

# Gewichtungseffizienz und statistische Power

## Beeinträchtigung der statistischen Test-Power durch Gewichtung

Martin Förster

Abteilung Zentrale Methodenlehre  
Interdisziplinäres Institut für Umwelt-, Sozial- und Humanwissenschaften  
Europa-Universität Flensburg

6. Januar 2020

## Gewichtungseffizienz

Seien  $w_i$  normalisierte Gewichte, sodass  $\sum w_i = n$ , dann ist die Gewichtungseffizienz  $WE = \frac{n}{\sum w_i^2}$ .

Mithin:  $0 < WE \leq 1$ , wobei  $WE = 1$  die maximale Gewichtungseffizienz kennzeichnet. Je kleiner die  $WE$ , desto größer die Varianz und die Standardfehler der Schätzungen in der Stichprobe.

## Effektive Stichprobengröße (effective sample size)

Die effektive Stichprobengröße  $\Xi = n \times WE$  beschreibt die Größe einer ungewichteten Stichprobe, welche die gleiche Varianz aufweist wie die gewichtete Stichprobe.

Also: je kleiner die  $WE$ , desto kleiner  $\Xi$ , und desto größer die Varianz (Standardabweichung  $s$  und Standardfehler  $SE$ ).

## Statistische Hypothesen und Signifikanztests

Sei  $\gamma$  ein (unbekannter) Parameter in der Population,  $\hat{\gamma}$  die konkrete Punktschätzung für  $\gamma$  aus einer Stichprobe, und  $\zeta$  ein Vergleichswert für  $\gamma$ , dann überprüft ein Signifikanztest die Nullhypothese  $H_0 : \gamma = \zeta$ . Weiterhin wird eine Alternativhypothese formuliert, welche quasi das Gegenteil der Nullhypothese behauptet; z.B.  $H_A : \gamma \neq \zeta$ .

Da  $\gamma$  unbekannt ist, muss  $H_0$  mit  $\hat{\gamma}$  überprüft werden. Allerdings ist  $\hat{\gamma}$  die Realisierung einer Zufallsvariable, mithin besitzt der Schätzer eine Varianz (d.h.  $P(\hat{\gamma} = \gamma) < 1$ ). Somit  $\hat{\gamma} \neq \zeta \not\Leftrightarrow \gamma \neq \zeta$ .

Für konsistente Schätzer ist ihre Varianz abhängig von der Stichprobengröße:  $P(\hat{\gamma} = \gamma) = \lim_{n \rightarrow \infty} 1$ .

## $\alpha$ -Fehler

Im Kern berechnet ein statistischer Test eine Prüfgröße  $\hat{\theta}$ , die quasi ein Maß dafür ist, wie stark sich  $\hat{\gamma}$  und  $\zeta$  unterscheiden. Der Erwartungswert  $E(\hat{\theta})$  der Prüfgröße ist der Wert, welcher für  $\theta$  erwartet wird, wenn  $H_0$  zutrifft.

Da aber  $\hat{\gamma}$  eine Zufallsvariable ist, gilt dies auch für die Prüfgröße:  $\hat{\theta}$  ist eine Zufallsvariable. Daher  $P(\hat{\theta} \neq E(\hat{\theta}) | \gamma = \zeta) > 0$  und  $P(\hat{\theta} \neq E(\hat{\theta}) | \gamma = \zeta) = \lim_{n \rightarrow \infty} 0$ . Weil und insofern die Verteilung von  $\hat{\theta}$  bekannt ist, lässt sich diese Wahrscheinlichkeit ( $p$ ) für konkrete Schätzungen von  $\theta$  ermitteln.

Wird  $H_0$  abgelehnt, gibt es also immer die Wahrscheinlichkeit  $p$ , einen Fehler zu begehen (da  $H_0$  eigentlich zutrifft). Dieser Fehler wird als  $\alpha$ -Fehler bezeichnet.

## $\beta$ -Fehler

Darüber hinaus ist noch ein zweiter Fehler möglich:  $H_0$  anzunehmen, obwohl  $H_0$  in Wirklichkeit nicht zutrifft (also  $H_A$  abzulehnen, obwohl  $H_A$  eigentlich zutrifft). Dieser Fehler wird als  $\beta$ -Fehler bezeichnet.

Die Wahrscheinlichkeit, den  $\beta$ -Fehler zu begehen, lässt sich jedoch nicht unmittelbar aus den Daten bestimmen, da  $H_A$  nicht hinreichend spezifisch dafür ist, d.h. es gibt keinen konkreten Erwartungswert für  $\hat{\theta}$  unter der Bedingung, dass  $H_A$  zutrifft.

Für spezifizierte Szenarien kann die Wahrscheinlichkeit  $\beta$  allerdings ermittelt werden. Die Power eines statistischen Tests ist definiert als  $1 - \beta$ .

# Daten und Test

generierte Daten:

- $n = 100$
- Variable  $X$ , annähernd normalverteilt
- Gewicht  $W1$ , normalisiert auf  $\bar{x}_{W1} = 1$  und  $\sum w1_i = n$
- Gewicht  $W2$ , verstärkte  $W1$ -Gewichte,  
 $w2_i = \left( (w1_i - 1)^2 \frac{w1_i - 1}{|w1_i - 1|} \right) + 1$ , somit ebenfalls  $\bar{x}_{W2} = 1$  und  $\sum w2_i = n$ , aber  $\min(W2) < \min(W1)$  und  $\max(W2) > \max(W1)$

Test:

- Parameter ist Erwartungswert, Schätzer ist arithmetisches Mittel  $\hat{\mu}$
- Es wird getestet auf  $H_0 : \mu = \zeta$ , wobei  $\zeta = -0.5$

## Szenario 0: Test mit ungewichteten Daten

$$\hat{\mu}_0 = \frac{1}{n} \sum x_i = -0.1569$$

$$\text{Varianz } X: \hat{\sigma}_0^2 = \frac{1}{n-1} \sum (x_i - \hat{\mu}_0)^2 = 1.0359$$

$$\text{Standardfehler } \hat{\mu}: SE_0 = \sqrt{\frac{\hat{\sigma}_0^2}{n}} = 0.1018$$

$$\hat{\theta}_0 = \frac{\hat{\mu}_0 - \zeta}{SE_0} = 3.371 \quad E(\hat{\theta}) = 0 \quad \hat{\theta} \sim N(E(\hat{\theta}), 1)$$

$$p_0 = 0.0004$$

Für die Bestimmung der statistischen Power muss eine maximal hinnehmbare Wahrscheinlichkeit  $\alpha$  des  $\alpha$ -Fehlers gesetzt werden; d.h. wenn  $p \leq \alpha$ , dann soll  $H_0$  abgelehnt werden. Es wird hier festgelegt  $\alpha = 0.05$ . Weiterhin wird spezifiziert  $H_A: \mu \neq \zeta$ .

Für das so spezifizierte Szenario ergibt sich eine statistische Power  $1 - \beta_0 = \Phi(\hat{\theta} - \theta_{1-\alpha/2}) = 0.92$ .

Für einen akzeptablen Test wird  $1 - \beta \geq 0.8$  erwartet.

## Szenario 1: Test mit $W_1$ -gewichteten Daten

$$WE_1 = 0.9251 \quad \Xi_1 = 92.51$$

$$\hat{\mu}_1 = -0.1959$$

$$SE_1 = 0.1026$$

$$\hat{\theta}_1 = 2.9654$$

$$p_1 = 0.0015 < \alpha$$

$$1 - \beta_1 = 0.84$$

Szenario 2: Test mit  $W_2$ -gewichteten Daten

$$WE_2 = 0.7553 \quad \Xi_2 = 75.53$$

Eine Gewichtungseffizienz von unter 0.9 gilt als problematisch!

$$\hat{\mu}_2 = -0.2348$$

$$SE_2 = 0.1032$$

$$\hat{\theta}_2 = 2.5698$$

$$p_2 = 0.0051 < \alpha$$

$$1 - \beta_2 = 0.73 < 0.8$$

# Fazit

*Je gringer die Gewichtungseffizienz (ceteris paribus),  
desto geringer die Power statistischer Tests.*