

# Elżbieta Maksymiak

---

## Warunek wystarczający oraz warunki konieczne do koincydencji zmiennej objaśniającej

---

Annales Universitatis Mariae Curie-Skłodowska. Sectio H, Oeconomia 26,  
279-286

---

1992

Artykuł został zdigitalizowany i opracowany do udostępnienia w internecie przez Muzeum Historii Polski w ramach prac podejmowanych na rzecz zapewnienia otwartego, powszechnego i trwałego dostępu do polskiego dorobku naukowego i kulturalnego. Artykuł jest umieszczony w kolekcji cyfrowej [bazhum.muzhp.pl](http://bazhum.muzhp.pl), gromadzącej zawartość polskich czasopism humanistycznych i społecznych.

Tekst jest udostępniony do wykorzystania w ramach dozwolonego użytku.

Elżbieta MAKSYMIAK

**Warunek wystarczający oraz warunki konieczne  
na koincydencji zmiennej**

Sufficient Condition and Necessary Conditions for Explanatory Variable

W niniejszej pracy sformułujemy i udowodnimy jeden warunek wystarczający i dwa warunki konieczne na to, by zmienna objaśniająca miała własność koincydencji.

Wprowadźmy następujące oznaczenia:

$R(k) = [r_{ij}]_{i,j=1,2,\dots,k}$  — macierz korelacji pomiędzy zmiennymi objaśniającymi,

$R_0(k) = [r_i]_{i=1,2,\dots,k}$  — macierz korelacji pomiędzy zmiennymi objaśniającymi a zmienną objaśnianą,

$r^2(k)$  — kwadrat współczynnika korelacji wielowymiarowej dla modelu opisywanego przez parę korelacyjną  $(R(k), R_0(k))$ ,

$R_i(k; -i)$  —  $i$ -ta kolumna macierzy  $R(k)$  z usuniętym  $i$ -tym elementem,

$R(k; -i)$  — macierz  $R(k)$  bez  $i$ -tego wiersza oraz  $i$ -tej kolumny,

$R_0(k; -i)$  — wektor  $R_0(k)$  bez  $i$ -tej kolumny składowej,

$r^2(k; -i)$  — kwadrat współczynnika korelacji wielowymiarowej dla modelu określonego przez parę korelacyjną  $(R(k; -i), R_0(k; -i))$

oraz niech

$$P(k) = \begin{bmatrix} R(k) & R_0(k) \\ [R_0(k)]^T & 1 \end{bmatrix}, \quad (1)$$

$$P(k; -i) = \begin{bmatrix} R(k; -i) & R_0(k; -i) \\ [R_0(k; -i)]^T & 1 \end{bmatrix}, \quad (2)$$

$$M^2(k) = r^2(k) \det R(k), \quad (3)$$

$$M^2(k; -i) = r^2(k; -i) \det R(k; -i), \quad (4)$$

Poniżej podamy jeszcze twierdzenia, z których będziemy korzystać w niniejszej pracy.

**Twierdzenie 1** ([2])

Jeżeli macierz wewnętrzna  $A$  macierzy brzegowej  $A_1$  zdefiniowanej następująco

$$A_1 = \begin{bmatrix} A & f \\ g & z \end{bmatrix}_{(k+1) \times (k+1)}, \quad (5)$$

gdzie

$$A = [a_{ij}]_{i,j=1,2,\dots,k},$$

$$g = [g_1, g_2, \dots, g_k],$$

$$f^T = [f_1, f_2, \dots, f_k],$$

$$z \in \mathbb{R} \ (\mathbb{R} \text{ — zbiór liczb rzeczywistych}),$$

jest nieosobliwa, to

$$\frac{\det A_1}{\det A} = z - gA^{-1}f. \quad (6)$$

**Twierdzenie 2** ([1])

Jeżeli macierz  $A$  podwójnej macierzy brzegowej zdefiniowanej następująco

$$A_1 = \begin{bmatrix} A & f_1^T & f_2^T \\ g_1 & a & b \\ g_2 & c & d \end{bmatrix},$$

gdzie

$$A = [a_{ij}]_{i,j=1,2,\dots,k},$$

$$f_1 = [f_{i1}]_{i=1,2,\dots,k},$$

$$f_2 = [f_{i2}]_{i=1,2,\dots,k},$$

$$g_1 = [g_{i1}]_{i=1,2,\dots,k},$$

$$g_2 = [g_{i2}]_{i=1,2,\dots,k},$$

$$a, b, c, d \in \mathbb{R}$$

jest nieosobliwa, to

$$\det A_1 \det A = \det A_a \det A_d - \det A_b \det A_c,$$

przy czym

$$A_a = \begin{bmatrix} A & f_1^T \\ g_1 & a \end{bmatrix}, A_b = \begin{bmatrix} A & f_2^T \\ g_1 & b \end{bmatrix}, A_c = \begin{bmatrix} A & f_1^T \\ g_2 & c \end{bmatrix}, A_d = \begin{bmatrix} A & f_2^T \\ g_2 & d \end{bmatrix}.$$

**Twierdzenie 3** ([2])

Jeżeli  $r^2(k)$  oznacza kwadrat współczynnika korelacji wielowymiarowej dla

modelu określonego przez parę korelacyjną  $(R(k), R_0(k))$ , to  $r^2(k) = [R_0(k)]^T [R(k)]^{-1} R_0(k)$ .

**Twierdzenie 4** ([3])

Jeżeli  $r^2(k) = r^2(k; -i)$ , to  $i$ -ta zmienna objaśniająca modelu opisywanego przez parę korelacyjną  $(R(k), R_0(k))$  nie jest koincydentna.

**Twierdzenie 5** ([1])

$I$ -ta zmienna objaśniająca modelu określonego przez regularną parę korelacyjną  $(R(k), R_0(k))$  ma własność koincydencji wtedy i tylko wtedy, gdy

$$r_i - [R_i(k; -i)]^T [R(k; -i)]^{-1} R_0(k; -i) > 0.$$

**Twierdzenie 6** ([4])

Dla wektorów  $x, y \in R^n$  prawdziwa jest następująca równoważność

$$x, y \text{ są liniowo zależne} \iff (x, y)^2 = (x, x) \cdot (y, y),$$

gdzie  $(x, y)$  — oznacza iloczyn skalarny wektorów  $x$  i  $y$ .

**Twierdzenie 7** ([3])

Jeżeli  $x, y$  są wektorami z przestrzeni  $R^n$ , zaś  $A$  jest macierzą dodatnio określoną stopnia  $n$ , to  $x^T A y = (x, y)$ .

$((x, y)$  — oznacza iloczyn skalarny wektorów  $x$  i  $y$ ).

Z kolei sformulujemy i udowodnimy zapowiedziane wcześniej twierdzenia.

**Twierdzenie 8**

Jeżeli  $M^2(k) < M^2(k; -i)$  i  $\frac{M^2(k) - M^2(k; -i)}{\det R(k; -i)} + r_i^2 = 0$  oraz jeśli:

- wektory  $R_0(k; -i), R_i(k; -i)$  są liniowo zależne to  $i$ -ta zmienna objaśniająca nie jest koincydentna,
- wektory  $R_0(k; -i), R_i(k; -i)$  są liniowo niezależne to  $i$ -ta zmienna objaśniająca jest koincydentna.

Dowód

a)

Przesuńmy w macierzy  $P(k)$   $i$ -tą kolumnę w miejsce  $k$ -tej kolumny oraz  $i$ -ty wiersz w miejsce  $k$ -tego wiersza. Otrzymamy wtedy macierz postaci

$$P'(k) = \begin{bmatrix} R(k; -i) & R_i(k; -i) & R_0(k; -i) \\ [R_i(k; -i)]^T & 1 & r_i \\ [R_0(k; -i)]^T & r_i & 1 \end{bmatrix}$$

Z odpowiedniej własności wyznacznika wynika, że

$$\det P(k) = \det \begin{bmatrix} R(k; -i) & R_i(k; -i) & R_0(k; -i) \\ [R_i(k; -i)]^T & 1 & r_i \\ [R_0(k; -i)]^T & r_i & 1 \end{bmatrix} \quad (7)$$

Korzystając z twierdzenia 2 oraz równania (7) otrzymujemy następującą zależność

$$\begin{aligned} \det P(k) \det R(k; -i) &= \\ &= \det \begin{bmatrix} R(k; -i) & R_i(k; -i) \\ [R_i(k; -i)]^T & 1 \end{bmatrix} \cdot \det \begin{bmatrix} R(k; -i) & R_0(k; -i) \\ [R_0(k; -i)]^T & 1 \end{bmatrix} - \\ &- \det \begin{bmatrix} R(k; -i) & R_0(k; -i) \\ [R_i(k; -i)]^T & r_i \end{bmatrix} \cdot \det \begin{bmatrix} R(k; -i) & R_i(k; -i) \\ [R_0(k; -i)]^T & r_i \end{bmatrix} \quad (8) \end{aligned}$$

Ale zauważmy, że

$$\det \begin{bmatrix} R(k; -i) & R_i(k; -i) \\ [R_i(k; -i)]^T & 1 \end{bmatrix} = \det R(k) \quad (9)$$

zaś na mocy twierdzenia 1 mamy następujący związek

$$\begin{aligned} \det \begin{bmatrix} R(k; -i) & R_0(k; -i) \\ [R_i(k; -i)]^T & r_i \end{bmatrix} &= \\ &= \det R(k; -i)(r_i - [R_i(k; -i)]^T [R(k; -i)]^{-1} R_0(k; -i)). \quad (10) \end{aligned}$$

Z kolei na podstawie twierdzenia 1 oraz twierdzenia 3 mamy równość

$$\det \begin{bmatrix} R(k; -i) & R_0(k; -i) \\ [R_0(k; -i)]^T & 1 \end{bmatrix} = \det R(k; -i)(1 - r^2(k; -i)) \quad (11)$$

a korzystając z równości (1), twierdzenia 1 i 3 otrzymujemy zależność

$$\det P(k) = \det R(k)(1 - r^2(k)). \quad (12)$$

Po zastosowaniu wzorów (9), (10), (11) i (12) równanie (8) przyjmuje postać

$$\begin{aligned} (\det R(k) - \det R(k)r^2(k)) \det R(k; -i) &= \\ &= \det R(k) \det R(k; -i)(1 - r^2(k; -i)) - \\ &- (\det R(k; -i))^2 (r_i - [R_i(k; -i)]^T [R(k; -i)]^{-1} R_0(k; -i))^2. \quad (13) \end{aligned}$$

Stąd

$$\begin{aligned} [r_i - [R_i(k; -i)]^T [R(k; -i)]^{-1} R_0(k; -i)]^2 \det R(k; -i) &= \\ &= \det R(k)r^2(k) - \det R(k)r^2(k; -i). \quad (14) \end{aligned}$$

Przekształćmy równość (14) w następujący sposób

$$\begin{aligned} 2r_i(r_i - [R_i(k; -i)]^T [R(k; -i)]^{-1} R_0(k; -i)) &= \\ &= r_i^2 - ([R_i(k; -i)]^T [R(k; -i)]^{-1} R_0(k; -i))^2 + \\ &+ \frac{r^2(k) \det R(k) - r^2(k; -i) \det R(k)}{\det R(k; -i)}. \end{aligned} \quad (15)$$

Z kolei dodajmy i odejmijmy do prawej strony równości (15) wyrażenie

$$\frac{r^2(k; -i) \det R(k; -i)}{\det R(k; -i)}.$$

Wtedy

$$\begin{aligned} 2r_i(r_i - [R_i(k; -i)]^T [R(k; -i)]^{-1} R_0(k; -i)) &= \\ &= r_i^2 - ([R_i(k; -i)]^T [R(k; -i)]^{-1} R_0(k; -i))^2 + \\ &+ \frac{r^2(k) \det R(k) - r^2(k; -i) \det R(k; -i)}{\det R(k; -i)} + \\ &+ \frac{r^2(k; -1)(\det R(k; -i) - \det R(k))}{\det R(k; -i)}. \end{aligned} \quad (16)$$

Ale z równości (9), twierdzenia 1 i 3

$$\begin{aligned} \frac{r^2(k; -i)(\det R(k; -i) - \det R(k))}{\det R(k; -i)} &= \\ &= ([R_i(k; -i)]^T [R(k; -i)]^{-1} R_i(k; -i)) \cdot \\ &\cdot ([R_0(k; -i)]^T [R(k; -i)]^{-1} R_0(k; -i)). \end{aligned} \quad (17)$$

Ostatecznie na podstawie wzorów (3), (4) i (17) równość (16) przyjmuje postać

$$\begin{aligned} 2r_i(r_i - [R_i(k; -i)]^T [R(k; -i)]^{-1} R_0(k; -i)) &= \\ &= r_i^2 + \frac{M^2(k) - M^2(k; -i)}{\det R(k; -i)} + ([R_i(k; -i)]^T [R(k; -i)]^{-1} R_i(k; -i)) \cdot \\ &\cdot ([R_0(k; -i)]^T [R(k; -i)]^{-1} R_0(k; -i)) - \\ &- ([R_i(k; -i)]^T [R(k; -i)]^{-1} R_0(k; -i))^2. \end{aligned} \quad (18)$$

Ponieważ macierz  $[R(k; -1)]^{-1}$  jest dodatnio określona, więc na podstawie twierdzenia 6 i 7 oraz liniowej zależności wektorów  $R_0(k; -i)$  i  $R_i(k; -i)$

wynika, że

$$\begin{aligned} & ([R_i(k; -i)]^T [R(k; -i)]^{-1} R_i(k; -i)) \cdot \\ & \cdot ([R_0(k; -i)]^T [R(k; -i)]^{-1} R_0(k; -i)) = \\ & = ([R_i(k; -i)]^T [R(k; -i)]^{-1} R_0(k; -i))^2. \end{aligned} \quad (19)$$

Z kolei korzystając z równania  $\frac{M^2(k) - M^2(k; -i)}{\det R(k; -i)} + r_i^2 = 0$  oraz wzoru (19) widzimy, że prawa strona zależności (18) jest równa zero czyli

$$2r_i(r_i - [R_i(k; -i)]^T [R(k; -i)]^{-1} R_0(k; -i)) = 0$$

co oznacza w myśl twierdzenia 5, że  $i$ -ta zmienna objaśniająca nie jest koincydentna.

b)

Z nierówności postaci

$$\begin{aligned} & ([R_i(k; -i)]^T [R(k; -i)]^{-1} R_i(k; -i)) \cdot \\ & \cdot ([R_0(k; -i)]^T [R(k; -i)]^{-1} R_0(k; -i)) \geq \\ & \geq ([R_i(k; -i)]^T [R(k; -i)]^{-1} R_0(k; -i))^2 \end{aligned}$$

wykazanej w pracy [1], liniowej niezależności wektorów  $R_0(k; -i)$  i  $R(k; -i)$  oraz twierdzenia 6 i 7 wynika, że

$$\begin{aligned} & ([R_i(k; -i)]^T [R(k; -i)]^{-1} R_i(k; -i)) \cdot \\ & ([R_0(k; -i)]^T [R(k; -i)]^{-1} R_0(k; -i)) > \\ & > ([R_i(k; -i)]^T [R(k; -i)]^{-1} R_0(k; -i))^2. \end{aligned} \quad (20)$$

Ale ponieważ  $\frac{M^2(k) - M^2(k; -i)}{\det R(k; -i)} + r_i^2 = 0$  i zachodzi nierówność (20), więc prawa strona równania (18) jest większa od zera.

Stąd również

$$2r_i(r_i - [R_i(k; -i)]^T [R(k; -i)]^{-1} R_0(k; -i)) > 0$$

a więc w myśl twierdzenia 5  $i$ -ta zmienna objaśniająca jest koincydentna.

c.n.d.

### Twierdzenie 9

Jeżeli  $r^2(k; -i) = 1$ , to  $i$ -ta zmienna objaśniająca modelu opisywanego przez parę korelacyjną  $((R(k), R_0(k)))$  nie ma własności koincydencji.

Dowód

Zauważmy, że lewa strona równania (14) jest zawsze większa lub równa zero więc prawdziwa jest nierówność

$$\det R(k)(r^2(k) - r^2(k; -i)) \geq 0$$

a stąd mamy, że

$$r^2(k) \geq r^2(k; -i). \quad (21)$$

Ponieważ  $r^2(k; -i) = 1$ , więc z zależności (21) oraz z faktu, że  $r^2(k) \in < 0, 1 >$  otrzymujemy następującą równość

$$r^2(k) = 1,$$

czyli na mocy twierdzenia 4  $i$ -ta zmienna objaśniająca nie jest koincydentna.  
c.n.d.

W twierdzeniu 8 istotną rolę odgrywa miernik  $M^2(k)$ , który jest iloczynem kwadratu współczynnika korelacji wielowymiarowej modelu o  $k$  zmiennych objaśniających i wyznacznika macierzy korelacji zmiennych objaśniających. Jeżeli miernik  $M^2(k)$  jest mniejszy od takiego samego miernika ale obliczonego dla modelu bez  $i$ -tej zmiennej objaśniającej (miernik ten oznaczono symbolem  $M^2(k; -i)$ ) oraz jeśli różnica  $M^2(k; -i) - M^2(k)$  jest równa iloczynowi kwadratu współczynnika korelacji  $i$ -tej zmiennej objaśniającej i zmiennej objaśnianej oraz wyznacznika macierzy korelacji zmiennych objaśniających bez  $i$ -tej zmiennej, to twierdzenia 8 rozstrzyga problem koincydencji  $i$ -tej zmiennej objaśniającej w zależności od liniowej zależności (niezależności) takich dwóch wektorów, z których jeden ma współrzędne równe współczynnikom korelacji między zmiennymi objaśniającymi (bez  $i$ -tej) a zmienną objaśnianą, natomiast współrzędne drugiego wektora są równe współczynnikom korelacji  $i$ -tej zmiennej objaśniającej z pozostałymi zmiennymi objaśniającymi.

Z kolei jeśli kwadrat współczynnika korelacji wielowymiarowej dla modelu bez  $i$ -tej zmiennej objaśniającej jest równy 1, to na mocy twierdzenia 9 wnioskujemy, że  $i$ -ta zmienna nie ma własności koincydencji. Inaczej mówiąc, jeśli  $i$ -ta zmienna objaśniająca jest koincydentna, to kwadrat współczynnika korelacji wielowymiarowej obliczonego dla modelu bez  $i$ -tej zmiennej nie może być równy 1.

Twierdzenia 8 i 9 służą do badania koincydencji dowolnej zmiennej objaśniającej bez korzystania z definicji koincydencji, która orzeka, że  $i$ -ta zmienna objaśniająca ma własność koincydencji, jeżeli  $\text{sign} r_i = \text{sign} a_i$ , gdzie  $a_i$  jest oceną  $i$ -tego parametru strukturalnego otrzymaną w wyniku estymacji metodą najmniejszych kwadratów. Koincydencja zmiennych objaśniających jest jednym z głównych postulatów dotyczących cech „dobrego” modelu. W przypadku gdy model nie jest koincydentny, to nie istnieje sensowna interpretacja oszacowania parametrów strukturalnych tego modelu.



## LITERATURA

- [1] Borowiecki A.: Metody doboru zmiennych i zagadnienie koincydencji, Praca doktorska, SGPiS Warszawa 1983.
- [2] Kolupa M.: Macierze brzegowe w badaniach ekonometrycznych, PWE, Warszawa 1982.
- [3] Maksymiak E.: O badaniu koincydencji dowolnej zmiennej objaśniającej, Zeszyty Naukowe Akademii Ekonomicznej w Krakowie, 1987, 243.
- [4] Mostowski A., Stark M.: Algebra liniowa, PWN, Warszawa 1958.

## SUMMARY

The present paper is devoted to the study of coincidence if a discretionary variable interpreting the econometric model. The work formulates and proves one sufficient condition and two necessary conditions for the interpretative variable to have the property of coincidence.