

## 9 Testy o rozdílu středních hodnot

### Příklad 9.1. Rozdělení testovací statistiky pro test o rozdílu středních hodnot $\mu_1 - \mu_2$

Nechť náhodný výběr  $X_1$  pochází z normálního rozdělení,  $X_1 \sim N(\mu_1, \sigma_1^2)$  a nechť náhodný výběr  $X_2$  pochází z normálního rozdělení,  $X_2 \sim N(\mu_2, \sigma_2^2)$ . Pomocí simulační studie v R porovnejte rozdělení testovací statistiky  $T_W$  pro klasický dvouvýběrový  $t$ -test nulové hypotézy  $H_0: \mu_1 - \mu_2 = \mu_0$ , kde  $\mu_0 = 0$  (alternativní hypotéza  $H_{11} : \mu_1 - \mu_2 \neq \mu_0$ ). Parametry zvolte  $\mu_1 = 4$ ,  $\mu_2 = 2.5$ ,  $\sigma_1^2 = \sigma_2^2 = 2^2$ ,  $n_1 = 50$ ,  $n_2 = 50$ .

Nechť dále  $X_1$  pochází ze směsi dvou normálních rozdělení, t.j.  $X_1 \sim [pN(4, 2^2) + (1-p)N(4, 6^2)]$ , kde  $p = 0.8$  a nechť  $X_2 \sim N(2.5, 2^2)$ . Proveďte simulační studii popsanou výše také pro tento náhodný výběr.

Nasimulujte  $M = 2\,000$  pseudonáhodných výběrů  $X_1$  a  $X_2$  a pro každé  $m = 1, \dots, 2\,000$  vypočítejte realizaci testovací statistiky  $t_{W,\lambda}^{(m)}$  pro nulovou hypotézu  $H_0: \mu_1 - \mu_2 = 0$  oproti  $H_{11} : \mu_1 - \mu_2 \neq 0$ . Vykreslete histogram testovacích statistik  $t_{W,\lambda}^{(m)}$  a superponujte jej jednak křivkou hustoty Studentova rozdělení  $t_{df,\lambda}$  s parametrem necentrality  $\lambda$  ( $\lambda = \frac{\mu_1 - \mu_2 - \mu_0}{\sqrt{\frac{\sigma_1^2}{n_1} + \frac{\sigma_2^2}{n_2}}}$ , kde  $\mu_1$  a  $\mu_2$  jsou skutečné střední hodnoty (relevantní za platnosti  $H_{11}$ ) a  $\sigma_1^2$ ,  $\sigma_2^2$  jsou skutečné rozptyly), a jednak křivkou hustoty centrálního Studentova rozdělení  $t_{df}$ . Obě křivky vzájemně okometricky porovnejte.

Vytvořte animaci zobrazující odchylení rozdělení testovací statistiky  $T_W$  od centrálního  $t$ -rozdělení. Zvolte  $\mu_1 = 4$  a  $\mu_2 \in \{6, 5.5, \dots, 3, 2.5, 2\}$ .

*Poznámka:* U směsi křivka hustoty necentrálního rozdělení nesuperponuje histogram statistik  $t_W$  dostatečně. Zamyslete se nad tím, proč, a co z toho pro nás do praxe vyplývá. Odpověď uveďte formou komentáře.

Obrázek 1: Rozdělení testovací statistiky  $T_W$  pro klasický dvouvýběrový  $t$ -test pro (a) normální rozdělení; (b) smíšené normální rozdělení

**Příklad 9.2. Pravděpodobnost pokrytí klasického a věrohodnostního dvouvýběrového testu (nejen) pro směs**

Pomocí simulační studie ( $M = 2000$ ) vypočítejte pravděpodobnost pokrytí 95% DIS pro rozdíl  $\mu_1 - \mu_2$ , a to jako podíl  $\frac{\sum_{m=1}^M I(|t_{W,m}| < t_{df}(1-\alpha/2))}{M}$ , kde  $t_W, m$  jsou testovací statistiky (1) klasického dvouvýběrového  $t$ -testu, (2) dvouvýběrového  $t$ -testu s Welchovou approximací; (3) věrohodnostního testu za předpokladu, že rozptyly  $\sigma_1^2$  a  $\sigma_2^2$  jsou neznámé ale shodné; (4) věrohodnostního testu za předpokladu, že rozptyly  $\sigma_1^2$  a  $\sigma_2^2$  jsou neznámé a různé. Hodnoty parametrů volte následující:

- (a)  $X_j \sim N(\mu_j, \sigma^2)$ , kde  $j = 1, 2$ ,  $\mu_1 = 20$ ,  $\mu_2 = 20$  a  $\sigma^2 = 9^2$ ;
- (b)  $X_j \sim N(\mu_j, \sigma_j^2)$ , kde  $j = 1, 2$ ,  $\mu_1 = 20$ ,  $\mu_2 = 20$ ,  $\sigma_1^2 = 9^2$  a  $\sigma_2^2 = 12^2$ ;
- (c)  $X_j \sim pN(\mu_j, \sigma^2) + (1-p)N(\mu_j, \sigma_a^2)$ , kde  $j = 1, 2$ ,  $\mu_1 = 20$ ,  $\mu_2 = 20$ ,  $\sigma^2 = 9^2$  a  $\sigma_a^2 = 18^2$ ,  $p = 0.8$ ;
- (d)  $X_j \sim pN(\mu_j, \sigma_j^2) + (1-p)N(\mu_j, \sigma_{ja}^2)$ , kde  $j = 1, 2$ ,  $\mu_1 = 20$ ,  $\mu_2 = 20$ ,  $\sigma_1^2 = 9^2$ ,  $\sigma_2^2 = 12^2$ ,  $\sigma_{1a}^2 = 18^2$ ,  $\sigma_{2a}^2 = 22^2$ ,  $p = 0.8$ .

Rozsahy náhodných výběrů zvolte (i)  $n_1 = n_2 = 5$ ; (ii)  $n_1 = n_2 = 50$ ; (iii)  $n_1 = n_2 = 100$ . Pro každou situaci (a)–(d) vykreslete spojitý diagram zachycující pravděpodobnost pokrytí pro DIS (1)–(4) při volbách rozsahů  $n_1$  a  $n_2$  (i)–(iii). Jednotlivé typy DIS v grafu barevně odlište.

Nakonec zhodnoťte uvedené typy DIS ((1)–(4)) podle pravděpodobnosti pokrytí a uveďte, který DIS má z hlediska pravděpodobnosti pokrytí nejlepší a který naopak nejhorší vlastnosti. V úvahu vezměte jednak změnu vzhledem k rozsahu náhodného výběru a jednak chování pravděpodobnosti pokrytí v různých situacích (a)–(d).

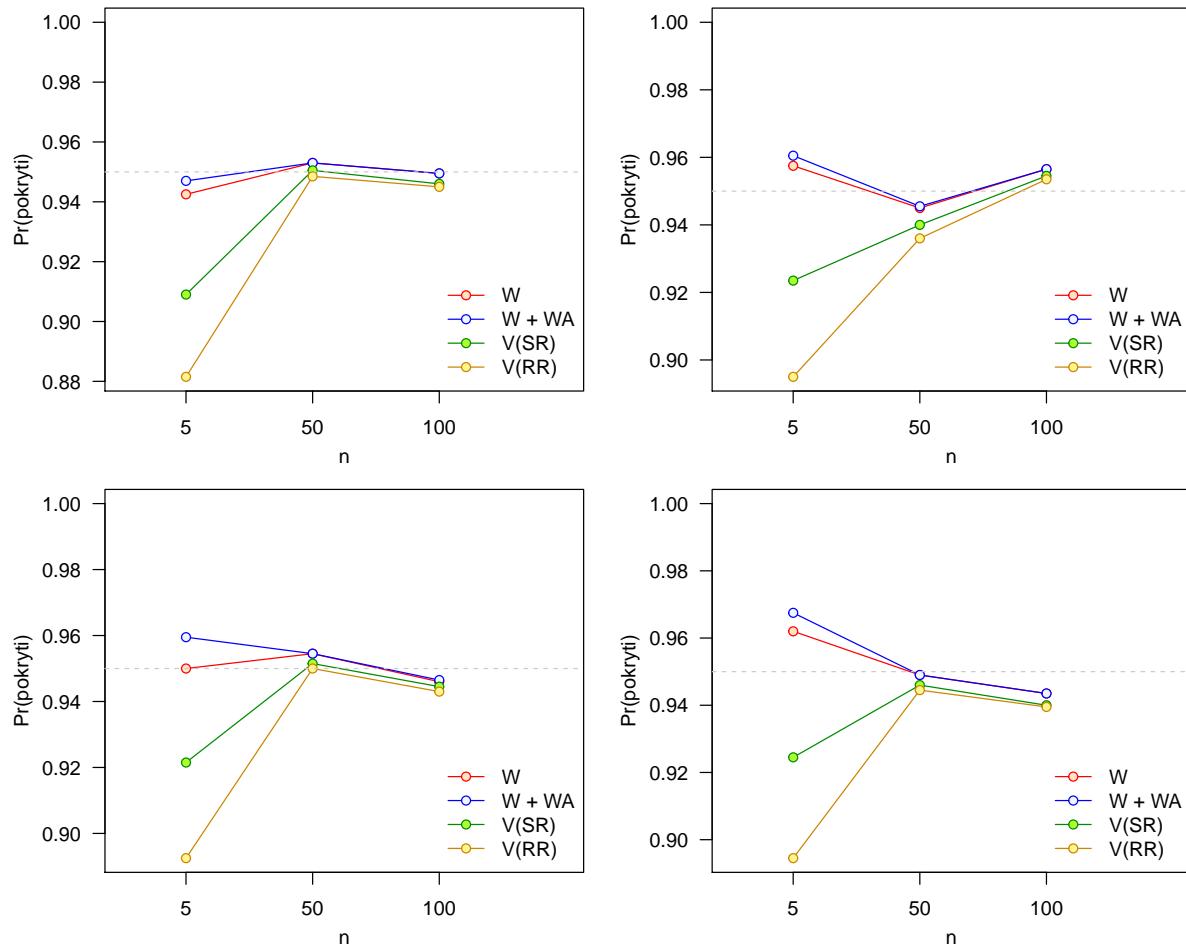
Nakonec zhodnoťte uvedené typy DIS ((1)–(4)) podle pravděpodobnosti pokrytí a uveďte, který DIS má z hlediska pravděpodobnosti pokrytí nejlepší a který naopak nejhorší vlastnosti. V úvahu vezměte jednak změnu vzhledem k rozsahu náhodného výběru a jednak chování pravděpodobnosti pokrytí v různých situacích (a)–(d).

*Poznámka:* V případě Waldova DIS, si můžeme vybrat, zda jmenovatel vzorce na výpočet aktuální pravděpodobnosti pokrytí vypočítáme jako počet testovacích statistik  $t_{W,m}$ , které náleží do kritického oboru  $W$ , nebo jako počet intervalů spolehlivosti  $IS_m$ , které pokrývají  $\mu_1 - \mu_2 = \mu_0 = 0$ . Oba postupy jsou ekvivalentní.

V případě věrohodnostního DIS je vhodnější vypočítat tento jmenovatel jako počet testovacích statistik  $t_{W,m}$ , které náleží do kritického oboru  $W$ . V případě výpočtu přes  $IS_m$  bychom k přesnému stanovení hranic  $IS_m$  potřebovali využít funkci `uniroot()`, kde bychom ale měli problém s automatizováním počátečních podmínek. Druhou možností by bylo spočítat hranice  $IS_m$  např. jako v příkladu S3.8, tj. vygenerovat posloupnost rozdílů  $\mu_1 - \mu_2$ , spočítat hodnoty ULR testovacích statistik pro každý rozdíl a hranice stanovit jako největší, resp. nejmenší hodnotu rozdílu, pro kterou je  $ULR_m$  menší než  $\chi_1^2(1 - \alpha)$ . Tím bychom však získali pouze přibližné hranice  $IS_m$ . V okrajových případech by se tak mohlo stát, že rozdíl  $\mu_1 - \mu_2$  by kvůli této nepřesnosti nesprávně spadl do IS, do kterého nepatří, nebo by naopak nespadal do IS, do kterého ve skutečnosti patří a aktuální pravděpodobnost pokrytí by nebyla vypočítaná správně. Z toho důvodu použijeme v obou případech (Waldova i věrohodnostního DIS) kritérium pomocí testovací statistiky a kritického oboru.

Tabulka 1: Pravděpodobnost pokrytí 95 % (1) klasického Waldova DIS (W), (2) Waldova DIS s Welchovou aproximací (W+WA); (3) věrohodnostního DIS za předpokladu, že rozptyly  $\sigma_1^2$  a  $\sigma_2^2$  jsou neznámé ale shodné (V(SR)); (4) věrohodnostního DIS za předpokladu, že rozptyly  $\sigma_1^2$  a  $\sigma_2^2$  jsou neznámé a různé (V(RR)); při volbě sady parametrů (a)–(d)

$\mu_1$	$\mu_2$	$\sigma_{11}$	$\sigma_{21}$	$\sigma_{12}$	$\sigma_{22}$	$n_1$	$n_2$	Pr <sub>W</sub> (pokrytí)	Pr <sub>W+WA</sub> (pokrytí)	Pr <sub>V(SR)</sub> (pokrytí)	Pr <sub>V(RR)</sub> (pokrytí)
20	20	9	9			5	5	0.9425	0.9470	0.9090	0.8815
20	20	9	9			50	50	0.9530	0.9530	0.9505	0.9485
20	20	9	9			100	100	0.9495	0.9495	0.9460	0.9450
20	20	9	12			5	5	0.9575	0.9605	0.9235	0.8950
20	20	9	12			50	50	0.9450	0.9455	0.9400	0.9360
20	20	9	12			100	100	0.9565	0.9565	0.9545	0.9535
20	20	9	9	18	18	5	5	0.9500	0.9595	0.9215	0.8925
20	20	9	9	18	18	50	50	0.9545	0.9545	0.9515	0.9500
20	20	9	9	18	18	100	100	0.9460	0.9465	0.9445	0.9430
20	20	9	12	18	22	5	5	0.9620	0.9675	0.9245	0.8945
20	20	9	12	18	22	50	50	0.9490	0.9490	0.9460	0.9445
20	20	9	12	18	22	100	100	0.9435	0.9435	0.9400	0.9395



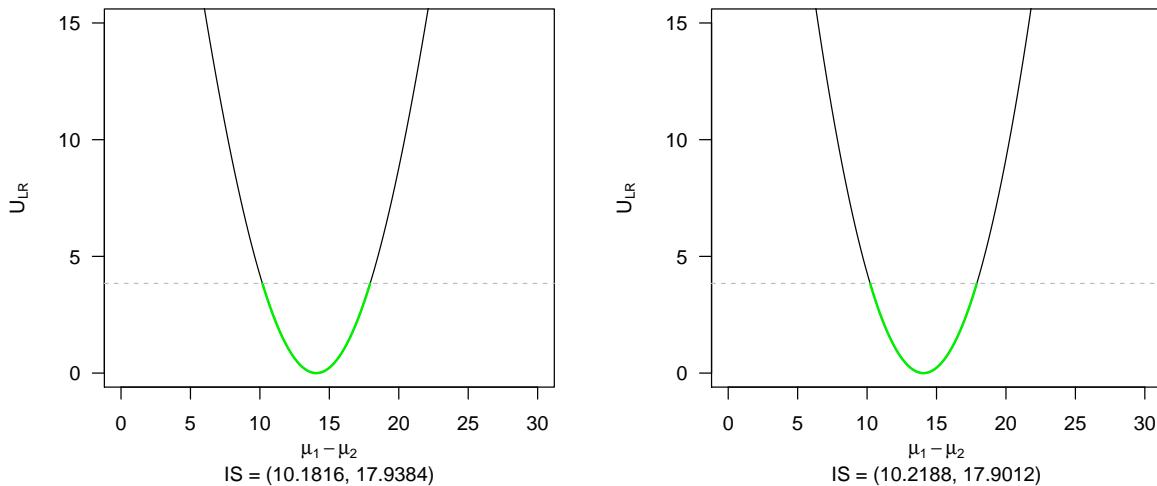
Obrázek 2: Pravděpodobnost pokrytí 95 % (1) klasického Waldova DIS (W), (2) Waldova DIS s Welchovou aproximací (W+WA); (3) věrohodnostního DIS za předpokladu, že rozptyly  $\sigma_1^2$  a  $\sigma_2^2$  jsou neznámé ale shodné (V(SR)); (4) věrohodnostního DIS za předpokladu, že rozptyly  $\sigma_1^2$  a  $\sigma_2^2$  jsou neznámé a různé (V(RR)); při volbě sady parametrů (a) vlevo nahore; (b) vpravo nahore; (c) vlevo dolu; (d) vpravo dolu

**Příklad 9.3. Dvouvýběrový test o rozdílu středních hodnot  $\mu_1 - \mu_2$ ; praktický příklad**

Načtěte datový soubor 03-paired-mean-clavicle.txt. Zmíněný soubor obsahuje osteometrická data o délce klíční kosti (clavicula) anglického souboru 50 mužských a 50 ženských dokumentovaných skeletů. Konkrétně jde o délku klíční kosti z pravé strany těla (length.R) a levé strany těla (length.L).

Na hladině významnosti  $\alpha = 0.05$  otestujte nulovou hypotézu o shodě délky klíční kosti na pravé straně u mužů a u žen. K testování použijte (1) klasický dvouvýběrový  $t$ -test, (2) dvouvýběrový  $t$ -test s Welchovou aproximací; (3) věrohodnostní test za předpokladu, že rozptyly  $\sigma_1^2$  a  $\sigma_2^2$  jsou neznámé ale shodné; (4) věrohodnostní test za předpokladu, že rozptyly  $\sigma_1^2$  a  $\sigma_2^2$  jsou neznámé a různé. Testování provedte pomocí (i) kritického oboru, (ii) intervalu spolehlivosti, (iii)  $p$ -hodnoty. Před testováním ověřte předpoklad normality a předpoklad shody rozptylů obou náhodných výběrů.

Vyreslete grafy 95 % věrohodnostních empirických intervalů spolehlivosti za předpokladu, že (a) rozptyly  $\sigma_1^2$  a  $\sigma_2^2$  jsou neznámé ale shodné, (b)) rozptyly  $\sigma_1^2$  a  $\sigma_2^2$  jsou neznámé a různé.



Obrázek 3: 95 % věrohodnostní empirické intervaly spolehlivosti za předpokladu, že (a) rozptyly  $\sigma_1^2$  a  $\sigma_2^2$  jsou neznámé ale shodné (vlevo), (b)) rozptyly  $\sigma_1^2$  a  $\sigma_2^2$  jsou neznámé a různé (vpravo)

Tabulka 2: Výsledky klasického  $t$ -testu,  $t$ -testu s Welchovou approximací a věrohodnostních testů pro rozdíl středních hodnot  $\mu_1 - \mu_2$

	$\hat{\mu}_1$	$\hat{\mu}_2$	statistika	$W_{hh}$	$W_{dh}$	$IS_{dh}$	$IS_{hh}$	$p$ -hodnota
klasický $t$ -test	151.7400	137.6800	7.1019	-1.9845	1.9845	10.1313	17.9887	0.0000
$t$ -test s Welchovou approx.	151.7400	137.6800	7.1019	1.9858	1.9858	10.1286	17.9914	0.0000
věrohodnostní test: $\sigma_1^2 = \sigma_2^2$	151.7400	137.6800	41.5196		3.8415	10.1816	17.9384	0.0000
věrohodnostní test: $\sigma_1^2 \neq \sigma_2^2$	151.7400	137.6800	51.4667		3.8415	10.2188	17.9012	0.0000