

# Zdzisław Cięciwa, Ewa Libura

---

## Wielowymiarowe punkty zwrotne

---

Studia i Prace Wydziału Nauk Ekonomicznych i Zarządzania 9, 178-184

---

2008

Artykuł został 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.

ZDZISŁAW CIĘCIWA

EWA LIBURA

## WIELOWYMIAROWE PUNKTY ZWROTNE

### Wstęp

W artykule zajmujemy się, p-wymiarowymi szeregami czasowymi postaci:

$$X(t) = \begin{bmatrix} X_1(t) \\ X_2(t) \\ \cdot \\ \cdot \\ X_p(t) \end{bmatrix} \quad (1)$$

określonymi dla czasu  $t \in T$ , gdzie symbolem  $T$  oznaczamy zbiór kolejnych dat np. zbiór kolejnych dni w których występują notowania na giełdzie.

Współrzędne wektora (1) nie są dzielone na zmienne objaśniające oraz zmienne objaśniane. Wszystkie są zmiennymi objaśniającymi dla wyznaczenia zmiennej objaśnianej  $B(t)$ . Zmienna ta jest wynikiem przyjęcia reguły  $W(X(t))$  opisującej transformację dokonaną na wektorze  $X(t)$  dla  $t_{i-1} < t < t_i$   $i=1,2,\dots,k$ . W ten sposób zbiór  $T$  zostanie podzielony na  $k$  podzbiorów. Punkty podziału zbioru  $T$  przedstawiamy w postaci

$$0 < t_1 < t_2 < \dots < t_k. \quad (2)$$

Elementy podziału (2) zbioru  $T$  (z wyjątkiem zera) wyznaczają p-wymiarowe punkty zwrotne.

W literaturze znajdziemy różne propozycje dotyczące transformacji dokonywanej na wektorze  $X(t)$ . Jedną z nich jest przyjęcie pewnej współrzędnej wektora  $X(t)$  jako  $B(t)$  (zob.np.[1]).

W artykule zdefiniujemy p-wymiarowy punkt zwrotny, oraz podamy sposób jego wyznaczania. Pokażemy też zastosowanie WPZ (wielowymiarowych punktów zwrotnych).

**Wyznaczanie podzbiorów jednorodnych wektorowego szeregu czasowego. Test Quandta.**

Zaawansowane techniki metody Cluster Analysis wiążą stopień jednorodności uzyskanych podzbiorów oraz ich ilość. W opracowaniu wykorzystamy metody skalowania wielowymiarowego a zwłaszcza współczynnik STRESS-Kruskala(zob.[6]).

Liczności podzbiorów oraz ich ilość wyznaczymy przy uwzględnieniu następujących warunków:  
 wektor  $X(t)$  przestrzeni p wymiarowej jest transponowany na wektor  $B(t)$  przestrzeni jednowymiarowej tzn.

$$R^p \rightarrow R \tag{3}$$

$$STRESS \leq 0,1 \tag{4}$$

Otrzymane wyniki  $B(t)$  (współrzędne wektora 1-wymiarowego) dla podziału na k podzbiorów oznaczamy jako

$$B(t, t_i), i = 1, 2, \dots, k \tag{5}$$

gdzie  $t_i$  są to punkty podziału zbioru T. Zatem p-wymiarowy szereg czasowy  $X(t)$  zostaje podzielony na k podzbiorów postaci

$$X(t, t_i) \quad t_{i-1} \leq t < t_i; i = 1, 2, \dots, k \tag{6}$$

któremu odpowiada ciąg (5).

W celu przedstawienia definicji p-wymiarowego punktu zwrotnego w naszym opracowaniu rozpatrujemy liniowe modele regresji typu

$$C(t, t_i) = \alpha_0 + \alpha_1 Y_1(t, t_i) + \dots + \alpha_p Y_p(t, t_i) + \varepsilon(t, t_i) \tag{7}$$

$$i = 1, 2, \dots, k-1; \quad t_{i-1} \leq t < t_{i+1}$$

$\mathcal{E}(t, t_i)$  składnik resztowy.

Przyjmujemy, że indeks  $t_0=1$  stanowi początek próbki.

W modelu (7) zmiennymi są następujące wektory połączone

$$C(t, t_i) = \text{join}(B(t, t_i), B(t, t_{i+1})) \tag{8}$$

$$Y_s(t, t_i) = \text{join}(X_s(t, t_i), X_s(t, t_{i+1})) \quad s=1, 2, \dots, p \tag{9}$$

W oprogramowaniu GRETL znajdziemy test na występowanie punktu zwrotnego dla regresji (7). Jest to test ilorazu wiarygodności Quandta (QRL-

zob. [2] s. 111 i nast. oraz [5]), który określi czy punkt zwrotny występuje dla  $t = t_i$ .

**Definicja p-wymiarowego punktu zwrotnego:** Przez p-wymiarowy punkt zwrotny dla (1) rozumiemy punkt wyznaczony przy pomocy liniowego równania regresji postaci (7) dla którego iloraz wiarygodności QRL lub test F Chowa są istotne.

Podsumowując rozważania zawarte wcześniej stwierdzamy, że do wyznaczenia p-wymiarowego punktu zwrotnego (ogólnie WPZ) posługujemy się metodą skalowania wielowymiarowego (zob. (3) i (4)). Dla każdego ustalonego poziomu STRESS'u (dodatniego i mniejszego od jedności) otrzymujemy:

- ciąg podziałów zbioru T (ciąg dla którego występują WPZ);
- ciąg wektorów  $B(t, t_i)$ .

### **Dane empiryczne. Wyznaczanie podzbiorów**

W celu zademonstrowania użyteczności proponowanej metody do wyznaczenia WPZ zestawiono dane dotyczące indeksów giełdowych oraz wiboru, tzn.

- DJ (Down Jones)
- WIG20
- WIBOR3M

dla okresu 04.01.1999 do 15.02.2008 ( $n=2344$ ). Zatem wymiar  $p=3$ . Wyniki estymacji podzbiorów metodą skalowania wielowymiarowego zawierają tabele 1-3.

### **Trójwymiarowe punkty zwrotne**

W celu sprawdzenia istnienia trójwymiarowych punktów zwrotnych występujących na połączeniu zbiorów  $A_j$  oraz  $A_{j+1}$  dla  $j = 1, 2, \dots, k-1$  przyjmujemy do analizy wyniki tabel 1-3 oraz estymujemy modele (7). Mamy  $p=3$ ,  $k=35$ . Okazało się – test QLR – że wszystkie wymienione wyżej punkty są WPZ (3-wymiarowymi) dla  $t$  określonego przez lewostronny zakres próby (zob. tabele 1-3) z wyjątkiem  $t=1$ .

Punkty te zostały podane w tabelach 4 i 5. Są tam daty oraz realizacje indeksów giełdowych WIG20, DJ i wskaźnika WIBOR3M.

Tabela 1. Wyniki estymacji podzbiorów metodą skalowania wielowymiarowego.

Oznaczenie podzbioru (próby)	Zakres próby	Liczba obserwacji	STRESS
A <sub>1</sub>	1 180	180	0,075
A <sub>2</sub>	181 250	70	0,084
A <sub>3</sub>	251 275	25	0,073
A <sub>4</sub>	276 306	31	0,093
A <sub>5</sub>	307 331	25	0,079
A <sub>6</sub>	332 346	15	0,077
A <sub>7</sub>	347 355	9	0,095
A <sub>8</sub>	356 376	21	0,085
A <sub>9</sub>	377 404	28	0,094
A <sub>10</sub>	405 439	35	0,089
A <sub>11</sub>	440 443	4	0,000
A <sub>12</sub>	444 502	59	0,098

Źródło: opracowanie własne.

Tabela 2. Wyniki estymacji podzbiorów metodą skalowania wielowymiarowego

Oznaczenie podzbioru (próby)	Zakres próby	Liczba obserwacji	STRESS
A <sub>13</sub>	503 519	17	0,092
A <sub>14</sub>	520 541	22	0,083
A <sub>15</sub>	542 592	51	0,098
A <sub>16</sub>	593 738	146	0,098
A <sub>17</sub>	739 754	16	0,095
A <sub>18</sub>	755 812	58	0,093
A <sub>19</sub>	813 997	185	0,095
A <sub>20</sub>	998 1247	250	0,115
A <sub>21</sub>	1248 1332	85	0,091
A <sub>22</sub>	1333 1355	23	0,095
A <sub>23</sub>	1356 1395	40	0,092
A <sub>24</sub>	1396 1446	51	0,097

Źródło: opracowanie własne.

Z otrzymanych wyników liczbowych widać silny związek między wybranym poziomem STRESS-u, który mierzy stopień jednorodności otrzymanych podzbiorów oraz ich liczbą, a co za tym idzie liczbą wielowymiarowych punktów zwrotnych. Wybór skalowania wielowymiarowego umożliwił stosowanie testu QRL (tzn. praktycznie testu CHOWA) do oceny istotności WPZ. Bez skalowania wielowymiarowego nie mielibyśmy zmiennej zależnej  $B(t, t_i)$ ,  $t_{i-1} \leq t < t_{i+1}$  dla  $i = 1, 2, \dots, k-1$ .

Tabela 3. Wyniki estymacji podzbiorów metodą skalowania wielowymiarowego

Oznaczenie podzbioru (próby)	Zakres próby	Liczba obserwacji	STRESS
A <sub>25</sub>	1447 1468	22	0,068
A <sub>26</sub>	1469 1480	12	0,090
A <sub>27</sub>	1481 1603	123	0,098
A <sub>28</sub>	1604 1629	26	0,092
A <sub>29</sub>	1630 1655	26	0,094
A <sub>30</sub>	1656 1672	17	0,071
A <sub>31</sub>	1673 1691	19	0,100
A <sub>32</sub>	1692 1941	250	0,094
A <sub>33</sub>	1942 2192	251	0,045
A <sub>34</sub>	2193 2226	34	0,089
A <sub>35</sub>	2227 2344	118	0,103

Źródło: opracowanie własne

Tabela 4. Współrzędne 3-wymiarowych punktów zwrotnych cz. 1

DATA	WIG20	DJ	WIBOR3M
1999.09.16	1500,10	10737,46	13,91
1999.12.23	1755,10	11405,76	19,61
2000.01.27	1951,30	11028,12	17,30
2000.03.10	2481,80	9928,82	18,49
2000.04.14	2121,00	10305,77	18,23
2000.05.08	1942,80	10603,63	19,13
2000.05.19	2016,80	10626,85	18,43
2000.06.19	2002,00	10435,16	18,71
2000.07.28	1949,30	10511,17	18,52
2000.09.14	1907,20	11087,47	19,57
2000.09.29	1688,40	10650,92	19,51
2000.12.14	1799,40	10674,99	19,73
2001.01.10	1732,12	10604,27	19,98
2001.02.09	1647,17	10781,45	18,61
2001.04.24	1466,62	10454,34	16,80
2001.11.16	1325,13	9866,46	14,17

Źródło: opracowanie własne.

## Wnioski

Liczność każdego z otrzymanych podzbiorów podawana w tabelach 1-3 wskazuje, że średnia „odległość czasowa” między kolejnymi WPZ wynosi 67 notowań, zaś błąd standardowy jest równy 73,6. Wyznaczenie rozkładu tej

zmiennej losowej (prawdopodobnie rozkład gamma) prowadziłyby do modelu typu Variance-Gamma, w którym omawiany czas jest nazywany czasem ekonomicznym.

Tabela 5. Współrzędne 3-wymiarowych punktów zwrotnych cz.2

DATA	WIG20	DJ	WIBOR3M
2001.12.17	1178,26	9891,97	13,00
2002.03.04	1396,13	10586,82	10,03
2002.11.21	1203,00	8845,15	6,69
2003.11.24	1459,29	9747,79	5,73
2004.03.12	1759,52	10240,08	5,49
2004.04.15	1858,75	10397,46	5,78
2004.06.14	1646,65	10334,73	5,84
2004.08.25	1702,79	10181,74	6,51
2004.09.23	1798,96	10038,90	7,09
2004.10.11	1829,48	10081,97	6,94
2005.04.01	1988,63	10404,30	5,89
2005.05.10	1837,10	10384,34	5,50
2005.06.15	2011,39	10566,31	5,26
2005.07.08	2077,18	10449,14	4,72
2005.08.04	2238,88	10610,10	4,67
2006.07.25	3059,43	11103,71	4,18
2007.07.17	3811,03	13971,55	4,76
2007.09.03	3613,40	13357,74	5,06

Źródło: opracowanie własne.

Wydaje się nam, że WPZ mogą być zastosowane dla:

- modelu pojedynczego indeksu Sharpe'a (zob.[4]);
- konstrukcji portfeli Markowitza, Sharpe'a.

Konstrukcje takie winny być wykonywane dla danych zawartych między kolejnymi wielowymiarowymi punktami zwrotnymi.

## Literatura

1. Guzik B., *Segmentowe modele ekonometryczne*. AE, Poznań 1993.
2. Kufel T., *Ekonometria. Rozwiązywanie problemów z wykorzystaniem programu GRETL*. Nowe wydanie. PWN, Warszawa 2007.
3. Maddala G.S., *Ekonometria*. PWN, Warszawa 2006.
4. Osińska M., *Ekonometria finansowa*. PWE, Warszawa 2006.
5. Stock J.H., Watson M.W., *Introduction to Econometrics*, Addison-Wesley, Boston 2003.

6. Walesiak M., Metody analizy danych marketingowych. PWN, Warszawa 1996

### STRESZCZENIE

Łatwość dostępu do różnych danych ekonomicznych takich jak szeregi czasowe, dane przekrojowe lub dane panelowe powoduje, że estymacja znanych już teoretycznych modeli staje się łatwa. Powstają jednak problemy dotyczące

- jednorodności próbki
- wielowymiarowych punktów zwrotnych
- oraz zastosowań tych zagadnień w ekonometrii finansowej.

Treścią artykułu jest pewna propozycja wyznaczania wielowymiarowych punktów zwrotnych oraz próba pokazania tych punktów dla wektorowego szeregu czasowego o wymiarze 3.

### THE MULTIDIMENSIONAL TURNING POINTS

#### SUMMARY

The easiness of access to the different economic and financial data like time series, cross-sectional data and panel data causes, that the estimation of known theoretical model becomes very easy.

Anyway, there arise some problems which concern:

- homogeneity of the sample
- multidimensional turning points
- and the applications of these subjects in the econometrics.

The main subject of this article is the proposition of calculation of the multidimensional turning points and the trial of presentation these points for the vector of time series with the size 3.

*Translated by Z. Cięciwa*

*Dr hab. prof. WSIZ Zdzisław Cięciwa*  
Wyższa Szkoła Informatyki i Zarządzania w Rzeszowie  
zc@rwc.pl

*Mgr Ewa Libura*  
Akademia Górniczo-Hutnicza w Krakowie  
elibura@zarz.agh.edu.pl