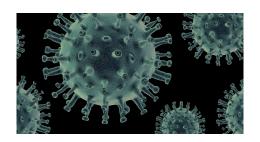
# The verification of assumptions of this model (I)

#### 13 kwietnia 2021



### Model regresji wielorakiej-powtórzenie

Rozważamy madele regresji liniowej, które można zapisać w formie macierzowej:

$$\underbrace{\begin{bmatrix} Y_1 \\ Y_2 \\ \vdots \\ Y_n \end{bmatrix}}_{\mathbf{Y}} = \underbrace{\begin{bmatrix} 1 & X_{11} & X_{12} & \dots & X_{1k} \\ 1 & X_{21} & X_{22} & \dots & X_{2k} \\ \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 1 & X_{n1} & X_{n2} & \dots & X_{nk} \end{bmatrix}}_{\mathbf{X}} \underbrace{\begin{bmatrix} \beta_0 \\ \beta_1 \\ \vdots \\ \beta_k \end{bmatrix}}_{\beta} + \underbrace{\begin{bmatrix} \epsilon_1 \\ \epsilon_2 \\ \vdots \\ \epsilon_n \end{bmatrix}}_{\epsilon}.$$

W skrócie możemy więc zapisać:

$$\mathbf{Y} = \mathbf{X}\boldsymbol{\beta} + \epsilon.$$

#### Założenia

Przypuśćmy, że jest więcej obserwacji niż parametrów tzn:

- $k+1 \le n$ . Ponadto,
- Z1 Macierz X zmiennych objaśniających jest **deterministic** (nielosowa), tzn.  $[X_{t1}, X_{t2}, \dots, X_{tk}]^T$  są nielosowe dla wszystkich t;
- Z2 Rząd macierzy **X** wynosi k + 1, co oznacza, że **kolumny są** liniowo niezależne;
- Z3  $E(\epsilon) = \mathbf{0}$ , tzn.  $E\epsilon_t = 0$  dla wszystkich t;
- Z4  $D^2(\epsilon) = \sigma^2 \mathbf{I}$ , tzn.  $\epsilon_t$  jest ciągiem nieskorelowanych zmiennych losowych o tej samej, ale nieznanej wariancji  $\sigma^2$ ;
- Z5 All  $\epsilon_t$  has normal distribution  $N(0, \sigma^2)$ .



## Plan na najbliższe wykłady

Mając oszacowanie  $\hat{\beta}$  i reszt  $\hat{\epsilon}$  wiemy tylko

- Jaki model jest najbliższy rzeczywistości;
- Mamy tylko przymiarkę do doboru zmiennych, które pasują do modelu bardziej, a które mniej;

Nie mając pewności czy założenia Z1-Z5 nadal nie wiemy:

- jak dokładne są oszacowania;
- czy poziomy krytyczne w testach istotności są adekwatne;

W tym celu wykonujemy analizujemy weryfikację niektórych założeń.

## Weryfikacja założenia Z1

Założenie Z1, że **X** jest nielosowa jest niemożliwa do wykonania przez statystyka:

- Przykładowo gdy
  inżynier zleca statystykowi
  zbadanie opracowanie
  modelu wytrzymałości
  belki w zależności
  od rozkładu włókien,
  to on musi wskazać które
  zmienne mogą być losowe,
  a które nie;
- Czasami Z1 mamy za darmo, np.  $X_{j,t}$  jest zadana jako funkcja czasu np.  $X_{t,i} = t^2$ ;



## Weryfikacja założeń Z2

Aby sprawdzić czy rząd macierzy **X** wynosi k + 1:

- Wystarczy sprawdzić czy kolumny macierzy X są liniowo niezależne;
- Jest to proste ćwiczenie z algebry i prosta komenda dla przeciętnego pakietu matematycznego.

## Weryfikacja założenia Z3

Aby sprawdzić  $E\epsilon_t=0$  wystarczy zauważyć:

- W zasadzie to reszty mają średnią równą 0;
- Pakiet zwróci najbliższą liczbę maszynową zeru;
- Tradycyjny test Studenta dla próby zweryfikuje pozytywnie hipotezę, że Z3 jest spełnione;

## Weryfikacja założenia Z4-Z5

- Z4 Weryfikacja założenia Z4 prowadzi do poniższych hipotez pomocniczych:
  - ε<sub>t</sub> jest ciągiem nieskorelowanych zmiennych losowych, w tym celu używamy testu o braku autokorelacji test Durbina-Watsona;
  - $\epsilon_t$  jest ciągiem homoskedastycznym, tzn.  $Var(\epsilon_t) = \sigma^2$  dla t (test Harrisona McCabe'a, test White);
- Z5 Jest wiele testów normalności, np. test *chi-kwadrat zgodności*, ale poznamy również inne testy:
  - test Jarque-Bera łatwy do przeprowadzenia i popularny rozkład statystyki testowej (rozkład  $\chi^2$ );
  - test Shapiro-Wilka bardziej skomplikowany, ale mocy i odporny na autokorelację reszt;

## Założenia [Z4] i [Z5]

#### Znaczenie założeń [Z4] i [Z5]

Potrzebujemy założeń [Z4] and [Z5] dla testów istotności

- pojedynczych zmiennych, w przeciwnym razie p-value nie będzie wyrażona przez dystrybuantą rozkładu t-Studenta (rozkład statystyki testowej może być inny);
- grup zmiennych, w przeciwnym razie p-value testu Walda nie jest poprawnie wyznaczona (rozkład statystyki nie musi być F-Snedecore) (VERTE).

## Założenia [Z4] i [Z5]

#### Znaczenie założeń [Z4] i [Z5] - C.D.

#### Ponadto,

- Założenie normalności [Z5] wzmacnia zasadność używania estymatora  $\hat{\beta}$ , ponieważ jest uzyskany nie tylko za pomocą metody najmniejszych kwadratów, ale również za pomocą metody największej wiarogodności;
- Jeśli założenie homoskedastyczności [Z4] nie jest spełnione, zamiast metody najmniejszych kwadratów można zastosować metodę ważonych najmniejszych kwadratów:

$$\min_{\beta_0,\beta_1,...,\beta_k} \sum_{t=1}^n w_t \left( y_t - \beta_0 - \beta_1 x_{t,1} -, \ldots, -\beta_k x_{t,k} \right)^2,$$

dla wag  $w_t$  zależnych od wariancji.



## Weryfikacja założenia [Z4] - test Durbina - Watsona

Zakładamy jak zwykle

$$\mathbf{Y} = \mathbf{X}\boldsymbol{\beta} + \boldsymbol{\epsilon}$$

ale pozwalamy, żeby  $\epsilon_t$  nie był nieskorelowany poprzez istnienie autokorelacji, tzn.

$$\epsilon_t = \rho \epsilon_{t-1} + \eta_t,$$

gdzie  $\eta_t$  jest prawdziwym składnikiem losowym spełniającym założenia [Z3,Z4] i [Z5], gdzie dla wszystkich t

$$Var(\eta_t) = \sigma_0$$
, and  $Cov(\epsilon_t, \eta_{t+1}) = 0$ ,

gdzie  $\rho \in (-1,1)$  jest nieznanym parametrem, a  $\sigma_0$  jest parametrem zakłócającym, który jest również nieznany.



### Weryfikacja założenia [Z4] - test Durbina - Watsona

Testowanie hipotezy  $\epsilon_t$  jest ciągiem nieskorelowanych zmiennych prowadzi do problemu testowania hipotezy pomocniczej:

$$H_0: \rho = 0$$
 VS  $\rho \neq 0$ ;

- Brak autokorelacji: przyjmując hipotezę  $H_0$  przyjmujemy, że  $\epsilon_t = \eta_t$ , stąd jest to *prawdziwy* składnik losowy (szum);
- Istnienie autokorelacji: gdy odrzucimy hipotezę H<sub>0</sub>
   przestajemy wierzyć, że ε<sub>t</sub> jest prawdziwym szokiem;

W przypadku istnienia autokorelacji

$$\epsilon_t = \rho \epsilon_{t-1} + \eta_t$$

możemy zauważyć,że:

$$\textit{Var}(\epsilon_{\mathbf{t}}) = \textit{Var}(\rho\epsilon_{\mathbf{t-1}} + \eta_{\mathbf{t}}) = \textit{Var}(\rho\epsilon_{\mathbf{t-1}} + \eta_{\mathbf{t}}) = \underbrace{\rho^{2}\textit{Var}(\epsilon_{\mathbf{t-1}}) + \sigma_{\mathbf{0}}^{2}}_{\textit{ponieważ }\textit{Cov}(\epsilon_{\mathbf{t-1}}, \eta_{\mathbf{t}}) = \mathbf{0}} = \sigma^{2},$$

zatem ( 
$$Var(\epsilon_t) = \sigma^2$$
)

$$\sigma^2 = rac{1}{1 - 
ho^2} \sigma_0^2 = rac{1}{1 - 
ho^2} extsf{Var}(\eta_t).$$

Zatem,

$$\begin{aligned} & \textit{Cov}(\epsilon_t, \epsilon_{t-1}) = \textit{Cov}(\rho \epsilon_{t-1} + \eta_t, \epsilon_{t-1}) \\ &= \underbrace{\rho \textit{Var}(\epsilon_{t-1}) + \textit{Cov}(\eta_t, \epsilon_{t-1})}_{\text{Kowariancja jest dwuliniowa}} = \frac{\rho \sigma_0^2}{1 - \rho^2}. \end{aligned}$$

Stąd korelacja pomiędzy  $\epsilon_t$  i  $\epsilon_{t-1}$  spełnia

$$Corr(\epsilon_t, \epsilon_{t-1}) = \frac{Cov(\epsilon_t, \epsilon_{t-1})}{\sqrt{Var(\epsilon_t)Var(\epsilon_{t-1})}} = \frac{\frac{\rho\sigma_0^2}{1-\rho^2}}{\frac{1}{1-\rho^2}\sigma_0^2} = \rho.$$

Dla testu hipotezy dotyczącej  $\epsilon_t$ , potrzebujemy odpowiednika *reszt*, gdzie  $\hat{\epsilon}$  spełnia jak zwykle:

$$\hat{\epsilon}_t = Y_t - \hat{\beta}_0 - \hat{\beta}_1 x_{t,1} - \ldots - \beta_k x_{t,k},$$

gdzie

$$\hat{\beta} = (\mathbf{X}^T * \mathbf{X}) * \mathbf{X}^T * \mathbf{Y}.$$

Estymator  $\rho$  jest wyrażony wzorem:

$$\hat{\rho} = \frac{\sum_{\tau=2}^{n} \hat{\epsilon}_{\tau} \hat{\epsilon}_{\tau-1}}{\sqrt{\sum_{\tau=2}^{n} \hat{\epsilon}_{\tau}^{2} \sum_{\tau=2}^{n} \hat{\epsilon}_{\tau-1}^{2}}} \approx \frac{Cov(\epsilon_{t}, \epsilon_{t-1})}{\sqrt{Var(\epsilon_{t})Var(\epsilon_{t-1})}} = \rho.$$

Statystyka testowa:

$$DW := \frac{\sum\limits_{t=2}^{n} (\hat{\epsilon}_t - \hat{\epsilon}_{t-1})^2}{\sum\limits_{t=1}^{n} \hat{\epsilon}_t^2}.$$

Zauważmy

$$DW := \frac{\sum_{t=2}^{n} \hat{\epsilon}_{t}^{2} + \sum_{t=2}^{n} \hat{\epsilon}_{t-1}^{2} - 2\sum_{k=2}^{2} \hat{\epsilon}_{t} \hat{\epsilon}_{t-1}}{\sum_{t=1}^{n} \hat{\epsilon}_{t}^{2}}$$

i dla dostatecznie dużych *n* mamy

$$\sum_{t=1}^{n} \hat{\epsilon}_t^2 \approx \sum_{t=2}^{n} \hat{\epsilon}_t^2 \approx \sum_{t=2}^{n} \hat{\epsilon}_{t-1}^2.$$

Mamy więc

$$DW \approx 2(1-\hat{\rho}).$$

#### Wnioskujemy:

- DW zmienia się w przedziale [0, 4];
- Jeśli hipoteza  $H_0$  jest prawdziwa, oczekujemy  $\hat{\rho} \approx 0$ , stąd oczekujemy  $DW \approx 2$ ;
- W przeciwnym razie odrzucimy hipotezę  $H_0$  na rzecz  $\rho > 0$  lub  $\rho < 0$ .

#### Test Durbina - Watsona

Jeśli  $H_0: \rho = 0$  jest prawdziwa:

- Rozkład statystyki testowej *DW* jest stablicowany;
- Zależy on od liczby obserwacji n i liczby parametrów k;
- Realizacja statystyki spełnia  $DW \approx 2$ .

## Statystyka testu Durbina - Watsona - wartości krytyczne

 Jeśli wartość statystyki DW spełnia DW > 2 wtedy testujemy hipotezę

$$H_0: \rho = 0$$
 VS  $H_1: \rho < 0$ 

ullet Jeśli realizacja DW spełnia DW < 2 wtedy testujemy hipotezę

$$H_0: \rho = 0$$
 VS  $H_1: \rho > 0$ 

### Statystyka testu Durbina - Watsona - wartości krytyczne

Niech  $\kappa \in (0,1)$  będzie ustalonym poziomem istotności (zwykle  $\kappa = 0.05$ ).

- W odróżnieniu od większości testów, zczytujemy dwie wartości krytyczne d<sub>U</sub> i d<sub>L</sub> z tablic rozkładu DW, gdzie d<sub>L</sub> < d<sub>U</sub> < 2;</li>
  - Jeśli hipotezą alternatywną jest  $H_1: \rho > 0$ , co ma miejsce przy realizacji DW < 2 wtedy:
    - **1** Jeśli  $DW < d_L$ , wtedy **odrzucamy hipotezę**  $H_0$  **na rzecz**  $H_1: \rho > 0$ .
    - ② Jeśli  $d_L < DW < d_U$ , wtedy problem jest nierozstrzygnięty.
    - **3** Jeśli  $DW > d_U$ , wtedy przyjmujemy hipotezę  $H_0: \rho = 0$ .
  - Jeśli hipotezą alternatywną jest  $H_1: \rho < 0$ , co ma miejsce przy realizacji DW > 2 wtedy:
    - ① Jeśli  $DW > 4 d_L$ , wtedy odrzucamy hipotezę  $H_0$  na rzecz  $H_1: \rho < 0$ .
    - ② Jeśli  $4 d_U < DW < 4 d_L$ , wtedy problem jest nierozstrzygnięty.
    - 3 Jeśli  $DW < 4 d_U$ , wtedy przyjmujemy hipotezę  $H_0: \rho = 0$ .

## Statystyka testu Durbina - Watsona - wartości krytyczne

Poniższa tabelka ilustruje procedurę decyzyjną w teście Durbina-Watsona. Wprowadzamy  $DW, d_U, d_L$  przy  $d_L < d_U < 2$ .

$DW < 2 i H_1 : \rho > 0$			
	$DW < d_{L}$	$d_{L} < DW < d_{U}$	$DW > d_{U}$
	odrzucamy Ho na rzecz H1	problem jest nierozstrzygnięty	przyjmujemy $ ho = 0$
$DW>2$ and $H_{1}: ho<0$			
	$DW > 4 - d_L$	$4 - d_{\boldsymbol{U}} < DW < 4 - d_{\boldsymbol{L}}$	$DW < 4 - d_{U}$
	odrzucamy Ho na rzecz H1	problem jest nierozstrzygnięty	przyjmujemy $ ho = 0$

## Example

Znajdziemy związek między poziomem cen w Stanach Zjednoczonych, a

> kursem obligacji w Stanach Zjednoczonych;

- kursem obligacji w Australii;
- poziomem



## Przykład

#### Przykład (dane z GRETLa)

Znajdziemy model poziomu cen w Stanach Zjednoczonych w stosunku do cen w Australi oraz cen obligacji w Stanach Zjednoczonych i Australii. Na podstawie 77 obserwacji, model ma postać

$$Y_t = \beta_0 + \beta_1 * X_{t,1} + \beta_2 * X_{t,2} + \beta_3 * X_{t,3} + \epsilon_t,$$

#### gdzie:

- Y<sub>t</sub> poziom cen w Stanach Zjednoczonych;
- $X_{t,1}$  ceny obligacji w Stanach Zjednoczonych;
- X<sub>t,2</sub> poziom cen w Australii;
- X<sub>t,3</sub> ceny obligacji w Australii;

### Rozwiązanie

Na podstawie obliczeń w Gretlu mamy następujący model

$$Y_t = 6.52 + 1.33 * X_{t,1} + 0.45 * X_{t,2} + 0.89 * X_{t,3} + \epsilon_t$$

którego reszty dają następującą wartość statystyki Durbina-Watsona:

$$DW = 0.539680 < 2.$$

### Rozwiązanie-C.D.

Zatem testujemy hipotezy:

$$H_0: \rho = 0 \quad VS \quad H_1: \rho > 0$$

gdzie n=77 oznacza liczbę obserwacji i k=3 oznacza liczbę parameterów. Z tablic rozkładu Durbina-Watsona zczytujemy

$$d_L = 1.5502$$
 oraz  $d_U = 1.7117$ .

### Rozwiązanie-C.D.

Mamy więc,

$$DW = 0.539680 < 1.5502 = d_L,$$

czyli odrzucamy hipotezę  $H_0: \rho=0$  na rzecz  $H_1: \rho>0$ . Zatem mamy podstawy do odrzucenia hipotezy, że reszty są realizacą ciągu nieskorelowanych zmiennych losowych.