

Hypotestest för väntevärden

När vi förra veckan studerade konfidensintervall så hade vi en okänd parameter, t.ex.  $\mu$ , som vi ville veta något om. Om man redan innan undersökningen har någon gissning ~~na~~ på vad parametern kan ha för värde så kan man göra ett hypotestest. Man ställer då upp en nollhypotes, betecknad med  $H_0$ , och en alternativhypotes, betecknad med  $H_1$ , eller  $H_a$  (bokstav)

Exempel:  ~~$\mu = 50$~~ <sup>1950</sup> ~~året~~ var medellängden bland svenska 19-åriga män 175 cm. Nu vill vi undersöka om detta har ändrats. Om vi låter  $\mu$  beteckna den riktiga ~~medelvärde~~ medellängden bland dagens 19-åriga svenska män så blir våra hypoteser:

$$H_0: \mu = 175$$

$$H_1: \mu \neq 175$$

Nu vill vi samla data för att avgöra om  $H_0$  fortfarande stämmer. I exemplet ovan är det ett ~~medel~~ väntevärde vi undersöker så vi använder oss av stickprovsmedelvärdet  $\bar{X}$ . Om det observerade stickprovsmedelvärdet  $\bar{x}$  är "för långt ifrån" 175 så tror vi inte längre på  $H_0$ . Vi säger då att vi förkastar  $H_0$ .

2

För att göra testet formellt måste vi precisera vad vi menar med "för långt ifrån". Tankegång: Om  $H_0$  är sann, hur ovanliga är våra observationer?

~~För att svara på detta antar vi att populationen är normalfördelad (eller att  $n$  är stort) och att  $H_0$  är sann och att standardavvikelsen  $\sigma$  är känd.~~

För att svara på detta så antar vi att

→ Populationen är normalfördelad eller att  $n$  är stort nog för att använda centrala gränsvärdesatsen

→  ~~$H_0$  är~~ Standardavvikelsen  $\sigma$  är känd (i detta fall  $\sigma = 7$ )

→  $H_0$  är sann, alltså  $\mu = 175$

Nu vet vi att stickprovsmedelvärdet är normalfördelat:

~~$\bar{X} \sim N(175, \frac{7^2}{n})$~~   $\bar{X} \sim N(175, \frac{7^2}{n})$

Om vi nu skapar ~~den~~ slumpvariabeln

$$Z = \frac{\bar{X} - 175}{7/\sqrt{n}}$$

Så gäller att  $Z \sim N(0, 1)$

(se bli inta högst upp på side 244)

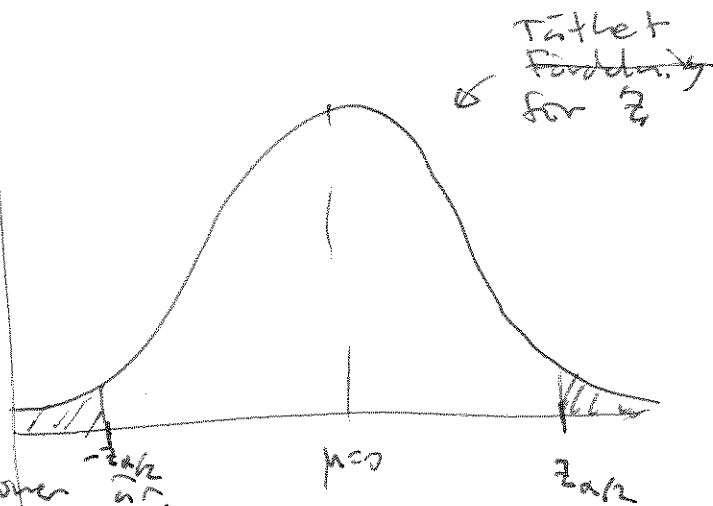
~~detta~~ Här kallar vi  $Z$  för teststatistiken och vi vet dess fördelning!

Den generella formeln för teststatistiken när  $\sigma$  är känd

är  $Z = \frac{\bar{X} - \mu}{\sigma/\sqrt{n}}$ . Nu kan

vi ta fram vår observerade teststatistika  $z = \frac{\bar{x} - \mu}{\sigma/\sqrt{n}}$  och jämföra

den med normalfördelningsstabellerna för att se hur ovanliga våra observationer



Prems som när vi gör konfidensintervall så bestämmer vi oss för en signifikansnivå  $\alpha$  redan innan testet. Det är även samma värde på  $\alpha$  som brukar väljas,  $\alpha = 0.01$ ,  $\alpha = 0.05$  och  $\alpha = 0.1$ . ③

Vi jämför vår observerade teststatistiska  $Z = \frac{\bar{x} - \mu}{\sigma/\sqrt{n}}$  med våra z-värden ~~1.96 och -1.96. Ex: om  $\alpha = 0.05$~~

$z_{\frac{\alpha}{2}} = 1.96$  och  $-z_{\frac{\alpha}{2}} = -1.96$ . Om  $\alpha = 0.05$ .

~~När vi gör hypotes test kallas  $z_{\frac{\alpha}{2}}$  och  $-z_{\frac{\alpha}{2}}$  för kritiska värden.~~

Om  $z$  hamnar utanför intervallet  $[-z_{\frac{\alpha}{2}}, z_{\frac{\alpha}{2}}]$  så anser vi att observationerna, dvs stickprovet, är för osannolika och vi förkastar då  $H_0$ .

Värdena  $-z_{\frac{\alpha}{2}}$  och  $z_{\frac{\alpha}{2}}$  kallas här för kritiska värden och regioner utanför intervallet  $[-z_{\frac{\alpha}{2}}, z_{\frac{\alpha}{2}}]$  kallas för kritisk region.

Exempel: Forts. på förra exemplet.  $\alpha = 0.05$  Vi mäter längden på 100 slumpmässigt utvalda 19-åriga svenska män och ~~ser~~ ser att  $\bar{x} = 179.7$ . Vi tar fram teststatistikan:

$$z = \frac{\bar{x} - \mu}{\sigma/\sqrt{n}} = \frac{179.7 - 175}{7/\sqrt{100}} = 6.7$$

Eftersom  $6.7 > z_{\frac{\alpha}{2}} = 1.96$  så förkastar vi  $H_0$ .

Alltså kan vi utesluta att medellängden bland dagens svenska 19-åriga män inte är 175 cm.

4

Den alternativa hypotesen  $H_1$  kallas även ibland för  
arbetshypotes. Det är  $H_1$  man vill statistiskt bevisa är  
sann. Idén med hypotestest är att ~~bevisa~~ att  $H_1$  är sann  
genom att ~~bevisa~~ att  $H_0$  är falsk.   
↳ statistisk säkerhet

statistiskt säkerställa

### Ensidiga test

Ibland är man inte intresserad av vilken förändring som  
helst utan man vill veta om parametern ökat (eller minskat).

Man kan då göra ett ensidigt test. I exemplet tidigare  
kan det kanske vara rimligt att anta att en ökning  
av medellängden har skett,   
(redan innan vi sett datan)

Våra hypoteser blir då:

$$H_0: \mu = 175$$

$$H_0: \mu \leq 175$$

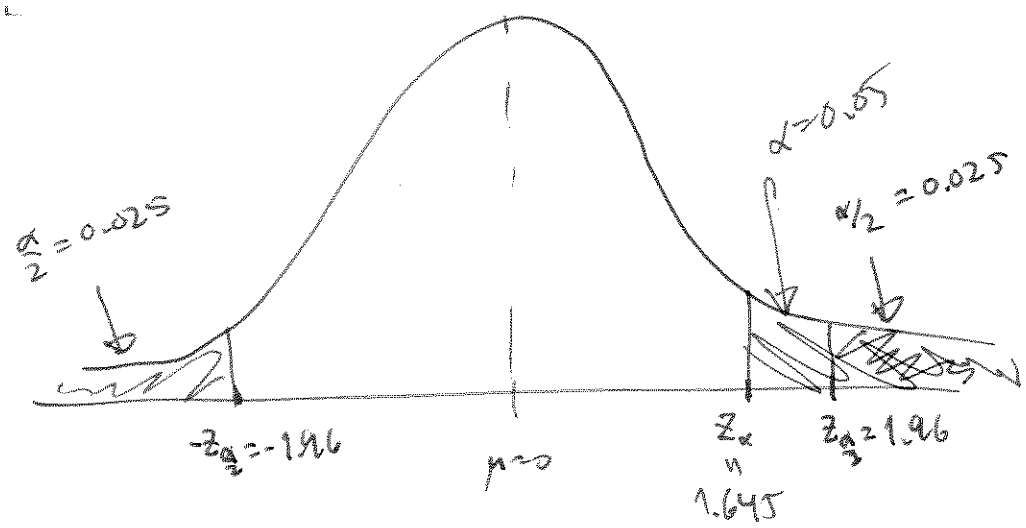
$$H_1: \mu > 175$$

eller

$$H_1: \mu > 175$$

På samma sätt som tidigare använder man test-  
statistikan  $Z = \frac{\bar{X} - \mu}{s/\sqrt{n}}$  men nu har vi bara ett  
kritiskt värde.

Om  $H_0$  är sann så  
skulle ~~en~~ "för små"  
värden på  $z$  bara  
vara normalt. Därför  
begr vi oss bara om  
 $z$  blir "för stort";  
vi jämför bara med  
ett kritiskt värde.



Observera att ~~bara~~ om vi inte förkastar  $H_0$  när vi gör ett hypotestest så betyder det inte att  $H_0$  är sann. Det betyder bara att vi inte kunde statistiskt motbevisa att  $H_0$  är sann med våra observerade data. Om t. ex. ett riktigt väntevärde är  $\mu = 10.3$  och vi ställer upp hypoteserna

$$H_0: \mu = 10 \quad , \quad H_1: \mu \neq 10$$

så krävs det antingen extremt liten varians, eller extremt stort stickprov för att förkasta  $H_0$ , trots att  $H_0$  inte är sann.