Priloga - Statistični izračuni

Luka Štrlekar

Izračuni za številske (intervalne) spremenljivke

Neuteženi podatki

Želimo primerjati povprečja (μ_1 in μ_2) iz dveh neodvisnih vzorcev (skupin) in ugotoviti ali se na populaciji razlikujeta. Ničelna domneva je $H_0: \mu_1 = \mu_2$, torej, da sta povprečji enaki. Za preverjanje slednje ničelne domneve uporabimo t-test za neenake variance (t.i. Welchev t-test), ki med drugim predpostavlja normalno porazdelitev povprečji v obeh skupinah oziroma dovolj velik vzorec (v vsaki skupini), da velja centralni limitni izrek (običajno pravilo čez palec $n \geq 30$).

Ker sta vzorca neodvisna, velja $Var(\mu_1 - \mu_2) = \frac{\sigma_1^2}{n_1} + \frac{\sigma_2^2}{n_2}$. Na vzorcu ocenimo testno statistiko:

$$T = \frac{\hat{\mu}_1 - \hat{\mu}_2}{\sqrt{\frac{\hat{\sigma}_1^2}{n_1} + \frac{\hat{\sigma}_2^2}{n_2}}} \tag{1}$$

ki je približno porazdeljena po t porazdelitvi z ν stopinjami prostosti (df) izračunanimi po naslednji formuli:

$$\nu \approx \frac{\left(\hat{\sigma}_{1}^{2}/n_{1} + \hat{\sigma}_{2}^{2}/n_{2}\right)^{2}}{\left(\hat{\sigma}_{1}^{2}/n_{1}\right)^{2}/\left(n_{1} - 1\right) + \left(\hat{\sigma}_{2}^{2}/n_{2}\right)^{2}/\left(n_{2} - 1\right)}$$

Pogosto prakso, ki je npr. implementirana v SPSS, da se najprej preveri enakost varianc (npr. z Levenovim testom) in nato uporabi ustrezen t-test (z enakimi ali neenakimi variancami), se odsvetuje (Zimmerman, 2010). Welchev t-test se lahko privzeto uporabi vsakič, saj je tudi moč tega testa podobna t-testu z enakimi variancami v primeru enakih populacijskih varianc in uravnoteženih vzorcev (Ruxton, 2006).

Uteženi podatki

Vzorčno uteženo aritmetično sredino lahko v splošnem zapišemo kot $(w_i \text{ so uteži})$ (Kalton & Vehovar, 2001, str. 93):

$$\mu_w = \frac{\sum_{i=1}^n w_i x_i}{\sum_{i=1}^n w_i} \tag{2}$$

Oglejmo si še oceno vzorčne variance. Ker ima utežena aritmetična sredina slučajni spremenljivki v števcu in v imenovalcu, je variabilnost odvisna od variabilnosti slučajnih spremenljivk tako v števcu kot v imenovalcu, kot tudi od njihove korelacije. Ker ne obstaja natančna analitična oblika za izračun te variance, se za približno oceno uporabljajo različne metode, predvsem Taylorjeva linearizacija in bootstrap/jackknife (Särndal in drugi, 1992). Taylorjeva linearizacija lahko podcenjuje varianco za majhne velikosti vzorcev (torej da konzervativno oceno), vendar je to odvisno od kompleksnosti statistike.

Uporaba Taylorjeve linearizacije da naslednjo cenilko za vzorčno varianco utežene aritmetične sredine, pri čemer predpostavljamo, da so uteži vzorčne uteži (inverz verjetnosti izbora enote v vzorec) (Lohr, 2019):

$$\widehat{\sigma_{\mu_w}^2} = \frac{n}{(n-1)(\sum w_i)^2} \sum w_i^2 (x_i - \mu_w)^2$$
(3)

Zgornjo formulo lahko zapišemo tudi kot (če je koeficient variacije uteži manjši od 0.2, je približna cenilka variance za uteženo aritmetično sredino naslednja, pri čemer je spremenljivka u_i definirana kot $u_i = w_i x_i$) (Kalton & Vehovar, 2001, str. 95):

$$var(\hat{\mu}_w) \approx \frac{var(u)n + \hat{\mu}_w^2 var(w)n - 2\hat{\mu}_w cov(u, w)n}{(\sum_{i=1}^n w_i)^2}$$
(4)

V praksi sicer prevladuje prepričanje, da je vpliv obravnavane korelacije majhen, saj običajno ni posebnih razlogov za izrazitejšo povezanost med utežmi in vrednostmi spremenljivk, pa tudi vpliv korelacije ni neposreden, ampak je precej kompleksen. Po drugi strani velja opozoriti, da je korelacija med utežmi in spremenljivko - na nivoju celotnega vzorca - predpogoj za nastanek in tudi za zmanjšanje pristranskosti neutežene ocene (Kalton & Vehovar, 2001, str. 111).

Velja pa poudariti, da smo predpostavljali, da so uteži fiksne in se pri ponavljajočem izbiranju vzorca ne spreminjajo, kar pri poststratifikacijskem uteževanju ne velja. Vseeno je ta ocena SE varna (konzervativna) (Lu in Gelman, 2003).

Podobno kot pri neuteženih podatkih ocenimo testno statistiko:

$$T_w = \frac{\hat{\mu}_{w1} - \hat{\mu}_{w2}}{\sqrt{var(\hat{\mu}_{w1}) + var(\hat{\mu}_{w2})}}$$

Izračuni za opisne (nominalne) spremnljivke

Neuteženi podatki

Imamo nominalno spremenljivko sk kategorijami. Delež je pravzaprav povprečje binomsko porazdeljene slučajne spremenljivke (lahko zavzame vrednosti 0 in 1, $\sim \frac{1}{n} Binom(n,p)$). V našem primeru taka spremenljivka zavzame vrednost 1, če je vk-ti kategoriji in 0, če ni (skupaj n vrednosti). Ne želimo preverjati ničelne domneve, da so hkrati deleži vseh kategoriji enaki ($H_0: p_1 = p_2 = \dots = p_k$), temveč želimo preveriti ničelno domnevo, da je delež vk-ti kategoriji v prvem vzorcu (skupini) enak deležu v isti kategoriji v drugem vzorcu (skupini) ($H_0: p_1 = p_2$).

Ocenimo običajno testno statistiko:

$$Z = \frac{\hat{p}_1 - \hat{p}_2}{\sqrt{\hat{p}(1-\hat{p})\left(\frac{1}{n_1} + \frac{1}{n_2}\right)}}$$

, kjer je

$$\hat{p} = \frac{n_1 \hat{p}_1 + n_2 \hat{p}_2}{n_1 + n_2}$$

ki je ob izpolnjenih pogojih (dovolj velik vzorec v obeh skupinah - pravilo čez palec np > 5 in n(1-p) > 5) porazdeljena približno po standardni normalni (z) porazdelitvi.

Uteženi podatki

Ker v literaturi ne obstaja formula za skupen (pooled) utežen delež, ocenimo standardno napako po formuli (3) za vsak delež posebej, saj v primeru neodvisnih vzorcev velja $Var(p_1 - p_2) = Var(p_1) + Var(p_2)$.

Viri

Kalton, G. & Vehovar, V. (2001). Vzorčenje v anketah. Ljubljana : Fakulteta za družbene vede

Lohr, S.L. (2019). Sampling: Design and Analysis (2nd ed.). Chapman and Hall/CRC. https://doi.org/10.1201/9780429296284

Lu, H., & Gelman, A. (2003). A method for estimating design-based sampling variances for surveys with weighting, poststratification, and raking. *Journal of Official Statistics*, 19(2), 133-151.

Ruxton, G. D. (2006). The unequal variance t-test is an underused alternative to Student's t-test and the Mann-Whitney U test. *Behavioral Ecology*, 17(4), 688-690.

Särndal, C. E., Swensson, B., & Wretman, J. (1992). Model assisted survey sampling.

Zimmerman, D. W. (2004). A note on preliminary tests of equality of variances. British Journal of Mathematical and Statistical Psychology, 57(1), 173-181.