# 4EK211 Základy ekonometrie

Heteroskedasticita náhodné složky

Cvičení 6

# Gauss-Markovy předpoklady

#### Náhodná složka: Gaussovy-Markovovy předpoklady

- 1. E(u) = 0
- 2.  $E(\boldsymbol{u} \ \boldsymbol{u}^T) = \boldsymbol{\sigma}^2 \boldsymbol{I}_n \leftarrow \text{kovarianční matice, tj. rozptyl } \boldsymbol{u}$ .
  - konečný a konstantní rozptyl = homoskedasticita
  - prvky na diagonále kovarianční matice konstantní (\(\sigma^2\))
    - → porušení: heteroskedasticita
  - náhodné složky jsou sériově nezávislé
  - nuly mimo diagonálu kovarianční matice
    → porušení: autokorelace
- 3. X je nestochastická matice  $E(X^Tu) = 0$
- 4. X má plnou hodnost k+1
  - matice X neobsahuje žádné perfektně lineárně závislé sloupce

#### Heteroskedasticita - obecně

- Heteroskedasticita: rozptyl náhodné složky:  $\sigma^2$  není konečný a konstantní, obvykle  $\sigma^2$  je funkcí některé exogenní proměnné
- náhodná složka může mít v případě heteroskedasticity odlišný rozptyl pro každé pozorování:

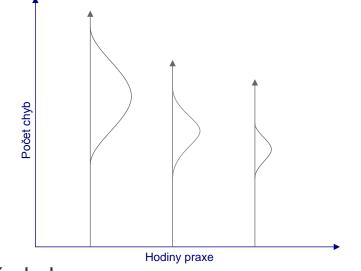
$$E(u_i^2) = \sigma_i^2 \neq \text{konst}$$

#### Příklad

y = počet chyb při psaní na stroji

**x** = počet hodin strávených cvičením

$$y = f(x) + u$$



- čím více hodin cvičení tím méně chyb
- rozptyl chybovosti je větší pro skupinu lidí s nižší praxí
  - někdo se učí rychleji a už od počátku dělá méně chyb než ti, kteří se učí pomaleji a na začátku dělají spoustu chyb
  - s rostoucím počtem hodin praxe se schopnosti jednotlivců začínají sbližovat a rozptyl chybovosti se snižuje

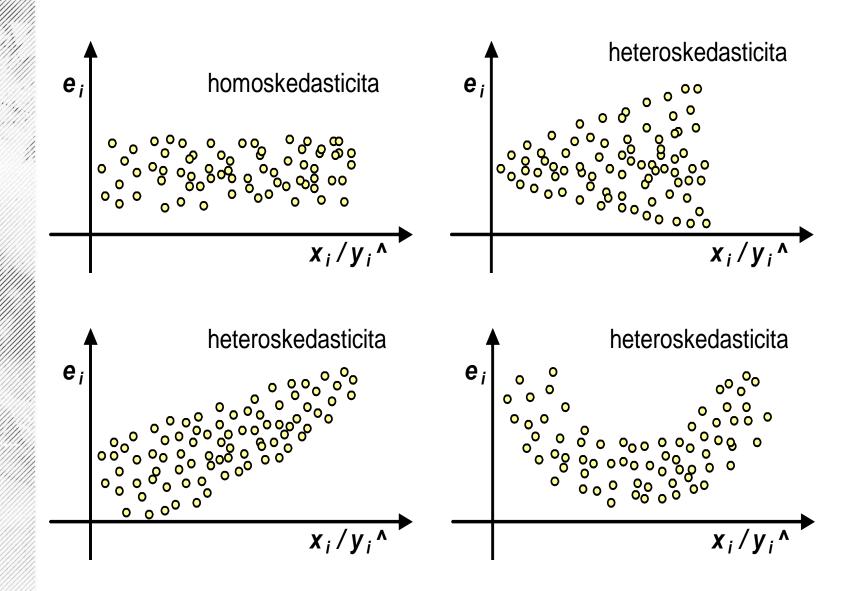
# Heteroskedasticita - příčiny

- chybná specifikace modelu
  - vynechání podstatné vysvětlující proměnné
  - nevhodná funkční forma modelu
- odhad z průřezových dat se značnou variabilitou ve výběru
  - variabilita endogenní proměnné (a tedy i reziduí) může být závislá na magnitudě některé exogenní proměnné
- chyby měření
  - s rostoucí hodnotou endogenní proměnné dochází ke kumulaci chyb měření – to zvyšuje rozptyl endogenní proměnné a tedy i rozptyl reziduí
- odhad z upravených dat
  - odhad nikoliv na původních pozorováních, ale např. ze skupinových průměrů získaných z tříděných dat

## Heteroskedasticita - důsledky

- bodové odhady parametrů
  - zůstávají nevychýlené a konzistentní
  - nemají však minimální rozptyl tj. nejsou vydatné a ani asymptoticky vydatné
- odhady směrodatných chyb bodových odhadů (s<sub>bi</sub>) a rozptylu sigma (s²) jsou vychýlené
  - intervalové odhady nejsou spolehlivé
  - statistické testy (*t*-testy, *F*-test) ztrácejí na síle
  - Nelze předem říci, zda je odhadnutá hodnota  $s^2$ , resp.  $s_{bi}$  podhodnocená nebo nadhodnocená

# Heteroskedasticita graficky (eyeballing test)



## Heteroskedasticita – neparametrické testy

#### Spearmanův test korelace pořadí

- zkoumá korelaci pořadí mezi jednou vysvětlující proměnou a rezidui
- test je nutné udělat pro každou vysvětlující proměnnou LRM zvlášť!!!
- vypočítáme koeficient pro konkrétní výběr, pak testujeme statistickou významnost pro "populaci"

#### **Postup**

- 1. Absolutní hodnoty reziduí |e;| seřadíme vzestupně a očíslujeme
- 2. Pořadové číslo přiřadíme k původním (tj. nesrovnaným) reziduím
- 3. Absolutní hodnoty exogenní proměnné  $|x_i|$  seřadíme vzestupně a očíslujeme
- 4. Pořadové číslo přiřadíme k původním (tj. nesrovnaným) hodnotám  $x_i$
- 5. Spočítáme rozdíly v pořadí reziduí a pozorování:  $d_i = \text{pořadí } |e_i| \text{pořadí } |x_i| \dots \text{ rozdíl pořadí}$
- 6. Spočítáme Spearmanův koeficient korelace pořadí:

$$r_{e,x} = 1 - \frac{6\sum_{i=1}^{n} d_i^2}{n(n^2 - 1)}$$

## Heteroskedasticita – neparametrické testy

#### 7. Vyhodnocení:

- $|r_{e,x}| \rightarrow 0$  (resp.  $|r_{e,x}| < 0.8 0.9$ ) ... je možné očekávat homoskedasticitu
- $|r_{e,x}| \rightarrow 1$  (resp.  $|r_{e,x}| > 0.8 0.9$ ) ... je možné očekávat heteroskedasticitu
- test statistické významnosti koeficientu (spočteného pro daný výběr)
- pomocí *t*-statistiky:

$$t = r_{e,x} \sqrt{\frac{n-k-1}{1-r_{e,x}^2}} \approx t_{(n-k-1)}$$

#### Testovaná hypotéza:

 $H_0$ : homoskedasticita  $H_1$ : heteroskedasticita

- vypočtená t hodnota >  $t^*_{1-\alpha/2}$  (n-k-1)  $\rightarrow$  zamítneme  $H_0$
- vypočtená t hodnota  $\leq t^*_{1-\alpha/2}$  (n-k-1)  $\rightarrow$  nezamítáme  $H_0$

# Heteroskedasticita – neparametrické testy – příklad

**Soubor:** CV6\_PR1.xls

**Data:** y = průměrný roční výnos cenného papíru

x = riziko cenného papíru (směrodatná odchylka)

**Zadání:** Odhadněte závislost průměrného ročního výnosu cenného papíru (y) na riziku (x).

Vyhodnoť te heteroskedasticitu s využitím Spearmanova koeficientu korelace pořadí pro  $\alpha = 0.05$ .

$$y_i = \beta_0 + \beta_1 x_i + u_i, \quad i = 1, 2, ..., 10$$

## Heteroskedasticita – neparametrické testy

#### Goldfeldův-Quandtův test

#### Postup:

- 1. zvolíme statisticky významnou proměnnou  $X_i$  a seřadíme datový soubor (všechna pozorování) vzestupně podle této proměnné
- 2. rozdělíme data na dvě stejné poloviny (přitom kolem "středu" řady vynecháme q hodnot:  $q \le n/4$ ): pro "malé" a "velké" hodnoty  $X_i$
- 3. vypočteme stupně volnosti **v**

$$\mathbf{v} = \frac{\mathbf{n} - \mathbf{q}}{2} - \mathbf{k} - 1$$

4. vypočteme **F**(**v**,**v**) statistiku (odhad 2 modelů v PcGive)

$$F(v,v) = \frac{S_2}{S_1}$$
, kde  $S_j = \sum_{j=1,2} e_j^2$ 

5. Vyhodnocení - testovaná hypotéza:

*H*<sub>0</sub>: homoskedasticita

*H*<sub>1</sub>: heteroskedasticita

 $F(v,v) > F^*(v,v) \rightarrow \text{zamítáme } H_0 \text{ ve prospěch heteroskedasticity}$  $F(v,v) < F^*(v,v) \rightarrow \text{nezamítáme } H_0$ 

# Heteroskedasticita – neparametrické testy – příklad

**Soubor:** CV6\_PR2.xls

**Data:** y = spotřební výdaje (tis. USD/rok)

**x** = disponibilní příjem (tis. USD/rok)

**Zadání:** Odhadněte závislost spotřebních výdajů (*y*) na disponibilním příjmu (*x*).

Vyhodnoť te heteroskedasticitu

- graficky
- s využitím testu Goldfelda-Quandta pro  $\alpha = 0.05$
- uvažujte logaritmickou transformaci modelu a vyhodnoťte heteroskedasticitu s využitím testu Goldfelda-Quandta pro α = 0,05 (pomůcka – zlogaritmujte proměnnou y a x pomocí funkce log(VAR) v PcGivu)

$$y_i = \beta_0 + \beta_1 x_i + u_i$$
,  $i = 1, 2,...,30$ 

## Heteroskedasticita – parametrické testy

- testy s pomocnou regresí
- většinou potřebujeme n ≥ 30

#### Parkův test

 podle Parka je vztah mezi rozptylem a proměnnou (která způsobuje heteroskedasticitu) následovný (pomocná regrese):

$$\sigma_i^2 = \beta_0 X_i^{\beta_1} e^{\nu_i}$$

• po zlogaritmování (zajímá nás pouze významnost odhadu  $\beta_1$ ):

$$\ln \sigma_i^2 = \beta_0 + \beta_1 \ln X_i + v_i$$

 Rozptyl náhodné složky není pozorovatelný, použijeme pomocnou regresi přes (přímo pozorovatelná) rezidua:

$$\ln e_i^2 = \beta_0 + \beta_1 \ln X_i + v_i$$

• parametry modelu odhadneme pomocí MNČ a t-testem vyhodnotíme významnost  $\beta_1 \rightarrow H_0$ : homoskedasticita ( $\beta_1$  není významný)

 $H_1$ : heteroskedasticita ( $\beta_1$  je významný)

## Heteroskedasticita – parametrické testy

#### Glejserův test

• pomocná regrese: absolutní hodnota reziduí a různé formy závislosti:

$$\begin{aligned} |e_i| &= \beta_0 + \beta_1 X_i + v_i \\ |e_i| &= \beta_1 X_i + v_i \\ |e_i| &= \beta_0 + \beta_1 \frac{1}{\sqrt{X_i}} + v_i \\ |e_i| &= \beta_0 + \beta_1 \sqrt{X_i} + v_i \\ |e_i| &= \sqrt{\beta_0 + \beta_1 X_i + v_i} \\ |e_i| &= \sqrt{\beta_0 + \beta_1 X_i^2 + v_i} \qquad i = 1, 2, ..., n \end{aligned}$$

• parametry modelu odhadneme pomocí MNČ a t-testem vyhodnotíme významnost  $\beta_1 \rightarrow H_0$ : homoskedasticita ( $\beta_1$  není významný)  $H_1$ : heteroskedasticita ( $\beta_1$  je významný)

## Heteroskedasticita – parametrické testy

#### Whiteův test

• testovaný LRM:  $Y_i = \beta_0 + \beta_1 X_{1i} + \beta_1 X_{2i} + u_i$ pomocná regrese:

$$e_t^2 = f(x_1, x_2, x_1^2, x_2^2, x_1^*x_2) + V$$

• pomocná regrese obeně:

$$e_t^2 = f$$
 (exogenní proměnné, jejich čtverce, jejich párové násobky)

- statistika  $n^* R^2 \approx \chi^2(k-1)$ 
  - n = rozsah souboru
  - k = počet parametrů <u>pomocné regrese</u>

#### Testovaná hypotéza:

 $H_0$ : homoskedasticita  $H_1$ : heteroskedasticita

 $n^* R^2 > \chi^{*2}_{\alpha} (k-1) \dots$  zamítáme  $H_0$  ve prospěch heteroskedasticity obvykle Whiteův test vyhodnocujeme pomocí p-value (na hl.  $\alpha = 5\%$  zamítáme  $H_0$ , je-li p-value menší než 0,05)

# Heteroskedasticita – parametrické testy – příklady

Soubor: CV6\_PR3.xls

**Data: vydaje** = průměrné měsíční výdaje placené kreditní kartou (v USD) **vek** = věk (v letech)

prijem = příjem (v tis. USD)

**Zadání:** Odhadněte závislost výdajů na věku a příjmu. Vyhodnoť heteroskedasticitu s využitím Whiteova testu pro  $\alpha = 0.01$ .

$$vydaje_i = \beta_0 + \beta_1 vek_i + \beta_2 prijem_i + u_i, i = 1, 2, ..., 72$$