

1 Moč testa

Iz literature lahko povzamemo, da se športnikovo povprečje hemoglobina ob vsaj 14-dnevnem bivanju na višini nad 1500m zviša za 2 g/l, medtem ko višinski treningi ne vplivajo na varianco njegovih vrednosti. Ob običajnih treningih se posameznikove vrednosti porazdeljujejo normalno, $X \sim N(\mu_1, 5^2)$, kjer je μ_1 športnikovo povprečje.

Športnik pogosto opravlja višinske treninge, vendar v krajših intervalih. Zanima ga, ali se njegovo povprečje hemoglobina v obdobju višinskih treningov kljub temu zviša. V sezoni opravi 12 meritev, 8 med obdobjem višinskih priprav in 4 sicer. Kakšna bo moč njegovega testa, če bo pri sklepanju uporabil stopnjo značilnosti $\alpha = 0,05$?

- Kaj je športnikova ničelna in kaj alternativna domneva?

Predpostavljamo, da se hemoglobin v obdobju višinskih priprav porazdeljuje kot $N(\mu_2, 5^2)$. Ničelna domneva je:

H_0 : Povprečje hemoglobina v obeh obdobjih je enako, $\mu_1 = \mu_2$.

Alternativna domneva je, da je $\mu_2 > \mu_1$, zanima ga torej le enostranski test.

- Kakšno testno statistiko bo uporabil za preverjanje ničelne domneve?

Športnik bo izračunal razliko povprečij na vzorcih, ki je porazdeljena kot

$$R = \bar{X}_2 - \bar{X}_1 \sim N\left(\mu_2 - \mu_1, \frac{\sigma^2}{n_1} + \frac{\sigma^2}{n_2}\right)$$

Testna statistika

$$Z = \frac{\bar{X}_2 - \bar{X}_1}{\sqrt{\frac{\sigma^2}{n_1} + \frac{\sigma^2}{n_2}}}$$

je torej pod ničelno domnevo porazdeljena standardno normalno. Ker ga zanima le enostranska alternativna domneva, bo ničelno domnevo zavrnil, kadar bo $Z > z_\alpha$, torej $Z > 1,64$.

- Izračunajte moč testa, torej verjetnost, da bo ničelno domnevo zavrnil, če se mu povprečje hemoglobina v obdobju višinskih priprav zares poveča za 2 g/l?

Zanima nas $P(Z > 1,64)$, torej $P(R > 1,64 \cdot \sigma \sqrt{\frac{1}{n_1} + \frac{1}{n_2}})$, torej v našem primeru $P(R > 4,73)$. Pod alternativno domnevo je $R \sim N\left(2, \frac{\sigma^2}{n_1} + \frac{\sigma^2}{n_2}\right)$ in zato

$$P\left(R > 1,64 \cdot \sigma \sqrt{\frac{1}{n_1} + \frac{1}{n_2}}\right) = P\left(\frac{\bar{X}_2 - \bar{X}_1 - 2}{\sqrt{\frac{\sigma^2}{n_1} + \frac{\sigma^2}{n_2}}} > 1,64 - \frac{2}{\sqrt{\frac{\sigma^2}{n_1} + \frac{\sigma^2}{n_2}}}\right)$$

$$P\left(U > 1,64 - \frac{2}{\sigma \sqrt{\frac{1}{n_1} + \frac{1}{n_2}}}\right),$$

kjer je U standardna normalna spremenljivka. V našem primeru:

$$P\left(U > 1,64 - \frac{2}{5\sqrt{\frac{1}{8} + \frac{1}{4}}}\right) = P(U > 0,99) = 0,16 \quad (1)$$

Moč testa je zelo majhna - pri tako majhnem številu meritev je le majhna verjetnost, da bo športnik zavrnil ničelno domnevo.

- Kako bi se moč testa spremenila, če bi imel na voljo enako število meritev v vsakem obdobju?

Če bi imel po 6 meritev v vsakem obdobju, bi bila moč enaka

$$P\left(U > 1,64 - \frac{2}{5\sqrt{\frac{1}{6} + \frac{1}{6}}}\right) = P(U > 0,95) = 0,17$$

- Kako je moč testa odvisna od variance posameznikovih meritev in kako od dejanske velikosti razlike v populaciji?

Iz enačbe (1) je očitno, da večja razlika pomeni večjo moč - če je dejanska razlika med obdobjema večja, jo bomo lažje opazili na podatkih.

Če bi bila varianca posameznikovih meritev manjša, bi imeli manjšo standardno napako in zato večjo moč testa.

2 Test razmerja verjetij

Zanima nas ali imajo zares vsi športniki enako variabilnost hemoglobina. Pri-merjati želimo meritve k športnikov, naj bodo vrednosti i -tega športnika ($i = 1, \dots, k$) porazdeljene normalno, torej $X_{ij} \sim N(\mu_i, \sigma_i^2)$, kjer $j = 1, \dots, n_i$ označujejo meritve pri posamezniku. Predpostavimo, da so vse meritve med seboj neodvisne.

- Zapišite ničelno in alternativno domnevo

Ničelna domneva:

$$H_0 : \sigma_1^2 = \sigma_2^2 = \dots = \sigma_k^2$$

Alternativna domneva:

$$H_1 : \sigma_i^2 \text{ niso vse enake}$$

- Najprej vzemimo, da imamo le enega športnika in n njegovih meritev. Kako bi ocenili njegova parametra μ in σ^2 z metodo največjega verjetja? Funkcija verjetja je enaka

$$lik(x, \mu, \sigma) = \prod_{j=1}^n \frac{1}{\sqrt{2\pi}\sigma} \exp -\frac{(x_j - \mu)^2}{2\sigma^2},$$

del njenega logaritma v katerem nastopata parametra, ki ju želimo oceniti pa je enak

$$\log l(x, \mu, \sigma) = -n \log \sigma - \frac{1}{2\sigma^2} \sum_{j=1}^n (x_j - \mu)^2.$$

Poiščimo maksimum po μ :

$$\begin{aligned} \frac{\partial \log l(x, \mu, \sigma)}{\partial \mu} &= 0 \\ -\frac{1}{2\sigma^2} \sum_{j=1}^n (x_j - \mu)(-2) &= 0 \\ \sum_{j=1}^n (x_j - \mu) &= 0 \\ \hat{\mu} &= \frac{1}{n} \sum_{j=1}^n x_j \end{aligned}$$

Pa še za varianco:

$$\begin{aligned}\frac{\partial \log l(x, \mu, \sigma)}{\partial \sigma} &= 0 \\ \frac{n}{\sigma} - \frac{1}{2} \sum_{j=1}^n (x_j - \mu)^2 \frac{-2}{\sigma^3} &= 0 \\ \sigma^2 n + \sum_{j=1}^n (x_j - \mu)^2 &= 0 \\ \hat{\sigma}^2 &= \frac{1}{n} \sum_{j=1}^n (x_j - \mu)^2\end{aligned}$$

- Utemeljite, da so pod alternativno domnevo ocene parametrov enake

$$\begin{aligned}\hat{\mu}_i &= \frac{1}{n_i} \sum x_{ij} \\ \hat{\sigma}_i^2 &= \frac{1}{n_i} \sum_{j=1}^{n_i} (x_{ij} - \hat{\mu}_i)^2\end{aligned}$$

Funkcija verjetja pod alternativno domnevo je enaka

$$l(x, \mu, \sigma) = \prod_{i=1}^k \prod_{j=1}^{n_i} \frac{1}{\sqrt{2\pi}\sigma_i} \exp - \frac{(x_{ij} - \mu_i)^2}{2\sigma_i^2}$$

Funkcijo logaritmujemo, del v katerem nastopata parametra za nek i je neodvisen od ostalih delov in zato enak tistemu, kar bi dobili, če bi imeli le posameznika i . Zato dobimo gornji oceni.

- Kakšna je ocena povprečij pod ničelno domnevo?
Pod ničelno domnevo je σ_i enak za vse i , zato ga v logaritmu funkcije verjetja lahko izpostavimo in ne vpliva na našo oceno posameznih povprečij. Ocena posameznih povprečij je zato enaka kot pod alternativno domnevo.
- Kakšna je ocena variance pod ničelno domnevo?
Del logaritma funkcije verjetja, ki nas zanima, je enak

$$\log l(x, \mu, \sigma) = - \sum_{i=1}^k n_i \log \sigma - \frac{1}{2\sigma^2} \sum_{i=1}^k \sum_{j=1}^{n_i} (x_{ij} - \mu_i)^2.$$

Odvod po σ izenačimo z 0 in dobimo

$$\hat{\sigma}_0^2 = \frac{1}{\sum_{i=1}^k n_i} \sum_{i=1}^k \sum_{j=1}^{n_i} (x_{ij} - \hat{\mu}_i)^2$$

- Kako bi ničelno domnevo preverili s testom razmerja verjetij?

Zapišemo Wilksov Λ (zgoraj je funkcija verjetja pod alternativno domnevo, spodaj pod ničelno):

$$\begin{aligned} \Lambda &= \frac{\prod_{i=1}^k \prod_{j=1}^{n_i} \left(\frac{1}{\sqrt{2\pi\hat{\sigma}_i}} \exp\left\{-\frac{(x_{ij}-\hat{\mu}_i)^2}{2\hat{\sigma}_i^2}\right\}\right)}{\prod_{i=1}^k \prod_{j=1}^{n_i} \left(\frac{1}{\sqrt{2\pi\hat{\sigma}_0}} \exp\left\{-\frac{(x_{ij}-\hat{\mu}_{0i})^2}{2\hat{\sigma}_0^2}\right\}\right)} \\ &= \frac{\left(\prod_{i=1}^k \prod_{j=1}^{n_i} \frac{1}{\sqrt{2\pi\hat{\sigma}_i}} \right) \prod_{i=1}^k \exp\left\{-\frac{\sum_{j=1}^{n_i} (x_{ij}-\hat{\mu}_i)^2}{2\hat{\sigma}_i^2}\right\}}{\left(\prod_{i=1}^k \prod_{j=1}^{n_i} \frac{1}{\sqrt{2\pi\hat{\sigma}_0}} \right) \exp\left\{-\sum_{i=1}^k \sum_{j=1}^{n_i} \frac{(x_{ij}-\hat{\mu}_{0i})^2}{2\hat{\sigma}_0^2}\right\}} \end{aligned}$$

Vstavimo ocene za variance v eksponent in tako v števcu kot tudi v imenovalcu dobimo $\exp\{-\frac{1}{2} \sum_{i=1}^k n_i\}$, ki se zato pokrajša. Logaritem Λ je enak

$$\begin{aligned} \log \Lambda &= - \left(\sum_{i=1}^k \sum_{j=1}^{n_i} \log(\hat{\sigma}_i) \right) + \left(\sum_{i=1}^k \sum_{j=1}^{n_i} \log(\hat{\sigma}_0) \right) \\ &= \left(\sum_{i=1}^k n_i \log(\hat{\sigma}_0) \right) - \left(\sum_{i=1}^k n_i \log(\hat{\sigma}_i) \right) \\ &= \sum_{i=1}^k n_i [\log(\hat{\sigma}_0) - \log(\hat{\sigma}_i)] \end{aligned}$$

Dvakratna vrednost logaritma verjetij je porazdeljena kot χ_{k-1}^2 , saj smo pod alternativno domnevo ocenili $k-1$ parametrov več kot pod ničelno.