# HETEROSKEDASTYCZNOŚĆ

**EKONOMETRIA WNE 2022/23** 

Sebastian Zalas

15 grudnia 2022

#### **MODEL - PRZYPOMNIENIE**

- Macierz X ( $n \times k$ ) obserwacji k zmiennych niezależnych
- wektor  $\mathbf{y}$  ( $n \times 1$ ) obserwacji zm. zależnej
- wektor  $\varepsilon$  ( $n \times 1$ ) składników losowych.
- wektor  $\beta$  ( $k + 1 \times 1$ ) wektor k + 1 parametrów do oszacowania
- Zapis macierzowy:

$$\begin{bmatrix} y_1 \\ y_2 \\ \vdots \\ y_n \end{bmatrix}_{n \times 1} = \begin{bmatrix} 1 & x_{1,1} & \dots & x_{1,k} \\ 1 & x_{2,1} & \dots & x_{2,k} \\ \vdots & \vdots & \vdots & \vdots \\ 1 & x_{n,1} & \dots & x_{n,k} \end{bmatrix}_{n \times k+1} \begin{bmatrix} \beta_0 \\ \beta_1 \\ \vdots \\ \beta_k \end{bmatrix}_{k+1 \times 1} + \begin{bmatrix} \varepsilon_1 \\ \varepsilon_2 \\ \vdots \\ \varepsilon_n \end{bmatrix}_{n \times k}$$

$$\mathbf{y} = \mathbf{X} \qquad \beta + \varepsilon$$

#### WARIANCJA ESTYMATORA MNK I

■ Definicja wariancji. Niech **Z** będzie wektorem losowym:

$$Var[\mathbf{Z}] = \mathbb{E}[(\mathbf{Z} - \mathbb{E}[\mathbf{Z}])(\mathbf{Z} - \mathbb{E}[\mathbf{Z}])^{\mathsf{T}}]$$

Wariancja warunkowa:

$$Var[X \mid Z] = \mathbb{E}[(Z - \mathbb{E}[Z])(Z - \mathbb{E}[Z])^{\mathsf{T}} \mid X]$$

■ Wariancja składnika losowego:

$$Var[\varepsilon \mid \mathbf{X}] = \mathbb{E}[\varepsilon \varepsilon^{\mathsf{T}} \mid \mathbf{X}]$$

#### WARIANCJA ESTYMATORA MNK II

#### Przywołajmy dwa fakty:

- 1.  $\mathbb{E}[\hat{\beta}] = \beta$  nieobciążoność
- 2.  $\hat{\boldsymbol{\beta}} = \boldsymbol{\beta} + (\boldsymbol{X}^{\mathsf{T}}\boldsymbol{X})^{-1}\boldsymbol{X}^{\mathsf{T}}\boldsymbol{\varepsilon}$
- Wyprowadzimy formułę wariancji estymatora MNK, czyli Var $[\hat{\beta}]$ :

$$\begin{aligned} \operatorname{Var}[\hat{\boldsymbol{\beta}} \mid \boldsymbol{X}] &= \mathbb{E}[(\boldsymbol{\beta} - \hat{\boldsymbol{\beta}})(\boldsymbol{\beta} - \hat{\boldsymbol{\beta}})^{\mathsf{T}} \mid \boldsymbol{X}] \\ &= \mathbb{E}[((\boldsymbol{X}^{\mathsf{T}}\boldsymbol{X})^{-1}\boldsymbol{X}^{\mathsf{T}}\boldsymbol{\varepsilon})((\boldsymbol{X}^{\mathsf{T}}\boldsymbol{X})^{-1}\boldsymbol{X}^{\mathsf{T}}\boldsymbol{\varepsilon})^{\mathsf{T}} \mid \boldsymbol{X}] \\ &= \mathbb{E}[(\boldsymbol{X}^{\mathsf{T}}\boldsymbol{X})^{-1}\boldsymbol{X}^{\mathsf{T}}\boldsymbol{\varepsilon}\boldsymbol{\varepsilon}^{\mathsf{T}}\boldsymbol{X}(\boldsymbol{X}^{\mathsf{T}}\boldsymbol{X})^{-1} \mid \boldsymbol{X}] \\ &= (\boldsymbol{X}^{\mathsf{T}}\boldsymbol{X})^{-1}\boldsymbol{X}^{\mathsf{T}} \mathbb{E}[\boldsymbol{\varepsilon}\boldsymbol{\varepsilon}^{\mathsf{T}} \mid \boldsymbol{X}] \boldsymbol{X}(\boldsymbol{X}^{\mathsf{T}}\boldsymbol{X})^{-1} \end{aligned}$$

lacksquare wariancja estymatora  $\hat{eta}$  zależy od wariancji składnika losowego Var $[\epsilon \mid \emph{\textbf{X}}]$ 

## WARIANCJA ESTYMATORA MNK - HOMOSKEDASTYCZNOŚĆ

■ Na mocy założenia tw. Gaussa-Markova obowiązuje **sferyczność składnika losowego**:

$$Var[\boldsymbol{\varepsilon} \mid \boldsymbol{X}] = \mathbb{E}[\boldsymbol{\varepsilon}\boldsymbol{\varepsilon}^{\mathsf{T}} \mid \boldsymbol{X}] = \boldsymbol{\Omega} = \begin{bmatrix} \sigma^{2} & \dots & 0 \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & \dots & \sigma^{2} \end{bmatrix} = \sigma^{2}\boldsymbol{I}$$

- homoskedastyczność  $\Rightarrow$  stałość wariancji  $\Rightarrow$  takie same elementy na diagonali macierzy  $\Omega$
- brak autokorelacji  $\Rightarrow$  zera poza diagonalą macierzy  $oldsymbol{\Omega}$
- W takim przypadku, wariancja **estymatora MNK** przyjmuje postać:

$$Var[\hat{\boldsymbol{\beta}} \mid \boldsymbol{X}] = (\boldsymbol{X}^{\mathsf{T}}\boldsymbol{X})^{-1}\boldsymbol{X}^{\mathsf{T}}\sigma^{2}\boldsymbol{I}\boldsymbol{X}(\boldsymbol{X}^{\mathsf{T}}\boldsymbol{X})^{-1} = \sigma^{2}(\boldsymbol{X}^{\mathsf{T}}\boldsymbol{X})^{-1}$$

■ Estymator wariancji estymatora MNK:

$$\widehat{\text{Var}[\hat{\boldsymbol{\beta}} \mid \boldsymbol{X}]} = s^2 (\boldsymbol{X}^{\mathsf{T}} \boldsymbol{X})^{-1} = \frac{\hat{\boldsymbol{\varepsilon}}^{\mathsf{T}} \hat{\boldsymbol{\varepsilon}}}{n-k} (\boldsymbol{X}^{\mathsf{T}} \boldsymbol{X})^{-1}$$

#### WARIANCJA ESTYMATORA MNK - HETEROSKEDASTYCZNOŚĆ

Analizowane dane mogą jednak nie spełniać założenia o sferyczności składnika losowego. Wtedy jego wariancja ma postać:

$$Var[\boldsymbol{\varepsilon} \mid \boldsymbol{X}] = \mathbb{E}[\boldsymbol{\varepsilon}\boldsymbol{\varepsilon}^{\mathsf{T}} \mid \boldsymbol{X}] = \boldsymbol{\Omega} = \begin{bmatrix} \sigma_1^2 & \dots & 0 \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & \dots & \sigma_n^2 \end{bmatrix}$$

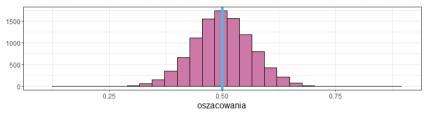
- heteroskedastyczność  $\Rightarrow$  brak stałości wariancji  $\Rightarrow$  różne elementy na diagonali macierzy  $\Omega$
- utrzymujemy założenia o braku autokorelacji  $\Rightarrow$  zera poza diagonalą macierzy  $oldsymbol{\Omega}$
- W takim przypadku, wariancja **estymatora MNK** przyjmuje postać:

$$\mathsf{Var}[\hat{\boldsymbol{\beta}} \mid \boldsymbol{\mathit{X}}] = (\boldsymbol{\mathit{X}}^\mathsf{T}\boldsymbol{\mathit{X}})^{-1}\boldsymbol{\mathit{X}}^\mathsf{T}\boldsymbol{\Omega} \ \boldsymbol{\mathit{X}}(\boldsymbol{\mathit{X}}^\mathsf{T}\boldsymbol{\mathit{X}})^{-1}$$

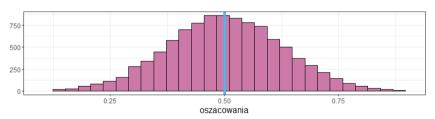
## KONSEKWENCJE HETEROSKEDASTYCZNOŚCI

- $\blacksquare$  Nieobciążoność  $\hat{\beta}$  pozostaje nienaruszona.
- lacksquare Jednak estymator  $\hat{eta}$  będzie nieefektywny tzn. możemy znaleźć estymator o niższej wariancji.
- Oznacza to, że precyzja estymatora się zmniejsza, co wypływa także na jakość wnioskowania statystycznego z oszacowanego modelu.

## SYMULACJA - HOMOSKEDASTYCZNOŚĆ VS HETEROSKEDASTYCZNOŚĆ



(a) Rozkład  $\hat{\beta}$  w modelu z **homoskedastycznym** składnikiem losowym.



(b) Rozkład  $\hat{\beta}$  w modelu z **heteroskedastycznym** składnikiem losowym.

#### TEST BREUSCH'A - PAGAN'A

Hipoteza zerowa

$$H_0: \mathbb{E}[\varepsilon^2 \mid x_1, x_2, \dots, x_k] = \mathbb{E}[\varepsilon^2] = \sigma^2.$$

Oszacuj model, uzyskaj kwadraty reszt,  $\hat{u}^2$ :

$$y = \beta_0 + \beta_1 x_1 + \beta_2 x_2 + \ldots + \beta_k x_k + u$$

Oszacuj model, policz  $R_{\widehat{\mu}^2}^2$  z tej regresji:

$$\hat{u}^2 = \delta_0 + \delta_1 x_1 + \delta_2 x_2 + \dots + + \delta_k x_k + e$$

■ Oblicz statystykę, uzyskaj *p-value*:

$$F = \frac{R_{\widehat{u}^2}^2 \frac{1}{k}}{(1 - R_{\widehat{u}^2}^2) \frac{1}{n - k - 1}} \sim F_{k, n - k - 1}$$

lub skorzystaj ze statystyki:

$$LM = n \times R_{\widehat{u}^2}^2 \sim \chi_k^2$$

#### **TEST WHITE'A**

Hipoteza zerowa

$$H_0: \mathbb{E}[\varepsilon^2 \mid x_1, x_2, \dots, x_k] = \mathbb{E}[\varepsilon^2] = \sigma^2.$$

Oszacuj model, uzyskaj kwadraty reszt,  $\hat{u}^2$ :

$$y = \beta_0 + \beta_1 x_1 + \beta_2 x_2 + \dots + \beta_k x_k + u$$

Oszacuj model (z kwadratami i interakcjami), policz  $R_{\widehat{u}^2}^2$  z tej regresji:

$$\widehat{u}^2 = \delta_0 + \delta_1 x_1 + \delta_2 x_2 + \ldots + \delta_k x_k + \sum_{i=1}^k \sum_{j=1}^k x_i x_j + e$$

Oblicz statystykę i uzyskaj *p-value* tak jak w przypadku testu BP.

# ESTYMATOR WARIANCJI ODPORNY NA HETEROSKEDASTYCZNOŚĆ (I)

- Gdy występuje problem heteroskedastyczności, zwykły estymator wariancji może być obciążony. W takiej sytuacji, musimy skonstruować taki estymator wariancji, który nie wymaga założenia o homoskedastyczności.
- Idealnie byłoby, gdybyśmy mogli mieć:

$$\widehat{\operatorname{Var}[\hat{\boldsymbol{\beta}} \mid \boldsymbol{X}]_{ideal}} = (\boldsymbol{X}^{\mathsf{T}}\boldsymbol{X})^{-1}\boldsymbol{X}^{\mathsf{T}} \mathbb{E}[\boldsymbol{\varepsilon}\boldsymbol{\varepsilon}^{\mathsf{T}} \mid \boldsymbol{X}]\boldsymbol{X}(\boldsymbol{X}^{\mathsf{T}}\boldsymbol{X})^{-1} = (\boldsymbol{X}^{\mathsf{T}}\boldsymbol{X})^{-1}\boldsymbol{X}^{\mathsf{T}} \begin{bmatrix} \varepsilon_1^2 & \dots & 0 \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & \dots & \varepsilon_n^2 \end{bmatrix} \boldsymbol{X}(\boldsymbol{X}^{\mathsf{T}}\boldsymbol{X})^{-1}$$

Otrzymanie takiego estymatora nie jest możliwe ponieważ mamy za mało stopni swobody.

## ESTYMATOR WARIANCJI ODPORNY NA HETEROSKEDASTYCZNOŚĆ (II)

White (1980) pokazał, że poniższy estymator wariancji estymatora MNK:

$$\widehat{\operatorname{Var}[\hat{\boldsymbol{\beta}} \mid \boldsymbol{X}]} = (\boldsymbol{X}^{\mathsf{T}}\boldsymbol{X})^{-1} (\sum_{i=1}^{n} X_{i} X_{i}^{\mathsf{T}} \widehat{\boldsymbol{\varepsilon}}_{i}^{2}) (\boldsymbol{X}^{\mathsf{T}}\boldsymbol{X})^{-1}$$

jest zgodnym estymatorem  $\text{Var}[\hat{\boldsymbol{\beta}} \mid \textbf{\textit{X}}]_{ideal}$ , przez co jest odporny na heteroskedastyczność.

# Pytania? Wątpliwości? Dziękuję!

e: s.zalas@uw.edu.pl