EŞANTIOANE DEPENDENTE ŞI INDEPENDENTE

- De interes când se fac ipoteze asupra a două sau mai multe populații.
- O *sursă* este o persoană, un obiect etc. care produce o dată elementară.
- *Eşantionarea dependentă* se face atunci când se folosește aceeași mulțime de surse pentru ambele (toate) populații(le), selectarea unui element într-un eșantion impunând selectarea unui *anumit* element în al doilea (probabilitățile de selecție sunt dependente v. exemplul cursului de franceză, la testul t pentru perechi).
- Eșantionarea independentă când se folosesc mulțimi de surse fără legătură între ele (testarea cauciucurilor pe mașini diferite, nu pe aceleași mașini).

INFERENȚE ASUPRA A DOUĂ POPULAȚII

- 1. Inferențe asupra diferenței dintre două medii independente (dispersii cunoscute sau eșantioane mari): distribuția normală.
- 2. Inferențe asupra a două dispersii: distribuția F.
- 3. Inferențe asupra diferenței dintre două medii independente (dispersii necunoscute și eșantioane mici): distribuția Student. Cazuri: dispersii egale; dispersii diferite.
- 4. Inferențe asupra diferenței dintre două medii dependente (controlul factorilor netestați): distribuția Student.
- 5. Inferențe asupra proporțiilor (distribuția normală).

DIFERENȚA DINTRE DOUĂ MEDII INDEPENDENTE

- Inferențe asupra diferenței parametrilor $\mu_1 \mu_2$ se fac pe baza diferenței statisticilor, $\bar{x}_1 \bar{x}_2$.
- Dacă se extrag eșantioane independente de dimensiuni n_1 și n_2 din populații mari de medii necunoscute μ_1 și μ_2 și dispersii cunoscute σ_1^2 , respectiv σ_2^2 , atunci distribuția de selecție a variabilei $X = \frac{1}{x_1} \frac{1}{x_2}$
 - este aproximativ normală;
 - are media $\mu = \mu_1 \mu_2$ și dispersia $\sigma_2^2 = \sigma_1^2 / n_1 + \sigma_2^2 / n_2$
- Se folosește statistica $z = \frac{(x_1 x_2) (\mu_1 \mu_2)}{\sqrt{(\sigma_1^2 / n_1) + (\sigma_2^2 / n_2)}}$

EXEMPLUL I

- Se extrag eşantioane de câte 40 de indivizi din două populații diferite. Se obțin mediile de eşantion x_{med_1} =2,03 și x_{med_2} =2,21. Se presupun cunoscute deviațiile standard σ_1 = σ_2 = 0,6. La nivel α =0,05 se testează ipotezele:
- $H_0: \mu_1 = \mu_2$ (>); $H_a: \mu_1 < \mu_2$ (sau $\mu_1 \mu_2 < 0$).
- $z_{\text{critic}} = -z(0.05) = -1.645$.
- $z_{\text{esantion}} = -0.18/0.134 = -1.343$
- Decizie: Nu se respinge H_0 .
- Se pot construi intervale de încredere pentru $\mu_1 \mu_2$
- În exemplul de mai sus, acesta este (-0,44; 0,08).

DISPERSII NECUNOSCUTE ȘI EȘANTIOANE MARI

- Când n_1 , $n_2 > 30$, chiar estimând σ_i prin s_i se poate aplica același test (cu aproximație).
- Exemplu. Pe un eșantion de 50 indivizi dintr-o populație se obține o medie de 57,5 și o deviație standard de 6,2, iar pe un eșantion de 60 de indivizi dintr-o altă populație, aceeași caracteristică măsurată dă media 54,4 și deviația standard 10,6. Să se dea un interval de încredere (0,05) pentru diferența mediilor celor două populații.

$$(\bar{x}_1 - \bar{x}_2) \pm z_{critic}(0.025) \cdot \sqrt{\sigma_1^2/n_1 + \sigma_2^2/n_2} = 3.1 \pm 4.19$$

• Intervalul este (-1,09; +7,29). La nivel 0,05, se respinge, de exemplu, ipoteza " $\mu_1 - \mu_2 = 10$ ".

INFERENȚE ASUPRA A DOUĂ DISPERSII

- 1. Egalitatea a două dispersii
- 2. Estimarea raportului σ_1^2 / σ_2^2 a două dispersii.
- Două eșantioane independente, de n_1 , respectiv n_2 indivizi (din cele două populații normale).
- Statistica este $F = s_1^2 / s_2^2$.
- În condițiile de mai sus, statistica are distribuție F.
 - Nenegativă; asimetrică;
 - Câte o distribuție F pentru fiecare pereche de grade de libertate;
 - Valori critice $F(df_n, df_d, \alpha)$;
 - $F(df_1, df_2, 1-\alpha) = 1 / F(df_2, df_1, \alpha).$

EXEMPLUL I

- Maşina existentă e: 22 teste, $s_e^2 = 0.0008$;
- Maşina rapidă r: 25 teste, $s_r^2 = 0.0018$.
- Se poate respinge ($\alpha = 0.01$) ipoteza companiei că maşina mai rapidă nu are dispersie mai mare?
- $H_0: \sigma_1^2 = \sigma_2^2$ (sau $\sigma_1^2 / \sigma_2^2 = 1$);
- $H_a: \sigma_1^2 > \sigma_2^2$ (sau $\sigma_1^2 / \sigma_2^2 > 1$).
- $F_{critic} = F(24; 21; 0.01) = 2.80.$
- $F_{\text{esantion}} = s_1^2 / s_2^2 = 0.0018 / 0.0008 = 2.25$.
- Nu se poate respinge H_0 .
- Interval de încredere pentru σ_1^2 / σ_2^2 :

$$((s_A^2/s_B^2)/F(df_A; df_B; \alpha/2);$$

 $(s_A^2/s_B^2)/F(df_A; df_B; 1-\alpha/2))$

INFERENȚE ASUPRA DIFERENȚEI DINTRE DOUĂ MEDII INDEPENDENTE

(în cazul dispersiilor necunoscute și al eșantioanelor mici)

- Populații aproximativ normale.
- Statistică de distribuție t.

• Cazuri:
$$1.-\sigma_1^2 = \sigma_2^2$$
; $2.-\sigma_1^2 \neq \sigma_2^2$.

1.- Statistica:

$$t = \frac{(\overline{x}_1 - \overline{x}_2) - (\mu_1 - \mu_2)}{s_p \sqrt{1/n_1 + 1/n_2}}, \text{ unde}$$

$$s_p = \sqrt{\frac{(n_1 - 1)s_1^2 + (n_2 - 1)s_2^2}{n_1 + n_2 - 2}}$$

• s_p este estimarea deviației standard din eșantioanele "reunite".

EXEMPLUL II (1)

- Studiindu-se necesitățile financiare ale studenților, s-a ridicat întrebarea dacă fetele și băieții cheltuiesc la fel de mult pentru rechizite / cărți.
- Pentru a se afla răspunsul, s-au luat două eșantioane de câte 25 de persoane. Pe baza datelor, se poate respinge ($\alpha = 0,10$) ipoteza nulă că fetele și băieții cheltuiesc la fel de mult la acest capitol?
- Fete: medie 10,55 (sute mii lei); $s^2 = 24,47$;
- Băieți: medie 10,22 (sute mii lei); $s^2 = 33,95$.
- Soluție. Cum dispersiile sunt necunoscute, trebuie mai întâi testat dacă ele sunt egale sau nu, apoi aplicat cazul corespunzător pentru medii.

EXEMPLUL II (2)

• Prima ipoteză:

•
$$H_0: \sigma_b^2 = \sigma_f^2;$$
 $H_a: \sigma_1^2 \neq \sigma_2^2.$

- $F_{\text{critic dr}} = F(24; 24; 0.05) = 1.98;$
- $F_{\text{critic st}} = 1 / F(24; 24; 0.95) = 1 / 1.98 = 0.505.$
- $F_{\text{esantion}} = s_b^2 / s_f^2 = 33,95 / 24,47 = 1,387.$
- Nu se poate respinge H_0 . Deci suntem în cazul 1.

A doua ipoteză:

•
$$H_0: \mu_b = \mu_f;$$
 $H_a: \mu_b \neq \mu_f.$

- $t_{critic} = t(48; 0.05) = 1.65$.
- $t_{eşantion} = -0.2158$. Nu se poate respinge H_0 .

CAZUL II: DISPERSII INEGALE

• Dacă dispersiile sunt inegale, atunci nu se mai pot unifica eșantioanele, astfel că deviația standard a diferenței mediilor de selecție se modifică, distribuția statisticii rămânând aceeași - Student:

$$t = \frac{(\overline{x}_1 - \overline{x}_2) - (\mu_1 - \mu_2)}{\sqrt{s_1^2 / n_1 + s_2^2 / n_2}}$$

- Numărul de grade de libertate este min(n₁-1, n₂-1).
- <u>Temă</u>. Studenții se plâng că automatul de cafea din corpul A toarnă mai puțin lichid decât cel din corpul B. La 10 cafele A rezultă o medie de 5,38 cu deviația standard observată 1,59; la 12 cafele B, media este 5,92 şi deviația standard 0,83. Se susține (α = 0,05) plângerea?

INFERENȚE ASUPRA DIFERENȚEI DINTRE DOUĂ MEDII DEPENDENTE

- •Observațiile se grupează în perechi, pentru care se calculează diferențele. Populația de diferențe se presupune aproximativ normală cu media presupusă μ_d și dispersia necunoscută σ^2 (estimată prin s_d).
- •Din eșantion se calculează d , media diferențelor din eșantion, care are deviația standard s_d .
- •Statistica este t cu n-1 grade de libertate:

$$t = \frac{\overline{d} - \mu_d}{s_d / \sqrt{n}}$$

•Se urmează pașii de la ipoteze t.

ANALIZA DISPERSIONALĂ - ANOVA

- Testare de ipoteze asupra mai multor medii.
- Exemplu. $H_0: \mu_1 = \mu_2 = \mu_3 = \mu_4 = \mu_5$.
- Cu tehnicile deja cunoscute, ar însemna testarea a 10 ipoteze asupra a două medii fiecare, cu α mult mai mare pentru întreg testul decât pentru fiecare sub-test în parte.
- ANOVA: un singur test, cu α prescris.
- Cea mai simplă variantă ANOVA: cea cu un singur factor.
- Exemplu. Într-o fabrică, temperatura pare a influența producția. Se numără piesele realizate într-o oră la trei temperaturi t_1 , t_2 , t_3 : de 4 ori la t_1 , de 5 ori la t_2 , de 4 ori la t_3 .

EXEMPLUL III (1)

- t_1 : 10, 12, 10, 9(total C_1 = 41; medie 10,25; k_1 =4);
- t_2 : 7,6,7,8,7 (total C_2 = 35; medie 7,0; k_2 =5);
- t_3 : 3,3,5,4 (total C_3 = 15; medie 3,75; k_3 =4).
- $n = k_1 + k_2 + k_3 = 13$.
- $H_0: \mu_1 = \mu_2 = \mu_3$.
- H_a: cel puțin o medie diferă de celelalte.
- Statistica și distribuția F (raport de dispersii).
- Se partiționează suma pătratelor abaterilor în partea de sumă datorată factorului studiat și partea de sumă datorată erorilor (de eșantionare):
- SPA(total) = SPA(factor) + SPA(eroare)

EXEMPLUL III (2)

- •SPA(factor)= $(C_1^2/k_1+C_2^2/k_2+C_3^2/k_3+...)-(\Sigma x)^2/n$.
- •SPA(temp)= $41^2/4 + 35^2/5 + 15^2/4 91^2/13 = 84,5$.
- •SPA(eroare)= $\Sigma(x^2)$ $(C_1^2/k_1+C_2^2/k_2+C_3^2/k_3+...)$
- \bullet SPA(er_exp) = 731-721,5 = 9,5.

Sursa	SPA	df	MS=SPA/df
Factor	84,5	2 = 3-1	42,25
Eroare	9,5	10 = 13-3	0,95
Total	94	12 = 13-1	_

EXEMPLUL III (3)

- •Statistica este $F_{esantioane} = MS(factor) / MS (eroare)$
- •În exemplu:
- $\bullet F_{\text{esantioane}} = MS(\text{temperatură}) / MS(\text{er_exp}) = = 42,25/0,95 = 44,47.$
- \bullet F_{critic} = F(2; 10; 0,05) = 4,10.
- •Se respinge ipoteza H_0 .
- •Intuitiv: Se compară MS(factor) variația între niveluri cu MS(eroare) variația în interiorul nivelurilor. Dacă MS(factor) este în mod semnificativ mai mare decât MS(eroare), atunci se decide că mediile nu sunt egale.