

# Neparametrični preizkusi značilnosti

# Prilagoditveni testi

- Preizkušanje domnev o porazdelitvi statističnih spremenljivk.
- $X$  – statistična spremenljivka.
- $F_X$  – porazdelitev sprem.  $X$  (porazdelitveni zakon).
- $F_0$  – izbrana porazdelitev.
- Ali je  $X \sim F_0$ ?
- Ničelna hipoteza:  $H_0(F_X = F_0)$ .
- Alternativna hipoteza:  $H_1(F_X \neq F_0)$ .
- **Najpomembnejša prilagoditvena testa:**
- Pearsonov  $\chi^2$ -test za preverjanje enakosti porazdelitev.
- Test Kolmogorova za preverjanje enakosti (zveznih) porazdelitev.
  - Matematično ozadje testa je zelo kompleksno.
  - Implementiran je kot test v SPSS.
  - Primer na vajah.

# Neparametrični testi

- Namenjeni so preizkušanju neparametričnih hipotez:
  - Prilagoditveni testi: tip porazdelitve statističnih spremenljivk.
  - Primerjalni testi: enakost porazdelitev.
  - Neodvisnost statističnih spremenljivk.
- Lastnosti neparametričnih testov:
  - So neobčutljivi na porazdelitev.
  - Primerni so za analizo vseh ordinalnih podatkov.
  - So šibkejši kot parametrični testi – statistična značilnost je težje odkrita.
  - V praksi je neparametrične teste smiselno uporabljati v kombinaciji s parametričnimi testi.

# Pearsonov $\chi^2$ test – postopek

- Zalogo vrednosti  $X$  razdelimo v  $r$  razredov  $S_1, S_2, \dots, S_r$ .
- Iz  $F_0$  izračunamo teoretične verjetnosti:  $p_i = P(X \in S_i)$ .
- Naredimo  $n$  poskusov in z  $n_i$  označimo frekvenco razreda  $S_i$  (eksperimentalna frekvenca).
- Izračunamo idealne teoretične (pričakovane) frekvence:  $np_i$ .
- Izračunamo razlike do pričakovanih frekvenc:  $n_i - np_i$ .

	$S_1$	$S_2$	$\dots$	$S_r$
$p_i$	$p_1$	$p_2$	$\dots$	$p_r$
$np_i$	$np_1$	$np_2$	$\dots$	$np_r$
$n_i$	$n_1$	$n_2$	$\dots$	$n_r$
$n_i - np_i$	$n_1 - np_1$	$n_2 - np_2$	$\dots$	$n_r - np_r$

## Pearsonov $\chi^2$ test – testna statistika

- Testna statistika:  $\chi^2 = \sum_{i=1}^r \frac{(n_i - np_i)^2}{np_i}$ .
- Če  $H_0$  velja, potem je  $\chi^2 \approx \chi^2(r - 1)$ .
- Za izbrano stopnjo značilnosti  $\alpha$  poiščemo  $\chi_{\alpha}^2$ , da je  $P(\chi^2 \geq \chi_{\alpha}^2) = \alpha$  (tabela C).
- Izračunamo vrednost testne statistike  $\chi^2$  na vzorcu:  $\chi_e^2$ .
- $H_0$  zavrnilo, če je  $\chi_e^2 \geq \chi_{\alpha}^2$  (enostranski test).
- Pogoji za Pearsonov  $\chi^2$ -test:
  - Dovolj velik  $n$ , vsaj 30.
  - $np_i \geq 5$  za vsak  $i$ .
  - Poskusi so naključni in neodvisni.

## Pearsonov $\chi^2$ test – primer

- Igralni kovanec smo vrgli 100 krat. Pri tem je 60 krat padel grb. Na stopnji značilnosti  $\alpha = 0,05$  testiraj, ali je bil kovanec pošten.

$H_0$ : Kovanec je bil pošten (enakomerna porazdelitev).

$H_1$ : Kovanec ni bil pošten.

	Grb	Cifra
$p_i$	0,5	0,5
$np_i$	50	50
$n_i$	60	40
$n_i - np_i$	10	-10

$$\chi^2 \approx \chi^2(r - 1) = \chi^2(2 - 1) = \chi^2(1).$$

$$\chi_{\alpha}^2 = 3,84 \text{ (tabela C).}$$

$$\chi_e^2 = \sum_{i=1}^2 \frac{(n_i - np_i)^2}{np_i} = \frac{100}{50} + \frac{100}{50} = 4.$$

Ker je  $\chi_e^2 = 4 > 3,84 = \chi_{\alpha}^2$ ,  $H_0$  zavrnilo in potrdimo  $H_1$ .

## Primerjalni testi

- Namenjeni so preizkušanju domnev o enakosti porazdelitev statističnih spremenljivk.
- $X, Y$  – statistični spremenljivki.
- $F_X, F_Y$  – njuni porazdelitvi.
- Ali je  $X$  porazdeljena enako kot  $Y$ ?
- Ničelna hipoteza:  $H_0(F_X = F_Y)$ .
- Alternativna hipoteza:  $H_1(F_X \neq F_Y)$ .
- **Najpomembnejši primerjalni testi:**
- Test z znaki (za odvisne vzorce) – najpreprostejši.
- Wilcoxonov test z rangi (za odvisne vzorce) – najpogostejši.
- Mann-Whitneyev inverzijski test (za neodvisne vzorce).

## Test z znaki za odvisne vzorce

- $X$  in  $Y$  statistični spremenljivki na isti populaciji.
- $H$  vzorec velikosti  $n$ .
- Vrednosti  $X$  in  $Y$  na  $H$  (pari podatkov):  $(x_1, y_1), (x_2, y_2), \dots, (x_n, y_n)$ .
- Na stopnji značilnosti  $\alpha$  testiramo  $H_0(F_X = F_Y) : H_1(F_X \neq F_Y)$ .
- Opazujemo razlike  $x_i - y_i$ .
- $K^+$  – število pozitivnih razlik.
- $K^-$  – število negativnih razlik.
- **Opomba:** Polovico razlik, ki so enake 0, štejemo h  $K^+$ , polovico pa h  $K^-$ .
- Če  $H_0$  velja, potem je  $K^+ \sim B(n, \frac{1}{2})$ .  
 $K^+ = X_1 + X_2 + \dots + X_n$ , kjer so  $X_i$  indikatorske spremenljivke.

## Veliki vzorec

### Spomnimo se:

- Naj bo  $X \sim B(n, p)$ . Potem za velike  $n$  velja:
 
$$Z = \frac{X - E(X)}{\sigma(X)} = \frac{X - np}{\sqrt{npq}} \approx N(0, 1).$$
- Zato za velike vzorce ( $n \geq 30$ ) velja:
- $Z = \frac{K^+ - \frac{n}{2}}{\frac{\sqrt{n}}{2}} \approx N(0, 1).$
- Za izbrano stopnjo značilnosti  $\alpha$  poiščemo  $z_\alpha$ , da je  $P(|Z| \geq z_\alpha) = \alpha$ .
- Izračunamo vrednost testne statistike  $Z$  na vzorcu:  $Z_e$ .
- $H_0$  zavrnamo, če je  $|Z_e| \geq z_\alpha$ .

## Wilcoxonov test z rangi za velike vzorce

- Definiramo  $W = \min\{W^+, W^-\}$ .
- Če velja  $H_0$ , potem:
  - sta vsoti približno enaki  $\mu_W = \frac{n(n+1)}{4}$ ,
  - imata vsoti standardni odklon  $\sigma_W = \sqrt{\frac{n(n+1)(2n+1)}{24}}$ .
- Predpostavimo, da imamo velik vzorec ( $n > 30$ ).
- Testna statistika:  $Z = \frac{W - \mu_W}{\sigma_W} \approx N(0, 1).$
- Za izbrano stopnjo značilnosti  $\alpha$  poiščemo  $z_\alpha$ , da je  $P(|Z| \geq z_\alpha) = \alpha$ .
- Izračunamo vrednost testne statistike na vzorcu:  $Z_e$ .
- $H_0$  zavrnamo, če je  $|Z_e| \geq z_\alpha$ .

## Wilcoxonov test z rangi

- Uporablja se pri enakih pogojih kot test z znaki. Je statistično močnejši test, saj upošteva tudi velikost razlik.
- $X$  in  $Y$  statistični spremenljivki na isti populaciji.
- $H$  vzorec velikosti  $n$ .
- Vrednosti  $X$  in  $Y$  na  $H$  (pari podatkov):  $(x_1, y_1), (x_2, y_2), \dots, (x_n, y_n)$ .
- Na stopnji značilnosti  $\alpha$  testiramo  $H_0(F_X = F_Y) : H_1(F_X \neq F_Y)$ .
- Absolutnim razlikam  $|x_i - y_i|$  priredimo range  $r_i$ . Če se večkrat pojavi ista razlika, izračunamo povprečni rang.
- $W^+$  – vsota rangov  $r_i$  za pozitivne razlike  $x_i - y_i > 0$ .
- $W^-$  – vsota rangov  $r_i$  za negativne razlike  $x_i - y_i < 0$ .
- Range za  $x_i - y_i = 0$  štejemo polovično k vsaki vsoti.

## Mann-Whitneyev inverzijski test

- Test za neodvisne vzorce.
- Namenjen je testiranju enakosti porazdelitev na različnih populacijah.
- Uporablja se lahko kot alternativa Studentovemu testu o enakosti povprečij za neodvisne vzorce.
- $X$  in  $Y$  statistični spremenljivki.
- Na stopnji značilnosti  $\alpha$  testiramo  $H_0(F_X = F_Y) : H_1(F_X \neq F_Y)$ .
- Naj bo vzorec za  $X$  velikosti  $m$ , za  $Y$  pa  $n$ :
  - $x_1, x_2, \dots, x_m, y_1, y_2, \dots, y_n$ .
- Vzorca združimo in uredimo v skupno ranžirno vrsto.
- Preštejemo število inverzij  $U$  – število parov  $(x_i, y_j)$ , za katere je  $x_i > y_j$ . Število inverzij je število med 0 in  $mn$ .

## Mann-Whitney inverzijski test

- $R_X$  – vsota rangov vzorca za  $X$  v skupni ranžirni vrsti.
- $R_Y$  – vsota rangov vzorca za  $Y$  v skupni ranžirni vrsti.
- Ekstremna primera:
  - xxx ... xyyy ... y:  $U = 0$ ;  $R_X = \frac{m(m+1)}{2}$ .
  - yyy ... yxxx ... x:  $U = mn$ ;  $R_X = mn + \frac{m(m+1)}{2}$ .
- Če sta porazdelitvi enaki, so podatki dobro premešani in ni za pričakovati, da bi bilo število inverzij zelo veliko oz. zelo majhno.
- Označimo:  $U_X = R_X - \frac{m(m+1)}{2}$ .
- Podobno:  $U_Y = R_Y - \frac{n(n+1)}{2}$ .
- Definiramo:  $U = \min\{U_X, U_Y\}$ .

## Preizkus neodvisnosti s kontingenčno tabelo

- $X$  in  $Y$  statistični spremenljivki.
- Na stopnji značilnosti  $\alpha$  testiramo  $H_0(X \text{ in } Y \text{ sta neodvisni}) : H_1(X \text{ in } Y \text{ sta odvisni})$ .
- Zalogo vrednosti spremenljivke  $X$  razbijemo na  $r$  razredov:  $A_1, A_2, \dots, A_r$ .
- Zalogo vrednosti spremenljivke  $Y$  razbijemo na  $s$  razredov:  $B_1, B_2, \dots, B_s$ .
- Na podlagi  $n$  vzorčnih podatkov izpolnimo kontingenčno tabelo.

## Mann-Whitney test za velike vzorce

- Če je  $m + n \geq 20$  in  $m, n \geq 5$ , je  $U$  približno normalno porazdeljena
  - s povprečjem  $\mu_U = \frac{mn}{2}$  in
  - s standardnim odklonom  $\sigma_U = \sqrt{\frac{mn(m+n+1)}{12}}$ .
- Testna statistika:  $Z = \frac{U - \mu_U}{\sigma_U} = \frac{(2U - mn)\sqrt{3}}{\sqrt{mn(m+n+1)}} \approx N(0, 1)$ .
- Za izbrano stopnjo značilnosti  $\alpha$  poiščemo  $z_\alpha$ , da je  $P(|Z| \geq z_\alpha) = \alpha$ .
- Izračunamo vrednost testne statistike  $Z$  na vzorcu:  $Z_e$ .
- $H_0$  zavrnemo, če je  $|Z_e| \geq z_\alpha$ .

	$B_1$	$B_2$	$\dots$	$B_j$	$\dots$	$B_s$	
$A_1$	$n_{11}$	$n_{12}$	$\dots$	$n_{1j}$	$\dots$	$n_{1s}$	$n_{1\cdot}$
$A_2$	$n_{21}$	$n_{22}$	$\dots$	$n_{2j}$	$\dots$	$n_{2s}$	$n_{2\cdot}$
$\vdots$	$\vdots$	$\vdots$	$\ddots$	$\vdots$	$\ddots$	$\vdots$	$\vdots$
$A_i$	$n_{i1}$	$n_{i2}$	$\dots$	$n_{ij}$	$\dots$	$n_{is}$	$n_{i\cdot}$
$\vdots$	$\vdots$	$\vdots$	$\ddots$	$\vdots$	$\ddots$	$\vdots$	$\vdots$
$A_r$	$n_{r1}$	$n_{r2}$	$\dots$	$n_{rj}$	$\dots$	$n_{rs}$	$n_{r\cdot}$
	$n_{\cdot 1}$	$n_{\cdot 2}$	$\dots$	$n_{\cdot j}$	$\dots$	$n_{\cdot s}$	

- $n_{ij}$  - celična frekvenca
- $n_{i\cdot} = \sum_{j=1}^s n_{ij}, \quad n_{\cdot j} = \sum_{i=1}^r n_{ij}$

- Izkaže se, da je testna statistika

$$\chi^2 = n \left( \sum_{i=1}^r \sum_{j=1}^s \frac{n_{ij}^2}{n_i \cdot n_j} - 1 \right) \approx \chi^2((r-1)(s-1)).$$

- Kritično območje enostranskega testa:**
  - Izberemo tak  $\chi_\alpha^2$ , da velja  $P(\chi^2((r-1)(s-1)) \geq \chi_\alpha^2) = \alpha$ .
  - $K_\alpha = [\chi_\alpha^2, \infty)$ .
  - Izračunamo vrednost testne statistike  $\chi_e^2$  na vzorcu:  $\chi_e^2$ .
  - Če je  $\chi_e^2 \geq \chi_\alpha^2$ , hipotezo  $H_0$  zavrnemo in potrdimo  $H_1$ .
  - Če je  $\chi_e^2 < \chi_\alpha^2$ , o hipotezi  $H_0$  ne odločimo.
- Potrebni pogoji za preizkus:
  - Velik vzorec ( $n \geq 50$ ).
  - Velika  $r$  in  $s$  ( $r, s \geq 3$  - eden je lahko tudi 2).
  - $n_i \cdot n_j \geq 5n$ .

- V primeru  $r = s = 2$  mora veljati:  $n_i \cdot n_j \geq 50n$ .

	$B_1$	$B_2$	
$A_1$	$a$	$b$	$a + b$
$A_2$	$c$	$d$	$c + d$
	$a + c$	$b + d$	

$$\chi^2 = \frac{n(ad-bc)^2}{(a+b)(c+d)(a+c)(b+d)} \approx \chi^2(1).$$

- Če pogoj  $n_i \cdot n_j \geq 50n$  ni izpolnjen, uporabimo **Yatesov popravek**:

$$\chi_Y^2 = \frac{n(|ad - bc| - \frac{n}{2})^2}{(a+b)(c+d)(a+c)(b+d)} \approx \chi^2(1).$$

Poleg tega mora veljati še:  $n \geq 40$ .

- Primer:** Na stopnji značilnosti  $\alpha = 0,05$  ugotovi, ali je porodna teža novorojenčka neodvisna od kajenja matere v nosečnosti.  
 $X$  - kajenje (da, ne).  
 $Y$  - porodna teža (normalna, nizka).  
 $H_0$ :  $X$  in  $Y$  sta neodvisni.  
 $H_1$ :  $X$  in  $Y$  sta odvisni.

Vzorčni podatki:

	normalna	nizka	
da	85	29	114
ne	44	29	73
	129	58	187

$r = s = 2$ . Ker pogoj  $n_i \cdot n_j \geq 50n$  ni izpolnjen, uporabimo Yatesov popravek (gledamo Continuity Correction v SPSS-u).  
 $\chi_\alpha^2(1) = 3,84$  (tabela C);  $\chi_{Ye}^2 = 3,604$ .  
 Ker je  $\chi_e^2 < \chi_\alpha^2$ , o hipotezi  $H_0$  ne odločimo.

## Neparametrične primerjave več populacij

- Testiranje enakosti porazdelitev več statističnih spremenljivk.
- KRUSKAL – WALLISOV TEST za neodvisne vzorce.  
 Alternativa za neparametrično metodo ANOVA.
- FRIEDMANOV TEST za odvisne vzorce.

## Kruskal – Wallisov test

- $X_1, X_2, \dots, X_k$  neodvisne statistične spremenljivke.
- $k$  neodvisnih vzorcev velikosti  $n_1, n_2, \dots, n_k$   
( $n = n_1 + n_2 + \dots + n_k$ ).  
**Potrebni pogoji:**  $k \geq 3$  in  $n_i \geq 5$  za vsak  $i = 1, 2, \dots, k$ .  
Vzorčni podatki za  $X_i$ :  $x_{i1}, x_{i2}, \dots, x_{in_i}$ .  
Podatki niso nujno zvezni, biti morajo vsaj ordinalni.
- $F_{X_i}$  porazdelitev spremenljivke  $X_i$ .
- Na stopnji značilnosti  $\alpha$  testiramo ničelno hipotezo  
$$H_0(F_{X_1} = F_{X_2} = \dots = F_{X_k})$$
proti alternativni  
$$H_1(\text{vsaj ena porazdelitev je različna od ostalih}).$$
- Če je  $k = 2$ , uporabimo Mann – Whitneyev inverzijski test.

- **Primer:** 30 študentov je ocenjevalo učitelje A, B in C. Prvih 10 študentov je ocenjevalo prvega, drugih 10 drugega in zadnjih 10 tretjega. Ocenjevali so z ocenami od 1 do 5.  
**Rezultati so bili naslednji:**
  - A : 2, 4, 3, 5, 4, 5, 5, 4, 5, 3,
  - B : 3, 3, 2, 5, 4, 4, 4, 2, 4, 3,
  - C : 2, 3, 2, 1, 2, 2, 3, 4, 3, 4.
- Na stopnji značilnosti  $\alpha = 0,05$  testiraj, ali so ocene učiteljev porazdeljene enako.  
 $H_0$ : Ocene učiteljev so enako porazdeljene.  
 $H_1$ : Ocene učiteljev niso enako porazdeljene.

- Vse podatke zapišemo v skupno ranžirno vrsto  $Z_1, Z_2, \dots, Z_n$  in jim določimo range.
- Za vsak  $i = 1, 2, \dots, k$  izračunamo:  
 $R_i$  - vsoto rangov vzorčnih podatkov za  $X_i$  v skupni ranžirni vrsti.
- Izkaže se, da je testna statistika:  
$$H = \frac{12}{n(n+1)} \sum_{i=1}^k \frac{R_i^2}{n_i} - 3(n+1) \approx \chi^2(k-1).$$
- **Kritično območje enostranskega testa:**
  - Izberemo tak  $\chi_\alpha^2$ , da velja  $P(\chi^2(k-1) \geq \chi_\alpha^2) = \alpha$ .
  - $K_\alpha = [\chi_\alpha^2, \infty)$ .
  - Izračunamo vrednost testne statistike  $H$  na vzorcu:  $H_e$ .
  - Če je  $H_e \geq \chi_\alpha^2$ , hipotezo  $H_0$  zavrnamo in potrdimo  $H_1$ .
  - Če je  $H_e < \chi_\alpha^2$ , o hipotezi  $H_0$  ne odločimo.

- **Rešitev:**  
Uporabi K-Independent Samples test v SPSS-u.  
 $n_1 = n_2 = n_3 = 10$ .  
 $n = 30$ .  
 $\chi_\alpha^2 = 5,99$  (tabela C).  
 $R_1 = 205$  ;  $R_2 = 159,5$  ;  $R_3 = 100,5$ .  
 $H_e \doteq 7,56$ .  
Ker je  $\chi_e^2 \geq \chi_\alpha^2$ ,  $H_0$  zavrnamo in potrdimo  $H_1$ .

## Friedmanov test

- $X_1, X_2, \dots, X_k$  statistične spremenljivke.
- $k$  odvisnih vzorcev velikosti  $n$ .

**Potrebni pogoji:**  $k > 5$  ali  $k = 3$  in  $n > 13$  ali  $k = 4$  in  $n > 8$  ali  $k = 5$  in  $n > 5$ .

Vzorčni podatki za  $X_i$ :  $x_{i1}, x_{i2}, \dots, x_{in}$ .

Podatki morajo biti vsaj ordinalni.

- $F_{X_i}$  porazdelitev spremenljivke  $X_i$ .
- Na stopnji značilnosti  $\alpha$  testiramo ničelno hipotezo

$$H_0(F_{X_1} = F_{X_2} = \dots = F_{X_k})$$

proti alternativni

$H_1$  (vsaj ena porazdelitev je različna od ostalih).

- Če je  $k = 2$ , uporabimo Wilcoxonov test z rangi.

- Podatke zapišemo v tabelo:

	$X_1$ : rang	$X_2$ : rang	...	$X_k$ : rang
1	$x_{11}$ :	$x_{21}$ :		$x_{k1}$ :
2	$x_{12}$ :	$x_{22}$ :		$x_{k2}$ :
⋮	⋮ :	⋮ :		⋮ :
n	$x_{1n}$ :	$x_{2n}$ :		$x_{kn}$ :
	: $R_1$	: $R_2$		: $R_k$

- Podatke v vsaki vrstici rangiramo z rangi od 1 do  $k$ .
- Naj bo  $R_i$  vsota rangov za podatke spremenljivke  $X_i$ .
- S Friedmanovim testom preverimo, ali se vsote rangov  $R_i$  statistično značilno razlikujejo.

- Izkaže se, da je testna statistika:

$$\chi_F^2 = \frac{12}{nk(k+1)} \sum_{i=1}^k R_i^2 - 3n(k+1) \approx \chi^2(k-1).$$

- **Kritično območje enostranskega testa:**

- Izberemo tak  $\chi_{\alpha}^2$ , da velja  $P(\chi^2(k-1) \geq \chi_{\alpha}^2) = \alpha$ .
- $K_{\alpha} = [\chi_{\alpha}^2, \infty)$ .
- Izračunamo vrednost testne statistike  $\chi_F^2$  na vzorcu:  $\chi_{F_e}^2$ .
- Če je  $\chi_{F_e}^2 \geq \chi_{\alpha}^2$ , hipotezo  $H_0$  zavrnilimo in potrdimo  $H_1$ .
- Če je  $\chi_{F_e}^2 < \chi_{\alpha}^2$ , o hipotezi  $H_0$  ne odločimo.

- **Primer:** 15 študentov je ocenjevalo učitelje  $A, B$  in  $C$  z ocenami od 1 do 5.

**Rezultati so bili naslednji:**

- $A$  : 4, 4, 3, 5, 4, 5, 5, 4, 5, 3, 3, 4, 2, 5, 4,
- $B$  : 3, 3, 2, 5, 4, 4, 4, 2, 4, 3, 2, 4, 5, 4, 3,
- $C$  : 2, 3, 1, 1, 3, 3, 4, 3, 4, 4, 4, 5, 1, 2, 3.

Na stopnji značilnosti  $\alpha = 0,05$  testiraj, ali so ocene učiteljev porazdeljene enako.

$H_0$ : Ocene učiteljev so enako porazdeljene.

$H_1$ : Ocene učiteljev niso enako porazdeljene.

- **Rešitev:**

Uporabi K-Related Samples test v SPSS-u.

$k = 3, n = 15$ .

$\chi_{\alpha}^2 = 5,99$  (tabela C).

$R_1 = 39; R_2 = 27; R_3 = 24$ .

$\chi_{F_e}^2 = 9,69$ .

Ker je  $\chi_{F_e}^2 \geq \chi_{\alpha}^2$ ,  $H_0$  zavrnilimo in potrdimo  $H_1$ .