

PARAMÉTERES PRÓBÁK

Szórásra, varianciára vonatkozó próbák

Mennyire egységes (egyforma)? Mennyire homogén? Mekkora az ingadozása?

Egy minta esetén: χ^2 -próba varianciára

Kérdés: a minta alapján elfogadhatjuk-e azt az elképzelést, hogy az alapsokaság varianciája egy feltételezett (hipotetikus) σ_0^2 -tel megegyezik?

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

$$H_1: \sigma^2 \neq \sigma_0^2 \text{ (kétoldali ellenhipotézis) VAGY } \sigma^2 < \sigma_0^2 \text{ (egyoldali e.h.) VAGY } \sigma^2 > \sigma_0^2 \text{ (egyoldali e.h.)}$$

Feltétel: az alapsokaság normális eloszlású.

Feltétel ellenőrzése: [normalitásvizsgálat](#).

Két minta esetén: F-próba

Kérdés: a minta alapján elfogadhatjuk-e azt az elképzelést, hogy a két alapsokaság varianciája megegyezik?

$$H_0: \sigma_1^2 = \sigma_2^2$$

$$H_1: \sigma_1^2 \neq \sigma_2^2 \text{ (kétoldali ellenhipotézis) VAGY } \sigma_1^2 < \sigma_2^2 \text{ (egyoldali e.h.) VAGY } \sigma_1^2 > \sigma_2^2 \text{ (egyoldali e.h.)}$$

Feltételek: Az alapsokaságok (külön-külön) normális eloszlásúak.

Feltétel ellenőrzése: **KETTŐ DARAB** normalitásvizsgálat.

Több minta esetén: Levene-próba VAGY Bartlett-próba

Kérdés: a minta alapján elfogadhatjuk-e azt az elképzelést, hogy az összes – a vizsgálatban szereplő – alapsokaság varianciája megegyezik?

$$H_0: \sigma_1^2 = \sigma_2^2 = \dots = \sigma_k^2$$

H_1 : vannak olyan i, j indexek, amelyekre $\sigma_i^2 \neq \sigma_j^2$ (az i . alapsokaság és a j . alapsokaság varianciája nem egyezik meg), azaz nem mindegyik variancia egyenlő

Várható értékre vonatkozó próbák

Mekkora (az értéke)? Ugyanakkora-e? Nagyobb-e?

Egy minta esetén: egymintás t-próba

Kérdés: a minta alapján elfogadhatjuk-e azt az elképzelést, hogy az alapsokaság várható értéke egy feltételezett (hipotetikus) μ_0 -lal megegyezik?

$$H_0: \mu = \mu_0$$

$$H_1: \mu \neq \mu_0 \text{ (kétoldali ellenhipotézis) VAGY } \mu < \mu_0 \text{ (egyoldali e.h.) VAGY } \mu > \mu_0 \text{ (egyoldali e.h.)}$$

Feltétel: az alapsokaság normális eloszlású.

Feltétel ellenőrzése: [normalitásvizsgálat](#).

Két független minta esetén: **Welch-próba** (a kétmintás t-próba egy speciális esete, korrekciót tartalmaz arra vonatkozóan, hogy a két alapsokaság varianciája különbözhet egymástól)

Kérdés: a minta alapján elfogadhatjuk-e azt az elképzelést, hogy a két alapsokaság várható értéke megegyezik?

$$H_0: \mu_1 = \mu_2$$

$$H_1: \mu_1 \neq \mu_2 \text{ (kétoldali ellenhipotézis) VAGY } \mu_1 < \mu_2 \text{ (egyoldali e.h.) VAGY } \mu_1 > \mu_2 \text{ (egyoldali e.h.)}$$

Feltételek: Az alapsokaságok (külön-külön) normális eloszlásúak.

Feltétel ellenőrzése: **KETTŐ DARAB** normalitásvizsgálat.

Két (páronként) összefüggő minta esetén: páros t-próba

Kérdés: a minta alapján elfogadhatjuk-e azt az elképzelést, hogy a két alapsokaság várható értéke megegyezik?

$$H_0: \mu_1 = \mu_2$$

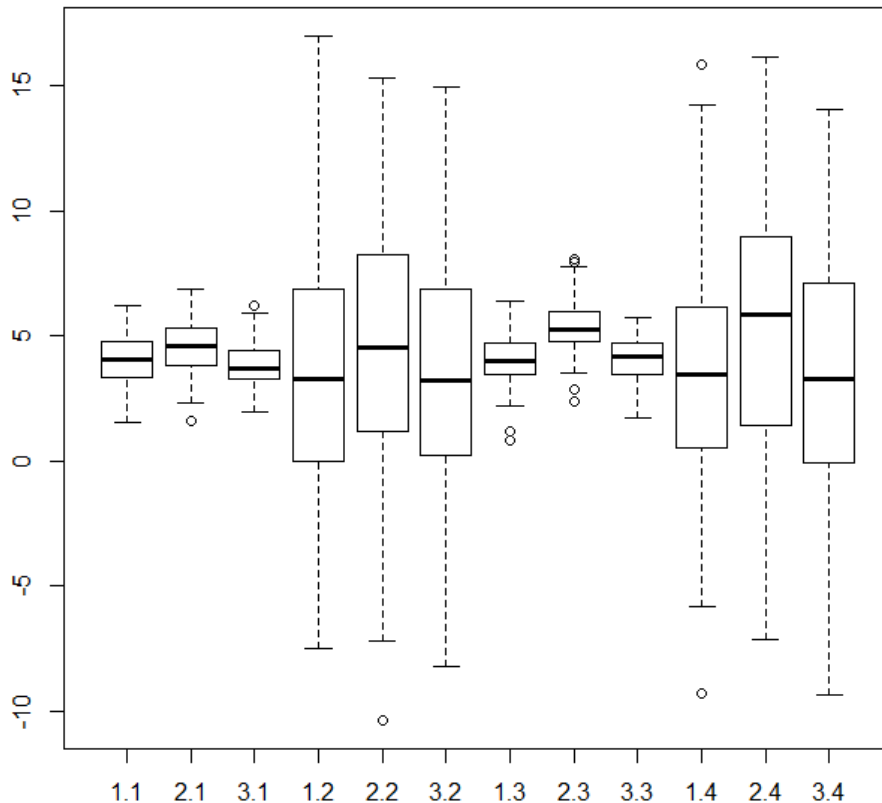
$$H_1: \mu_1 \neq \mu_2 \text{ (kétoldali ellenhipotézis) VAGY } \mu_1 < \mu_2 \text{ (egyoldali e.h.) VAGY } \mu_1 > \mu_2 \text{ (egyoldali e.h.)}$$

Feltételek: A különbségváltozó normális eloszlású.

Feltétel ellenőrzése: (egy darab) normalitásvizsgálat a **különbségváltozóra**.

Több független minta esetén: **Varianciaanalízis (ANOVA)**

A nevével ellentétben a várható értékekre vonatkozik, a varianciákat csak felhasználja ehhez!!!



Kérdés: a minta alapján elfogadhatjuk-e azt az elképzelést, hogy az összes (k darab) alapsokaság várható értéke megegyezik?

... A különböző gazdaságokból érkezett paradicsomok tömege megegyezik-e?...

$H_0: \mu_1 = \mu_2 = \dots = \mu_k$

H_1 : vannak olyan i, j indexek, amelyekre $\mu_i \neq \mu_j$ (az i . alapsokaság és a j . alapsokaság várható értéke nem egyezik meg), azaz nem mindegyik várható érték egyenlő

Ez nem jelenti, hogy mindegyik különbözik mindegyiktől, csak annyit, hogy nem mind egyformák!

Feltételek: 1. Szóráshomogenitás: a szórások egyenlősége minden csoportban.

Feltétel ellenőrzése:

$H_0: \sigma_1^2 = \sigma_2^2 = \dots = \sigma_k^2$

H_1 : vannak olyan i, j indexek, amelyekre $\sigma_i^2 \neq \sigma_j^2$ (az i . alapsokaság és a j . alapsokaság varianciája nem egyezik meg), azaz nem mindegyik variancia egyenlő

Módszer: Levene-próba VAGY Bartlett-próba

2. A reziduumok (az értékeknek a csoportátlagoktól való eltérése) normalitása

Feltétel ellenőrzése: normalitásvizsgálat a reziduumokra.

H_0 : a reziduumok eloszlása normális.

H_1 : a reziduumok eloszlása nem normális.

Módszer: grafikus normalitásvizsgálat: QQ-plot

(VAGY Shapiro-Wilk-próba / Kolmogorov-Smirnov-teszt)

3. A minták függetlenek. (Helyes mintavétel esetén teljesül.)

Számítások: a k csoportot és a k csoportban összesen n darab x_i adatot tartalmazó minta esetében

1. **SS** (Sum of Squares, négyzetösszeg) értékek

Teljes négyzetösszeg: $SS_{\text{Teljes}} = \sum_{i=1}^n (x_i - x_{\text{átlag}})^2$, ahol $x_{\text{átlag}}$ a függő változó átlagos értéke a teljes adatsorban (csoportoktól függetlenül).

Csoporton belüli négyzetösszeg: $SS_{\text{Csoporton belüli}} = \sum_{i=1}^n (x_i - x_{k.\text{csoportátlag}})^2$, ahol $x_{k.\text{csoportátlag}}$ a k. csoport átlaga.

Csoportok közötti négyzetösszeg: $SS_{\text{Csoportok közötti}} = SS_{\text{Teljes}} - SS_{\text{Csoporton belüli}}$

Nyilván ezeknek az összegeknek az értéke függ a megfigyelések, adatok és a csoportok számától is, nemcsak a változó ingadozásától!

2. MS (Mean Squares, átlagolt négyzetösszeg) értékek

Csoporton belüli átlagolt négyzetösszeg: $MS_{\text{Csoporton belüli}} = SS_{\text{Csoporton belüli}} / (n - k)$, ahol az $n - k$ szabadsági fokot az n (teljes) mintaelemszám határozza meg.

Csoportok közötti átlagolt négyzetösszeg: $MS_{\text{Csoportok közötti}} = SS_{\text{Csoportok közötti}} / (k - 1)$, ahol a $k - 1$ szabadsági fokot a csoportok k száma határozza meg.

3. F-érték: a számított F-értéket a $F = MS_{\text{Csoportok közötti}} / MS_{\text{Csoporton belüli}}$ képlettel határozhatjuk meg.

Ha a csoportok közötti variabilitás kisebb – de legalábbis nem nagyobb – a csoporton belüli – jó esetben tisztán a véletlen számlájára írható – variabilitásnál, akkor az F érték alacsony lesz.

4. Ez a számított F-érték – a feltételek teljesülése esetén – $(k - 1, n - k)$ szabadsági fokú F-eloszlást követ. Innen kaphatjuk a kritikus értéket vagy a p-értéket / szignifikanciát.

Kiegyensúlyozott kísérleti elrendezés: minden csoport azonos (n/k) elemszámú. (Ez nem feltétlenül szükséges, de ha van rá lehetőség, érdemes így tervezni a kísérletet.)

Másik megközelítés (a varianciaanalízisre): a faktornak van-e hatása a függő változóra? – Ebben az esetben nem a csoportok közötti különbséget, hanem a faktor hatását vizsgáljuk, és nem csoportokról, hanem a faktor szintjeiről beszélünk. A két megközelítés ugyanarról szól!

A származási hely (mint faktor, csoportosító változó) hatással van-e a paradicsom tömegére?
faktor: származási hely
szintjei: az egyes gazdaságok

↔ A különböző gazdaságokból érkező paradicsomok (mint csoportok) tömegei megegyeznek-e?

H_0 : nincs hatással

csoportok: az egyes gazdaságokból érkezett paradicsomok
 H_0 : megegyeznek

↪
Ez azt jelenti, hogy a származási helytől függetlenül ugyanakkora a paradicsom tömege.

↪
↔ Ez azt jelenti, hogy a különböző helyről érkező paradicsomok tömege ugyanakkora.

```
AnovaModel.1 <- aov(tomeg_gramm ~ gazdasag, data=Paradicsom1)
```

```
summary(AnovaModel.1)
      Df Sum Sq Mean Sq F value Pr(>F)
gazdasag  3  2139   712.9   0.615  0.609
Residuals 36 41704  1158.4
```

```
numSummary(Paradicsom1$tomeg_gramm , groups=Paradicsom1$gazdasag, statistics=c("mean", "sd"))
      mean      sd data:n
1 78.32000 38.80304   15
2 86.75000 38.99936    4
3 89.10000 25.21954    9
4 69.99167 31.58410   12
```

Megjegyzés: 1. ?aov, ?lm, ?akarmi – online help
2. AnovaModel.1(vagy más: a model neve)\$residuals – a reziduumok értéke
shapiro.test(AnovaModel.1\$residuals) – de nem jobb, csak más!

Páronkénti összehasonlítás – *post hoc* tesztek (pairwise comparisons)

(Csak) ha szignifikáns különbséget találunk, fontos kérdés, hogy mely csoportok várható értéke különbözik egymástól!

H_1 : vannak olyan i, j indexek, amelyekre $\mu_i^2 \neq \mu_j^2$

... Jó, de vajon melyik i, j indexek ilyenek?

k csoport esetén $\binom{k}{2}$ összehasonlítást kell elvégezni. Ez k növekedésével négyzetesen nő!

Még ha nincs is különbség, sok teszt esetén a véletlen is okozhat néhány erősen különböző mintát.

Erre különböző korrekciókat dolgoztak ki (Scheffe, **Tukey***, Bonferroni, ...).

* Az R Commander ezt használja.

A fent tárgyalt ANOVA modell az úgynevezett **egytényezős, teljes véletlen elrendezésű ANOVA**.

Lehetőség van egyszerre több tényező (faktor, csoportosító változó) vizsgálatára is. (Itt igen fontos az „egyszerre” kifejezés. Természetesen semmi nem tiltja, hogy külön-külön ANOVÁ-kat végezzünk különböző változók szerint, de ha a modellben több változó szerepel, ezeknek kölcsönhatását is tudjuk vizsgálni, és némely olyan dolgot is észrevehetünk, ami több külön vizsgálat alapján nem lenne nyilvánvaló.)

A kérdés mindig az alapsokaságra vonatkozik!

A döntést a minta alapján – a számítások segítségével – hozzuk, de az alapsokaságra vonatkozóan.

(mintaelemszám \leftrightarrow szabadsági fok...)