

Noțiuni de verificare a ipotezelor statistice

Verificarea ipotezelor statistice este legată de compararea diferitelor ipoteze asupra unei populații statistice (și nu asupra unui eșantion) cu datele obținute prin încercări experimentale. Dacă datele observate nu sunt compatibile cu o anumită ipoteză, atunci ea trebuie respinsă.

Definiție. Vom numi ipoteză statistică orice presupunere privind repartiția unei variabile aleatoare, iar metodele de verificare a ipotezelor statistice le vom numi teste statistice.

Testele care se referă la ipoteze ce privesc valorile necunoscute ale parametrilor unei repartiții specificate se numesc teste parametrice iar cele care se referă la ipoteze făcute în legătură cu însăși repartiția unei variabile se numesc teste de concordanța (neparametrice).

1. Teste parametrice

Să considerăm o repartiție unidimensională caracterizată de densitatea de repartiție $f(x, \lambda)$, dependentă de parametrul necunoscut λ . Ne propunem să verificăm ipoteza conform căreia $\lambda = \lambda_0$.

Notăm această ipoteză $H_0: \lambda = \lambda_0$. Dacă λ poate lua și alte valori $\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_n$, atunci ipotezele $H_i: \lambda = \lambda_i$ $i=1, n$ sunt ipoteze admisibile. Pentru a o distinge de alte ipoteze, ipoteza H_0 o numim ipoteză nulă. Orice altă ipoteză admisibilă este numită ipoteză alternativă. Dacă valoarea parametrului propusă în ipoteza alternativă este unică atunci ipoteza alternativă se numește simplă, în caz contrar ea fiind compusă. Dacă ipotezei nule i se asociază o ipoteză alternativă compusă de forma $H_1: \lambda \geq \lambda_0$, de exemplu, atunci ea generează un test parametric unilateral iar dacă ipoteza alternativă este $H_1: \lambda \neq \lambda_0$ ea generează un test bilateral.

Ipoteza nulă poate fi verificată cu ajutorul valorilor observate cuprinse în selecția $\mathbf{X} = (x_1, x_2, \dots, x_n)$ alcătuită din rezultatele măsurătorilor pe un eșantion de volum n . Dacă ipoteza nulă este adevărată, atunci valorile selecției aparțin unui spațiu $V(\mathbf{X})$ cu o probabilitate condiționată:

$$P[\mathbf{X} \in V(\mathbf{X}) / H_0] = \alpha = P[\mathbf{X} \in V(\mathbf{X}) / \lambda = \lambda_0].$$

Dacă probabilitatea α este mică, mulțimea $V(\mathbf{X})$ este denumită *regiune critică* iar în caz contrar *regiune de acceptare*. Dacă rezultatele măsurătorilor, grupate în vectorul de selecție \mathbf{X} , sunt incluse în regiunea critică, atunci respingem ipoteza nulă H_0 și acceptăm ipoteza alternativă, în caz contrar o acceptăm.

Dificultatea în alcătuirea unui test pentru verificarea unei ipoteze constă tocmai în alegerea regiunii critice $V(\mathbf{X})$.

În luarea deciziei privind admiterea sau respingerea unei ipoteze sunt posibile două tipuri de erori:

- respingerea ipotezei nule deși ea este adevărată (*eroare de ordinul unu*), și
- admiterea ipotezei nule deși este falsă (*eroare de ordin doi*).

Presupunem ipoteza nulă $H_0: \lambda = \lambda_0$ cu alternativa $H_1: \lambda = \lambda_1$ și fie $V(\mathbf{X})$ regiunea critică, iar $\bar{V}(\mathbf{X})$ regiunea de acceptare. Putem pune în evidență următoarele probabilități:

1. Probabilitatea de respingere a ipotezei nule deși ea este adevărată (probab. comiterii erorii de ordin unu):

$$P[\mathbf{X} \in V(\mathbf{X}) / \lambda = \lambda_0] = \alpha.$$

2. Probabilitatea de acceptare a ipotezei nule ea fiind adevărată:

$$P[\mathbf{X} \in \bar{V}(\mathbf{X}) / \lambda = \lambda_0] = 1 - \alpha.$$

3. Probabilitatea de acceptare a ipotezei nule deși ea este falsă (probabilitatea comiterii erorii de ordin doi):

$$P[\mathbf{X} \in \bar{V}(\mathbf{X}) / \lambda = \lambda_1] = \beta.$$

4. Probabilitatea de respingere a ipotezei nule ea fiind falsă (puterea testului):

$$P[\mathbf{X} \in V(\mathbf{X}) / \lambda = \lambda_1] = 1 - \beta.$$

Cu cât α și β sunt mai mici cu atât testul bazat pe regiunea critică $V(\mathbf{X})$ este mai puternic. Alegând un test, prin mărirea volumului selecției putem micșora oricât de mult probabilitatea comiterii unei erori, dar nu totdeauna a ambelor. Impunând α (de regulă 0,01 sau 0,05), β rezultă ca o consecință și invers. Nu se poate afirma care din aceste probabilități trebuie să fie mai mică, neexistând o regulă în această privință. De exemplu, dacă dorim să verificăm compoziția unui medicament care peste un anumit grad de concentrare devine vătămător, comiterea unei erori de ordinul doi este mai gravă decât comiterea uneia de ordinul unu. În controlul statistic al calității produselor α se numește *riscul furnizorului* și β *riscul beneficiarului*.

Definiție Probabilitatea de respingere a ipotezei nule funcție de valorile posibile ale parametrului λ , se numește funcție de putere a testului $\Pi(\lambda) = P[\mathbf{X} \in V(\mathbf{X}) / \lambda]$, $\lambda \in D$.

Pentru ipoteza simplă formulată anterior, $\Pi(\lambda_0) = \alpha$ și $\Pi(\lambda_1) = 1 - \beta$.

Dintre toate mulțimile $V(\mathbf{X})$ pentru care $P[\mathbf{X} \in V(\mathbf{X})/H_0] = \alpha$, mulțimea pentru care β este minim se numește cea mai bună regiune critică, iar testul bazat pe acesta se numește cel mai puternic test. Dificultatea în alcătuirea unui test statistic constă tocmai în alegerea regiunii critice $V(\mathbf{X})$.

Exemplul 1. Test privind media repartiției normale de dispersie σ^2 cunoscută, densitatea de repartiție a unei variabile normal repartizate $\xi \in N(m, \sigma^2)$ fiind: $f(x, \lambda) = \frac{1}{\sigma\sqrt{2\pi}} e^{-(x-m)^2/2\sigma^2}$.

Formulăm ipoteza nulă $H_0: m=m_0$ cu alternativa $H_1: m=m_1 > m_0$ și dorim să deducem o regiune critică la nivelul de semnificație α (probabilitatea comiterii erorii de ordinul unu impusă). În acest scop alcătuim o selecție x_1, x_2, \dots, x_n de volum n prin sondaj pur aleator. Fiind cazul unei repartiții depinzând de un singur parametru (m), conform lemei Neyman-Pearson, regiunea critică este definită prin inegalitatea:

$$\prod_{i=1}^n f(x_i, m_1) \geq k \prod_{i=1}^n f(x_i, m_0).$$

Înlocuind $f(x, \lambda)$ în inegalitatea de mai sus, după câteva calcule elementare rezultă:

$$2(m_1 - m_0) \sum_{i=1}^n x_i \geq 2\sigma^2 \ln k + \sum_{i=1}^n (m_1^2 - m_0^2).$$

Deoarece, prin ipoteza alternativă $m_1 > m_0$, rezultă:

$$\bar{x} = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n x_i \geq [m_1^2 - m_0^2 + 2(\sigma^2/n) \ln k] / 2(m_1 - m_0) = x_c$$

deci regiunea critică este $\bar{x} \geq x_c$, unde \bar{x} este media de selecție. Dar x_c nu poate fi determinat decât dacă se cunoaște valoarea lui k . Ceea ce constituie avantajul lemei este faptul că precizează forma regiunii critice. Valoarea lui k poate fi determinată impunând probabilitatea comiterii erorii de ordinul unu, deci: $P[\bar{x} > x_c / m = m_0] = 1 - P[\bar{x} < x_c / m = m_0] = \alpha$, sau $P[\bar{x} < x_c / m = m_0] = 1 - \alpha$ dar, după cum se știe, media de selecție este normal distribuită $\bar{x} \in N(m, \sigma^2/n)$, deci ultima egalitate devine:

$$\int_{-\infty}^{x_c} f_{\bar{x}}(x, m_0) dx = 1 - \alpha = \Phi[\sqrt{n}(x_c - m_0)/\sigma]$$

de unde rezultă: $x_c = m_0 + \frac{\sigma}{\sqrt{n}} \Phi^{-1}(1 - \alpha)$.

Desigur putem determina valoarea lui k dar în acest caz nu este necesar. Deci dacă media de selecție este mai mare decât x_c calculat cu relația anterioară, respingem ipoteza nulă și acceptăm alternativa. Puterea testului în raport cu ipoteza alternativă este:

$$\Pi(m_1) = P[\bar{x} \geq x_c / m = m_1] = \int_{x_c}^{\infty} f(x, m_1) dx = 1 - \beta = 1 - \Phi[\sqrt{n}(x_c - m_1)/\sigma].$$

Înlocuind pe x_c , după câteva calcule intermediare rezultă:

$$\Pi(m_1) = 1 - \Phi[\Phi^{-1}(1 - \alpha) - \sqrt{n}(m_1 - m_0)/\sigma].$$

În acest caz particular, din ultima egalitate se poate determina volumul eșantionului pentru ca β (probabilitatea comiterii erorii de ordin doi) să aibă o valoare dorită, și anume:

$$n = \sigma^2 [\Phi^{-1}(\beta) - \Phi^{-1}(1 - \alpha)] / (m_0 - m_1)^2.$$

Observație: Dacă ipoteza alternativă este $H_1: m=m_1 < m_0$, forma regiunii critice se schimbă și anume $\bar{x} < x_c$. Impunând aceeași probabilitate de comitere a erorii de ordinul unu, rezultă:

$$x_c = m_0 + \frac{\sigma}{\sqrt{n}} \Phi^{-1}(\alpha) \text{ iar puterea testului va fi: } \Pi[m_1] = P[\bar{x} < x_c / m = m_1] = \Phi[\Phi^{-1}(\alpha) + \sqrt{n}(m_0 - m_1)/\sigma].$$

Exemplul 2. Testul **Student** privind media repartiției normale de dispersie necunoscută. Fie $\xi \in N(m, \sigma^2)$ cu parametrii m și σ necunoscuți. Formulăm ipoteza nulă $H_0: m=m_0$ cu alternativa $H_1: m=m_1 \neq m_0$ și dorim să deducem o regiune critică la nivelul de semnificație α dat. În acest scop se efectuează o selecție de volum n , $\mathbf{X}=(x_1, x_2, \dots, x_n)$ și se calculează media \bar{x} și dispersia \bar{s}^2 de selecție. Cunoaștem succesiv următoarele:

1. $x_i \in N(m, \sigma^2)$
2. $\bar{x} \in N(m, \sigma^2/n)$
3. $\frac{\bar{x} - m}{\sigma/\sqrt{n}} \in N(0, 1)$

$$4. \frac{x_i - \bar{x}}{\sigma} \in N(0,1) \quad 5. \sum_{i=1}^n \left[\frac{x_i - \bar{x}}{\sigma} \right]^2 \in \chi^2_{(n-1,1)} \quad 6. \frac{\sqrt{n}(\bar{x} - m)}{\bar{s}} \in T(n-1)$$

Pe ceastă bază putem deduce un interval de încredere pentru media m , la nivelul de semnificație α dat:

$$P \left[a \leq \frac{\sqrt{n}(\bar{x} - m)}{\bar{s}} \leq b \right] = 1 - \alpha = \int_a^b f_{T(n-1)}(x) dx.$$

În cazul unui interval centrat, ultima egalitate furnizează valorile \hat{a} și \hat{b} . Regiunea de acceptare a ipotezei nule este determinată de probabilitatea condiționată:

$$P \left[\hat{a} \leq \frac{\sqrt{n}(\bar{x} - m)}{\bar{s}} \leq \hat{b} / m = m_0 \right] = 1 - \alpha = P \left[\hat{a} \leq \frac{\sqrt{n}(\bar{x} - m_0)}{\bar{s}} \leq \hat{b} \right]$$

Regiunea critică va fi:

$$V(X) = \left\{ X / \bar{x} < m_0 + \hat{a} \bar{s} / \sqrt{n} \right\} \cup \left\{ X / \bar{x} > m_0 + \hat{b} \bar{s} / \sqrt{n} \right\}.$$

Dacă alternativa la ipoteza nulă este $H_1: m < m_0$, regiunea critică va fi: $V(X) = \{X / \bar{x} < m_0 + \hat{a} \bar{s} / \sqrt{n}\}$, iar dacă alternativa este $H_1: m > m_0$, regiunea critică va fi: $V(X) = \{X / \bar{x} > m_0 + \hat{b} \bar{s} / \sqrt{n}\}$.

Exemplul 3. Testul **Fischer** se utilizează pentru verificarea egalității dispersiilor a două variabile independente repartizate normal. Fie $\xi_1 \in N(m_1, \sigma_1^2)$ și $\xi_2 \in N(m_2, \sigma_2^2)$. Se cere să se verifice ipoteza nulă $H_0: \sigma_1^2 = \sigma_2^2$ cu alternativa $H_0: \sigma_1^2 > \sigma_2^2$ la nivelul de semnificație α dat. În acest scop se efectuează măsurătorile $x_{11}, x_{12}, \dots, x_{1n_1}$ și $x_{21}, x_{22}, \dots, x_{2n_2}$ pe selecțiile de volum n_1 și respectiv n_2 din cele două populații.

Cunoaștem succesiv următoarele:

$$1. \bar{s}_1^2 = \frac{1}{n_1} \sum_{i=1}^{n_1} (x_{1i} - \bar{x}_1)^2 \quad \text{și} \quad \bar{s}_2^2 = \frac{1}{n_2} \sum_{i=1}^{n_2} (x_{2i} - \bar{x}_2)^2$$

$$2. x_{1i} \in N(m_1, \sigma_1^2) \quad \text{și} \quad x_{2i} \in N(m_2, \sigma_2^2)$$

$$3. (x_{1i} - \bar{x}_1) \in N(0, \sigma_1^2) \quad \text{și} \quad (x_{2i} - \bar{x}_2) \in N(0, \sigma_2^2)$$

$$4. \sum_{i=1}^{n_1} (x_{1i} - \bar{x}_1)^2 \in \chi^2(n_1, \sigma_1^2) \quad \text{și} \quad \sum_{i=1}^{n_2} (x_{2i} - \bar{x}_2)^2 \in \chi^2(n_2, \sigma_2^2)$$

$$5. \eta = \frac{\bar{s}_1^2}{\bar{s}_2^2} = \frac{n_2 \sum_{i=1}^{n_1} (x_{1i} - \bar{x}_1)^2}{n_1 \sum_{i=1}^{n_2} (x_{2i} - \bar{x}_2)^2} \in F(n_1, n_2) \quad \text{dacă} \quad \sigma_1^2 = \sigma_2^2.$$

Dacă alternativa este $H_1: \sigma_1^2 > \sigma_2^2$ atunci regiunea critică este generată de probabilitatea condiționată:

$$P \left[\eta = \frac{\bar{s}_1^2}{\bar{s}_2^2} > x_c / \sigma_1^2 = \sigma_2^2 \right] = \alpha = 1 - \int_0^{x_c} f_{F(n_1, n_2)}(x) dx.$$

Valoarea x_c rezultă din ultima egalitate. Ea poate fi găsită și în tabele pentru diferite valori ale nivelului de semnificație. În consecință dacă în urma măsurătorilor variabila η este mai mare decât x_c respingem ipoteza nulă și acceptăm alternativa.

2. Teste neparametrice

Testul χ^2 . Fie ξ o variabilă aleatoare cu distribuția în probabilitate $\xi = \begin{pmatrix} x_i \\ p_i \end{pmatrix}$ $i=1, m$ și v_1, v_2, \dots, v_m frecvențele absolute de apariție a valorilor x_i într-o selecție de volum n . Se demonstrează că variabila aleatoare:

$$\eta = \sum_{i=1}^m \frac{(v_i - np_i)^2}{np_i} \in \chi^2(m-1, 1).$$

Ne propunem să verificăm ipoteza nulă $H_0: p_i = p_{i0}$ $i=1, m$, cu alternativa $H_1: p_1 \geq p_{10}$. Regiunea critică este generată de probabilitatea condiționată:

$$P[\eta \geq \eta_c / H_0 : p_i = p_{i0}] = \alpha = 1 - \int_0^{\eta_c} f_{\chi^2(m-1,1)}(x) dx.$$

Ultima egalitate permite determinarea lui η_c .

Să aplicăm cele de mai sus la verificarea normalității unei variabile aleatoare, deci la verificarea unei ipoteze $H_0: \xi \in N(\cdot)$ în care presupunem că o variabilă ξ este repartizată normal. În acest scop se fac măsurători pe un eșantion de volum n și rezultă valorile x_1, x_2, \dots, x_m cu frecvențele absolute v_1, v_2, \dots, v_m , având media și dispersia de selecție \bar{x} și respectiv \bar{s}^2 . Dacă ipoteza nulă este adevărată atunci variabila $(x_i - \bar{x})/\bar{s} \in N(0,1)$ iar probabilitățile p_{i0} sunt:

$$\Phi[(x_i - \bar{x})/\bar{s}] - \Phi[(x_{i-1} - \bar{x})/\bar{s}].$$

Pentru test procedăm în felul următor:

- se calculează frecvențele absolute;
- se calculează abaterile față de medie și abaterile normate;
- se calculează probabilitățile p_{i0} în ipoteza repartiției normale a variabilei;
- se construiește variabila η ;
- se deduce (sau se citește din tabel) η_c pentru α și m date;
- dacă $\eta > \eta_c$ respingem ipoteza nulă (în caz contrar o acceptăm).

Exemplul 4. Vrem să verificăm ipoteza normalității variabilei ξ , (de exemplu parametrul β la un tranzistor), pentru $\alpha=0,05$. În acest scop aplicăm testul χ^2 . Efectuăm măsurătorile de volum $n = 160$. Datele sunt grupate în seria de tip S_3 din tabel, pentru care $n=160$; $\bar{x}=463$, $\bar{s}=8,94$.

	Interval	v_i	x_i	$(x_i - \bar{x})/s$	$\Phi[(x_i - \bar{x})/s]$	p_{i0}	$(v_i - np_{i0})^2 / np_{i0}$
M=1	$(-\infty, 445]$	5	445	-2,01	0,0222	0,0222	0,59
M=2	$(445, 448]$	7	448	-1,67	0,0475	0,0252	2,15
M=3	$(448, 451]$	3	451	-1,34	0,0901	0,0426	2,13
:	-----	--	---	----	-----	-----	-----
	$(460, 463]$	24	463	0	0,5	0,1293	0,53
:	-----	--	---	----	-----	-----	-----
:	$(478, 481]$	3	481	2,01	0,9778	0,0253	0,27
m=12	$(481, \infty)$	2	∞	∞	1	0,0222	0,66

$$\eta = \sum_{i=1}^{12} \frac{(v_i - np_{i0})^2}{np_{i0}} = 14,241. \text{ Din tabele rezultă } \eta_c = \chi^2_{11;0,05} = 19,7.$$

Deoarece $\eta < \eta_c$ acceptăm ipoteza nulă.

Teste neparametrice de tip Kolmogorov

Teorema Kolmogorov servește ca bază pentru verificarea concordanței dintre repartiția teoretică și cea empirică. Dacă pe baza analizei repartiției în frecvențe deducem funcția empirică $F_n^*(x)$, putem genera un test de verificare a ipotezei nule $H_0: F_n^*(x) = F(x)$ unde $F(x)$ este o funcție de repartiție precizată. Regiunea critică este determinată de probabilitatea condiționată:

$$P[\max_x |F_n^*(x) - F(x)| \geq (\lambda/\sqrt{n}) \cdot H_0] = \alpha = 1 - K(\lambda)$$

unde $K(\lambda)$ este funcția Kolmogorov, α este nivelul de semnificație și n volumul eșantionului. Ultima egalitate permite determinarea valorii $\hat{\lambda}$. În consecința regiunea critică este:

$$V(X) = \left\{ x / \max_x |F_n^*(x) - F(x)| > \hat{\lambda} / \sqrt{n} \right\}.$$

Pentru verificarea normalității se procedează în felul următor (testul Massey):

- din datele de selecție se alcătuiește seria statistică și se calculează frecvențele relative f_i , $i=1, n$.
- se calculează valorile $F_n^*(x_i)$, $i=1, n$
- se calculează media și dispersia de selecție
- se normalizează variabila, calculând valorile $y_i = (x_i - \bar{x})/\bar{s}$

- se calculează valorile $\phi(y_i)$ și diferențele $|F_n^*(y_i) - \phi(y_i)|$ și se alege valoarea maximă a acestor diferențe
- pentru nivelul de semnificație α se calculează (din tabele) $\hat{\lambda}$ și $\hat{\lambda}/\sqrt{n}$
- dacă diferența maximă este mai mică decât $\hat{\lambda}/\sqrt{n}$ se acceptă ipoteza nulă prin care variabila examinată are repartiție normală, în caz contrar o respingem.

Observație:

Testul Massey se poate aplica și pentru eșantioane de volum mic $n \leq 30$.

Exemplul 5. Se încercă 16 imprimante de același tip și se constată timpii de funcționare din tabel. Se verifică ipoteza conform căreia repartiția timpului de funcționare fără defecțiuni este normală. Din date rezultă $\bar{T} = 150h$; $\bar{s} = 73h$.

Nr.	T_i	$y_i = (T_i - \bar{T})/\bar{s}$	f_i	$F_n^*(y_i)$	$\phi(y_i)$	$ F_n^* - \phi(y_i) $
1	50,5	-1,36	1/16	0,06	0,09	0,03
2	60,5	-1,16	1/16	0,12	0,13	0,01
3	71,6	-1,02	1/16	0,18	0,14	0,04
:	:	:	:	:	:	:
13	212	0,85	1/16	0,78	0,80	0,02
14	260	1,1	1/16	0,86	0,86	0,00
15	285	1,3	1/16	0,93	0,9	0,07
16	304	2,1	1/16	1,00	0,98	0,02

Se constată că $d_n = \max_y |F_n^*(y_i) - \phi(y_i)| = 0,09$. Din tabele rezultă $\hat{\lambda}/\sqrt{n} = 0,126$ pentru $\alpha = 0,05$. Cum $d_n < 0,126$ acceptăm ipoteza nulă. Pe baza aceluiași date se pot efectua teste privind media și dispersia repartiției.

Probleme propuse

P1. Fie ξ o variabilă aleatoare distribuită exponențial negativ, având densitatea de repartiție $f(x, \lambda) = \lambda e^{-\lambda x}$. Să se determine o regiune critică, la nivelul de semnificație α , pentru testarea ipotezei nule $H_0: \lambda = \lambda_0$ cu alternativa $H_1: \lambda = \lambda_1 > \lambda_0$.

P2. Se efectuează o selecție de volum $n=40$ pentru cercetarea unei variabile aleatoare ξ , valorile obținute prin măsurători fiind aranjate în seria statistică:

0.047 0.216 0.228 0.282 0.374 0.386 0.442 0.503 0.594 0.600 0.625 0.633 0.648 0.786 0.887 0.893 0.933 0.960 1.044 1.055 1.089 1.099 1.176 1.203 1.234 1.254 1.271 1.350 1.351 1.353 1.377 1.421 1.430 1.514 1.529 1.530 1.568 1.724 1.792 1.880
 Să se testeze, cu un nivel de semnificație $\alpha=0,05$, ipoteza nulă $H_0: \xi \in N(m=1, \sigma^2=6)$.

P3. Durata de funcționare a unui dispozitiv oarecare poate fi considerată o variabilă aleatoare $T \in N(1500h, 200^2h^2)$. O selecție de volum $n=25$ obținută prin sondaj pur aleator dă o medie $\bar{T} = 1380h$. Să se verifice ipoteza $H_0: m = m_0 = 1500h$, fața de alternativa $H_1: m = m_1 < 1500h$, la un nivel de semnificație $\alpha = 0,01$. Care este puterea testului pentru $m_1 = 1400h$?

P4. Se supun încercărilor 50 de dispozitive electronice de același tip și se constată că timpii de funcționare până la defectare (exprimați în ore) sunt cei din tabel:

2 4 7 8 10 11 19 22 24 35 38 39 42 57 62 76 78
 79 85 89 101 116 118 119 120 152 157 159 165 174 211 214 231 236
 241 242 244 263 267 269 285 300 325 326 367 405 485 545 570 585

a) Să se verifice ipoteza nulă prin care timpul de funcționare până la defectare este repartizat exponențial negativ cu funcția de repartiție $F(t) = 1 - e^{-t/160}$, cu un risc $\alpha = 0,1$.

b) Să se verifice ipoteza prin care același timp este repartizat normal de medie $m = 160h$ și dispersie $\sigma^2 = 150^2h^2$.