

# Testy pierwiastka jednostkowego

Jerzy Mycielski

2 listopada 2017

## Słaba efektywność rynkowa i błędzenie przypadkowe

- Załóżmy, że rynek jest słabo efektywny
- Logarytmicznej stopy zwrotu ( $\Delta p_t = \ln\left(\frac{P_t}{P_{t-1}}\right)$ ) w czasie  $t$  nie da się przewidzieć na podstawie stóp zwrotu znanych w czasie  $t-1$ :

$$E(\Delta p_t | \Delta p_{t-1}, \dots) = \mu$$

- Wynika z tego, że

$$E(p_t | p_{t-1}, \dots) - p_{t-1} = \mu$$

- Dodając do obu stron  $p_t$  i przenosząc wartość oczekiwaną na drugą stronę otrzymujemy:

$$p_t = \mu + p_{t-1} + [p_t - E(p_t | p_{t-1}, \dots)]$$

## Słaba efektywność rynkowa i błędzenie przypadkowe

- Oznaczając błędy predykcji przez:

$$\varepsilon_t = p_t - E(p_t | p_{t-1}, \dots)$$

otrzymujemy

$$p_t = \mu + p_{t-1} + \varepsilon_t$$

lub

$$\Delta p_t = \mu + \varepsilon_t$$

- Zauważmy, że

$$E(\varepsilon_t | p_{t-1}, \dots) = E(p_t | p_{t-1}, \dots) - E(p_t | p_{t-1}, \dots) = 0$$

$$E[E(\varepsilon_t | p_{t-1}, \dots))] = E(0) = 0$$

a więc błędy  $\varepsilon_t$  są nieskorelowane z historycznymi cenami/stopami zwrotu i mają oczekiwaną wartość oczekiwaną równą zero

## Słaba efektywność rynkowa i błędzenie przypadkowe

- Dla  $s > t$

$$\begin{aligned} \text{Cov}(\varepsilon_t, \varepsilon_s) &= E(\varepsilon_t \varepsilon_s) = E[E(\varepsilon_t \varepsilon_s | p_{s-1}, \dots)] \\ &= E[\varepsilon_t E(\varepsilon_s | p_{s-1}, \dots)] = E(0) = 0 \end{aligned}$$

ponieważ dla zbioru informacji z okresu  $s - 1 \geq t$ ,  $p_t$  a więc i  $\varepsilon_t$  jest znane.

- Implikuje to, że także

$$\text{Cov}(\Delta p_t, \Delta p_s) = \text{Cov}(\mu + \varepsilon_t, \mu + \varepsilon_s) = \text{Cov}(\varepsilon_t, \varepsilon_s) = 0$$

- Jeśli dodatkowo założymy, że  $\text{Var}(\varepsilon_t) = \sigma^2 < \infty$ , to  $\varepsilon_t$  jest (słabym) białym szumem a zatem  $p_t$  jest dane błędzeniem przypadkowym z dryfem.

## Słaba efektywność rynkowa i błędzenie przypadkowe

### Wniosek

*Hipoteza o efektywności rynkowej implikuje, że ceny zachowują się zgodnie z procesem błędzenia stochastycznego z dryfem więc jest niestacjonarny i  $I(1)$ . Stopy zwrotu są nieskorelowane i stacjonarne.*

- Zauważmy, że dla błędzenia losowego i  $y_0 = 0$

$$p_t = y_0 + \sum_{s=1}^t \varepsilon_s$$

$$\text{Var}(p_t) = \text{Var}\left(\sum_{s=1}^t \varepsilon_s\right) = \sum_{s=1}^t \text{Var}(\varepsilon_s) = t\sigma^2$$

- Jeśli  $p_t$  jest stacjonarne to z definicji stacjonarności

$$\text{Var}(p_t) = \sigma^2$$

## Wnioski

- Jeśli ceny są stacjonarne,
  - to warunek efektywności rynkowej jest niespełniony
  - wariancja bezwarunkowa cen jest stała w czasie
- Jeśli cen są dane błędzeniem przypadkowym z dryfem
  - warunek efektywności rynkowej jest spełniony
  - wariancja bezwarunkowa cen rośnie wprost proporcjonalnie do czasu
- Zauważmy jednak, że występowanie pierwiastka jednostkowego nie dowodzi efektywności rynkowej np. proces

$$y_t = \mu + y_{t-1} + \alpha \Delta y_{t-1} + \varepsilon_t$$

zawiera pierwiastek jednostkowy (współczynnik przy  $y_{t-1}$  równy 1) ale zwroty są nim częściowo przewidywalne:

$$\Delta y_t = \mu + \alpha \Delta y_{t-1} + \varepsilon_t$$

## Testy oparte na testowaniu istotności korelacji

- Jeśli prawdziwa jest hipoteza o efektywności rynkowej, to przychody powinny być nieskorelowane
- Wynika z tego, że w modelu:

$$\Delta p_t = \mu + \sum_{i=1}^k \alpha_i \Delta p_{t-i} + \varepsilon_t$$

prawdziwa powinna być hipoteza

$$H_0 : \alpha_1 = \alpha_2 = \dots = \alpha_k$$

oraz błędy losowe powinny być nieskorelowane

- Testując  $H_0$  oraz hipotezę o braku autokorelacji  $\varepsilon_t$  testujemy zatem hipotezę o efektywności słabej
- Wada tego podejścia: test ten jest prawidłowy jeśli prawidłowo sformułowany jest model kształtowania się cen.

# Test serii

- Załóżmy, że mamy zmienną losową, która może przyjmować wartości ujemne i dodatnie
- Nazwijmy serią zbiór następujących po sobie obserwacji o tym samym znaku np. w ciągu

+ + + + - - - + + + - - + + + + + + - - - - -

mamy 6 serii



## Test serii c.d.

- Jeśli ciąg zmiennych losowych ma elementy niezależne to liczba serii ma w przybliżeniu rozkład normalny o wartości oczekiwanej

$$\mu = \frac{2N_+ N_-}{N} + 1$$

i wariancji

$$\sigma^2 = \frac{(\mu - 1)(\mu - 2)}{N - 1}$$

gdzie  $N$  to liczba obserwacji,  $N_+$  liczba obserwacji dodatnich,  $N_-$  liczba obserwacji ujemnych

- Znany jest także małopróbkowy rozkład testu serii
- Wykorzystujemy, go do weryfikacji niezależności zwrotów  $\Delta y_t$

## Testy ilorazu wariancji

- Jeśli rzeczywiście ceny zachowują się zgodnie z modelem błędzenia przypadkowego, to

$$\text{Var}(p_t - p_{t-q}) = \text{Var}\left(\sum_{i=0}^{q-1} \varepsilon_{t-i}\right) = q\sigma^2$$

- Zdefiniujmy

$$\sigma^2(q) = \frac{1}{q} \text{Var}(p_t - p_{t-1})$$

- Wtedy dla błędzenia przypadkowego  $\sigma^2(q) = \sigma^2$

## Test ilorazu wariancji c.d.

- W szczególności iloraz wariancji

$$VR = \frac{\sigma^2(q)}{\sigma^2(1)} = 1$$

- Lo i MacKinlay zaprojektowali statystykę

$$\frac{\widehat{VR}(q) - 1}{\widehat{Var}(\widehat{VR}(q))} \xrightarrow{D} N(0, 1)$$

## Standardowe testy pierwiastka jednostkowego

- Nelson i Plosser (1982)
- Test ADF (parametryczna poprawka dla autokorelacji  $\varepsilon_t$ )

$$\Delta y_t = y_{t-1} + \mu + \beta t + \varepsilon_t$$

- DFGLS (inny sposób usuwania trendów, pokazano, że ma wyższą moc niż ADF)
- Test Phillips-Perrona (nieparametryczna poprawka dla autokorelacji  $\varepsilon_t$ )
- Test KPSS (hipoteza zerowa - stacjonarność)
- Testy panelowe pierwiastka jednostkowego

## Test z załamaniem (czas znany)

- Perron “The Great Crash, the Oil Price Shock and the Unit Root Hypothesis” (1989)
- Hipoteza zerowa
  - załamanie w stałej (“crash model”)

$$y_t = \mu + y_{t-1} + dD(T_B)_t + \varepsilon_t$$

- załamanie wzrostu (“changing growth model”)

$$y_t = \mu + y_{t-1} + (\mu_2 - \mu_1)DU_t + \varepsilon_t$$

- załamanie stałej i wzrostu

$$y_t = \mu + y_{t-1} + \delta D(T_B)_t + (\mu_2 - \mu_1)DU_t + \varepsilon_t$$

gdzie  $D(T_B)_t = 1$  jeśli  $t = T_B + 1$  i 0 w innych przypadkach,  
 $DU_t = 1$  jeśli  $t > T_B$  i 0 w innych przypadkach

## Test z załamaniem (czas znany) c.d.

- Hipoteza alternatywna
  - załamanie w stałej

$$y_t = \mu_1 + \beta t + (\mu_2 - \mu_1) DU_t + \varepsilon_t$$

- załamanie wzrostu

$$y_t = \mu_1 + \beta t + (\beta_2 - \beta_1) DT_t^* + \varepsilon_t$$

- załamanie w stałej i wzrostu

$$y_t = \mu_1 + \beta t + (\beta_2 - \beta_1) DU_t + (\beta_2 - \beta_1) DT_t + \varepsilon_t$$

gdzie  $DT_t^* = t - T_B$ ,  $DT_t = t$  jeśli  $t > T_B$  i 0 w innych przypadkach

## Test załamaniem (czas znany) c.d.

- Regresje ADF
  - załamanie w stałej

$$\Delta y_t = \alpha y_{t-1} + \mu + \theta DU_t + \beta t + \delta D(T_B)_t + \sum_{i=1}^k \gamma_i \Delta y_{t-i} + \varepsilon_t$$

- załamanie w trendzie

$$\Delta y_t = \alpha y_{t-1} + \mu + \beta t + \tau DT_t^* + \sum_{i=1}^k \gamma_i \Delta y_{t-i} + \varepsilon_t$$

- załamanie w trendzie i stałej

$$\Delta y_t = \alpha y_{t-1} + \mu + \theta DU_t + \beta t + \delta D(T_B)_t + \tau DT_t^* + \sum_{i=1}^k \gamma_i \Delta y_{t-i} + \varepsilon_t$$

## Test załamaniem (czas znany) c.d.

- Test pierwiastka jednostkowego bazuje na statystyce  $\hat{t}_\alpha(\lambda)$
- Statystyka liczona jest jako standardowa statystyka  $t$  dla hipotezy  $\alpha = 0$ .
- Rozkład asymptotyczny tej statystyki zależy od  $H_0$  (rodzaju załamania) i założonego momentu załamania  $\lambda = \frac{T_B}{T}$  (specjalne tablice wartości krytycznych)
- $\lambda$  interpretujemy jako proporcję obserwacji sprzed załamania
- W teście Perrona przyjmujemy, że czas załamania a więc i  $\lambda$  są z góry znane (egzogeniczne)
- Wniosek w artykule Perrona (1989): z 14 szeregów analizowanych przez Nelsona i Plossera (1982) dla 11 można odrzucić  $H_0$  o pierwiastku jednostkowym jeśli uwzględnimy załamanie związane z kryzysem naftowym



## Testy z załamaniem (czas nieznanym)

- Zivot, Andrews (1992)
  - Hipotezy alternatywne identyczne jak w przypadku Perrona (1989)
  - Hipoteza zerowa zawsze taka sama

$$\Delta y_t = \mu + \varepsilon_t$$

- Regresje ADF takie same jak u Perrona (1989) z wyjątkiem tego, że pomijamy czynnik  $D(T_B)_t$
- Podstawowa różnica: czas załamania jest nieznanym (endogeniczny)

## Testy z załamaniem (czas nieznanym)

- Statystyka testowa liczona jest jako minimum (infimum) statystyk  $t_\alpha(\lambda)$  dla wszystkich możliwych  $\lambda$

$$t_\alpha(\hat{\lambda}_{\text{inf}}) = \inf_{\lambda \in \Lambda} \hat{t}_\alpha(\lambda)$$

gdzie  $\hat{\lambda}_{\text{inf}}$  jest oszacowanym proporcją obserwacji sprzed załamania

- Rozkład statystyki zależy od hipotezy od rozważanego typu załamania oraz od oszacowanej wielkości  $\hat{\lambda}_{\text{inf}}$
- Wniosek Zivota i Andrews'a (1992): z 11 szeregów Nelsona i Plossera (1982), które w przypadku testu zastosowania testu Perrona zostały uznane za stacjonarne, 8 jest niestacjonarna jeśli przyjmiemy, że moment załamania jest nieznanym

## Testy z dwoma załamaniem

- Lee and Strazicich (2003b)
- Zakładamy, że mamy do czynienia z dwoma załamaniem a nie jednym
- Czas załamania nieznanym
- Hipotezy  $H_0$  i  $H_1$  analogiczne jak w przypadku Perrona (1989)
- Statystykę testową (LM) uzyskujemy z regresji

$$\Delta y_t = \delta' \Delta \mathbf{Z}_t + \alpha \tilde{S}_{t-1} + u_t$$

gdzie  $\mathbf{Z}_t = [1, t, D(T_{1B})_t, D(T_{2B})_t, DT_{1t}^*, DT_{2t}^*]$  a  $\tilde{S}_{t-1}$  jest wektorem reszt z regresji  $y_t$  na stałą i  $\mathbf{Z}_t$ .

## Testy z dwoma załamaniem

- Dwie wersje statystyki testowej  $\hat{\rho}_\alpha = T\hat{\alpha}$  i statystyka  $\hat{t}_\alpha$  dla hipotezy  $\alpha = 0$ .
- Dla nieznanego momentu załamania obie liczymy jako minimum (infimum) dla zbioru możliwych momentów załamania

$$\rho_\alpha(\hat{\lambda}_{\text{inf}}) = \inf_{\lambda_1, \lambda_2 \in \Lambda} \hat{\rho}_\alpha(\lambda)$$

$$t_\alpha(\hat{\lambda}_{\text{inf}}) = \inf_{\lambda_1, \lambda_2 \in \Lambda} \hat{t}_\alpha(\lambda)$$

- Specjalne tablice wartości krytycznych

## Testy z dwoma załamaniem

- Narayan and Popp (2010)
  - dwa załamania o nieznanym czasie
  - zastosowanie testu ADF ale w przeciwieństwie do Zivota i Andrewsa (1992) zarówno w przypadku hipotezy zerowej jak i alternatywnej obecne załamanie
- Narayan and Liu (2013)
  - bardziej rozbudowana wersja, w której uwzględnia się możliwość wystąpienia w części losowej procesu GARCH(1,1)

## Test Shillera

- Test Shillera (1981)
- Racjonalna cena

$$p_t = \sum_{s=1}^{\infty} \left( \frac{1}{1+r} \right)^s E_t(d_{t+s})$$

- Racjonalna cena *ex post*

$$p_t^* = \sum_{s=1}^{\infty} \left( \frac{1}{1+r} \right)^s d_{t+s}$$

- W przypadku racjonalnych oczekiwań

$$d_{t+s} = E_t(d_{t+s}) + \varepsilon_{t+s}$$

i  $\varepsilon_j$  jest nieskorelowana z żadną informacją dostępną w czasie  $t$

## Test Shillera

- Wynika z tego, że

$$p_t^* = \sum_{s=1}^{\infty} \left( \frac{1}{1+r} \right)^s (E_t(d_{t+s}) + \varepsilon_{t+s}) = p_t + \sum_{s=1}^{\infty} \left( \frac{1}{1+r} \right)^s \varepsilon_{t+s}$$

- Wariancja  $p_t^*$  jest równa

$$\text{Var}(p_t^*) = \text{Var}(p_t) + \sum_{s=1}^{\infty} \left( \frac{1}{1+r} \right)^{2s} \text{Var}(\varepsilon_{t+s}) > \text{Var}(p_t)$$

- Testujemy:

- $H_0 : \text{Var}(p_t^*) > \text{Var}(p_t)$
- $H_1 : \text{Var}(p_t^*) \leq \text{Var}(p_t)$  (bąbel?)

## Test Shillera

- Implementacja testu sprawia trudności, ponieważ  $p_t^*$  jest nieznane.
- W związku z tym szacuje się je na podstawie danych *ex post*

$$p_t^* = \sum_{s=1}^T \left( \frac{1}{1+r} \right)^s d_{t+s} + \left( \frac{1}{1+r} \right)^{T-t} E_t(p_T)$$

i przyjmuje się, że  $E_t(p_T) = p_T$  bądź, że  $E_t(p_T) = \bar{p}$ .

- Wynik testu uzyskany przez Shillera:
  - wariancja  $Var(p_t)$  większa o rząd wielkości od  $Var(p_t^*)$
- Wniosek Shillera: standardowy model wyceny aktywów nie może być prawdziwy



## Test Shillera

- Krytyka:
  - warunek końcowy  $E_t(p_T) = \bar{p}$  obciąża test w kierunku odrzucenia  $H_0$
  - przy warunku  $E_t(p_T) = p_T$  nie ma mocy w stosunku do  $H_1$  o istnieniu bąbla
  - jeśli dywidendy i ceny są niestacjonarne to  $H_0$  jest odrzucana mimo braku bąbla

## Test Westa

- West “A specification test for speculative bubbles” (1987)
- Zgodnie z hipotezą o racjonalnych oczekiwaniach i równaniem Eulera dla problemu maksymalizacji międzyokresowej

$$p_t = \frac{1}{1+r} E_t(p_{t+1} + d_{t+1})$$

- Wzór ten można zapisać:

$$p_t = \delta(p_{t+1} + d_{t+1}) + u_t \quad (1)$$

gdzie  $\delta = \frac{1}{1+r}$

$$u_t = \delta(p_{t+1} + d_{t+1} - E_t(p_{t+1} + d_{t+1}))$$

i  $E_t(u_t) = 0$ .

## Test Westa

- Estymator MNK dla równania (1) nie jest zgodny
- Zmienna objaśniająca skorelowana z błędem losowym:

$$E_t [(p_{t+1} + d_{t+1}) u_t] = \delta \text{Var}_t (p_{t+1} + d_{t+1})$$

- Z założenia o racjonalnych oczekiwaniach błąd predykcji nie zależy od zmiennych znanych w czasie  $t$

$$E_t (u_t | p_t, d_t, p_{t-1}, d_{t-1}, \dots) = 0$$

- Zgodne oszacowanie  $\beta_1$  można uzyskać MZI przyjmując za instrumenty zmienne znane w czasie  $t$  (np.  $d_t, p_{t-1}$  itd)

## Test Westa

- Załóżmy, że dywidendy dane procesem AR(1)

$$d_t = \phi d_{t-1} + \varepsilon_t \quad (2)$$

- Za pomocą MNK możemy uzyskać zgodne oszacowanie  $\phi$
- Dywidenda  $d_{t+s}$  jest równa:

$$d_{t+s} = \phi^s d_t + \sum_{i=1}^s \phi^{s-i} \varepsilon_{t+i}$$

- Oczekiwana fundamentalna część ceny:

$$v_t = \sum_{s=1}^{\infty} \left( \frac{1}{1+r} \right)^s E_t(d_{t+s}) = \sum_{s=1}^{\infty} \left( \frac{\phi}{1+r} \right)^s d_t = \bar{\beta} d_t$$

gdzie

$$\bar{\beta} = \frac{\frac{\phi}{1+r}}{1 - \frac{\phi}{1+r}} = \frac{\phi \delta}{1 - \phi \delta} \quad (3)$$

## Test Westa

- Wartość  $\bar{\beta}$  można uzyskać
  - na podstawie oszacowań  $\phi$  i  $\delta$
  - bezpośrednio, szacując równanie

$$p_t = v_t + b_t = \bar{\beta}d_t + b_t \quad (4)$$

- W przypadku występowania korelacji między  $b_t$  (bąblem) a  $d_t$  uzyskane oszacowanie  $\hat{\beta}$  nie będzie spełniać (3).
- Test przeprowadzamy:
  - szacując  $\phi$  z (2) i  $\hat{\beta}$  z (4) MNK a  $\delta$  MZI z (1)
  - znajdując  $\tilde{\beta} = \frac{\hat{\phi}\tilde{\delta}}{1-\hat{\phi}\tilde{\delta}}$
  - przeprowadzając test  $H_0 : \tilde{\beta} = \hat{\beta}$  (test Hausmana)

## Test Westa

- Wnioski Westa: hipoteza o braku bąbli spekulacyjnych silnie odrzucana
  - Test można uogólnić na przypadek, gdy dywidendy zachowują się zgodnie z procesem ARIMA(p,d,q).
- Krytyka: odrzucenie  $H_0$  może być spowodowane
  - błędnym wyspecyfikowaniem modelu dla dywidend
  - zmienną w czasie stopą dyskonta
  - występowaniem rzadkich zdarzeń, które brane są pod uwagę przez inwestorów ale nie są obserwowane w próbie

## Test Diba i Grossmana

- Test Shillera i Westa nie wykorzystują żadnych założeń co do formy bąbla
- Diba, Grossman (1988) zaproponowali test wykorzystujący własności bąbli oparty na teście integracji
- Zgodnie z wcześniejszymi rozważaniami

$$E_t[b_{t+1}] = (1 + r) b_t$$

a więc

$$b_{t+1} = (1 + r) b_t + z_t$$

gdzie  $E_t(z_t) = 0$

- Wartość  $b_0 > 0$  a więc bąbel musi być obecny od początku notowań i nie może być ujemny

## Test Diby i Grossmana

- Proces stochastyczny dla  $b_t$  jest niestacjonarny (eksplozywny)
- Model dla cen aktywów wygląda następująco:

$$p_t = \sum_{s=1}^{\infty} \left( \frac{1}{1+r} \right)^s E_t(d_{t+s} + o_t) + b_t$$

gdzie  $o_t$  są nieobserwowalnymi czynnikami fundamentalnymi.

- Załóżmy ceny i dywidendy są  $I(1)$  a  $o_t$  jest stacjonarne



## Test Diby i Grossmana

- Równanie obserwowalne

$$p_t = \sum_{s=1}^T \left( \frac{1}{1+r} \right)^s d_{t+s} + \left( \frac{1}{1+r} \right)^{T-t} p_T + u_t$$

gdzie  $u_t = o_t + \varepsilon_t + b_t$

$$\begin{aligned} \varepsilon_t = & - \sum_{s=1}^{\infty} \left( \frac{1}{1+r} \right)^s [d_{t+s} + o_t - E_t(d_{t+s} + o_t)] \\ & - \left( \frac{1}{1+r} \right)^{T-t} [p_T - E_t(p_T)] \end{aligned}$$

i  $\varepsilon_t$  jest stacjonarne

- Powyższe równanie implikuje, że
  - dla  $H_0 : b_t = 0$  (brak bąbla)  $p_t$  i  $d_t, p_T$  są skointegrowane
  - dla  $H_1 : b_t \neq 0$  (bąbel)  $p_t$  i  $d_t, p_T$  nie są skointegrowane

## Prawostronny test Diby i Grossmana

- Proces stochastyczny dla  $b_t$  jest wybuchowy
- W konsekwencji w przypadku występowania bąbla także proces dla  $p_t$  będzie eksplozywny
- Dla procesu

$$y_t = \alpha y_{t-1} + \varepsilon_t$$

- formułujemy:
  - $H_0 : \alpha = 1$  (pierwiastek jednostkowy)
  - $H_1 : \alpha > 1$  (proces eksplozywny - bąbel)

## Prawostronny test Diby i Grossmana

- W przypadku klasycznego testu DF oznacza to

$$\Delta y_t = \rho y_{t-1} + \varepsilon_t$$

- $H_0 : \rho = 0$  (pierwiastek jednostkowy)
- $H_1 : \rho > 0$  (proces wybuchowy - bąbel)
- Używamy więc prawostronnego a nie lewostronnego (klasyczny ADF) obszaru krytycznego dla statystyki  $t$
- Specjalne tablice
- Wniosek z badania empirycznego Diby i Grossmana:  $p_t$  i  $d_t$  są rzeczywiście  $I(1)$  oraz są skointegrowane, brak bąbla

## Testy Diby i Grossmana

- Krytyka:
  - $o_t$  może także być niestacjonarne
  - Evans (1991),
    - bańki cykliczne: pękają z p-stwem  $1 - \pi$  ale nie całkowicie ( $b_t$  spada ale nie do zera) a później odradzają się
    - dla takich baniek moc testu Diby i Grossmana bliska zera nawet dla niskich  $1 - \pi$
- Odpowiedź na krytykę:
  - prawostronne testy oparte na przesuwanych i sekwencyjnych oknach
  - estymacja modelu MSM

- Froot, Obsfeld (1991)