang  $2n$ . Auch in dieser Stichprobe sind 15 % der Bildschirme fehlerhaft. Begründen Sie, dass die Länge des zugehörigen Konfidenzintervalls im Vergleich zur ersten Stichprobe – bei gleicher Sicherheitswahrscheinlichkeit – geringer, aber nicht halb so groß ist.

3

3

Lösungshinweise zu g)

Erwartungshorizont (IQB):

**g** Für die Länge des Konfidenzintervalls ergibt sich:

$$2k \cdot \sqrt{\frac{0.15 \cdot 0.85}{2n}} = 2k \cdot \sqrt{\frac{0.15 \cdot 0.85}{n}} \cdot \frac{1}{\sqrt{2}}$$

Es gilt:  $\frac{1}{\sqrt{2}} < 1$ ,  $\frac{1}{\sqrt{2}} \neq \frac{1}{2}$

3

Vorsicht: Das gilt nur für WALD-Konfidenzintervalle.

WALD-KI:  $[h - k \cdot \sqrt{\frac{h(1-h)}{n}}, h + k \cdot \sqrt{\frac{h(1-h)}{n}}]$

→ Länge des WALD-KI:  $2k \cdot \sqrt{\frac{h(1-h)}{n}}$

WILSON-KI:

Grenzen dieses Intervalls sind Lösungen von

$$h = p_0 + k \cdot \sqrt{\frac{p_0(1-p_0)}{n}}; \quad h = p_0 - k \cdot \sqrt{\frac{p_0(1-p_0)}{n}}$$

→ Länge des WILSON-KI:

$$\frac{n}{k^2 + n} \cdot 2k \cdot \sqrt{\left(\frac{k}{2n}\right)^2 + \frac{h(1-h)}{n}}$$

sehr gute Näherung ( $n \gg k$ ):  $2k \cdot \sqrt{\frac{h(1-h)}{n}}$

WALD-KI: Näherung von WILSON-KI

WILSON-KI:  $\text{Bin}(n, p) \sim N(\mu, \sigma^2)$

# IQB-Pool für das Jahr 2019 - PT B - WTR - Aufgabe 1d), 1e)

Kurz nach einer Änderung im Herstellungsverfahren stellt das Unternehmen den Anteil fehlerhafter Geräte von 25 % infrage. Um bei einer Sicherheitswahrscheinlichkeit von 95 % einen Schätzwert für den Anteil fehlerhafter Geräte zu ermitteln, wird eine Stichprobe von 100 Geräten betrachtet. Abbildung 1 zeigt die Graphen der folgenden für  $p \in [0;1]$  definierten Funktionen:

$$f: p \mapsto p - 1,96 \cdot \sqrt{\frac{p(1-p)}{100}}$$

$$g: p \mapsto p + 1,96 \cdot \sqrt{\frac{p(1-p)}{100}}$$

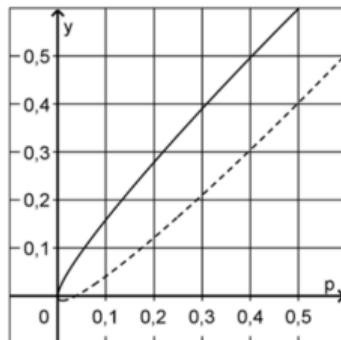


Abb. 1

- d Bestimmen Sie grafisch alle möglichen Anzahlen fehlerhafter Geräte in der Stichprobe, für die bei einer Sicherheitswahrscheinlichkeit von 95 % jeweils Anlass dazu bestehen würde, die Korrektheit des gegebenen Anteils fehlerhafter Geräte infrage zu stellen.

3

- e Die betrachtete Stichprobe enthält 19 fehlerhafte Geräte. Bestimmen Sie grafisch das zu dieser Anzahl gehörende Konfidenzintervall zur Sicherheitswahrscheinlichkeit 95 %.

3

# IQB-Pool für das Jahr 2019 - PT B - WTR - Aufgabe 1d), 1e)

Kurz nach einer Änderung im Herstellungsverfahren stellt das Unternehmen den Anteil fehlerhafter Geräte von 25 % infrage. Um bei einer Sicherheitswahrscheinlichkeit von 95 % einen Schätzwert für den Anteil fehlerhafter Geräte zu ermitteln, wird eine Stichprobe von 100 Geräten betrachtet. Abbildung 1 zeigt die Graphen der folgenden für  $p \in [0;1]$  definierten Funktionen:

$$f: p \mapsto p - 1,96 \cdot \sqrt{\frac{p(1-p)}{100}}$$

$$g: p \mapsto p + 1,96 \cdot \sqrt{\frac{p(1-p)}{100}}$$

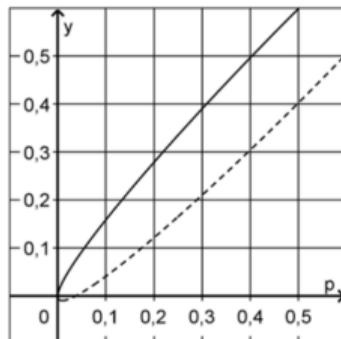


Abb. 1

- d Bestimmen Sie grafisch alle möglichen Anzahlen fehlerhafter Geräte in der Stichprobe, für die bei einer Sicherheitswahrscheinlichkeit von 95 % jeweils Anlass dazu bestehen würde, die Korrektheit des gegebenen Anteils fehlerhafter Geräte infrage zu stellen.

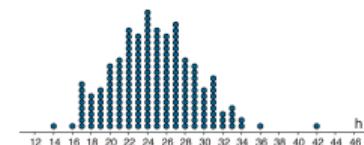
3

- e Die betrachtete Stichprobe enthält 19 fehlerhafte Geräte. Bestimmen Sie grafisch das zu dieser Anzahl gehörende Konfidenzintervall zur Sicherheitswahrscheinlichkeit 95 %.

3

Lösungshinweise mit Variationen zu d)

Simulieren: 100 Simulationen mit  $p = 0,25$  und  $n = 100$



# IQB-Pool für das Jahr 2019 - PT B - WTR - Aufgabe 1d), 1e)

Kurz nach einer Änderung im Herstellungsverfahren stellt das Unternehmen den Anteil fehlerhafter Geräte von 25 % infrage. Um bei einer Sicherheitswahrscheinlichkeit von 95 % einen Schätzwert für den Anteil fehlerhafter Geräte zu ermitteln, wird eine Stichprobe von 100 Geräten betrachtet. Abbildung 1 zeigt die Graphen der folgenden für  $p \in [0;1]$  definierten Funktionen:

$$f: p \mapsto p - 1,96 \cdot \sqrt{\frac{p(1-p)}{100}}$$

$$g: p \mapsto p + 1,96 \cdot \sqrt{\frac{p(1-p)}{100}}$$

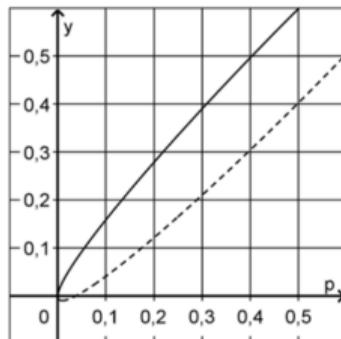


Abb. 1

- d Bestimmen Sie grafisch alle möglichen Anzahlen fehlerhafter Geräte in der Stichprobe, für die bei einer Sicherheitswahrscheinlichkeit von 95 % jeweils Anlass dazu bestehen würde, die Korrektheit des gegebenen Anteils fehlerhafter Geräte infrage zu stellen.

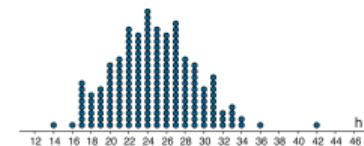
3

- e Die betrachtete Stichprobe enthält 19 fehlerhafte Geräte. Bestimmen Sie grafisch das zu dieser Anzahl gehörende Konfidenzintervall zur Sicherheitswahrscheinlichkeit 95 %.

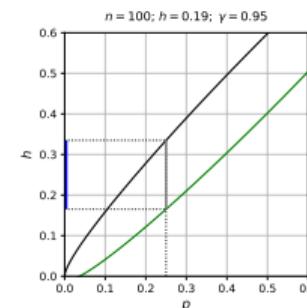
3

Lösungshinweise mit Variationen zu d)

Simulieren: 100 Simulationen mit  $p = 0,25$  und  $n = 100$



Zeichnen: Konfidenzellipse



# IQB-Pool für das Jahr 2019 - PT B - WTR - Aufgabe 1d), 1e)

Kurz nach einer Änderung im Herstellungsverfahren stellt das Unternehmen den Anteil fehlerhafter Geräte von 25 % infrage. Um bei einer Sicherheitswahrscheinlichkeit von 95 % einen Schätzwert für den Anteil fehlerhafter Geräte zu ermitteln, wird eine Stichprobe von 100 Geräten betrachtet. Abbildung 1 zeigt die Graphen der folgenden für  $p \in [0;1]$  definierten Funktionen:

$$f: p \mapsto p - 1,96 \cdot \sqrt{\frac{p(1-p)}{100}}$$

$$g: p \mapsto p + 1,96 \cdot \sqrt{\frac{p(1-p)}{100}}$$

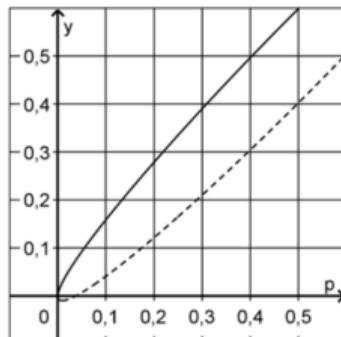


Abb. 1

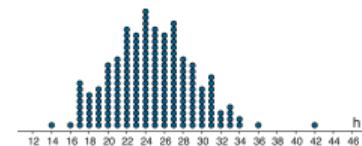
- d Bestimmen Sie grafisch alle möglichen Anzahlen fehlerhafter Geräte in der Stichprobe, für die bei einer Sicherheitswahrscheinlichkeit von 95 % jeweils Anlass dazu bestehen würde, die Korrektheit des gegebenen Anteils fehlerhafter Geräte infrage zu stellen.

- e Die betrachtete Stichprobe enthält 19 fehlerhafte Geräte. Bestimmen Sie grafisch das zu dieser Anzahl gehörende Konfidenzintervall zur Sicherheitswahrscheinlichkeit 95 %.

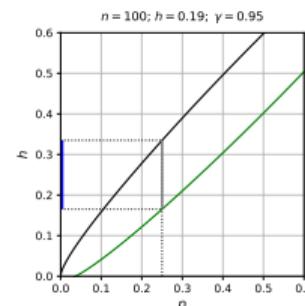
3

Lösungshinweise mit Variationen zu d)

Simulieren: 100 Simulationen mit  $p = 0,25$  und  $n = 100$



Zeichnen: Konfidenzellipse



3

Rechnen: 95 %-Prognoseintervall:

$$\left[ np - 1,96 \sqrt{np(1-p)}; np + 1,96 \sqrt{np(1-p)} \right]$$
$$[16,51; 33,49] \rightarrow [17; 33]$$

# IQB-Pool für das Jahr 2019 - PT B - WTR - Aufgabe 1d), 1e)

Kurz nach einer Änderung im Herstellungsverfahren stellt das Unternehmen den Anteil fehlerhafter Geräte von 25 % infrage. Um bei einer Sicherheitswahrscheinlichkeit von 95 % einen Schätzwert für den Anteil fehlerhafter Geräte zu ermitteln, wird eine Stichprobe von 100 Geräten betrachtet. Abbildung 1 zeigt die Graphen der folgenden für  $p \in [0;1]$  definierten Funktionen:

$$f: p \mapsto p - 1,96 \cdot \sqrt{\frac{p(1-p)}{100}}$$

$$g: p \mapsto p + 1,96 \cdot \sqrt{\frac{p(1-p)}{100}}$$

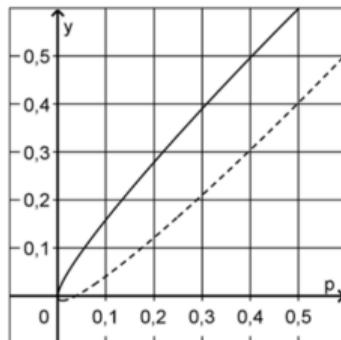


Abb. 1

- d Bestimmen Sie grafisch alle möglichen Anzahlen fehlerhafter Geräte in der Stichprobe, für die bei einer Sicherheitswahrscheinlichkeit von 95 % jeweils Anlass dazu bestehen würde, die Korrektheit des gegebenen Anteils fehlerhafter Geräte infrage zu stellen.

3

- e Die betrachtete Stichprobe enthält 19 fehlerhafte Geräte. Bestimmen Sie grafisch das zu dieser Anzahl gehörende Konfidenzintervall zur Sicherheitswahrscheinlichkeit 95 %.

3

# IQB-Pool für das Jahr 2019 - PT B - WTR - Aufgabe 1d), 1e)

Kurz nach einer Änderung im Herstellungsverfahren stellt das Unternehmen den Anteil fehlerhafter Geräte von 25 % infrage. Um bei einer Sicherheitswahrscheinlichkeit von 95 % einen Schätzwert für den Anteil fehlerhafter Geräte zu ermitteln, wird eine Stichprobe von 100 Geräten betrachtet. Abbildung 1 zeigt die Graphen der folgenden für  $p \in [0;1]$  definierten Funktionen:

$$f: p \mapsto p - 1,96 \cdot \sqrt{\frac{p(1-p)}{100}}$$
$$g: p \mapsto p + 1,96 \cdot \sqrt{\frac{p(1-p)}{100}}$$

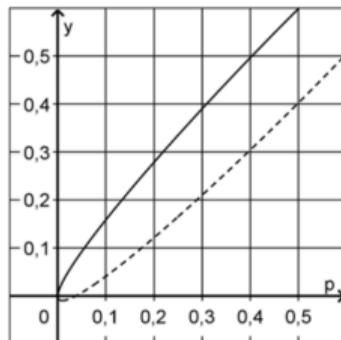


Abb. 1

- d Bestimmen Sie grafisch alle möglichen Anzahlen fehlerhafter Geräte in der Stichprobe, für die bei einer Sicherheitswahrscheinlichkeit von 95 % jeweils Anlass dazu bestehen würde, die Korrektheit des gegebenen Anteils fehlerhafter Geräte infrage zu stellen.

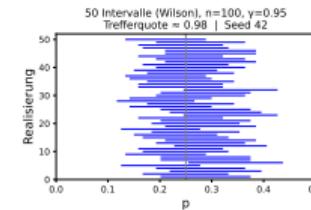
3

- e Die betrachtete Stichprobe enthält 19 fehlerhafte Geräte. Bestimmen Sie grafisch das zu dieser Anzahl gehörende Konfidenzintervall zur Sicherheitswahrscheinlichkeit 95 %.

3

Lösungshinweise mit Variationen zu e)

Simulieren: 50 Simulationen mit  $p = 0,25$ ;  $n=100$ ;  $\gamma=0,95$



# IQB-Pool für das Jahr 2019 - PT B - WTR - Aufgabe 1d), 1e)

Kurz nach einer Änderung im Herstellungsverfahren stellt das Unternehmen den Anteil fehlerhafter Geräte von 25 % infrage. Um bei einer Sicherheitswahrscheinlichkeit von 95 % einen Schätzwert für den Anteil fehlerhafter Geräte zu ermitteln, wird eine Stichprobe von 100 Geräten betrachtet. Abbildung 1 zeigt die Graphen der folgenden für  $p \in [0;1]$  definierten Funktionen:

$$f: p \mapsto p - 1,96 \cdot \sqrt{\frac{p(1-p)}{100}}$$

$$g: p \mapsto p + 1,96 \cdot \sqrt{\frac{p(1-p)}{100}}$$

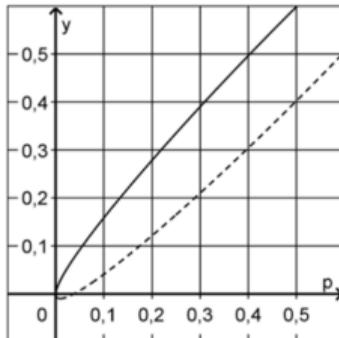


Abb. 1

- d Bestimmen Sie grafisch alle möglichen Anzahlen fehlerhafter Geräte in der Stichprobe, für die bei einer Sicherheitswahrscheinlichkeit von 95 % jeweils Anlass dazu bestehen würde, die Korrektheit des gegebenen Anteils fehlerhafter Geräte infrage zu stellen.

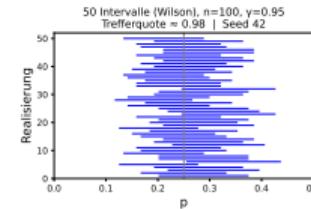
- e Die betrachtete Stichprobe enthält 19 fehlerhafte Geräte. Bestimmen Sie grafisch das zu dieser Anzahl gehörende Konfidenzintervall zur Sicherheitswahrscheinlichkeit 95 %.

3

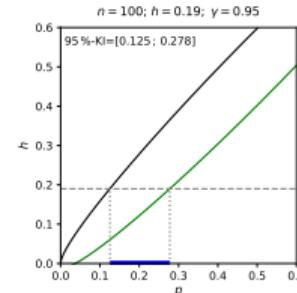
3

Lösungshinweise mit Variationen zu e)

Simulieren: 50 Simulationen mit  $p = 0,25$ ;  $n=100$ ;  $\gamma=0,95$



Zeichnen: Konfidenzellipse



# IQB-Pool für das Jahr 2019 - PT B - WTR - Aufgabe 1d), 1e)

Kurz nach einer Änderung im Herstellungsverfahren stellt das Unternehmen den Anteil fehlerhafter Geräte von 25 % infrage. Um bei einer Sicherheitswahrscheinlichkeit von 95 % einen Schätzwert für den Anteil fehlerhafter Geräte zu ermitteln, wird eine Stichprobe von 100 Geräten betrachtet. Abbildung 1 zeigt die Graphen der folgenden für  $p \in [0;1]$  definierten Funktionen:

$$f: p \mapsto p - 1,96 \cdot \sqrt{\frac{p(1-p)}{100}}$$
$$g: p \mapsto p + 1,96 \cdot \sqrt{\frac{p(1-p)}{100}}$$

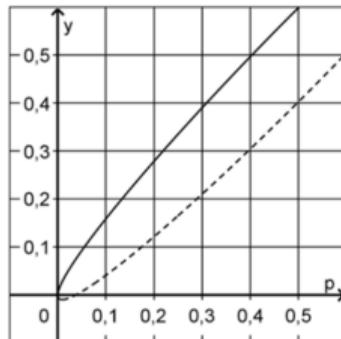


Abb. 1

- d Bestimmen Sie grafisch alle möglichen Anzahlen fehlerhafter Geräte in der Stichprobe, für die bei einer Sicherheitswahrscheinlichkeit von 95 % jeweils Anlass dazu bestehen würde, die Korrektheit des gegebenen Anteils fehlerhafter Geräte infrage zu stellen.

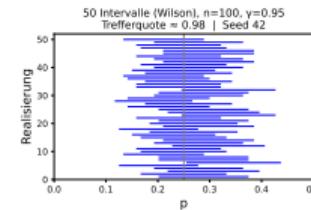
- e Die betrachtete Stichprobe enthält 19 fehlerhafte Geräte. Bestimmen Sie grafisch das zu dieser Anzahl gehörende Konfidenzintervall zur Sicherheitswahrscheinlichkeit 95 %.

3

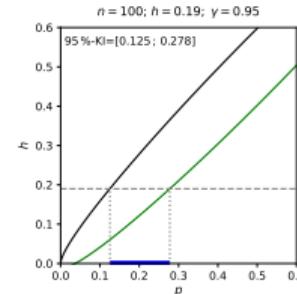
3

Lösungshinweise mit Variationen zu e)

Simulieren: 50 Simulationen mit  $p = 0,25$ ;  $n=100$ ;  $\gamma=0,95$



Zeichnen: Konfidenzellipse



Rechnen: 95 %-WILSON-Konfidenzintervall:

$$h = p + 1,96 \sqrt{p(1-p)/n}; p_l \approx 0,125$$
$$h = p - 1,96 \sqrt{p(1-p)/n}; p_r \approx 0,278$$

## Anwendungen - eine kleine Auswahl

---

# Methodik-Politbarometer, Forschungsgruppe Wahlen

The screenshot shows a web browser window with the URL [forschungsgruppe.de](http://forschungsgruppe.de) in the address bar. The page title is "Methodik der Politbarometer-Untersuchungen". The content discusses the methodology of the ZDF Politbarometer surveys, mentioning the survey period (since 1977), the target group (adults of voting age), and the sampling process (two-stage random sampling). It also details the collection of data through personal telephone interviews and mobile phone numbers, and the weighting of results to represent the entire adult population.

**Methodik der Politbarometer-Untersuchungen**

Die Forschungsgruppe Wahlen e.V. führt seit 1977 regelmäßig für das ZDF Politbarometer-Umfragen durch. Diese erfassen Meinungen und Einstellungen der wahlberechtigten Bevölkerung zu aktuellen Ereignissen, zu Parteien und Politikern, aber auch zu allgemeinen gesellschaftlichen Entwicklungen.

**Erhebung**

Die Daten für das Politbarometer werden jeweils von Dienstag bis Donnerstag erhoben und am Freitag werden die Ergebnisse veröffentlicht. Dabei werden in den westlichen Bundesländern jeweils ca. 1.000 zufällig ausgewählte Wahlberechtigte befragt, in den östlichen Bundesländern ca. 500. Eine Überquartierung des Ostens erfolgt, um eigenständige Aussagen über die ostdeutschen Länder treffen zu können. Die Zusammenfassung dieser Befragten führt nach der Überquartierung im Osten rechnerisch zu ca. 1.250 Interviews.

**Zufallsauswahl**

Entscheidend ist dabei, dass die gewonnenen Ergebnisse repräsentativ für die Gesamtheit der wahlberechtigten Bevölkerung in Deutschland sind. Dies wird durch eine strenge Zufallsauswahl bei der Bestimmung der zu befragenden Personen gewährleistet. Die Daten werden dabei mit drei verschiedenen Erhebungsverfahren und Teilstichproben gewonnen: Persönlich telefonisch im Festnetz und am Mobiltelefon sowie Online via SMS-Erfassung.

Für die Stichprobe wird im Bereich der Festnetzanschlüsse eine zweistufige Zufallsauswahl verwendet: Zunächst werden Privathaushalte ausgewählt, dann eine Person eines jeden Haushals. Hierbei wird diejenige Person befragt, die von den Wahlberechtigten im Haushalt als letzte Geburtstag hatte. Die Auswahlgrundlage umfasst auch nicht im Telefonbuch eingetragene Haushalte, die prinzipiell über eine Festnetznummer telefonisch erreichbar sind. Basis sind die im Telefonbuch eingetragenen Privatnummern, bei denen die letzten drei Ziffern gelöscht und anschließend mit den Zahlen "000" bis "999" aufgeführt werden. Dieser Datenbestand wird durch Hinzuziehung der Informationen der Bundesnetzagentur über die (Teil-)Belegung von Rufnummernblöcken und des Branchenverzeichnisses kritisch geprüft und entsprechend bereinigt.

Bei der persönlichen Befragung im Bereich der Mobilfunknummern führen die zufallsgenerierten Mobilfunknummern direkt zu der zu befragenden Person.

In einer weiteren Teilstichprobe zufallsgenerierter Mobilfunknummern erhalten zu befragende Wahlberechtigte per SMS einen ausführbaren Link, der unmittelbar zum einmalig online auszufüllenden Fragebogen führt.

**Gewichtung**

Die Auswertung der Studie erfolgt gewichtet. Zunächst werden die designbedingten Unterschiede (Zahl der Nummern für Telefongespräche, Anzahl der Zielpersonen im Haushalt) in den Auswahlwahrscheinlichkeiten korrigiert. Dabei werden auch die Teilstichproben aus dem Festnetz und dem Mobilfunknetz, einschließlich der SMS-basierten Online-Befragung auf der Basis der ermittelten Strukturmerkmale zusammengeführt (Dual Frame). In einem weiteren Schritt erfolgt eine Korrektur der Teilnahmeverweigerung durch Anpassung der Verteilungen der Stichprobe an die Strukturen der Grundgesamtheit. Die Solverteilungen für Geschlecht, Alter und Bildung sind dem Mikrozensus und der repräsentativen Wahltatsistik entnommen. Die gewichtete Umfrage ist unter Berücksichtigung der wahrscheinlichkeitstheoretischen Grundlagen von Stichproben repräsentativ für die wahlberechtigte Bevölkerung Deutschlands. Da es sich um eine Zufallsstichprobe handelt, kann für jedes Stichprobenergebnis ein Vertrauensbereich angegeben werden, innerhalb dessen der wirkliche Wert des Merkmals in der Gesamtheit mit einer bestimmten Wahrscheinlichkeit liegt. Unter Berücksichtigung des Stichprobendesigns und des Gewichtungsmodells ergeben sich bei einem Stichprobenumfang von  $n = 1.250$  folgende Vertrauensbereiche: Der Fehlerbereich beträgt bei einem Anteilswert von 40 Prozent rund +/- drei Prozentpunkte und bei einem Anteilswert von 10 Prozent rund +/- zwei Prozentpunkte.

# Forschungsgruppe Wahlen: Vertrauensbereiche in der Praxis

- Dual-Frame-Stichprobe (Festnetz, Mobilfunk, SMS-Online): unterschiedliche Auswahlwahrscheinlichkeiten.
- **Gewichtung** korrigiert
  - designbedingte Unterschiede (z. B. Haushaltsgröße, Zahl der Rufnummern),
  - und **Nonresponse** durch Anpassung an Strukturen des Mikrozensus (Geschlecht, Alter, Bildung).
- Ergebnis: Die gewichtete Stichprobe ist – *im Modell* – **repräsentativ** für die Grundmenge.
- Da eine modellierte Zufallsstichprobe zugrunde liegt, werden **Vertrauensbereiche** angegeben:
  - bei 40 % etwa  $\pm 3$  Prozentpunkte, bei 10 %: etwa  $\pm 2$  Prozentpunkte.

## Designfaktor: Modell → Realität

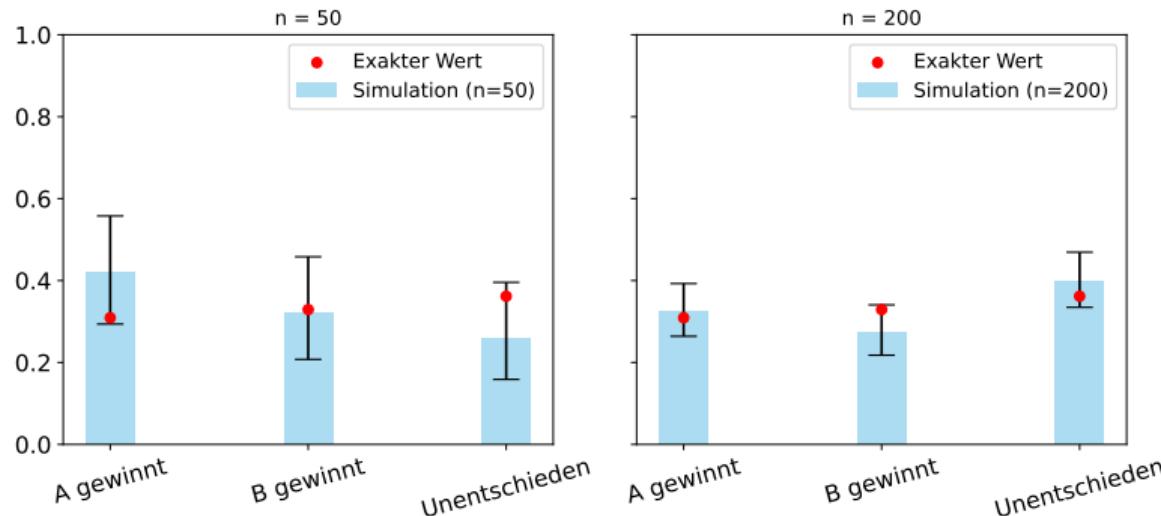
Gewichtung bläht die Varianz auf. Praktisch arbeitet man mit einem *effektiven Stichprobenumfang*  $n_{\text{eff}} = n/\text{Designfaktor}$ .

# Simulationen ohne Konfidenzintervalle - wertlos

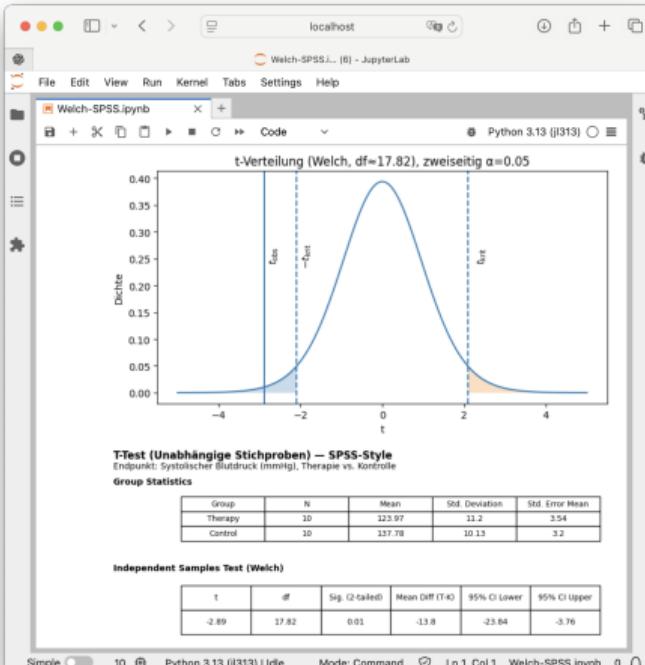
Das Spiel *Differenz trifft*: Die Proportionalstrategie ist nicht die „optimale“ Strategie

$$A = (3, 5, 4, 3, 2, 1); \quad B = (3, 7, 4, 3, 1, 0); \quad p = \left(\frac{3}{18}, \frac{5}{18}, \frac{4}{18}, \frac{3}{18}, \frac{2}{18}, \frac{1}{18}\right)$$

Simulation vs. exakte Werte für verschiedene Stichprobenumfänge

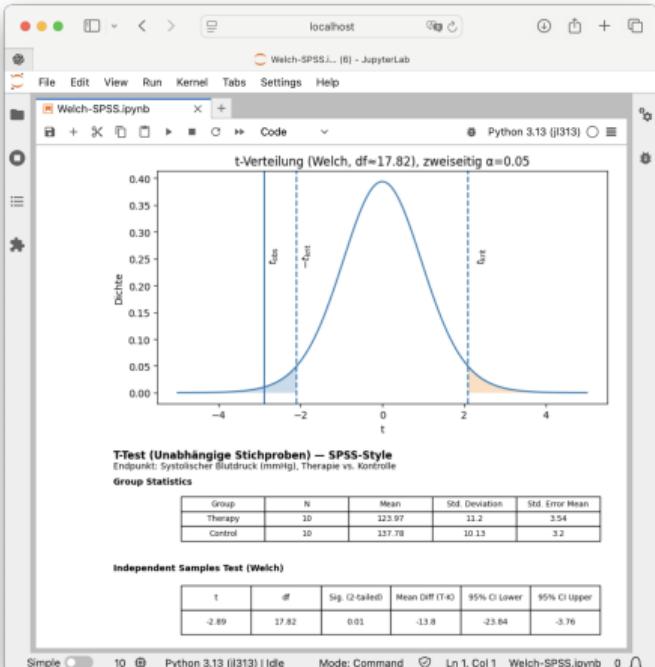


# Anwendung in der Medizin: Welch-t-Test



Teststatistik, Verteilung, kritischer Bereich.

# Anwendung in der Medizin: Welch-t-Test



Der Welch-t-Test (zwei unabhängige Gruppen) - mit SPSS-Ausgabe

Wir simulieren systolische Blutdruckdaten (mmHg) für zwei unabhängige Gruppen (Therapie vs. Kontrolle) und testen die Nullhypothese

$$H_0: \mu_{\text{Therapie}} = \mu_{\text{Kontrolle}} = 0$$

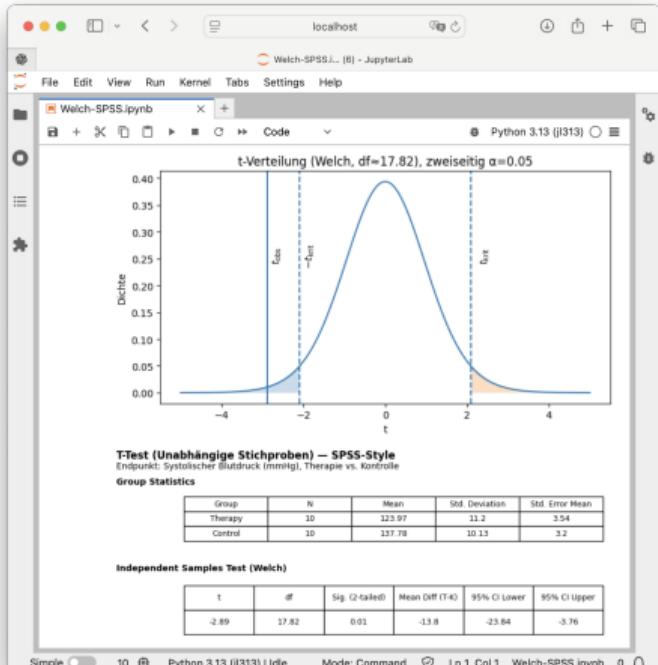
mit dem Welch-t-Test, der keine Varianzgleichheit voraussetzt. Die Teststatistik

$$t = \frac{\bar{x}_T - \bar{x}_K}{\sqrt{\frac{s_T^2}{n_T} + \frac{s_K^2}{n_K}}}$$

misst den beobachteten Mittelwertunterschied relativ zu seiner zufälligen Streuung. Die (nicht-ganzahligen) Freiheitsgrade werden über die Welch-Satterthwaite-Approximation bestimmt; Entscheidungsstruktur und Interpretation bleiben identisch zum klassischen t-Test.

Teststatistik, Verteilung, kritischer Bereich.

# Anwendung in der Medizin: Welch-t-Test



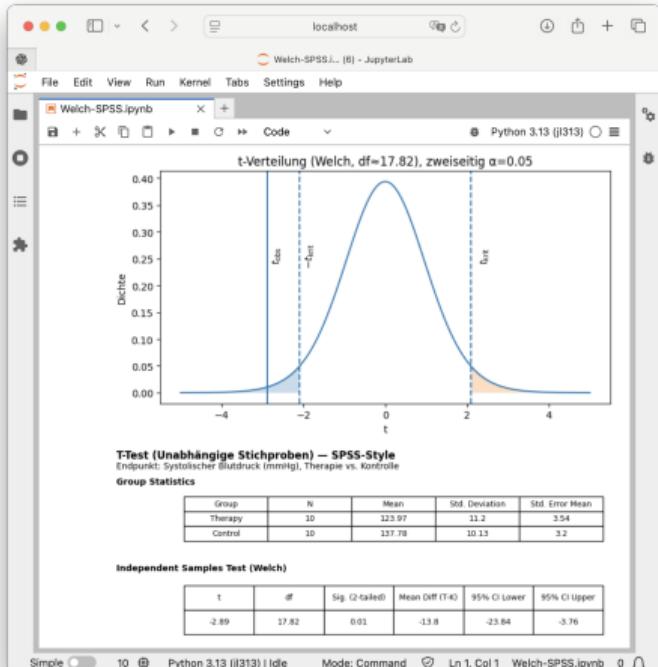
Teststatistik, Verteilung, kritischer Bereich.

The figure shows a JupyterLab interface with a notebook titled "Welch-SPSS.ipynb". The content includes:

- A section titled "Der Welch-t-Test (zwei unabhängige Gruppen) - mit SPSS-Ausgabe".
- A text block explaining the simulation of systolic blood pressure data (mmHg) for two independent groups (Therapy vs. Control) and testing the null hypothesis  $H_0: \mu_{\text{Therapie}} = \mu_{\text{Kontrolle}} = 0$  using the Welch-t-Test.
- A formula for the test statistic: 
$$t = \frac{\bar{x}_T - \bar{x}_K}{\sqrt{\frac{s_T^2}{n_T} + \frac{s_K^2}{n_K}}}$$
- A note about the Welch-Satterthwaite approximation for degrees of freedom.

Gleiche Struktur wie beim Hypothesentest:  
Teststatistik, Referenzverteilung, Entscheidungsregel.

# Anwendung in der Medizin: Welch-t-Test



Teststatistik, Verteilung, kritischer Bereich.

The figure shows a JupyterLab interface with two tabs: "Code" and "Python 3.13 (j313)". The "Code" tab contains the following text:

Der Welch-t-Test (zwei unabhängige Gruppen) - mit SPSS-Ausgabe

Wir simulieren systolische Blutdruckdaten (mmHg) für zwei unabhängige Gruppen (Therapie vs. Kontrolle) und testen die Nullhypothese

$$H_0 : \mu_{\text{Therapie}} = \mu_{\text{Kontrolle}} = 0$$

mit dem Welch-t-Test, der keine Varianzgleichheit voraussetzt. Die Teststatistik

$$t = \frac{\bar{x}_T - \bar{x}_K}{\sqrt{\frac{s_T^2}{n_T} + \frac{s_K^2}{n_K}}}$$

misst den beobachteten Mittelwertunterschied relativ zu seiner zufälligen Streuung. Die (nicht-ganzahligen) Freiheitsgrade werden über die Welch-Satterthwaite-Approximation bestimmt; Entscheidungsstruktur und Interpretation bleiben identisch zum klassischen t-Test.

Gleiche Struktur wie beim Hypothesentest:

Teststatistik, Referenzverteilung, Entscheidungsregel.

Kein neues Prinzip – nur andere Sprache (SPSS). Test und Konfidenzintervall sind zwei Seiten derselben Struktur.

## Rückblick und Ausblick

---

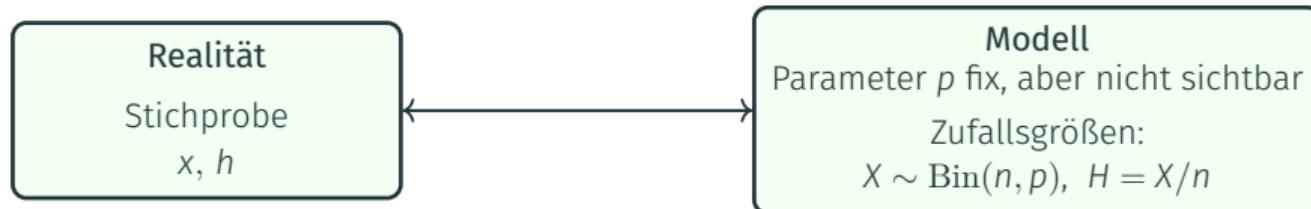
Inferenz bedeutet, Daten als Realisationen von Zufallsgrößen in einem Modellraum zu betrachten.

Inferenz bedeutet, Daten als Realisationen von Zufallsgrößen in einem Modellraum zu betrachten.

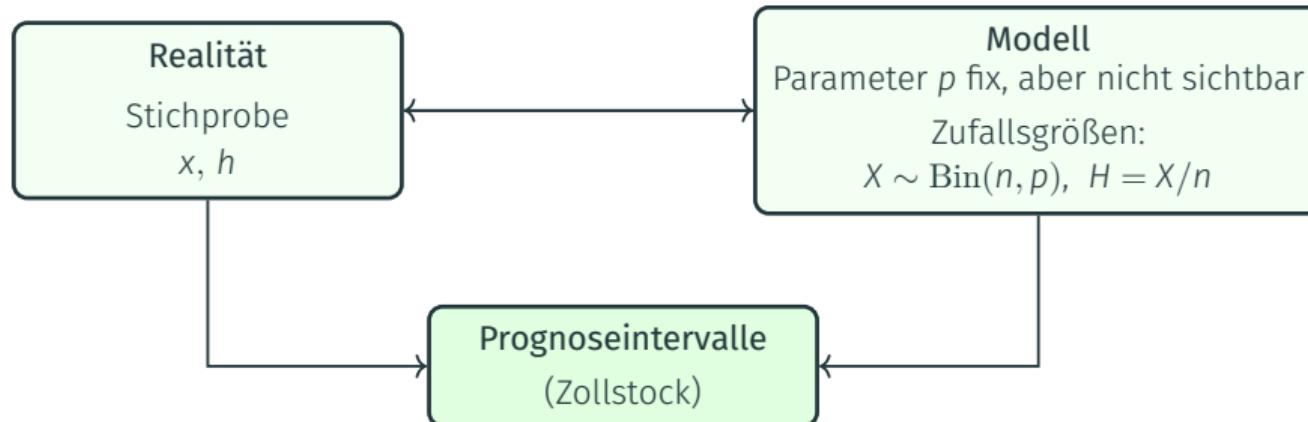
Konfidenzintervalle beschreiben Eigenschaften dieses Verfahrens unter Wiederholung.

Konkret: Ein Konfidenzintervall beschreibt alle Parameterwerte, die mit den Daten vereinbar sind, bei einem gegebenen Sicherheitsniveau.

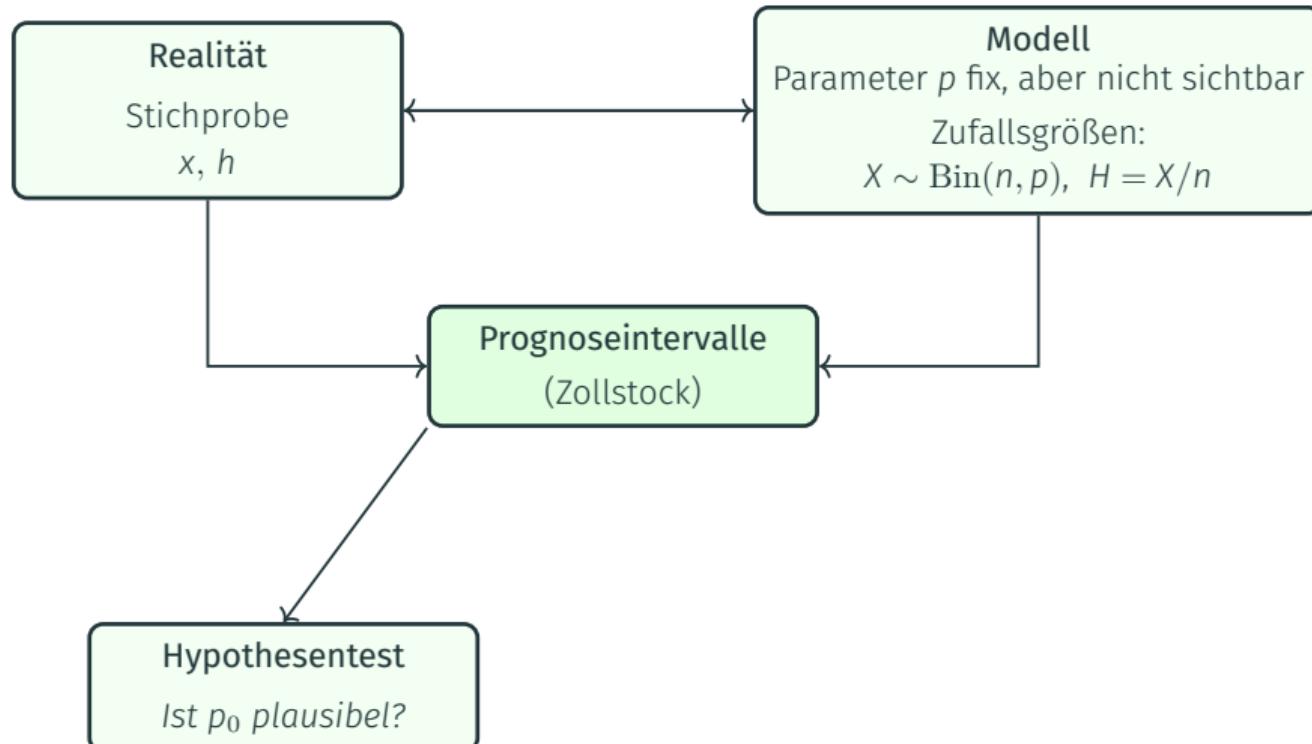
# Zwei Seiten einer Medaille: Realität, Modell, Modelle



# Zwei Seiten einer Medaille: Realität, Modell, Modelle



# Zwei Seiten einer Medaille: Realität, Modell, Modelle



# Zwei Seiten einer Medaille: Realität, Modell, Modelle

