

# Fördelningsfria test

Vi ska nu betrakta två test där normalfördelning inte behöver förutsättas.

## 1.1 Teckentestet

Vi betraktar situationen med parvisa observationer, dvs vi har  $n$  par av värden  $(x_1, y_1), (x_2, y_2), \dots, (x_n, y_n)$ , där ett par uppstått t.ex. därigenom att ett visst objekt undersökts enligt två olika metoder  $A$  och  $B$ . Värdena  $x_i, y_i$  betraktas som oberoende observationer av de (kontinuerliga) s.v.  $X_i, Y_i$ . Man önskar avgöra om det, bortsett från slumpvariationer, finns någon skillnad mellan komponenterna i paren, dvs korrektare uttryckt: mellan fördelningarna för  $X_i$  och  $Y_i$ .

*Teckentestet* utföres så här:

Man ser efter i hur många fall  $x$ -värdet är större än  $y$ -värdet. Detta antal betecknas med  $z$ . Om det inte finns någon systematisk skillnad mellan komponenterna bör det bli ungefär lika många fall med  $x$  större än  $y$  som med  $x$  mindre än  $y$ .

Vi preciserar detta till:

$H_0$  :  $X_i$  och  $Y_i$  har samma fördelning ( $i = 1, \dots, n$ );

$H_1$  :  $X_i$ :s fördelning är förskjuten i förhållande till  $Y_i$ :s fördelning åt *samma håll* för alla  $i$ .

Om  $H_0$  är sann är  $z$  en observation från  $\text{Bin}(n, 1/2)$ . Orsaken härtill är att, om  $H_0$  är sann,  $P(X_i > Y_i) = P(X_i < Y_i) = 1/2$ .  $H_0$  testas lämpligen med  $P$ -värdemetoden. Om  $n > 40$  så kan normalfördelningsapproximation användas.

## 1.2 Wilcoxon's rangsummetest

Vi övergår nu till fallet med *två oberoende stickprov* utan normalfördelningsantaganden. Låt  $x_1, \dots, x_{n_1}$  och  $y_1, \dots, y_{n_2}$  vara oberoende observationer av de (kontinuerliga) s.v.  $X$  och  $Y$ . De kan t.ex. ha uppstått genom att  $n_1$  respektive  $n_2$  mätningar utförts med två olika metoder  $A$  och  $B$ . Finns det någon skillnad mellan metoderna? Mer preciserat betrakta

$H_0$  :  $X$  och  $Y$  har samma fördelning;

$H_1$  :  $X$ 's fördelning är förskjuten i förhållande till  $Y$ 's.

*Wilcoxon's rangsummetest* utförs så här:

Storleksordna alla  $n_1 + n_2$  observationerna och ersätt den minsta observationen med rangen 1, den näst minsta med 2, ..., den största med  $n_1 + n_2$ . Därmed har  $x$ -observationerna ersatts med rangerna  $r_1, \dots, r_{n_1}$ . Som teststorhet använder vi rangsumman  $r = r_1 + \dots + r_{n_1}$  och förkastar  $H_0$  om den är tillräckligt liten eller tillräckligt stor. Vad menas ned tillräckligt?

Observera följande: Om  $X$  och  $Y$  har samma kontinuerliga fördelning så uppkommer  $r_1, \dots, r_{n_1}$  precis som om man drog slumpmässigt utan återläggning  $n_1$  av talen  $1, 2, \dots, n_1 + n_2$ . Under  $H_0$  blir rangsumman  $r$  en observation av en s.v.  $R$  med en fördelning som i princip kan härledas genom att skriva upp alla möjligheter; tabeller finns för små  $n_1$  och  $n_2$ . Vi har

$$E(R) = n_1 \cdot \frac{n_1 + n_2 + 1}{2} \quad \text{och} \quad V(R) = \frac{n_1 n_2 (n_1 + n_2 + 1)}{12}.$$

Utom för (helt) små  $n_1$  och  $n_2$  så kan normalapproximation av  $R$  göras.

Eftersom medelrangen under  $H_0$  är

$$\frac{1 + 2 + \dots + (n_1 + n_2)}{n_1 + n_2} = \frac{n_1 + n_2 + 1}{2},$$

följer  $E(R)$ .  $V(R)$  är svårberäknad, och knepet är att betrakta antalet gånger som händelserna  $\{X_i < Y_j\}$ ,  $i = 1, \dots, n_1$ ,  $j = 1, \dots, n_2$  inträffar.

Det är förvånande att man förlorar mycket lite i styrka om man använder Wilcoxon-testet i stället för  $t$ -testet med "två stickprov" då normalfördelningsantagandet är uppfyllt. Begreppet "asymptotisk relativ effektivitet", som nämns i boken, är komplicerat.

# Planering av statistiska undersökningar

## 1.3 Icke-jämförande undersökningar

Vi begränsar oss till frågan om *stratifiering*. Därmed menas undersökning av en population som avsiktligt har uppdelats i  $k$  *delpopulationer* eller *strata*. Ett stickprov tas ut från varje delpopulation.

Antag att det i varje stratum finns en okänd parameter  $\mu_i$  i  $i$ :te stratum ( $i = 1, \dots, k$ ), där  $k$  är antalet strata. Antag vidare att varje värde  $x_{ij}$  i stickprovet  $x_{i1}, x_{i2}, \dots, x_{in_i}$  från detta stratum är observation av en s.v.  $X_{ij}$  med väntevärdet lika med parametern  $\mu_i$  samt standardavvikelsen  $\sigma_i$ . Dessa parametrar har dock bara sekundärt intresse, eftersom det är totalpopulationens egenskaper vi vill åta. Vi antar nämligen att det som skall skattas är ett vägt medelvärde

$$\mu = \sum_1^k c_i \mu_i, \quad \text{där} \quad \sum_1^k c_i = 1$$

av parametrarna  $\mu_i$  (med kända vikter  $c_i$  som ofta är relaterade till stratas storlekar, t.ex.  $c_i = N_i/N$ ).

Som skattning av  $\mu$  tar vi naturligt nog det vägda medelvärdet

$$\mu^* = \sum_1^k c_i \bar{x}_i$$

av stickprovsmedelvärdena i de olika stickproven.

Vi har

$$E(\mu^*) = \sum_{i=1}^k c_i E(\bar{X}_i) = \sum_{i=1}^k c_i \mu_i = \mu$$
$$V(\mu^*) = \sum_{i=1}^k c_i^2 V(\bar{X}_i) = \sum_{i=1}^k c_i^2 \sigma_i^2 / n_i.$$

Första relationen utsäger att  $\mu^*$  är väntevärdesriktig, den andra att dess varians beror av standardavvikelsena inom strata men inte av eventuella skillnader

mellan  $\mu_i$ -värdena. Stratifiering är alltså fördelaktig från precisionssynpunkt, då den population som skall undersökas kan indelas i homogena delar, dvs i strata inom vilka standardavvikelserna är små.

Vi skall något beröra frågan hur man vid planering bör välja antalen  $n_i$ . En möjlighet är att begagna *proportionella* antal. Därvid insamlas totalt  $n$  värden, vilka fördelas mellan delpopulationerna i samma proportioner som vägningstalen  $c_i$ , dvs man väljer

$$n_i = n \cdot c_i.$$

Detta ger

$$V(\mu^*) = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^k c_i \sigma_i^2.$$

Bättre är i regel att använda *optimala* antal: Totala antalet uttagna element  $n$  fixeras. Antalen  $n_i$  väljes så att variansen  $V(\mu^*)$  blir så liten som möjligt. Matematiskt sett innebär detta att man minimerar

$$V(\mu^*) = \sum_{i=1}^k c_i^2 \sigma_i^2 / n_i.$$

med bivillkoret  $\sum_{i=1}^k n_i = n$ . Lösningen blir

$$n_i = n \cdot \frac{c_i \sigma_i}{\sum_{i=1}^k c_i \sigma_i}$$

där svaret justeras så att  $n_i$  blir heltal. Detta ger

$$V(\mu^*) = \frac{1}{n} \left( \sum_{i=1}^k c_i \sigma_i \right)^2.$$

Man ser att delpopulationer med stor spridning tilldelas proportionsvis fler värden än de som har liten spridning, vilket är mycket rimligt. En svårighet är att standardavvikelserna  $\sigma_i$  inte alltid är kända på förhand. Man är då hänvisad till att utföra förundersökningar eller begagna redan tillgängliga undersökningsresultat eller "gissningar".