

Curs 13

Testarea ipotezelor statistice

În continuare vom face ipoteze asupra parametrilor unor populații, știind distribuția pe care o urmează. Vom folosi rezultatele obținute la estimarea prin intervale de încredere a unor parametri remarcabili ai unor distribuții cunoscute.

Fie o colectivitate cercetată din punct de vedere al caracteristicii X . Legea de probabilitate este $f(x, \theta)$ și poate fi funcția de frecvență, în cazul discret, respectiv densitatea de probabilitate, în cazul continuu.

13.1 Teste parametrice

Definiția 13.1.1 *Se numește ipoteză statistică orice presupunere relativ la parametrul distribuției unei sau mai multor populații statistice, dacă distribuția este cunoscută, sau presupuneri legate de distribuția de probabilitate a populației statistice. Ipotezele pot fi acceptate sau nu cu anumite probabilități de corectitudine a deciziei.*

Testul statistic poate fi referitor la parametrul de care depinde legea de probabilitate a caracteristicii X . În acest caz testul se numește *parametric*. În caz contrar se obține un test *neparametric*.

Acceptarea unei ipoteze nu înseamnă că este adevărată ci că nu există motive de respingere. Adevărul sau falsitatea ipotezei nu se poate stabili niciodată cu exactitate până nu se examinează întreaga populație. Acest lucru este imposibil în cele mai multe situații practice. De aceea procedura de testare a ipotezei statistice se face cu o anumită probabilitate de a trage o concluzie greșită.

Exemplul 13.1.2 Să presupunem că în timp ce urmărim o emisiune la TV apare pe ecran o reclamă în care se afirmă că firma X vinde un nou tip de baterii electrice funcționând în medie 100 de ore fără întrerupere. Un consumator sceptic dorește să testeze această afirmație care se referă la durata de viață a bateriilor produse de firma X . Pentru aceasta, statistica recomandă să se considere un eșantion aleator din bateriile produse de acea firmă, să fie lăsate să funcționeze și să se înregistreze timpii scurși până la descărcarea lor. Să presupunem că s-au considerat 26 de baterii și a rezultat un timp mediu de funcționare $\bar{x} = 98.2$ de ore. Dacă ar fi rezultat $\bar{x} \geq 100$, atunci nu se putea reproșa nimic firmei X ; dar pentru $\bar{x} = 98.2$ se pune problema avertizării consumatorilor. Unii se pot întreba dacă eșantionul a fost reprezentativ, alții decid că totul este Ok (ce înseamnă 98.2, dar 100?). Cât de mult se poate coborî pentru a decide că reclama nu este minciunoasă? Astfel de întrebări se pun în legătură cu testarea oricărei ipoteze statistice.

În testarea ipotezelor se începe cu o afirmație numită ipoteza nulă și notată H_0 , despre care nu se știe dacă este adevărată sau falsă, iar eșantionul este ales pentru a valida această

ipoteză. În cazul bateriilor electrice ipoteza nulă este

$$H_0 : m = 100$$

(deci firma X spune adevărul). Notăm cu H_1 o ipoteză alternativă care să sugereze și condițiile în care ipoteza H_0 este respinsă; de exemplu:

$$H_1 : m < 100$$

Nu întotdeauna ipoteza H_1 reprezintă negația logică obișnuită a ipotezei H_0 . De regulă, aceasta a doua ipoteză se alege în direcția deciziei de respingere a ipotezei H_0 ; nu se ia aici $H_1 : m > 100$ care nu ar fi o ipoteză de respingere ci de satisfacție pentru calitatea bateriilor.

Valorile parametrilor specificați prin ipoteza nulă sunt determinați prin mai multe căi:

- pot rezulta dintr-o experiență trecută, din experiențe realizate acum,
- pot fi obținute din teorie sau modele privitoare la procesele în studiu.

Obiectivul testului este, de obicei, de a stabili dacă aceste valori s-au schimbat. Altă situație apare când valorile parametrilor rezultă din considerații exterioare sau din obligații contractuale. Atunci obiectivul testării ipotezelor este de a confirma aceste valori.

13.1.1 Legătura dintre testarea ipotezei statistice relativ la un parametru și intervalul de încredere al parametrului

Fie parametrul θ și $[u, v]$ intervalul de încredere pentru acest parametru cu nivelul de încredere $100(1 - \alpha)\%$. Astfel pentru ipoteza bilaterală

$$H_0 : \theta = \theta_0,$$

$$H_1 : \theta \neq \theta_0,$$

vom respinge ipoteza H_0 dacă și numai dacă $\theta_0 \notin [u, v]$, $[u, v]$ intervalul de încredere cu nivelul de încredere $100(1 - \alpha)\%$. *Regiunea critică* pentru testul bilateral (conține valorile pentru care ipoteza H_0 se respinge) este în afara intervalului de încredere.

Pentru ipoteza unilaterală

$$H_0 : \theta = \theta_0,$$

$$H_1 : \theta < \theta_0,$$

vom respinge ipoteza H_0 dacă și numai dacă $\theta_0 < u$. Mulțimea $(-\infty, u)$ se numește *regiune critică* pentru testul unilateral propus, $[u, \infty)$ fiind intervalul de încredere unilateral pentru parametrul θ .

Pentru ipoteza unilaterală

$$H_0 : \theta = \theta_0,$$

$$H_1 : \theta > \theta_0,$$

vom respinge ipoteza H_0 dacă și numai dacă $\theta_0 > v$. Mulțimea (v, ∞) se numește *regiune critică* pentru testul unilateral propus, $(-\infty, v]$ fiind intervalul de încredere unilateral pentru parametrul θ .

Etapele procedurii de testare a ipotezelor:

Pasul 1. Pentru problema studiată se identifică parametrul care interesează a fi testat.

Pasul 2. Se formulează ipoteza nulă H_0 .

Pasul 3. Se formulează ipoteza alternativă H_1 .

Pasul 4. Se alege pragul de semnificație α .

Pasul 5. Se face selecția, dacă testul verifică o ipoteză pentru date confirmate din experiențe realizate. Se determină testul statistic corespunzător.

Pasul 6. Se stabilește regiunea critică corespunzătoare testului propus.

Pasul 7. Se fac calculele necesare, se înlocuiesc în testul statistic și se calculează valoarea.

Pasul 8. Se stabilește dacă ipoteza H_0 se acceptă sau nu.

Exemplul 13.1.3 Folosim un test unilateral pentru medie cu dispersie necunoscută. Aplicăm pașii testului problemei din Exemplul 13.1.2.

Pasul 1. Pentru problema studiată se identifică parametrii care interesează: timpul mediu de funcționare a bateriilor. Notăm cu m parametrul care ia ca valori acest timp mediu.

Pasul 2. Se formulează ipoteza nulă

$$H_0 : m = 100$$

Pasul 3. Se formulează ipoteza alternativă

$$H_1 : m < 100$$

Pasul 4. Se alege pragul de semnificație $\alpha = 0.05$.

Pasul 5. Se face selecția și se determină testul statistic corespunzător. Se consideră un eșantion $n = 26$ de baterii, sunt puse să funcționeze și se notează timpul de funcționare a bateriilor. S-a obținut media $\bar{x} = 98.2$ și $s = 10$ ore. Deoarece dispersia nu este cunoscută și volumul eșantionului este mic folosim testul Student. Pentru aceasta utilizăm statistica (conform rezultatelor de la intervale de încredere)

$$T = \frac{\bar{X} - m}{\frac{s}{\sqrt{n}}} \in t(n - 1).$$

Pasul 6. Testul este unilateral. Se determină $t_{\alpha, n-1}$ astfel încât $P(T < -t_{\alpha, n-1}) = \alpha$, $P(T < -t_{0.05, 25}) = 0.05$ rezultă $t_{0.05, 25} = 1.70814$. Regiunea critică pentru T este $(-\infty, -1.70814)$.

Pasul 7. Se fac calculele necesare, se înlocuiesc în testul statistic și se calculează valoarea.

Stim că $\bar{x} = 98.2$ și $s = 10$ ore, rezultă că $\frac{s}{\sqrt{n}} = \frac{10}{\sqrt{26}} = 1.9612$. Calculăm $T = \frac{\bar{X} - m}{\frac{s}{\sqrt{n}}} = \frac{98.2 - 100}{\frac{10}{\sqrt{26}}} = -0.91782$.

Aceasta înseamnă că $\bar{X} < 100 - \frac{10}{\sqrt{26}} 1.70814 = 96.65$, regiunea critică pentru m este $(-\infty, 96.65)$.

Pasul 8. Se stabilește dacă ipoteza H_0 se acceptă sau nu. Deoarece $T = -0.91782 > -1.70814 = -t_{0.05, 25}$, rezultă că în acest caz nu avem motive să respingem ipoteza H_0 , deci ipoteza H_0 se acceptă.

Regiunea colorată este regiunea critică pentru testul unilateral

$$H_0 : m = m_0, H_1 : m < 100$$

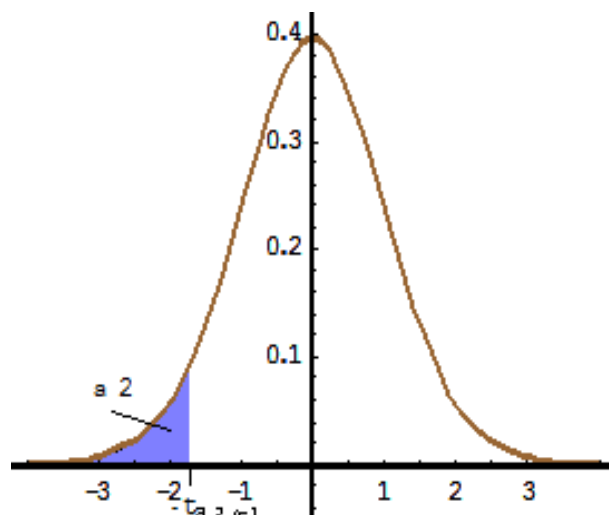
Observația 13.1.4 Dacă am fi aplicat Testul Z atunci : $\Phi(z_{0.05}) = 0.95 \Rightarrow z_{0.05} = 1.64485$ și regiunea critică este $(-\infty, -1.64485)$. Deoarece $Z = -0.91782 > -1.64485$, rezultă că nu avem motive să respingem ipoteza H_0 .

Dacă datele din eșantion ar fi dat $\bar{x} = 94.5$, folosind testul Student rezultă

$$T = \frac{\bar{X} - m}{\frac{s}{\sqrt{n}}} = \frac{94.5 - 100}{\frac{10}{\sqrt{26}}} = -2.8045 < -1.70814 = t_{0.05, 25}$$

și respingem ipoteza H_0 .

Dacă am fi aplicat testul Z am obține $T = -2.8045 < -1.64485$, rezultă că, la fel ca mai sus, respingem ipoteza H_0 .



Dacă schimbăm pragul de semnificație $\alpha = 0.01$, atunci dacă aplicăm testul Student $t_{0.01,25} = 2.48511$ și pentru $\bar{x} = 98.2$, $T = -0.91782 > -2.48511$. Rezultă că nu avem motive să respingem ipoteza H_0 .

Pragul de semnificație este dat de piață, lupta pentru calitate, concurența în promovarea produselor. \diamond

Această procedură de decizie ne poate conduce la două concluzii greșite: eroare de tip I și eroare de tip II. Deoarece deciziile sunt bazate pe rezultate aleatoare, probabilitățile pot fi asociate acestor erori.

Eroarea de tip I constă în respingerea ipotezei H_0 deși ea este adevărată (se respinge pe nedrept ipoteza nulă). Probabilitatea de a face o eroare de tip I se numește risc de speța întâi (risc al furnizorului) și este dată de nivelul α de încredere,

$$\alpha = P(\text{se respinge } H_0, \text{ deși } H_0 \text{ este adevărat}).$$

Pentru exemplul nostru înseamnă că eroarea de tip I poate apare când pentru eșantionul studiat, media timpului de funcționare a bateriilor a fost $\bar{x} = 94.5$, fapt care ne conduce la respingerea ipotezei, deși în realitate timpul de funcționare este corect.

Calculăm

$$\begin{aligned} P(\bar{x} < 94.5 \mid m = 100) &= P\left(\frac{\bar{x} - 100}{\frac{10}{\sqrt{26}}} < \frac{94.5 - 100}{\frac{10}{\sqrt{26}}}\right) = \\ &= P(T < -2.8045) = F_{25}(-2.8045) = 0.0048 \approx 0.005, \end{aligned}$$

unde $F_{25}(-2.8045)$ reprezintă valoarea funcției de repartiție Student cu 25 de grade de libertate. Aceasta înseamnă că 0.5% din eșantioane vor conduce la respingerea ipotezei nule când media reală de viață a bateriilor este de 100 ore.

Observația 13.1.5 Putem reduce α prin lărgirea regiunii de acceptare. De exemplu, dacă regiunea critică ar fi $(-\infty, 94.5)$ atunci

$$\begin{aligned} \alpha &= P(\bar{x} < 94.5 \mid m = 100) = P\left(\frac{\bar{x} - 100}{\frac{10}{\sqrt{26}}} < \frac{94.5 - 100}{\frac{10}{\sqrt{26}}}\right) = \\ &= P(T < -3.8243) = F_{25}(-3.8243) = 0.000388446 \end{aligned}$$

Se poate reduce α și prin creșterea dimensiunii eșantionului. Dacă facem o selecție de volum $n = 36$ și am obținut același $s = 10$, atunci

$$\begin{aligned}\alpha &= P(\bar{x} < 96.65 \mid m = 100) = P\left(\frac{\bar{x} - 100}{\frac{10}{\sqrt{36}}} < \frac{94.5 - 100}{\frac{10}{\sqrt{36}}}\right) = \\ &= P(T < -3.3) = F_{25}(-3.3) = 0.00111.\end{aligned}$$

Eroarea de tip II înseamnă admiterea unei ipoteze false, adică nu se respinge ipoteza H_0 deși ea este falsă. Probabilitatea acestei erori se numește risc de speța a doua (risc al beneficiarului) și este notată cu β .

În exemplul nostru se poate produce o eroare de tip II dacă eșantionul pentru care am obținut $\bar{x} = 98.2$ ne conduce la acceptarea ipotezei H_0 , deși ea este falsă. $\beta = P(\text{nu resping } H_0, \text{ deși } H_0 \text{ este fals})$.

Presupunem că în realitate $m = 95$.

$$\begin{aligned}\beta &= P(\bar{x} > 98.2 \mid m = 95) = P\left(\frac{\bar{x} - 95}{\frac{10}{\sqrt{26}}} > \frac{98.2 - 95}{\frac{10}{\sqrt{26}}}\right) = \\ &= P(T > 1.6317) = 1 - F_{25}(1.6317) = 0.05763\end{aligned}$$

Astfel, în testarea oricărei ipoteze statistice pot apare patru situații:

Decizia	H_0 adevărată	H_0 este falsă
nu avem motive de respingere a lui H_0	$p = 1 - \alpha$	eroare de tip II $p = \beta$
respingem H_0	eroare de tip I $p = \alpha$	$p = 1 - \beta$

Orice regulă de decizie este cuplul de numere (α, β) .

Dintre două reguli de decizie cu (α_1, β_1) și (α_2, β_2) astfel încât $\alpha_1 \leq \alpha_2$, $\beta_1 \leq \beta_2$, vom elimina pe a doua. Spunem că regula de decizie (α_1, β_1) domină regula (α_2, β_2) . Există și cazuri în care cele două reguli nu se pot compara.

13.1.2 Testarea mediei unei distribuții normale

Vrem să testăm ipoteza

$$H_0 : m = m_0$$

$$H_1 : m \neq m_0$$

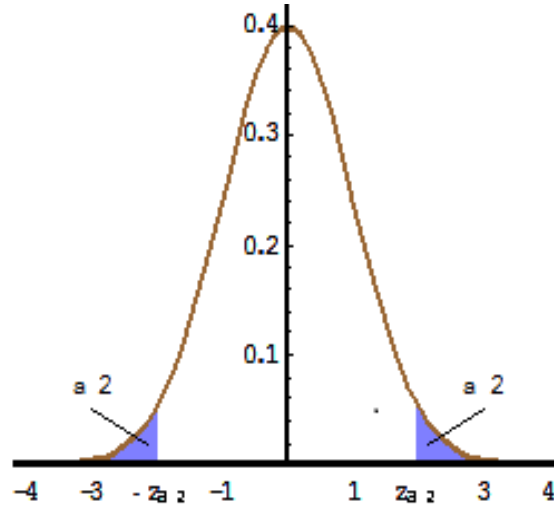
unde m_0 este constantă dată.

Selecția X_1, X_2, \dots, X_n s-a făcut dintr-o populație distribuită normal cu media necunoscută și abaterea medie pătratică σ cunoscută. Deoarece \bar{X} este distribuită normal cu media m_0 și devierea standard $\frac{\sigma}{\sqrt{n}}$, și dacă ipoteza nulă este adevărată, putem construi o regiune critică pe baza datelor din eșantion. Se utilizează statistica (conform rezultatelor de la intervale de încredere) $Z_0 = \frac{\bar{X} - m_0}{\frac{\sigma}{\sqrt{n}}} \in N(0, 1)$.

$$P(|Z_0| \leq z) = 1 - \alpha \Leftrightarrow$$

$$\begin{aligned}1 - \alpha &= P\left(m \in \left[\bar{x} - z \frac{\sigma}{\sqrt{n}}, \bar{x} + z \frac{\sigma}{\sqrt{n}}\right]\right) = \Phi(z) - \Phi(-z) = \\ &= 1 - 2\Phi(-z) \Rightarrow 1 - \alpha = 1 - 2\Phi(-z).\end{aligned}$$

Notăm cu $z_{\frac{\alpha}{2}}$ valoarea pozitivă a lui z obținută din relația $\Phi(-z) = \frac{\alpha}{2}$. Dacă pentru selecția făcută valoarea calculată $Z_0 = \frac{\bar{x} - m_0}{\frac{\sigma}{\sqrt{n}}} \notin [-z_{\frac{\alpha}{2}}, z_{\frac{\alpha}{2}}]$ ipoteza H_0 este respinsă. Regiunea $(-\infty, -z_{\frac{\alpha}{2}}) \cup (z_{\frac{\alpha}{2}}, \infty)$ este regiunea critică sau regiunea de respingere a ipotezei H_0 .

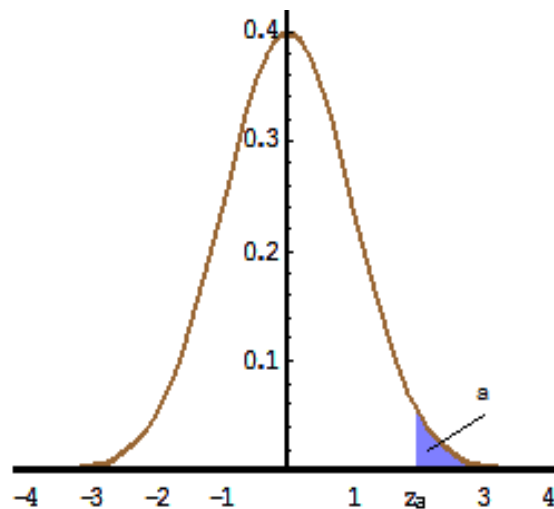


Regiunea critică pentru testul bilateral $H_0 : m = m_0, H_1 : m \neq m_0$ este prezentată în Figura 9.2 iar aria fiecărei zone colorate este $\frac{\alpha}{2}$.

Dacă $Z_0 = \frac{\bar{x} - m_0}{\frac{\sigma}{\sqrt{n}}} \in [-z_{\frac{\alpha}{2}}, z_{\frac{\alpha}{2}}]$ nu avem motive să respingem ipoteza H_0 .

Dacă dispersia este necunoscută se folosește testul statistic $T = \frac{\bar{X} - m_0}{\frac{s}{\sqrt{n}}} \in t(n - 1)$, care urmează, în acest caz, o distribuție Student cu $n - 1$ grade de libertate.

Regiunea critică pentru testul unilateral
 $H_0 : m = m_0, H_1 : m > m_0$ este



Ipoteza H_0	Statistica	Ipoteza alternativă H_1	Regiunea critică pentru respingerea lui H_0
A)	$Z_0 = \frac{\bar{X} - m_0}{\frac{\sigma}{\sqrt{n}}}$ $\in N(0, 1)$	$m < m_0$	$Z_0 < -z_\alpha$
$m = m_0$	(σ cunoscut) $n \geq 30$	$m > m_0$	$Z_0 > z_\alpha$
		$m \neq m_0$	$ Z_0 > z_{\frac{\alpha}{2}}$
B)	$T = \frac{\bar{X} - m_0}{\frac{s}{\sqrt{n}}}$ $\in t(n-1)$	$m < m_0$	$T < -t_{\alpha, n-1}$
$m = m_0$	(σ necunoscut) $n < 30$	$m > m_0$	$T_{n-1} > t_{\alpha, n-1}$
		$m \neq m_0$	$ T_{n-1} > t_{\frac{\alpha}{2}, n-1}$

Exemplul 13.1.6 La un control al calității produselor fabricate de către o fabrică s-au obținut următoarele date privind greutatea în grame a unui anumit produs: 998, 989, 1004, 1015, 991, 987, 995, 1006, 987, 983, 996, 997, 1003, 990, 996, 992, 997, 1016, 990, 981. Să se verifice ipoteza că greutatea produselor corespunde standardului de calitate care este 1000 g. Să se calculeze intervalul de încredere pentru greutatea produselor.

Rezolvare. Se va efectua mai întâi testul bilateral pentru medie cu dispersie necunoscută.

Pasul 1. Parametrul care trebuie testat este media greutății m .

Pasul 2. Se fixează ipoteza nulă

$H_0 : m = 1000$ (greutatea produselor corespunde normei);

Pasul 3. Se fixează ipoteza alternativă

$H_1 : m \neq 1000$ (greutatea produselor nu corespunde normei, sînt necesare ajustări ale procesului de producție).

Pasul 4. Nivelul de semnificație este considerat pe rând $\alpha = 0.05$ și $\alpha = 0.01$.

Pasul 5. Se face selecția. Se stabilește statistica folosită (conform rezultatelor de la intervale de încredere)

$$T = \frac{\bar{X} - m_0}{\frac{s}{\sqrt{n}}} \in t(n-1),$$

care are repartiție Student cu $n - 1$ grade de libertate. Avem $\bar{x} = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n x_i$ este media greutăților produselor din lotul dat, s este abaterea medie pătratică de selecție, $s = \sqrt{\frac{1}{n-1} \sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})^2}$.

Pasul 6. Se determină regiunea critică și valoarea critică $t_{\frac{\alpha}{2}, n-1} > 0$ astfel încât $P(|T| \leq t_{\frac{\alpha}{2}, n-1}) = 1 - \alpha$. Se vor considera cazurile $\alpha = 0.05$ și $\alpha = 0.01$.

Pasul 7. Se fac calculele necesare, se înlocuiesc în testul statistic și se calculează valoarea.

Pasul 8. Se stabilește dacă ipoteza H_0 se acceptă sau nu. Dacă $|T| \leq t_{\alpha/2}$, atunci nu avem motive să respingem ipoteza H_0 , iar dacă $|T| > t_{\alpha/2}$, atunci ipoteza H_0 se respinge și se acceptă ipoteza H_1 .

Următorul program Matlab va efectua calculele necesare și va determina ce ipoteză trebuie acceptată:

```
% Test bilateral privind media repartiției normale,
% dispersie necunoscuta.
```

```

% ipoteza nula H0: m=1000
% ipoteza alternativa H1: m~=1000
clc;
clear;
format compact;
x=[998, 989, 1004, 1015, 991, 987, 995, 1006, 987,...
    983, 996, 997, 1003, 990, 996, 992, 997, 1016,...
    990, 981]
n=length(x)
alfa=0.05
m=1000
ms=sum(x)/n
s=sqrt(1/(n-1)*sum((x-ms).^2))
t=(ms-m)*sqrt(n)/s
ta=tinv(1-alfa/2,n-1)
if abs(t)<=ta
    disp('Ipoteza H0 se accepta')
else
    disp('Ipoteza H0 se respinge')
end;
int_incr=[ms-ta*s/sqrt(n) ms+ta*s/sqrt(n)]
t=-5:0.1:5;
ft=tpdf(t,n-1);
plot(t,ft,'m');
xlabel('t'); ylabel('densitatea de repartitie Student');
patch([t(t<=-ta),-ta],[ft(t<=-ta),0],'b');
patch([t(t>=ta),ta],[ft(t>=ta),0],'b');

```

Rulând programul, obținem:

$$\bar{x} = 995,65; \quad s = 9,4494; \quad t = -2,0587; \quad t_{\alpha/2} = 2,093.$$

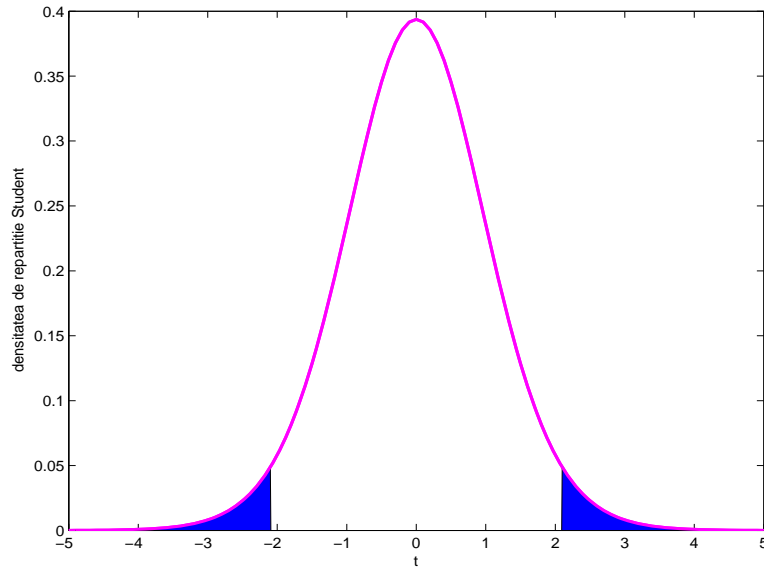
Prin urmare $|t| < t_{\alpha/2}$ și, deci, ipoteza nulă H_0 se acceptă pentru nivelul de semnificație $\alpha = 0,05$. Intervalul de încredere

$$\left[\bar{x} - t_{\alpha/2} \frac{s}{\sqrt{n}}, \bar{x} + t_{\alpha/2} \frac{s}{\sqrt{n}} \right]$$

pentru x (greutatea produsului) este [991,23; 1000,1]. Programul afișează, de asemenea, graficul densității de repartiție Student (figura 9.2). Zona hașurată indică valorile lui t pentru care ipoteza nulă este respinsă.

Luând $\alpha = 0.01$, obținem $t_{\alpha/2} = 2.8609$ și deci ipoteza nulă se confirmă iar. Intervalul de încredere este [989.6; 1001.7].

Exemplul 13.1.7 *Printr-un sondaj, pentru un eșantion de volum $n = 20$, s-a constatat că durata medie de funcționare în ore a unui anumit tip de acumulatori până la următoarea încărcare este 148 ore. Să se verifice ipoteza că durata de funcționare este 150 ore, ipoteza alternativă fiind un timp de funcționare mai mic de 150 ore, la un nivel de semnificație de 0.05, știind că dispersia duratei de funcționare este 35.*



Rezolvare. Se va efectua un test unilateral pentru medie cu dispersie cunoscută.

Pasul 1. Parametrul care trebuie testat este media timpilor de funcționare a unui anumit tip de acumulator, m .

Pasul 2. Se fixează ipoteza nulă

$$H_0 : m = 150$$

Pasul 3. Se fixează ipoteza alternativă

$$H_1 : m < 150$$

Pasul 4. Nivelul de semnificație este $\alpha = 0.05$.

Pasul 5. Se face selecția. Se stabilește statistica folosită

$$Z = \frac{(\bar{X} - m) \sqrt{n}}{\sigma} \in N(0, 1).$$

Pasul 6. Se determină regiunea critică și valoarea critică z_α pentru nivelul de semnificație α dat, din condiția $P(z < -z_\alpha) = \alpha$, adică $\Phi(z_\alpha) = 1 - \alpha$.

Pasul 7. Se fac calculele necesare, se înlocuiesc în testul statistic și se calculează valoarea.

Pasul 8. Se stabilește dacă ipoteza H_0 se acceptă sau nu. Dacă $z \geq -z_\alpha$ atunci nu avem motive să respingem ipoteza H_0 , în caz contrar se respinge H_0 . Programul următor va efectua acest test.

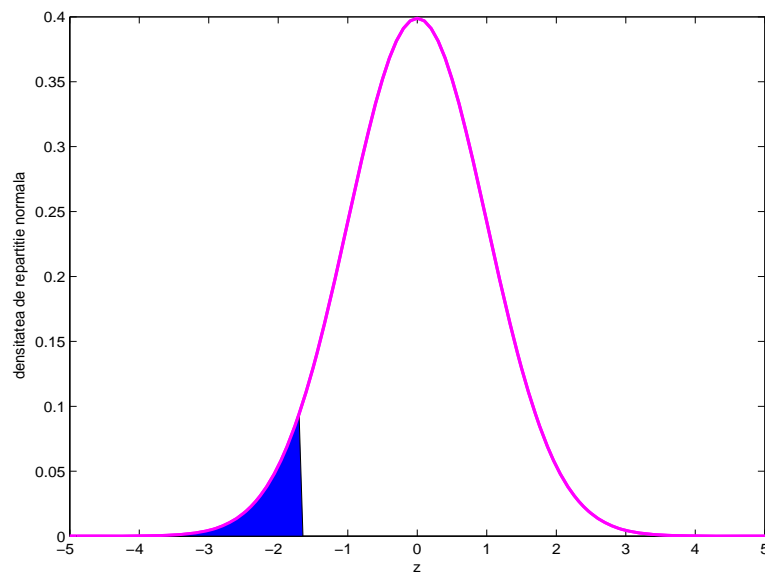
```
% Test unilateral privind media repartitiei normale,
% dispersie cunoscuta
% ipoteza nula H0:  media m=150
% ipoteza alternativa H1:  m<150
clc;
clear;
n=20;
alfa=0.05
m=150
sg=sqrt(35)
ms=148
z=(ms-m)*sqrt(n)/sg
za=norminv(1-alfa,0,1)
if z>=-za
    disp('Ipoteza H0 se accepta')
```

```

else
    disp('Ipoteza H0 se respinge')
end;
z=-5:0.1:5;
fz=normpdf(z,0,1);
plot(z,fz,'m');
xlabel('z'); ylabel('densitatea de repartitie normala');
patch([z(z<=-za),-za],[fz(z<=-za),0],'b');

```

Rulînd programul, obținem $\sigma = 5.92$, $z = -1.51$, $z_\alpha = 1.64$ și, deci, ipoteza nulă se confirmă. Programul afișează și densitatea de repartiție normală și intervalul de respingere a ipotezei nule.



Deoarece $Z = -1.51186 > z_1 = -1.64485$ rezultă că nu avem motive să respingem ipoteza nulă.

13.1.3 Test asupra dispersiei unei populații distribuite normal

Să presupunem o selecție X_1, X_2, \dots, X_n dintr-o populație repartizată normal cu media m și dispersia σ^2 .

Pentru a testa ipoteza

$$H_0 : \sigma^2 = \sigma_0^2$$

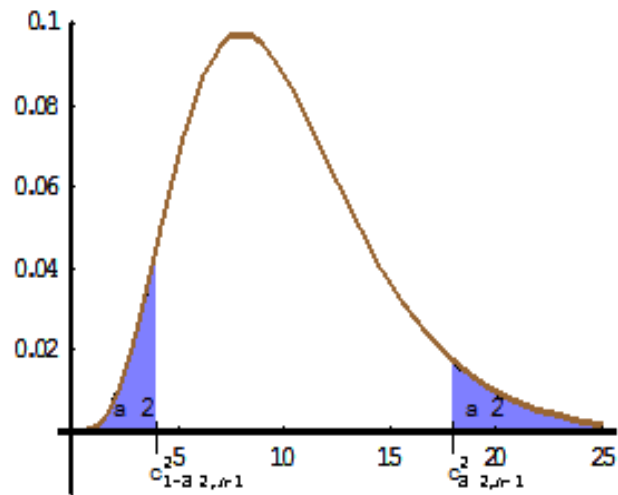
$$H_1 : \sigma^2 \neq \sigma_0^2$$

se folosește statistica $\chi_0^2 = \frac{(n-1)s^2}{\sigma_0^2} \in \chi^2(n-1)$.

Se calculează χ_0^2 . Pentru $\alpha \in (0, 1)$ dat, se determină $\chi_{1-\alpha/2, n-1}^2$, $\chi_{\alpha/2, n-1}^2$ astfel încât

$$P\left(\frac{(n-1)s^2}{\sigma^2} \leq \chi_{1-\alpha/2, n-1}^2\right) = \frac{\alpha}{2} \quad \text{și} \quad P\left(\frac{(n-1)s^2}{\sigma^2} \geq \chi_{\alpha/2, n-1}^2\right) = \frac{\alpha}{2}.$$

De aici rezultă că nu avem motive să acceptăm ipoteza H_0 dacă $\chi_0^2 > \chi_{\alpha/2, n-1}^2$ sau $\chi_0^2 < \chi_{1-\alpha/2, n-1}^2$. Regiunea critică în cazurile testului bilateral este prezentată în figura următoare.

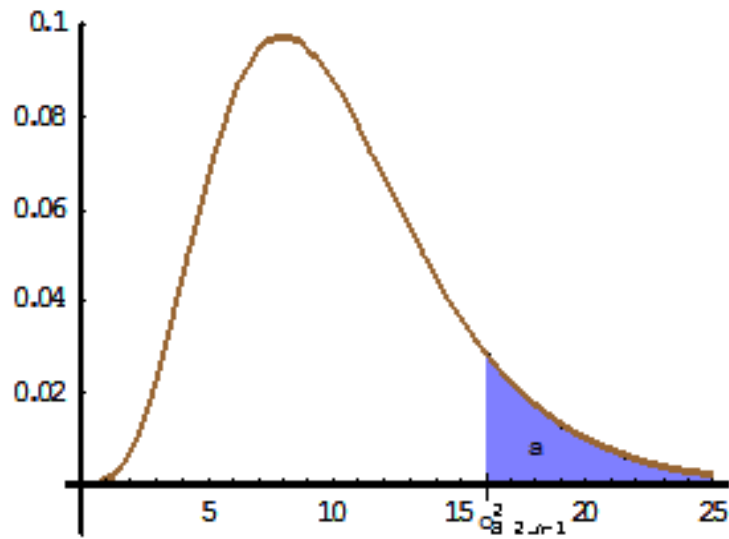


Aceeași statistică este folosită pentru testul

$$H_0 : \sigma^2 = \sigma_0^2;$$

$$H_1 : \sigma^2 > \sigma_0^2.$$

Nu avem motive să acceptăm ipoteza H_0 dacă $\chi_0^2 > \chi_{\alpha, n-1}^2$

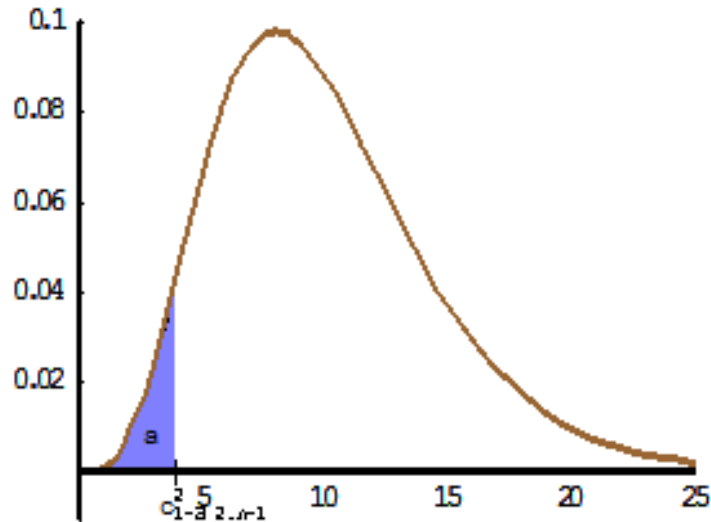


Pentru testul

$$H_0 : \sigma^2 = \sigma_0^2;$$

$$H_1 : \sigma^2 < \sigma_0^2$$

se folosește aceeași statistică. Nu avem motive să acceptăm ipoteza H_0 dacă $\chi_0^2 < \chi_{1-\alpha, n-1}^2$.
Regiunea critică este prezentată în figura următoare.



Exemplul 13.1.8 O secție de vopsitorie utilizează o mare cantitate de titan (ca pigment alb). Conform standardelor, se măsoara tonul de alb a acestui pigment utilizând o scală 0 – 30, unde nivelul 30 înseamnă alb perfect. Recent secția și-a schimbat furnizorul și noul furnizor afirmă că dioxidul de titan livrat are nivelul mediu 25, cu o dispersie de 0.4. Cei din secția de vopsitorie se îndoiesc de această mică dispersie și planifică un experiment pe 10 eşantioane, cerând testarea ipotezei la nivel de dispersie, cu nivelul de semnificație $\alpha = 0.05$.

Rezolvare.

Pasul 1. Parametru care trebuie testat este dispersia, σ^2 .

Pasul 2. Se fixează ipoteza nulă

$$H_0 : \sigma^2 = 0.4.$$

Pasul 3. Se fixează ipoteza alternativă

$$H_1 : \sigma^2 \neq 0.4.$$

Pasul 4. Nivelul de semnificație este $\alpha = 0.05$.

Pasul 5. Se face selecția. Presupunem că în cele 10 eşantioane, tonul de alb măsurat este: 24, 25, 27, 25, 26, 26, 24, 25, 26, 25 deci

$$\bar{X} = 25.3, \quad s^2 = 0.9.$$

Pasul 6. Statistica folosită este

$$\chi_0^2 = \frac{(n-1)s^2}{\sigma_0^2} \in \chi^2(n-1).$$

Se stabilește regiunea critică. Se determină $\chi_{0.975,9}^2$ și $\chi_{0.025,9}^2$:

$$P(\chi_0^2 \leq \chi_{0.975,9}^2) = 0.025 \Rightarrow \chi_{0.975,9}^2 = 2.70039 \quad \text{și}$$

$$P(\chi_0^2 \leq \chi_{0.025,9}^2) = 0.975 \Rightarrow \chi_{0.025,9}^2 = 19.0228.$$

Fiind un test bilateral, H_0 se respinge dacă $\chi^2 > \chi_{\alpha/2, n-1}^2$ sau $\chi^2 < \chi_{1-\alpha/2, n-1}^2$.

Pasul 7. Se fac calculele necesare, se înlocuiesc în testul statistic și se calculează valoarea. Atunci

$$\chi_0^2 = \frac{(n-1)s^2}{\sigma^2} = \frac{9 \cdot 0.9}{0.4} = 20.25.$$

Pasul 8. Se stabilește dacă ipoteza H_0 se acceptă sau nu.

Deoarece $\chi_0^2 = 20.25 > \chi_{0.975,9}^2 = 19.0228$, se respinge H_0 .

Observăm că intervalul de încredere de 99.5% pentru dispersie este

$$\left[\frac{(n-1)s^2}{\chi_{1-\alpha/2, n-1}^2}, \frac{(n-1)s^2}{\chi_{\alpha/2, n-1}^2} \right] = \left[\frac{9 \cdot 0.9}{19.0228}, \frac{9 \cdot 0.9}{2.70039} \right] = [0.4258; 2.9996],$$

iar 0.4 nu intră în acest interval. ◇

Ipot. H_0	Testul statistic	Ipot. altern. H_1	Regiunea critică pentru respingerea lui H_0
		$\sigma^2 < \sigma_0^2$	$\chi_0^2 < \chi_{1-\alpha, n-1}^2$
$\sigma^2 = \sigma_0^2$	$\chi_0^2 = \frac{(n-1)s^2}{\sigma_0^2}$	$\sigma^2 > \sigma_0^2$	$\chi_0^2 > \chi_{\alpha, n-1}^2$
		$\sigma^2 \neq \sigma_0^2$	$\chi_0^2 < \chi_{1-\alpha/2, n-1}^2$ sau $\chi_0^2 > \chi_{\alpha/2, n-1}^2$

13.1.4 Test asupra proporției unei populații

În probleme de inginerie apar v. a. care urmează o distribuție binomială. De exemplu, studiem ce procent de aparate defecte sunt produse de o anumită fabrică. Este logic să modelăm acest proces cu o distribuție binomială cu parametrul p care reprezintă probabilitatea ca un aparat să nu fie acceptat. Multe decizii din inginerie se bazează pe teste asupra parametrului p .

Se consideră ipotezele asupra lui p :

$$H_0 : p = p_0,$$

$$H_1 : p \neq p_0.$$

Se consideră, de obicei, un test bazat pe aproximarea repartiției binomiale cu o repartiție normală. Testul furnizează rezultate acceptabile atât timp cât p nu este aproape de 0 sau 1 și dacă volumul selecției este relativ mare. Fie X numărul observațiilor dintr-un eșantion de dimensiune n care aparțin clasei căreia îi este asociată probabilitatea p . Atunci, dacă ipoteza $H_0 : p = p_0$ este adevărată, avem $X \in N[np_0, np_0(1-p_0)]$, aproximativ. Pentru acest test este folosită statistica (conform rezultatelor de la intervale de încredere)

$$Z_0 = \frac{X - np_0}{\sqrt{np_0(1-p_0)}} \in N[0, 1].$$

Ipoteza H_0 va fi respinsă dacă $Z_0 < -z_{\frac{\alpha}{2}}$ sau $Z_0 > z_{\frac{\alpha}{2}}$. Observăm că distribuția normală standard este cea utilizată în acest test.

Ipot. H_0	Testul statistic	Ipot. altern. H_1	Regiunea critică pentru respingerea lui H_0
		$p < p_0$	$Z_0 < -z_{\frac{\alpha}{2}}$
$p = p_0$	$Z_0 = \frac{X - np_0}{\sqrt{np_0(1-p_0)}}$	$p > p_0$	$Z_0 > z_{\frac{\alpha}{2}}$
		$p \neq p_0$	$Z_0 > z_{\frac{\alpha}{2}}$ sau $Z_0 < -z_{\frac{\alpha}{2}}$

Exemplul 13.1.9 O firmă produce aparate de comandă utilizate în industria automobilistică. Utilizatorul impune condiția ca procentul de aparate defecte să nu depășească 5%.

Producătorul consideră că acest procent este mai mic. Se utilizează un test statistic în care se consideră pragul de semnificație $\alpha = 0.05$, se alege un eșantion de 200 de aparate și se constată că 4 dintre ele au defect. Poate demonstra producătorul că are dreptate?

Rezolvare. Prezentăm pașii în testarea ipotezei statistice.

Pasul 1. Parametrul testat este procentul de aparate defecte p .

Pasul 2. Se formulează ipoteza nulă $H_0 : p = 0.05$.

Pasul 3. Se formulează ipoteza alternativă $H_1 : p < 0.05$.

Pasul 4. $\alpha = 0.05$.

Pasul 5. Se efectuează selecția eșantionului de volum $n = 200$ și se stabilește că procentul de aparate defecte în eșantion este $\hat{p} = \frac{4}{200} = 0.02$.

Pasul 6. Se consideră statistica $Z_0 = \frac{\hat{p} - p_0}{\sqrt{\frac{p_0(1-p_0)}{n}}}$.

Se stabilește regiunea critică. $\Phi(-z_{0.05}) = 0.05 \Rightarrow -z_{0.05} = -1.64485$. Rezultă regiunea critică $(-\infty, -1.64485)$.

Pasul 7. Se fac calculele necesare, se înlocuiesc în testul statistic și se calculează valoarea.

Se calculează $Z_0 = \frac{0.02 - 0.05}{\sqrt{\frac{0.05(1-0.05)}{200}}} = -1.9467$.

Pasul 8. Se stabilește dacă ipoteza H_0 se acceptă sau nu.

$Z_0 = -1.9467 < -1.64485$, ipoteza H_0 se respinge. Deci producătorul are dreptate.

Determinăm eroarea de tip II

Se poate obține o aproximare a erorii de tip II, β -eroare pentru testul anterior. Presupunem că p este valoarea exactă a proporției. Eroarea de tip II pentru ipoteza alternativă $H_1 : p \neq p_0$ este

$$\beta = \Phi\left(\frac{p_0 - p + z_{\frac{\alpha}{2}} \sqrt{\frac{p_0(1-p_0)}{n}}}{\sqrt{\frac{p(1-p)}{n}}}\right) - \Phi\left(\frac{p_0 - p - z_{\frac{\alpha}{2}} \sqrt{\frac{p_0(1-p_0)}{n}}}{\sqrt{\frac{p(1-p)}{n}}}\right).$$

Dacă $H_1 : p < p_0$

$$\beta = 1 - \Phi\left(\frac{p_0 - p - z_{\frac{\alpha}{2}} \sqrt{\frac{p_0(1-p_0)}{n}}}{\sqrt{\frac{p(1-p)}{n}}}\right).$$

Dacă $H_1 : p > p_0$

$$\beta = \Phi\left(\frac{p_0 - p + z_{\frac{\alpha}{2}} \sqrt{\frac{p_0(1-p_0)}{n}}}{\sqrt{\frac{p(1-p)}{n}}}\right).$$

Acesastă ecuație poate fi folosită pentru a aproxima dimensiunea eșantionului n dacă dorim să aplicăm un test cu nivelul de încredere $1 - \alpha$ și riscul specificat β .

În cazul testului bilateral

$$n = \left[\frac{z_{\frac{\alpha}{2}} \sqrt{p_0(1-p_0)} + z_{\frac{\beta}{2}} \sqrt{p(1-p)}}{p - p_0} \right]^2.$$

Pentru testul unilateral

$$n = \left[\frac{z_{\alpha} \sqrt{p_0(1-p_0)} + z_{\beta} \sqrt{p(1-p)}}{p - p_0} \right]^2.$$

În cazul Exemplului 13.1.9 eroarea de tip II este, dacă considerăm că valoarea corectă a lui $p = 0.03$,

$$\begin{aligned}\beta &= 1 - \Phi\left(\frac{0.05 - 0.03 - 1.64485\sqrt{\frac{0.05(1-0.05)}{200}}}{\sqrt{\frac{0.03(1-0.03)}{200}}}\right) = \\ &= 1 - \Phi(-0.44343) = 1 - 0.328727 = 0.67127.\end{aligned}$$

Eroarea de tip II este aproximativ 0.7, destul de mare iar puterea testului este 0.3, o putere mică.

Dacă s-ar dori o eroare de tip II de 0.1, valoarea corectă ar fi $p = 0.3$ cu $\alpha = 0.05$, dimensiunea eșantionului ar trebui să fie cel puțin

$$n = \left[\frac{1.645\sqrt{0.05(1-0.05)} + 1.28155\sqrt{0.03(1-0.03)}}{0.03 - 0.05} \right]^2 \simeq 832.$$

13.1.5 Test asupra diferenței mediilor a două caracteristici distribuite normal

Aceste teste vor folosi statisticele studiate în capitolul Intervale de încredere pentru caracteristicile a două populații care urmează o distribuție normală, în funcție de cele două cazuri, dispersia cunoscută sau necunoscută. Statisticile folosite sunt cele prezentate la construcția intervalelor de încredere pentru diferența mediilor a două populații care urmează o distribuție normală cu dispersiile cunoscute, respectiv necunoscute.

Urmează un exemplu de aplicare a testului privind egalitatea mediilor a două eșantioane, dispersie necunoscută.

Exemplul 13.1.10 Notele înregistrate de studenții a două grupe la un test sunt

I: 7, 5, 4, 8, 10, 9, 3, 8, 6, 5; *II:* 9, 7, 10, 8, 4, 5, 4, 6, 9.

Să se testeze dacă cunoștințele studenților celor două grupe diferă semnificativ sau nu, știind distribuția caracteristica studiată urmează o distribuție normală.

Rezolvare. Se va efectua un test Student pentru verificarea egalității mediilor a două eșantioane, dispersiile populațiilor fiind necunoscute.

Pasul 1. Se testează egalitatea mediilor notelor obținute de studenții a două grupe, m_1 și m_2 .

Pasul 2. Se formulează ipoteza nulă $H_0 : m_1 = m_2$.

Pasul 3. Se formulează ipoteza alternativă $H_1 : m_1 \neq m_2$.

Pasul 4. Considerăm nivelul de semnificație $\alpha = 0.05$.

Pasul 5. Se efectuează selecția, se calculează mediile celor două eșantioane, dispersiile de selecție.

Pasul 6. Se consideră statistica

$$T = \frac{m_1 - m_2}{\sqrt{\frac{(n_1 - 1)s_1^2 + (n_2 - 1)s_2^2}{n_1 + n_2 - 2}} \sqrt{\frac{1}{n_1} + \frac{1}{n_2}}} \in t(n_1 + n_2 - 2).$$

unde s_1^2 și s_2^2 sînt dispersiile de selecție ale celor două eșantioane, iar n_1 și n_2 sînt volumele eșantioanelor. Variabila aleatoare t are repartiție Student cu $n_1 + n_2 - 2$ grade de libertate.

Se stabilește regiunea critică.

Pasul 7. Se fac calculele necesare, se înlocuiesc în testul statistic și se calculează valoarea critică.

Pasul 8. Se stabilește dacă ipoteza H_0 se acceptă sau nu.

Ipoteza nulă H_0 se va accepta dacă $|T| \leq t_{\alpha/2}$, unde $t_{\alpha/2}$ se determină din condiția $P(|T| \leq t_{\alpha/2}) = 1 - \alpha$ și va fi respinsă dacă $|T| > t_{\alpha/2}$. Următorul program Matlab va verifica ipoteza egalității celor două medii:

```
% testare bilaterala a diferentei mediilor a doua esantioane
% ipoteza nula: m1=m2
% ipoteza alternativa: m1~m2
clc;
clear;
format compact;
x1=[7 5 4 8 10 9 3 8 6 5]
x2=[9 7 10 10 8 4 5 4 6 9]
alfa=0.05
n1=length(x1);
n2=length(x2);
ms1=sum(x1)/n1
ms2=sum(x2)/n2
s1=sqrt(1/(n1-1)*sum((x1-ms1).^2))
s2=sqrt(1/(n2-1)*sum((x2-ms2).^2))
s=sqrt(((n1-1)*s1^2+(n2-1)*s2^2)/(n1+n2-2))
T=(ms1-ms2)/s/sqrt(1/n1+1/n2)
ta=tinv(1-alfa/2,n1+n2-2)
if abs(t)<=ta
    disp('Ipoteza H0 se accepta')
else
    disp('Ipoteza H0 se respinge')
end;
```

Rulând programul, obținem

$$\begin{aligned} \bar{x}_1 &= 6.5; & s_1^2 &= 2.27; & \bar{x}_2 &= 7.2; \\ s_2^2 &= 2.35; & T &= -0.677; & t_{\alpha/2} &= 2.1. \end{aligned}$$

Cum $|T| < t_{\alpha/2}$, rezultă că nu avem motive să respingem ipoteza nulă H_0 , adică la nivelul de semnificație dat cunoștințele studenților celor două grupe nu diferă semnificativ.

Concluzia: nu avem motive să respingem ipoteza nulă H_0 , adică la nivelul de semnificație dat cunoștințele studenților celor două grupe nu diferă semnificativ.

Exemplul 13.1.11 Un producător este interesat în reducerea timpului de uscare a unei vopsele. În acest caz se știe că timpul de uscare urmează o distribuție normală. Sunt testate două formule: formula 1 este cea standard, formula 2 conține un ingredient în vopsea care reduce timpul de uscare. Din experiență se știe că timpul de uscare urmează o repartiție normală cu abaterea standard de 8 minute și că ea nu este afectată de adăugarea ingredientului. 10 produse sunt vopsite utilizând formula 1 și 10 utilizând formula 2. Alegerea produselor pentru vopsire se face aleator. Se obțin datele

$$\begin{aligned} x_1 &= \{120, 132, 111, 121, 119, 123, 120, 120, 119, 125\} \\ x_2 &= \{110, 111, 120, 113, 112, 103, 121, 115, 102, 113\}. \end{aligned}$$

Ce concluzie se poate trage despre cele două formule folosind $\alpha = 0.05$?

Se va efectua un test normal pentru verificarea egalității mediilor a două eșantioane, dispersiile populațiilor fiind cunoscute și egale.

Ipoteza nulă: $H_0 : m_1 = m_2$ (media timpilor de uscare nu diferă semnificativ, este aproape zero)

Ipoteza alternativă: $H_1 : m_1 > m_2$ media timpului de uscare a formulei 1 este mai mare decât a formulei 2.

Va rezulta că nu sunt motive să se accepte ipoteza nulă, deci timpul de uscare prin a doua formulă este mai mic decât cel prin prima formulă.

13.1.6 Test asupra raportului dispersiilor a două populații

Vom aplica test asupra raportului dispersiilor a două populații care urmează o distribuție normală și ale căror medii și dispersii sunt necunoscute.

Reluăm un exemplu dintr-un curs anterior.

Exemplul 13.1.12 Într-un atelier se polizează o anumită suprafață metalică. Două procedee de polizare sunt folosite și ambele procedee produc porțiuni neregulate. Coordonatorul vrea să aplice acel procedeu care realizează cea mai mică variație a porțiunilor neregulate. A fost ales un eșantion de $n_1 = 11$ porțiuni de suprafață polizate cu primul procedeu și s-au obținut rezultatele

{22.0, 13.1, 22.7, 12.9, 12.05, 12.5, 12.55, 20.1, 24.7, 22.7, 14.5}.

A rezultat o dispersie de selecție $S_1^2 = 26.0992$, deci o deviere standard de $S_1 = 5.10874$ microinches și un eșantion de $n_2 = 16$ porțiuni de suprafață polizate cu al doilea procedeu și s-au obținut rezultatele

{22.0, 13.2, 13.1, 22.1, 12.9, 12.4, 12.05, 12.1, 12.9, 14.55, 23.1, 23.3, 26.5, 24.158, 13.4, 14.5, 14.5, 19.7, 15.6, 12.6, 16.8, 15}

A rezultat o dispersie de selecție $S_2^2 = 22.0243$, deci o deviere standard de $S_2 = 4.69301$ microinches. Dorim să verificăm ipoteza că dispersiile celor două procedee sunt egale cu un nivel de încredere de 90%.

Ipoteza nulă: ipoteza nulă $H_0 : \sigma_1 = \sigma_2$.

Ipoteza alternativă: $H_1 : \sigma_1 \neq \sigma_2$.

Va rezulta că nu avem motive să respingem ipoteza nulă.

13.1.7 Test asupra diferenței proporțiilor a două populații

Presupunem că avem două eșantioane de dimensiuni n_1 și respectiv n_2 extrase din două populații X_1 și X_2 reprezentând numărul de observații care aparțin unei clase care se studiază. Mai mult, presupunem aproximarea distribuției binomiale cu distribuția normală este aplicabilă (populația să aibă măcar 10 elemente), astfel încât estimatorii proporțiilor $\hat{P}_1 = X_1/n_1$ și $\hat{P}_2 = X_2/n_2$ urmează o distribuție normală. Suntem interesați în a testa ipotezele

$$H_0 : p_1 = p_2,$$

$$H_1 : p_1 \neq p_2.$$

Statistica folosită este

$$Z = \frac{\hat{P}_1 - \hat{P}_2 - (p_1 - p_2)}{\sqrt{\frac{p_1(1-p_1)}{n_1} + \frac{p_2(1-p_2)}{n_2}}}.$$

Ea urmează o distribuție aproximativ standard normală. Dacă ipoteza nulă este adevărată, folosind faptul că $p_1 = p_2 = p$, atunci

$$Z = \frac{\hat{P}_1 - \hat{P}_2}{\sqrt{p(1-p) \left(\frac{1}{n_1} + \frac{1}{n_2} \right)}} \in N[0, 1].$$

Estimatorul parametrului p este $\hat{P} = \frac{X_1 + X_2}{n_1 + n_2}$.

Statistica folosită pentru testul având ipoteza $H_0 : p_1 = p_2$ va fi

$$Z_0 = \frac{\hat{P}_1 - \hat{P}_2}{\sqrt{\hat{P} \left(1 - \hat{P}\right) \left(\frac{1}{n_1} + \frac{1}{n_2}\right)}}$$

Ipoteza alternativă	Regiunea critică
$H_1 : p_1 \neq p_2$	$(-\infty, -z_{\frac{\alpha}{2}}) \cup (z_{\frac{\alpha}{2}}, \infty)$
$H_1 : p_1 > p_2$	(z_{α}, ∞)
$H_1 : p_1 < p_2$	$(-\infty, -z_{\alpha})$

Exemplul 13.1.13 Un cercetător este interesat dacă persoanele care au făcut psihologia sunt capabile să rezolve o problemă care implică o anumită judecată. Cercetătorul este interesat în a estima diferența dintre proporțiile persoanelor din cele două populații care pot rezolva problema. Prima populație are 100 membrii din care 65 au rezolvat problema, iar a doua populație are 110 din care doar 45 au rezolvat problema. Să se analizeze ipotezele:

- cele două proporții sunt egale,
- prima proporție este mai mare decât a doua.

Rezolvare. a) 1. Parametrii care interesează sunt p_1 și p_2 .

2. Ipoteza nulă $H_0 : p_1 = p_2$,

3. Ipoteza alternativă $H_1 : p_1 \neq p_2$.

4. Alegem $\alpha = 0.05$

5. Testul statistic utilizat $Z_0 = \frac{\hat{p}_1 - \hat{p}_2}{\sqrt{p(1-p)\left(\frac{1}{n_1} + \frac{1}{n_2}\right)}}$, unde $\hat{p}_1 = 0.65, \hat{p}_2 = \frac{45}{110} =$

$0.40909, n_1 = 100, n_2 = 110$ și

$$\hat{p} = \frac{X_1}{n_1} + \frac{X_2}{n_2} = \frac{65 + 45}{100 + 110} = 0.52381.$$

6. Regiunea critică: deoarece $z_{0.025} = 1.96$ rezultă că ipoteza nulă este respinsă dacă $Z_0 \in (-\infty, -1.96) \cup (1.96, \infty)$.

7: $Z_0 = \frac{0.65 - 0.40909}{\sqrt{0.52381(1 - 0.52381)\left(\frac{1}{100} + \frac{1}{110}\right)}} = 3.4911$.

8. Concluzia: deoarece $Z_0 = 3.4911 > 1.96$, rezultă că ipoteza nulă este respinsă, deci proporțiile nu sunt egale.

b) 1. Parametrii care interesează sunt p_1 și p_2 .

2. Ipoteza nulă $H_0 : p_1 = p_2$,

3. Ipoteza alternativă $H_1 : p_1 > p_2$.

4. Alegem $\alpha = 0.05$

5. Testul statistic utilizat $Z_0 = \frac{\hat{p}_1 - \hat{p}_2}{\sqrt{p(1-p)\left(\frac{1}{n_1} + \frac{1}{n_2}\right)}}$, unde $\hat{p}_1 = 0.65, \hat{p}_2 = \frac{45}{110} =$

$0.40909, n_1 = 100, n_2 = 110$ și

$$\hat{p} = \frac{X_1}{n_1} + \frac{X_2}{n_2} = \frac{65 + 45}{100 + 110} = 0.52381.$$

6. Regiunea critică: deoarece $z_{0.05} = 1.65$, rezultă că ipoteza nulă este respinsă dacă $Z_0 \in (1.65, \infty)$.

$$7: Z_0 = \frac{0.65 - 0.40909}{\sqrt{0.52381(1 - 0.52381)\left(\frac{1}{100} + \frac{1}{110}\right)}} = 3.4911$$

8. Concluzia: deoarece $Z_0 = 3.4911 > 1.65$ rezultă că ipoteza nulă este respinsă, deci proporțiile nu sunt egale iar prima proporție este mai mare decât a doua.