

# 11 Umfragen und Wahrscheinlichkeit

Einführung in die quantitativen Forschungsmethoden

# Heute

- Wahrscheinlichkeit
- Umfragen und Wahrscheinlichkeit

# Wahrscheinlichkeit

# Das Problem

- **statistische Messwerte** - wie der Mittelwert - helfen, Daten zu verstehen
- **statistische Signifikanz**: Ist ein Phänomen - z.B. unser Messwert - ein Zufallsprodukt oder ein realer Effekt?
- **statistische Tests** helfen uns mit Prüfgrößen zu testen, ob ein Resultat auf einem festgelegten Niveau signifikant ist

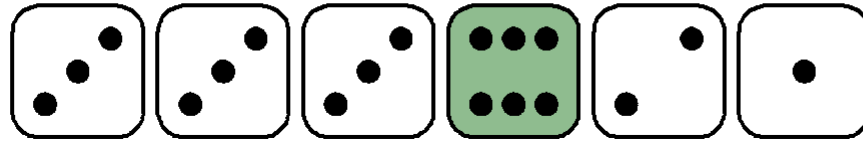
# Anwendungen

- Ist der Würfel gezinkt?
- Welche Gerste ist gut, um Bier zu brauen?
- Sind die Noten bei Prof. X besser als bei Professor Y?
- Ist der gemessene Effekt aussagekräftig?

# Würfeln: Wer hat die meisten Augen?

## Würfelset 1

Success: 1 of 6 (16.7%)

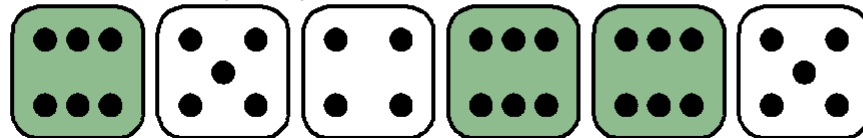


18

...

## Würfelset 2

Success: 3 of 6 (50%)



32

# Erwartungswert

Was würden Sie erwarten? Welche Augensumme sollten wir typischerweise mit 6 Würfeln erreichen?

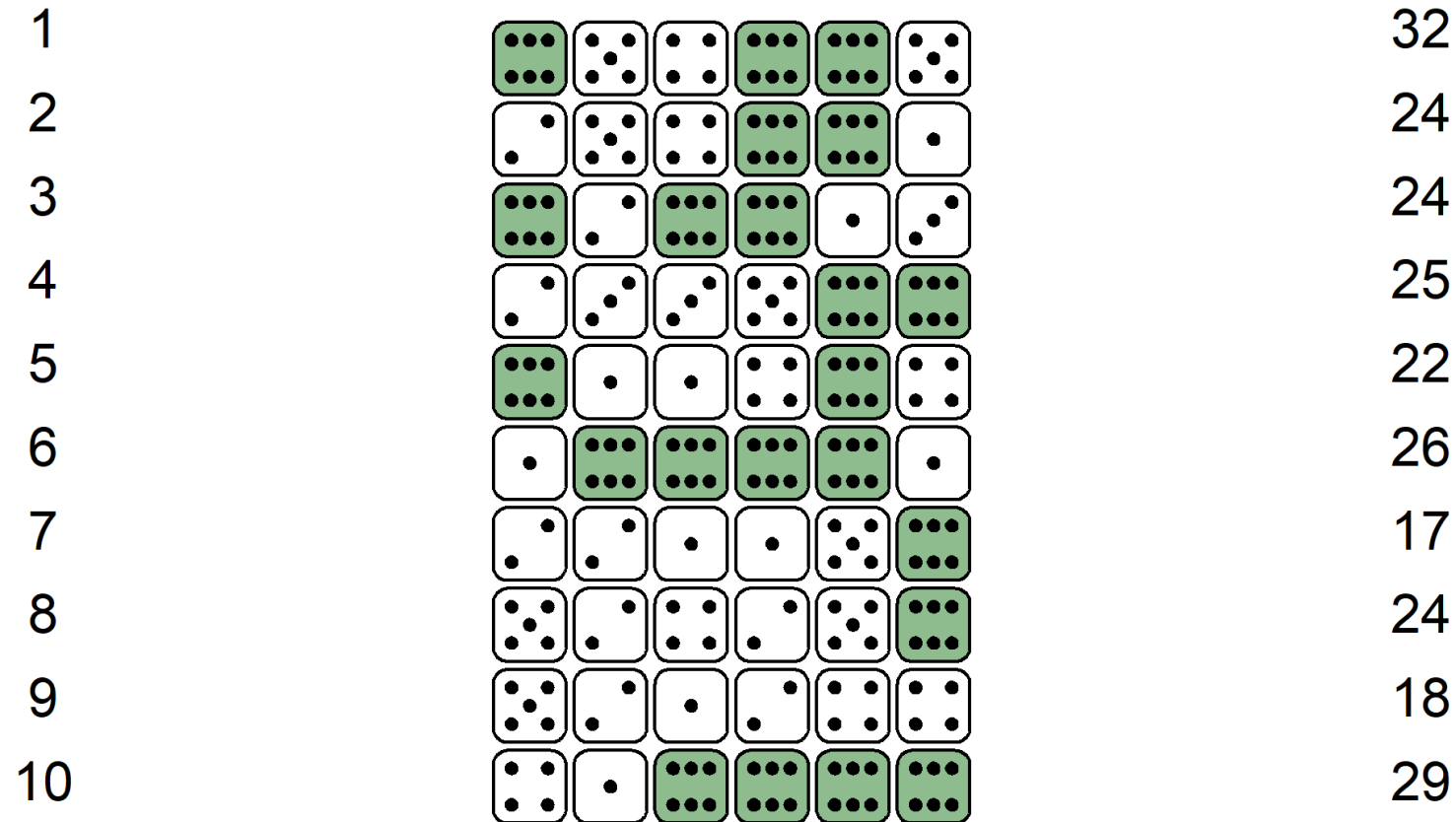
**Je Wurf:**  $\frac{1}{6} \times 1 + \frac{1}{6} \times 2 + \frac{1}{6} \times 3 + \frac{1}{6} \times 4 + \frac{1}{6} \times 5 + \frac{1}{6} \times 6 = 3.5$

**Summe:**  $6 \times 3.5 = 21$

→ Der **Erwartungswert** über viele Versuche hinweg ist 21

# Mehr Experimente mit Würfelset 2

Success: 22 of 60 (36.7%)



→ Wie bestimmen wir die Wahrscheinlichkeit, dass die Würfel gezinkt sind?

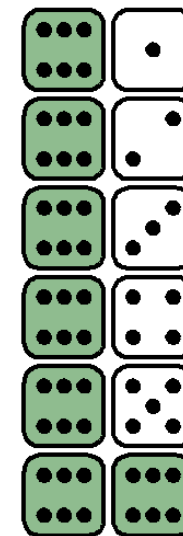
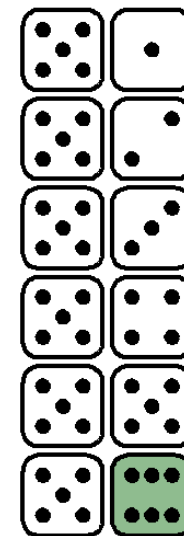
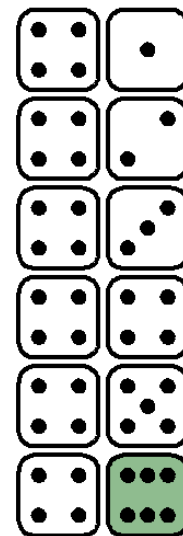
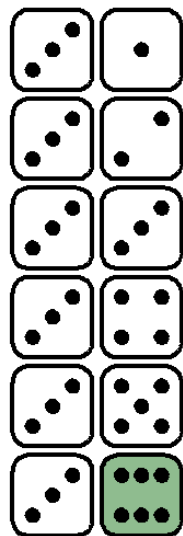
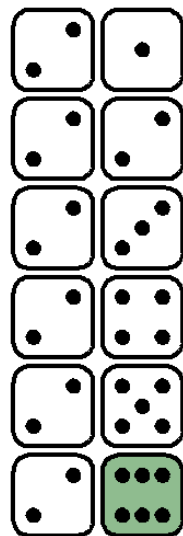
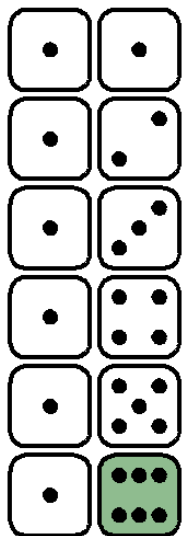
→ Frage: **Stammen die Würfe (nicht) aus einer Population mit Mittelwert 21?**

# Gedankenexperiment: Mögliche Würfe

## Vereinfachung: Population zwei Würfel

...

Success: 1 of 12 (8.3%)    Success: 1 of 12 (8.3%)    Success: 1 of 12 (8.3%)    Success: 1 of 12 (8.3%)    Success: 1 of 12 (8.3%)    Success: 7 of 12 (58.3%)

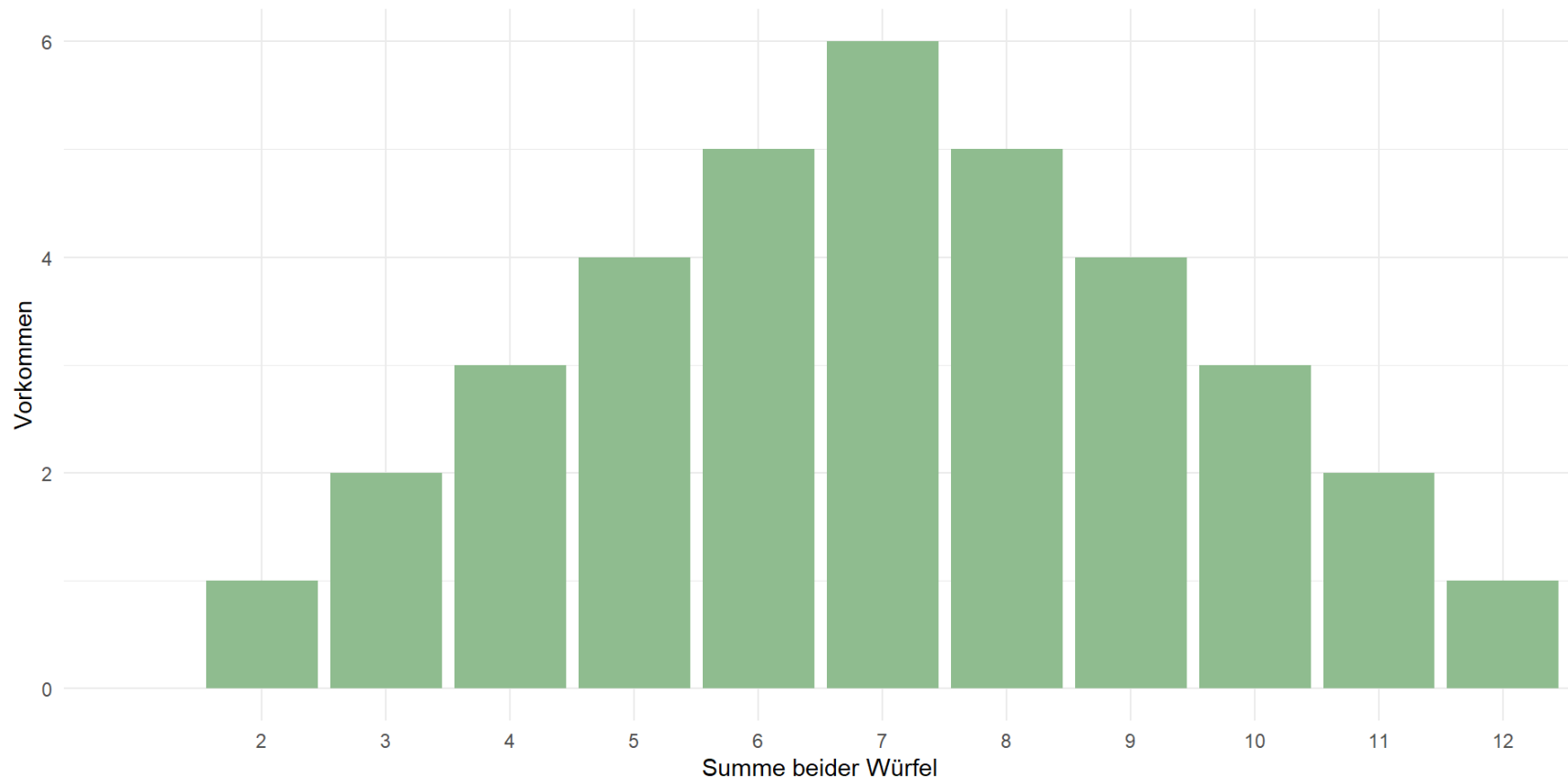




# Gedankenexperiment: Mögliche Würfe

## Verteilung der Augensummen (2 Würfel)

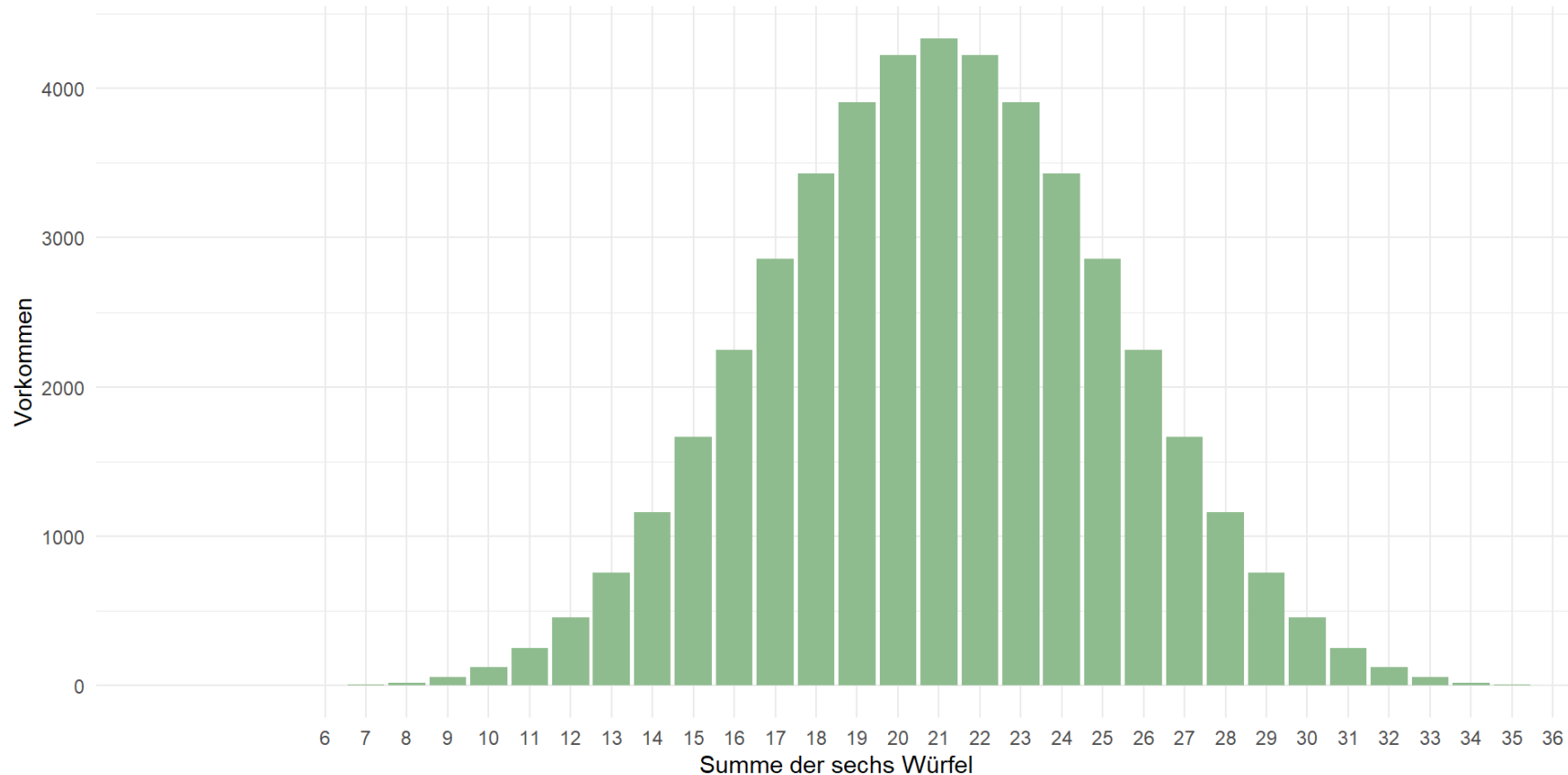
...



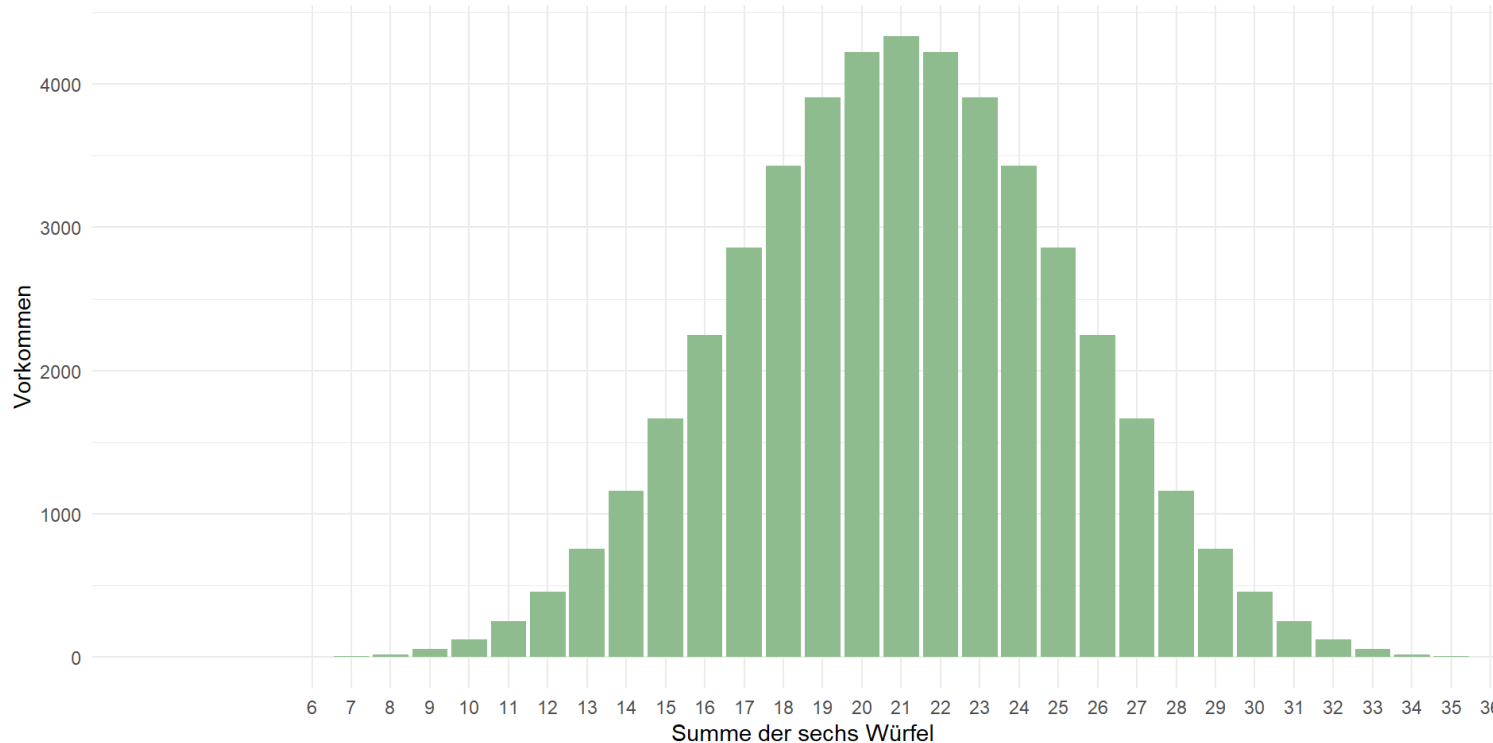
# Gedankenexperiment: Mögliche Würfe

## Verteilung der Augensummen (6 Würfel)

...

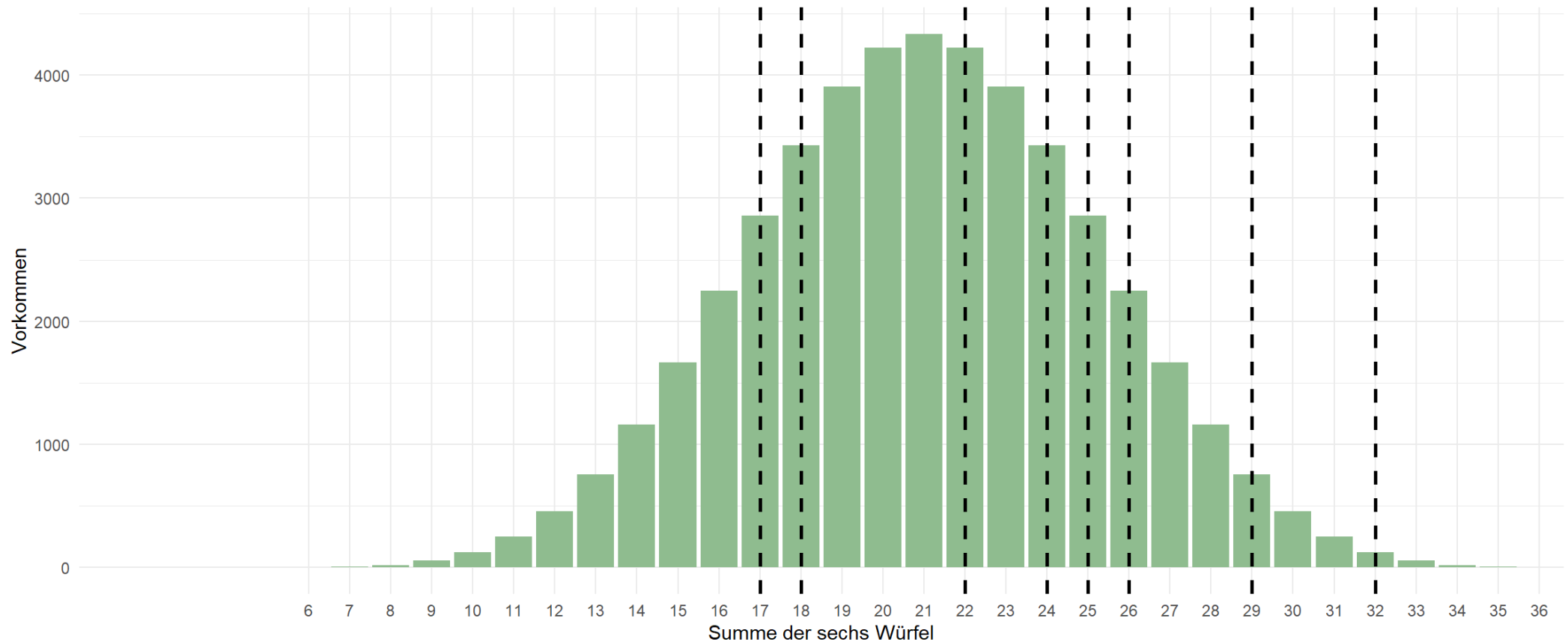


# Gedankenexperiment: Mögliche Würfe



- Würfeln: Ziehen einer Stichprobe aus der Population möglicher Summen
- Teststatistiken können helfen zu schätzen ob Abweichung zufällig ist
- **Mit welcher Wahrscheinlichkeit stammt die Würfelsumme aus einer Grundgesamtheit mit der angenommenen Verteilung?**

# Gedankenexperiment: Mögliche Würfe



→ Würfeln als Ziehen von Stichproben

# Umfragen und Wahrscheinlichkeit

→ Wie übertragen wir das auf Umfragen?

# Population und Stichprobe

- typischerweise sind wir an einem sogenannten **Parameter** der Bevölkerung interessiert
  - z.B.: Anteil der Unterstützer:innen von Kandidat:in A an Wählenden
  - aber: im Gegensatz zum Würfeln kennen wir diesen Wert nicht!
- wir haben aber nur Zugang zu einer **Statistik** aus einer kleineren Stichprobe
  - z.B. Anteil der Unterstützer:innen unter den Wählenden in der Umfrage
- zwischen beiden Werten gibt es einen Unterschied, weil die Stichprobe ‘Rauschen’ / Verzerrungen enthält
  - *Stichprobenvariabilität* als Ursache

# Population und Stichprobe

**Stichprobenvariabilität:** Beim Ziehen mehrerer Stichproben hat jede Stichprobe leicht andere Beobachtungen und damit andere statistische Messwerte

Bei kleineren Stichproben unterscheiden sich die Messwerte stärker, bei großen weniger stark

→ statistische Kennwerte sind ebenfalls verteilt und wir können über unsere Werte als Teil dieser Verteilung nachdenken

# Population und Stichprobe

Zwei statistische Gesetze:

**Gesetz der großen Zahlen:** Die relative Häufigkeit eines Wertes nähert sich der theoretischen Verteilung, wenn man viele Stichproben zieht

**Zentraler Grenzwertsatz:** Annäherung der Verteilung der Stichproben-Mittelwerte an *Normalverteilung*

→ Aus diesen Gesetzen können wir mithilfe von Statistik sogenannte Konfidenzintervalle (confidence intervals) berechnen, in denen sich ein Parameter wahrscheinlich (z.B. mit 95% Wahrscheinlichkeit) befindet



# Was sie daraus mitnehmen

- Unsere Umfragen sind Stichproben der Bevölkerung
- die von uns berechneten Kennwerte (Regressionskoeffizienten, Mittelwerte etc.) kommen aus einer Verteilung der in verschiedenen Stichproben messbaren Werte
  - → Konfidenzintervalle
- wir können die Werte entsprechend interpretieren

# Beispiel: Regressionen

- Aus dem berechneten Effekt und seinem Standardfehler können wir berechnen ob Effekte auf einem bestimmten Niveau *statistisch signifikant* sind
- Nullhypothese: kein Effekt
  - im Fall einer Regression: kein Effekt der Variablen / statistisch nicht anders als null
  - im Fall eines Mittelwerts z.B. testen auf signifikante Gruppendifferenzen

# Beispiel: Regression

```
Call:
lm(formula = ccrdprs ~ agea, data = ess8)

Residuals:
    Min       1Q   Median       3Q      Max
-5.9155 -1.6290  0.3512  2.1635  4.8947

Coefficients:
            Estimate Std. Error t value Pr(>|t|)
(Intercept)  6.0637563  0.0376406  161.10  <2e-16 ***
agea        -0.0098809  0.0007187  -13.75  <2e-16 ***
---
Signif. codes:  0 '***' 0.001 '**' 0.01 '*' 0.05 '.' 0.1 ' ' 1

Residual standard error: 2.719 on 41794 degrees of freedom
(2591 Beobachtungen als fehlend gelöscht)
Multiple R-squared:  0.004502, Adjusted R-squared:  0.004478
F-statistic:  189 on 1 and 41794 DF,  p-value: < 2.2e-16
```

→ neben der **Schätzung des Koeffizienten** erhalten wir auch **Standardfehler** (*hier*: Std. Error) und **statistische Signifikanz** (anhand der t-Verteilung, *hier* aus  $PR(>|t|)$ )

Längere Erklärung: Llaudet & Imai Kapitel zu Wahrscheinlichkeit & Signifikanz

# Beispiel: Regression

```
Call:
lm(formula = ccrdprs ~ agea, data = ess8)

Residuals:
    Min       1Q   Median       3Q      Max
-5.9155 -1.6290  0.3512  2.1635  4.8947

Coefficients:
            Estimate Std. Error t value Pr(>|t|)
(Intercept)  6.0637563  0.0376406  161.10  <2e-16 ***
agea        -0.0098809  0.0007187  -13.75  <2e-16 ***
---
Signif. codes:  0 '***' 0.001 '**' 0.01 '*' 0.05 '.' 0.1 ' ' 1

Residual standard error: 2.719 on 41794 degrees of freedom
(2591 Beobachtungen als fehlend gelöscht)
Multiple R-squared:  0.004502, Adjusted R-squared:  0.004478
F-statistic:  189 on 1 and 41794 DF,  p-value: < 2.2e-16
```

Ablesen von Signifikanz auf vorher bestimmtem Signifikanzniveau

→ hier: statistisch signifikanter Effekt von Alter

[Interpretationshilfe Regressionsoutput in R](#)

# Beispiel: Regression

↔ Gegenstück: nur manche Länder sind signifikant verschieden von Österreich (=Basis)

```
Call:  
lm(formula = ccrdprs ~ cntry, data = ess8)
```

Residuals:

Min	1Q	Median	3Q	Max
-6.9167	-1.5457	0.3607	1.7393	6.6552

Coefficients:

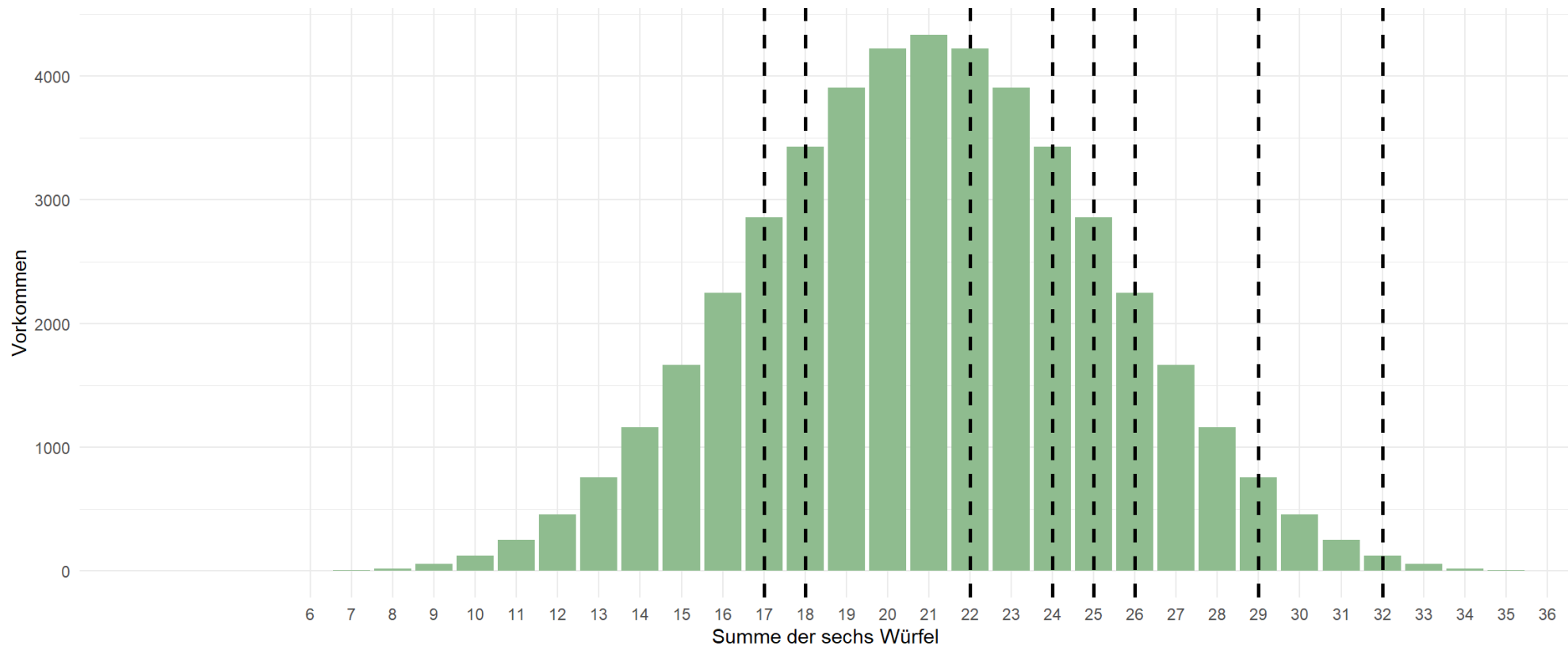
	Estimate	Std. Error	t value	Pr(> t )	
(Intercept)	5.91850	0.05842	101.305	< 2e-16	***
cntryBE	0.07006	0.08457	0.828	0.407476	
cntryCH	0.94288	0.08837	10.670	< 2e-16	***
cntryCZ	-2.57373	0.08051	-31.968	< 2e-16	***
cntryDE	0.66932	0.07586	8.823	< 2e-16	***
cntryEE	-1.66438	0.08230	-20.223	< 2e-16	***
cntryES	0.01734	0.08346	0.208	0.835420	
cntryFI	0.62725	0.08287	7.569	3.84e-14	***
cntryFR	0.99817	0.08145	12.255	< 2e-16	***
cntryGB	-0.03923	0.08272	-0.474	0.635320	
cntryHU	-1.59293	0.08742	-18.222	< 2e-16	***
cntryIE	-0.27916	0.07640	-3.654	0.000259	***

# Was sie daraus mitnehmen

- statistische Signifikanz ist nicht zwingend gleichbedeutend wie substantielle Signifikanz
  - z.B. hängt statistische Signifikanz auch von der Größe der Stichprobe ab
- hierfür sollten wir vor allem die Relevanz des gezeigten Phänomens betrachten
  - z.B. Größe des Effekt
- → Statistik braucht unsere Interpretation

# Was sie daraus mitnehmen

...und die Würfel waren natürlich gezinkt!



# Nächste Woche: Hackathon

- kommen Sie gewappnet mit all Ihren Fragen
- Gelegenheit zum Fragen stellen, weiterarbeiten, diskutieren
- Vorbereitung für Präsentationen



# Danke

...für ein spannendes Semester mit viel Beteiligung!

