



Анализ (а)симметричности влияния внешних и внутренних шоков на основные макроэкономические показатели

Пелипась И.В., к.э.н., доцент Шиманович Г.И.

Минск, 5 марта 2018 г.

Семинар и методические материалы подготовлены в рамках проекта «Поддержка экономических реформ в Беларуси посредством укрепления исследовательского потенциала органов госуправления».



- Постановка проблемы
- Разложение временного ряда на положительный и отрицательный компоненты, скрытая коинтеграция и асимметричность динамики
- ARDL-модель: теория и практика использования
 - Спецификация модели, предельный тест (bounds test) на коинтеграцию и оценка параметров долгосрочной связи
 - Расчет и графическое представление динамических коэффициентов ARDL-модели
- Асимметрическая ARDL-модель: теория и практика использования
 - Спецификация модели, предельный тест (bounds test) на коинтеграцию и оценка параметров долгосрочной связи
 - Наложение ограничений на краткосрочную динамику
 - Тестирование долгосрочной и краткосрочной асимметричности
 - Расчет и графическое представление динамических коэффициентов асимметрической ARDL-модели и оценки асимметричности (бутстрэп метод)

SVAR модель: некоторые примеры шоков и откликов

5 эндогенных переменных:

номинальная ставка рефинансирования (NIRR) денежная база (*mb*) реальный ВВП (*gdp*) индекс потребительских цен (срі) номинальный курс белорусского рубля по отношению к доллару

3 экзогенные переменные:

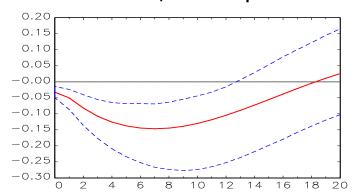
CШA (ner)

цена нефти (oil) средневзвешенный зарубежный реальный ВВП (*gdpx*)

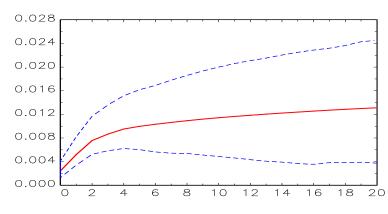
номинальный обменный курс российского рубля по отношению к доллару США (nerru)

Отклик белорусского реального ВВП на положительный шок цены на нефть 0.05 0.04 0.03 0.02 0.0 0.00 -0.010

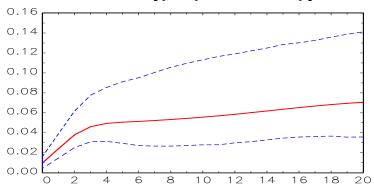
Отклик белорусского номинального обменного курса на положительный шок цены на нефть



Отклик белорусского реального ВВП на положительный шок внешнего реального ВВП

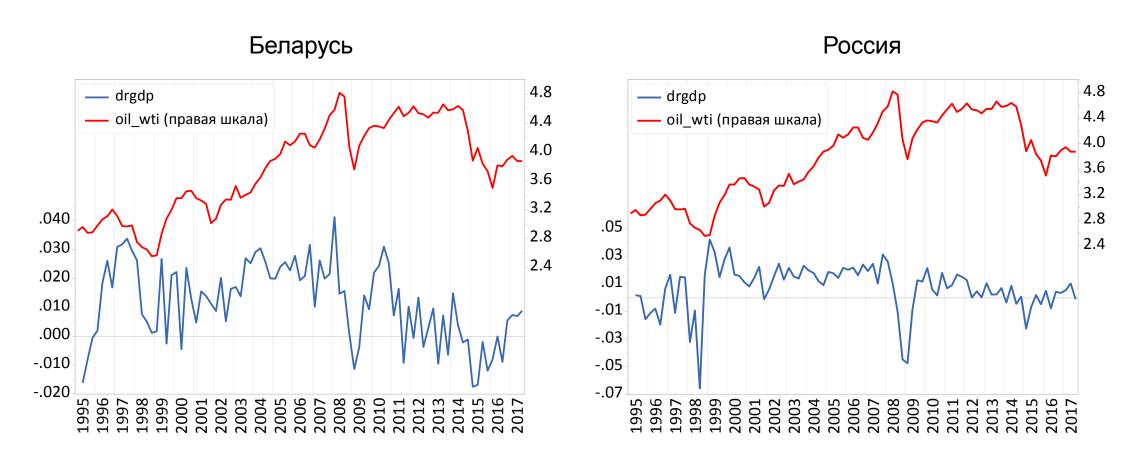


Отклик белорусского ИПЦ на положительный шок номинального обменного курса российского рубля

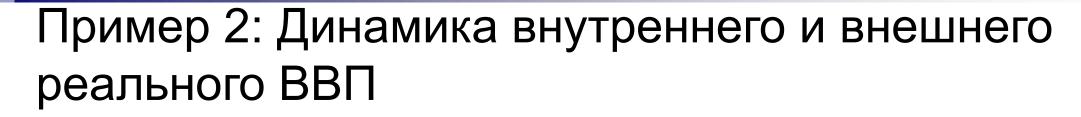


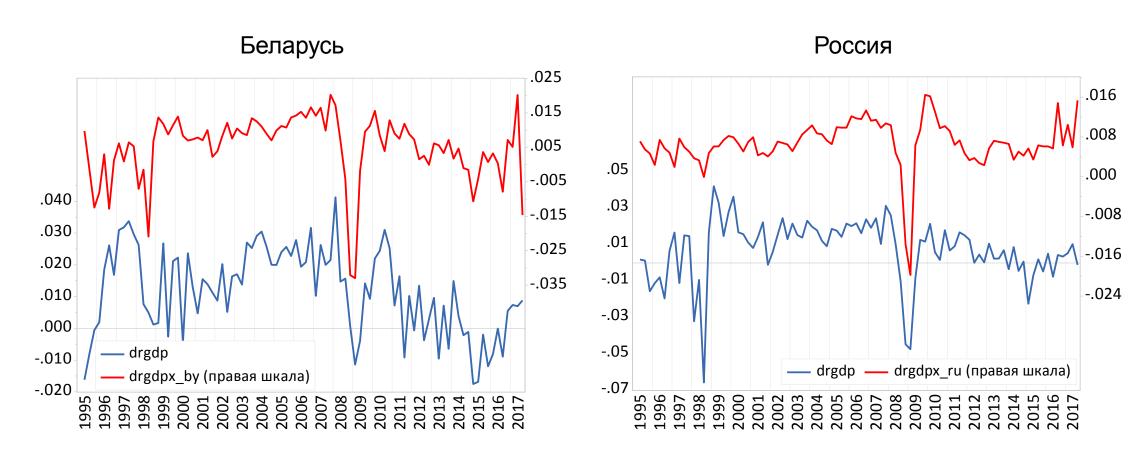
Источник: Пелипась И., Шиманович Г. (2017) Международные связи и внешние шоки: использование глобальной VARмодели для Беларуси, Банковский вестник, 3, 3-14; 4, 24-32.

Пример 1: Цена нефти и прирост реального ВВП



Примечание: данные представлены в натуральных логарифмах; реальный ВВП в ценах 2014 г.





Примечание: данные представлены в натуральных логарифмах; реальный ВВП в ценах 2014 г.



Некоторые предварительные замечания

- Динамика реального ВВП и цены на нефть демонстрирует определенную согласованность, причем, в Беларуси она выражена сильнее, чем в России
- Аналогичная ситуация наблюдается и в динамике реального внутреннего и внешнего ВВП
- Между рассмотренными показателями возможна долгосрочная связь (коинтеграция)
- Это можно легко проверить при помощи одномерного теста Энгла-Грэнджера на коинтеграцию, поскольку направленность связей здесь очевидна (одна эндогенная и одна экзогенная переменная)

Тест Энгла-Грэнджера (с трендом и без него)

$$rgdp_t = c + a_1 trend + a_2 oil_t^{wti} + u_t$$

$$rgdp_t = c + a_1 trend + a_2 rgdpx_t + u_t$$

• Беларусь:

 Dependent	tau-statistic	Prob.*
RGDP2014	-3.267323	0.1820
Dependent	tau-statistic	Prob.*
RGDP2014	-2.491064	0.2913

• Беларусь:

Dependent	tau-statistic	Prob.*
RGDP2014	-3.283574	0.1770
Dependent	tau-statistic	Prob.*
RGDP2014	-3.505971	0.0393

Россия:

Dependent	tau-statistic	Prob.*
RGDPRU2014	-3.446893	0.1298
Dependent	tau-statistic	Prob.*

Россия:

<u>Dependent</u>	tau-statistic	Prob.*
RGDPRU2014	-0.272972	0.9977
<u>Dependent</u>	tau-statistic	Prob.*



Концепция скрытой коинтеграции (hidden cointegration)

- Granger, C., Yoon, G. (2002) Hidden Cointegration. Department of Economics, University of California, San Diego. Unpublished Working Paper
- Суть концепции: если между исходными уровнями временных рядов (предполагается порядок интегрированности /(1)) коинтеграция отсутствует, но она имеет место между положительными и отрицательными компонентами этих рядов, то мы имеем дело со скрытой коинтеграцией
- Чтобы осуществить анализ наличия скрытой коинтеграции, необходимо разложить исследуемые временные ряды на положительные и отрицательные компоненты

Разложение временного ряда на положительный и отрицательный компоненты

Пусть x_t является переменной с порядком интегрированности I(1), которая может быть разложена на положительный и отрицательный компонент следующим образом:

$$x_t = x_0 = x_t^+ + x_t^-,$$

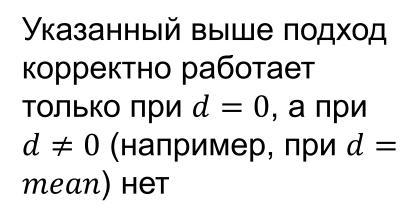
где x_0 – исходное значение временного ряда; x_t^+ и x_t^- – положительный и отрицательный компонент временного ряда соответственно. При этом

$$x_t^+ = \sum_{j=1}^t \Delta x_j^+ = \sum_{j=1}^t \max(\Delta x_j, 0), \qquad x_t^- = \sum_{j=1}^t \Delta x_j^- = \sum_{j=1}^t \min(\Delta x_j, 0).$$

Источник: Shin, Y., Yu, B., Greenwood-Nimmo, M.J. (2014) Modelling Asymmetric Cointegration and Dynamic Multipliers in a Nonlinear ARDL Framework. In William C. Horrace and Robin C. Sickles (Eds.), Festschrift in Honor of Peter Schmidt: Econometric Methods and Applications, New York: Springer, pp. 281–314.

Разложение временного ряда на положительный и отрицательный компоненты (продолжение)

- В рассмотренном выше случае пороговое значение для выделения положительного и отрицательного компонентов равно 0. Такой подход обеспечивает интуитивно понятную интерпретацию, но имеет существенные недостатки (например, временной ряд имеет поимущественно положительные или отрицательные тепы прироста)
- Выход: выбрать пороговое значение, равное некоторой величине *d* (это может быть среднее значение из приростов показателя, пороговое значение, определенное экзогенно или полученное на основе соответствующих эконометрических методов, например, пороговой регрессии)
- $lacksymbol{\bullet}$ Тогда $x_t^+ = \sum_{j=1}^t \Delta x_j^+ = \sum_{j=1}^t \max(\Delta x_j, d), \quad x_t^- = \sum_{j=1}^t \Delta x_j^- = \sum_{j=1}^t \min(\Delta x_j, d).$



$$\Delta x_t^+ = \max(\Delta x_t, 0)$$

$$\Delta x_t^- = \min(\Delta x_t, 0)$$

$$\Delta x_t^+ = \max(\Delta x_t, mean)$$

$$\Delta x_t^- = \min(\Delta x_t, mean)$$

Во втором случае вместо нулей функция возвращает среднее значение 0.0107197, что ведет в дальнейшем к неправильному расчету кумулятивной суммы

корректно

	maxDopwti	minDopwti
1995(1)	missing	missing
1995(2)	.0521919	0
1995(3)	0	0826174
1995(4)	.0100597	0
1996(1)	.0915116	0
1996(2)	.0878708	0
1996(3)	.0409769	0
1996(4)	.0945664	0
1997(1)	0	0915968
1997(2)	0	137755
1997(3)	0	00443384
1997(4)	.011386	0
1998(1)	0	228735
1998(2)	0	0692508
1998(3)	0	0333287
1998(4)	0	0936876
1999(1)	.0120746	0
1999(2)	.302259	0
1999(3)	.207238	0
1999(4)	.121085	0
2000(1)	.16156	0
2000(2)	.000693642	0

нет

	maxDopwti_m	minDopwti_m
1995(1)	missing	missing
1995(2)	.0521919	.0107198
1995(3)	.0107198	0826174
1995(4)	.0107198	.0100597
1996(1)	.0915116	.0107198
1996(2)	.0878708	.0107198
1996(3)	.0409769	.0107198
1996(4)	.0945664	.0107198
1997(1)	.0107198	0915968
1997(2)	.0107198	137755
1997(3)	.0107198	00443384
1997(4)	.011386	.0107198
1998(1)	.0107198	228735
1998(2)	.0107198	0692508
1998(3)	.0107198	0333287
1998(4)	.0107198	0936876
1999(1)	.0120746	.0107198
1999(2)	.302259	.0107198
1999(3)	.207238	.0107198
1999(4)	.121085	.0107198
2000(1)	.16156	.0107198
2000(2)	.0107198	.000693642

Корректное разложение временного ряда на положительный и отрицательный компоненты

Eviews code (d = 0)

Eviews code (d = mean)

Eviews code (d = d)

```
genr dx = d(x)

genr pos = dx>=0

genr dx_p = pos*dx

genr dx_n = (1-pos)*dx

genr x_p = @cumsum(dx_p)

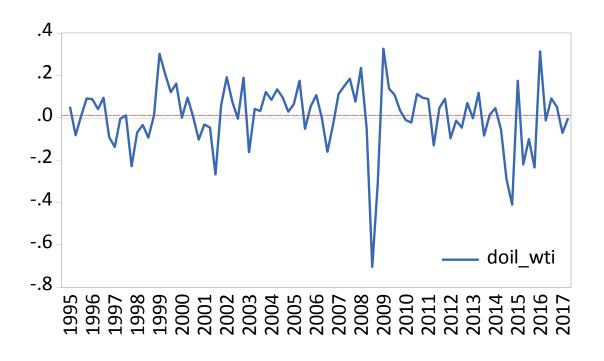
genr x_n = @cumsum(dx_n
```

```
genr dx = d(x)
genr pos = dx>=@mean(x)
genr dx_p = pos*dx
genr dx_n = (1-pos)*dx
genr x_p = @cumsum(dx_p)
genr x_n = @cumsum(dx_n
```

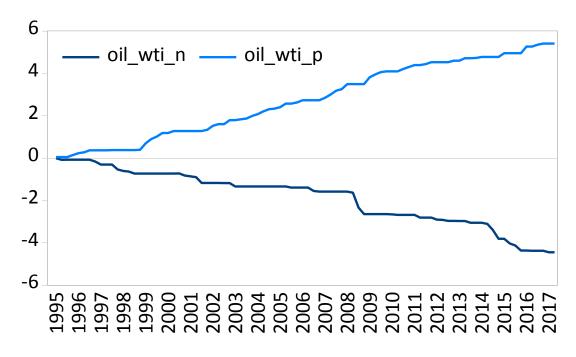
```
genr dx = d(x)
genr pos = dx>=d
genr dx_p = pos*dx
genr dx_n = (1-pos)*dx
genr x_p = @cumsum(dx_p)
genr x_n = @cumsum(dx_n)
```

Цена нефти: кумулятивная сумма положительных и отрицательных компонентов

Темпы прироста



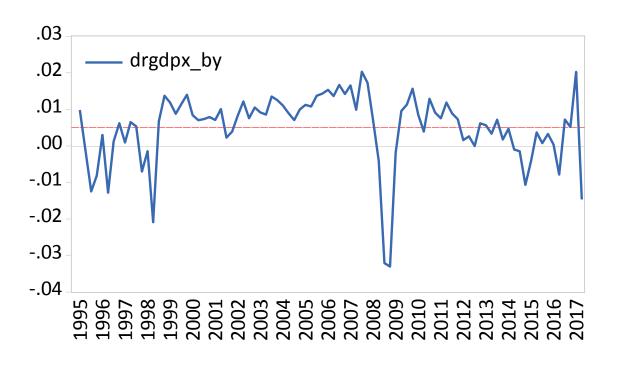
Кумулятивная сумма



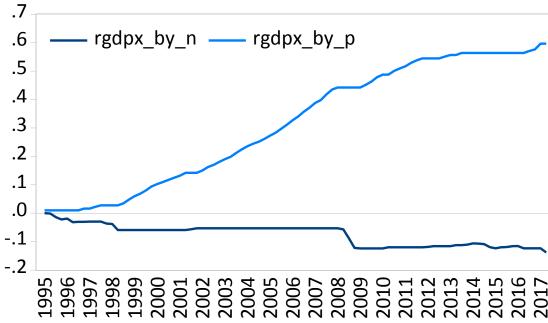


Внешний реальный ВВП: кумулятивная сумма положительных и отрицательных компонентов

Темпы прироста



Кумулятивная сумма





Тест Энгла-Грэнджера с учетом асимметричности влияния (с трендом и без него)

$$rgdp_{t} = c + a_{1}trend + a_{2}oil_{t}^{wti+} + a_{3}oil_{t}^{wti-} + u_{t}$$

$$rgdp_{t} = c + a_{1}trend + a_{2}oil_{t}^{wti+} + a_{3}oil_{t}^{wti-} + u_{t}$$
 $rgdp_{t} = c + a_{1}trend + a_{2}rgdpx_{t}^{+} + a_{3}rgdpx_{t}^{-} + u_{t}$

Беларусь:

<u>Dependent</u>	tau-statistic	Prob.*
RGDP2014	-2.545578	0.6823
<u>Dependent</u>	tau-statistic	Prob.*

Россия:

<u> Dependent</u>	tau-statistic	Prob.*
RGDPRU2014	-3.572161	0.1989
<u>Dependent</u>	tau-statistic	Prob.*

Беларусь:

Dependent	tau-statistic	Prob.*
RGDP2014	-2.535176	0.6873
Dependent	tau-statistic	Prob.*
Dependent RGDP2014	<u>tau-statistic</u> -1.587682	Prob.* 0.8764

Россия:

<u>Dependent</u>	tau-statistic	Prob.*
RGDPRU2014	-0.262956	0.9993
<u>Dependent</u>	tau-statistic	Prob.*



Некоторые промежуточные выводы

- Тест Энгла-Грэнджера не выявил наличия коинтеграции между рассматриваемыми переменными, в том числе и при учете возможной асимметричности влияния независимых переменных
- Данный тест имеет существенный недостаток он не учитывает динамических свойств исследуемых данных и налагает на их динамику ограничение общего фактора. Гипотеза наличия общего фактора является тестируемой. Ошибочное наложение ограничения общего фактора снижает мощность теста Энгла-Грэнджера и ведет к смещенным оценкам в конечных выборках
- Следовательно, нужно учитывать динамические характеристики данных

ARDI:

ARDL: авторегрессионная модель с распределенным лагом

- Banerjee, A., Dolado, J. J., Galbraith, J. W., Hendry, D., et al. (1993) Co-integration, error correction, and the econometric analysis of non-stationary data. Oxford University Press.
- Pesaran, M. H., Shin, Y., Smith, R. J. (2001) Bounds testing approaches to the analysis of level relationships. Journal of applied econometrics, 16, 289–326 (≈7500 цитирований).
- Обзоры на сайте Eviews:

http://blog.eviews.com/2017/04/autoregressive-distributed-lag-ardl.html http://blog.eviews.com/2017/05/autoregressive-distributed-lag-ardl_8.html http://blog.eviews.com/2017/05/autoregressive-distributed-lag-ardl.html

В общем виде ARDL-модель может быть представлена следующим образом:

$$y_t = a_0 + a_1 t + \sum_{i=1}^p \psi_i \, y_{t-i} + \sum_{j=1}^k \sum_{l_j=0}^{q_j} \beta_{j,l_j} \, x_{j,t-l_j} + \epsilon_t$$

ARDL: удобное преобразование (условная модель с механизмом корректировки)

ARDL-модель может быть преобразована в удобном для дальнейшего анализа виде:

$$\Delta y_t = a_0 + a_1 t + b_0 y_{t-1} + \sum_{j=1}^k b_j x_{j,t-1} + \sum_{i=1}^{p-1} c_i \, \Delta y_{t-i} + \sum_{j=1}^k \sum_{l_j=0}^{q_j-1} c_{j,l_j} \, \Delta x_{j,t-l_j} + \epsilon_t$$

- Данная регрессия представляет собой модель с корректировкой равновесия и используется для тестирования наличия долгосрочной связи (коинтеграции) между исследуемыми переменными и расчета параметров долгосрочной связи (коинтеграционного уравнения)
- Зависимая переменная /(1), независимые переменные может быть комбинация /(1) и /(0)



ARDL: спецификация

Включение в модель детерминистических компонентов (5 случаев)

- Случай 1: Нет константы и тренда
- Случай 2: Ограничение константа включена в коинтеграционное пространство, нет тренда
- Случай 3: Константа без ограничений, нет тренда,
- Случай 4: Константа без ограничений, ограничение тренд включен в коинтеграционное пространство
- Случай 5: Константа и тренд без ограничений

В правой части модели переменные должны быть слабо экзогенными, модель должна проходить стандартные тесты спецификации и быть рекурсивно стабильной

ARDL: предельный тест на коинтеграцию и оценка параметров долгосрочной связи

При тестировании на коинтеграцию используется *F*-тест (тест Вальда), стандартные ошибки для параметров долгосрочной связи рассчитываются при помощи дельта-метода

- Случай 1: H_0 : $b_0 = b_j = 0$, \forall_j ; $EC_t = y_t \sum_{j=1}^k (-\frac{b_j}{b_0}) x_{j,t}$
- lacktriangle Случай 2: H_0 : $a_0=b_0=b_j=0$, \forall_j ; $EC_t=y_t-\sum_{j=1}^k(-\frac{b_j}{b_0})x_{j,t}-\frac{a_0}{b_0}$
- Случай 3: H_0 : $b_0 = b_j = 0$, \forall_j ; $EC_t = y_t \sum_{j=1}^k (-\frac{b_j}{b_0}) x_{j,t}$ (константа в ARDL)
- Случай 4: H_0 : $a_1 = b_0 = b_j = 0$, \forall_j ; $EC_t = y_t \sum_{j=1}^k (-\frac{b_j}{b_0}) x_{j,t} \frac{a_1}{b_0} t$
- Случай 5: H_0 : $b_0=b_j=0$, \forall_j ; $EC_t=y_t-\sum_{j=1}^k(-\frac{b_j}{b_0})x_{j,t}$ (константа и тренд в ARDL)

ARDL: критические значения (пример для случая 3)

■ *F*-тест (предельный тест)

Table CI(iii) Case III: Unrestricted intercept and no trend

	0.1	00	0.0)50	0.0)25	0.	010	M		ance	
\boldsymbol{k}	I(0)	<i>I</i> (1)	I(0)	<i>I</i> (1)	I(0)	<i>I</i> (1)	I(0)	<i>I</i> (1)	I(0)	<i>I</i> (1)	I(0)	<i>I</i> (1)
0	6.58	6.58	8.21	8.21	9.80	9.80	11.79	11.79	3.05	3.05	7.07	7.07
1	4.04	4.78	4.94	5.73	5.77	6.68	6.84	7.84	2.03	2.52	2.28	2.89
2	3.17	4.14	3.79	4.85	4.41	5.52	5.15	6.36	1.69	2.35	1.23	1.77
3	2.72	3.77	3.23	4.35	3.69	4.89	4.29	5.61	1.51	2.26	0.82	1.27
4	2.45	3.52	2.86	4.01	3.25	4.49	3.74	5.06	1.41	2.21	0.60	0.98
5	2.26	3.35	2.62	3.79	2.96	4.18	3.41	4.68	1.34	2.17	0.48	0.79
6	2.12	3.23	2.45	3.61	2.75	3.99	3.15	4.43	1.29	2.14	0.39	0.66
7	2.03	3.13	2.32	3.50	2.60	3.84	2.96	4.26	1.26	2.13	0.33	0.58
8	1.95	3.06	2.22	3.39	2.48	3.70	2.79	4.10	1.23	2.12	0.29	0.51
9	1.88	2.99	2.14	3.30	2.37	3.60	2.65	3.97	1.21	2.10	0.25	0.45
10	1.83	2.94	2.06	3.24	2.28	3.50	2.54	3.86	1.19	2.09	0.23	0.41

ARDL: критические значения (пример для случая 3)

■ *t*-тест

Table CII(iii) Case III: Unrestricted intercept and no trend

	0.	100	0.	050	0.	.025	0.	.010	M	lean	Vari	Variance	
\boldsymbol{k}	I(0)	<i>I</i> (1)	$\overline{I(0)}$	<i>I</i> (1)	$\overline{I(0)}$	<i>I</i> (1)	I(0)	<i>I</i> (1)	I(0)	<i>I</i> (1)	I(0)	<i>I</i> (1)	
0	-2.57	-2.57	-2.86	-2.86	-3.13	-3.13	-3.43	-3.43	-1.53	-1.53	0.72	0.71	
1	-2.57	-2.91	-2.86	-3.22	-3.13	-3.50	-3.43	-3.82	-1.53	-1.80	0.72	0.81	
2	-2.57	-3.21	-2.86	-3.53	-3.13	-3.80	-3.43	-4.10	-1.53	-2.04	0.72	0.86	
3	-2.57	-3.46	-2.86	-3.78	-3.13	-4.05	-3.43	-4.37	-1.53	-2.26	0.72	0.89	
4	-2.57	-3.66	-2.86	-3.99	-3.13	-4.26	-3.43	-4.60	-1.53	-2.47	0.72	0.91	
5	-2.57	-3.86	-2.86	-4.19	-3.13	-4.46	-3.43	-4.79	-1.53	-2.65	0.72	0.92	
6	-2.57	-4.04	-2.86	-4.38	-3.13	-4.66	-3.43	-4.99	-1.53	-2.83	0.72	0.93	
7	-2.57	-4.23	-2.86	-4.57	-3.13	-4.85	-3.43	-5.19	-1.53	-3.00	0.72	0.94	
8	-2.57	-4.40	-2.86	-4.72	-3.13	-5.02	-3.43	-5.37	-1.53	-3.16	0.72	0.96	
9	-2.57	-4.56	-2.86	-4.88	-3.13	-5.18	-3.42	-5.54	-1.53	-3.31	0.72	0.96	
10	-2.57	-4.69	-2.86	-5.03	-3.13	-5.34	-3.43	-5.68	-1.53	-3.46	0.72	0.96	

Пример ARDL: PSS(2001)

The asymptotic theory developed in the paper is not affected by the inclusion of such 'one-off' dummy variables. ¹⁷ Let $\mathbf{z}_t = (w_t, Prod_t, UR_t, Wedge_t, Union_t)' = (w_t, \mathbf{x}_t')'$. Then, using the analysis of Section 2, the conditional ECM of interest can be written as

$$\Delta w_t = c_0 + c_1 t + c_2 D7475_t + c_3 D7579_t + \pi_{ww} w_{t-1} + \pi_{wx,x} \mathbf{x}_{t-1} + \sum_{t=0}^{p-1} \psi_t' \Delta \mathbf{z}_{t-t} + \delta' \Delta \mathbf{x}_t + u_t$$

 $D7475_t = 1$, over the period 1974q1 - 1975q4, 0 elsewhere $D7579_t = 1$, over the period 1975q1 - 1979q4, 0 elsewhere

The five variables in the earnings equation were constructed from primary sources in the following manner: $w_t = \ln(ERPR_t/PYNONG_t)$, $Wedge_t = \ln(1 + TE_t) + \ln(1 - TD_t) - \ln(RPIX_t/PYNONG_t)$, $UR_t = \ln(100 \times ILOU_t/(ILOU_t + WFEMP_t))$, $Prod_t = \ln((YPROM_t + 278.29 \times YMF_t)/(EMF_t + ENMF_t))$, and $Union_t = \ln(UDEN_t)$, where $ERPR_t$ is average private sector earnings per employee (£), $PYNONG_t$ is the non-oil non-government GDP deflator, $YPROM_t$ is output in the private, non-oil, non-manufacturing, and public traded sectors at constant factor cost (£ million, 1990), YMF_t is the manufacturing output index adjusted for stock changes (1990 = 100), EMF_t and $ENMF_t$ are respectively employment in UK manufacturing and non-manufacturing sectors (thousands), $ILOU_t$ is the International Labour Office (ILO) measure of unemployment (thousands), $WFEMP_t$ is total employment (thousands), TE_t is the average employers' National Insurance contribution rate, TD_t is the average direct tax rate on employment incomes, $RPIX_t$ is the Retail Price Index excluding mortgage payments, and $UDEN_t$ is union density (used to proxy 'union power') measured by union membership as a percentage of employment. The time series plots of the five variables included in the VAR model are given in Figures 1–3.

Пример ARDL: PSS(2001)

Figure 1a. Real wages and labour productivity

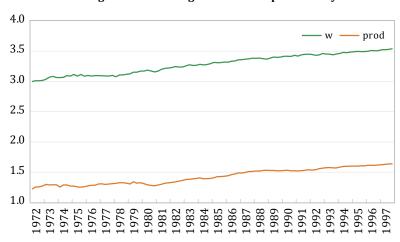


Figure 2. The wedge and the unionization variables

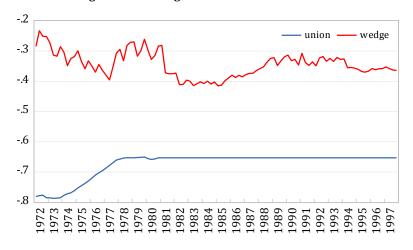


Figure 1b. Rate of change of real wages and labour productivity

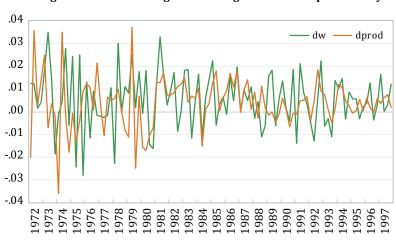
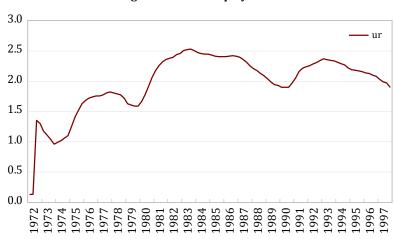


Figure 3. The unemployment rate



Пример ARDL: результаты в PSS(2001)

Table II. F- and t-statistics for testing the existence of a levels earnings equation

	de	With terministic to	rends	Without deterministic trends	
p	F_{IV}	F_V	t_V	F_{III}	t_{III}
4	2.99 ^a	2.34 ^a	-2.26 ^a	3.63 ^b	-3.02 ^b
5	4.42 ^c	3.96 ^b	-2.83^{a}	5.23 ^c	-4.00^{c}
6	4.78 ^c	3.59 ^b	-2.44^{a}	5.42 ^c	-3.48^{b}

Notes: See the notes to Table I. F_{IV} is the F-statistic for testing $\pi_{ww} = 0$, $\pi_{wx.x} = 0'$ and $c_1 = 0$ in (30). F_V is the F-statistic for testing $\pi_{ww} = 0$ and $\pi_{wx.x} = 0'$ in (30). F_{III} is the F-statistic for testing $\pi_{ww} = 0$ and $\pi_{wx.x} = 0'$ in (30) with c_1 set equal to 0. t_V and t_{III} are the t-ratios for testing $\pi_{ww} = 0$ in (30) with and without a deterministic linear trend. a indicates that the statistic lies below the 0.05 lower bound, b that it falls within the 0.05 bounds, and c that it lies above the 0.05 upper bound.

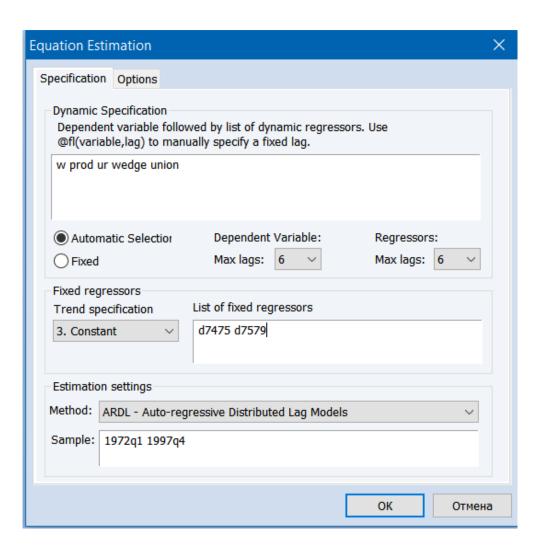
This resulted in the choice of an ARDL(6, 0, 5, 4, 5) specification with estimates of the levels relationship given by

Table III. Equilibrium correction form of the *ARDL*(6, 0, 5, 4, 5) earnings equation

Regressor	Coefficient	Standard error	p-value
\hat{v}_{t-1}	-0.229	0.0586	N/A
Δw_{t-1}	-0.418	0.0974	0.000
Δw_{t-2}	-0.328	0.1089	0.004
Δw_{t-3}	-0.523	0.1043	0.000
Δw_{t-4}	-0.133	0.0892	0.140
Δw_{t-5}	-0.197	0.0807	0.017
$\Delta Prod_t$	0.315	0.0954	0.001
ΔUR_t	0.003	0.0083	0.683
ΔUR_{t-1}	0.016	0.0119	0.196
ΔUR_{t-2}	0.003	0.0118	0.797
ΔUR_{t-3}	0.028	0.0113	0.014
ΔUR_{t-4}	0.027	0.0122	0.031
$\Delta Wedge_t$	-0.297	0.0534	0.000
$\Delta Wedge_{t-1}$	-0.048	0.0592	0.417
$\Delta Wedge_{t-2}$	-0.093	0.0569	0.105
$\Delta Wedge_{t-3}$	-0.188	0.0560	0.001
$\Delta Union_t$	-0.969	0.8169	0.239
$\Delta Union_{t-1}$	-2.915	0.8395	0.001
$\Delta Union_{t-2}$	-0.021	0.9023	0.981
$\Delta Union_{t-3}$	-0.101	0.7805	0.897
$\Delta Union_{t-4}$	-1.995	0.7135	0.007
Interce pt	0.619	0.1554	0.000
$D7475_{t}$	0.029	0.0063	0.000
$D7579_{t}$	0.017	0.0063	0.009

$$w_t = 1.063 \ Prod_t - 0.105 \ UR_t - 0.943 \ Wedge_t + 1.481 \ Union_t + 2.701 + \hat{v}_t$$
(31)
(0.050) (0.034) (0.265) (0.311) (0.242)

Пример ARDL: наши результаты



ARDL Long Run Form and Bounds Test

Dependent Variable: D(W)

Selected Model: ARDL(6, 0, 5, 4, 5)

Case 3: Unrestricted Constant and No Trend

Date: 03/04/18 Time: 19:12 Sample: 1972Q1 1997Q4 Included observations: 104

F-Bounds Test	N	Null Hypothesis: N	lo levels rela	ationship
Test Statistic	Value	Signif.	I(0)	I(1)
		Asy	mptotic: n=1	000
F-statistic	7.366842	10%	2.45	3.52
k	4	5%	2.86	4.01
		2.5%	3.25	4.49
		1%	3.74	5.06
Actual Sample Size	104	Finit	te Sample: r	1=80
		10%	2.548	3.644
		5%	3.01	4.216
		1%	4.096	5.512
t-Bounds Test	N	Null Hypothesis: N	lo levels rela	ationship
Test Statistic	Value	Signif.	I(0)	I(1)
t-statistic	-4.743852	10%	-2.57	-3.66
		5%	-2.86	-3.99
		2.5%	-3.13	-4.26
		1%	-3.43	-4.6

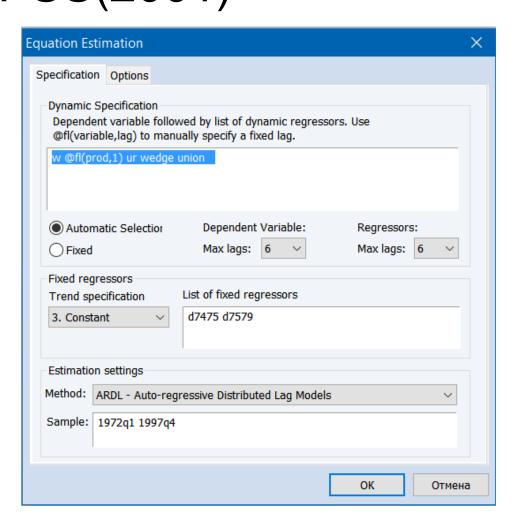


Пример ARDL: наши результаты (продолжение)

Levels Equation Case 3: Unrestricted Constant and No Trend						
Variable	Coefficient	Std. Error	t-Statistic	Prob.		
PROD UR WEDGE UNION	1.069227 -0.101054 -0.932195 1.459410	0.045147 0.030389 0.243214 0.284757	23.68325 -3.325308 -3.832821 5.125113	0.0000 0.0014 0.0003 0.0000		
EC = W - (1.0692*PROD -0.1011*UR -0.9322*WEDGE + 1.4594*UNION						

ECM Regression Case 3: Unrestricted Constant and No Trend					
Variable	Coefficient	Std. Error	t-Statistic	Prob.	
С	0.660422	0.103955	6.352960	0.0000	
D(W(-1))	-0.418152	0.090471	-4.621971	0.0000	
D(W(-2))	-0.337123	0.095276	-3.538372	0.0007	
D(W(-3))	-0.535501	0.093270	-5.741389	0.0000	
D(W(-4))	-0.132476	0.081716	-1.621180	0.1091	
D(W(-5))	-0.201784	0.074891	-2.694357	0.0087	
D(UR)	0.003874	0.006968	0.555967	0.5798	
D(UR(-1))	0.018080	0.009517	1.899892	0.0612	
D(UR(-2))	0.006426	0.009175	0.700319	0.4858	
D(UR(-3))	0.027676	0.009817	2.819109	0.0061	
D(UR(-4))	0.030499	0.009229	3.304583	0.0014	
D(WEDGE)	-0.305990	0.048547	-6.302932	0.0000	
D(WEDGE(-1))	-0.042841	0.051334	-0.834564	0.4065	
D(WEDGE(-2))	-0.092242	0.053197	-1.733972	0.0869	
D(WEDGE(-3))	-0.188605	0.053489	-3.526022	0.0007	
D(UNION)	-0.955714	0.712078	-1.342149	0.1835	
D(UNION(-1))	-2.783421	0.775809	-3.587764	0.0006	
D(UNION(-2))	-0.256036	0.798492	-0.320650	0.7493	
D(UNION(-3))	0.055352	0.717999	0.077091	0.9388	
D(UNION(-4))	-2.185799	0.613290	-3.564057	0.0006	
D7475	0.030109	0.005101	5.902706	0.0000	
D7579	0.016954	0.004581	3.700774	0.0004	
CointEq(-1)*	-0.247158	0.039706	-6.224763	0.0000	

Пример ARDL: воспроизводим результаты PSS(2001)



Dependent Variable: W
Method: ARDL
Date: 03/04/18 Time: 19:25
Sample: 1972Q1 1997Q4
Included observations: 104
Maximum dependent lags: 6 (Automatic selection)
Model selection method: Akaike info criterion (AIC)
Dynamic regressors (6 lags, partial automatic): @FL(PROD,1) UR
WEDGE UNION
Fixed regressors: D7475 D7579 C
Number of models evalulated: 2058
Selected Model: ARDL(6, 5, 4, 5, 1)

F-Bounds Test		Null Hypothesis:	No levels rela	ationship
Test Statistic	Value	Signif.	I(0)	I(1)
		As	ymptotic: n=1	000
F-statistic	5.550088	10%	2.45	3.52
k	4	5%	2.86	4.01
		2.5%	3.25	4.49
		1%	3.74	5.06
Actual Cample Cize	104	Cie	sito Cample: r	-00
Actual Sample Size	104	10%	nite Sample: r 2.548	3.644
		5%	3.01	4.216
		1%	4.096	5.512
		170	4.030	0.012
t-Bounds Test		Null Hypothesis:	No levels rela	ationship
Test Statistic	Value	Signif.	I(0)	I(1)
t-statistic	-3.914273	10%	-2.57	-3.66
		5%	-2.86	-3.99
		2.5%	-3.13	-4.26
		1%	-3.43	-4.6



Пример ARDL: воспроизводим результаты PSS(2001) (продолжение)

Levels Equation	
Case 3: Unrestricted Constant and No Trend	

Variable	Coefficient	Std. Error	t-Statistic	Prob.
UR	-0.104609	0.033670	-3.106891	0.0027
WEDGE	-0.942851	0.264982	-3.558172	0.0006
UNION	1.480671	0.310611	4.766965	0.0000
PROD	1.063325	0.049990	21.27062	0.0000

EC = W - (-0.1046*UR -0.9429*WEDGE + 1.4807*UNION + 1.0633 *PROD)

ECM Regression
Case 3: Unrestricted Constant and No Trend

Variable	Coefficient	Std. Error	t-Statistic	Prob.
С	0.619143	0.112409	5.507927	0.0000
D(W(-1))	-0.417479	0.090852	-4.595168	0.0000
D(W(-2))	-0.327934	0.096694	-3.391453	0.0011
D(W(-3))	-0.523383	0.095549	-5.477660	0.0000
D(W(-4))	-0.133031	0.082024	-1.621865	0.1090
D(W(-5))	-0.196693	0.075506	-2.604999	0.0110
D(UR)	0.003404	0.007024	0.484574	0.6294
D(UR(-1))	0.015527	0.009777	1.588104	0.1164
D(UR(-2))	0.003035	0.010193	0.297734	0.7667
D(UR(-3))	0.028483	0.009982	2.853429	0.0056
D(UR(-4))	0.026883	0.010119	2.656769	0.0096
D(WEDGE)	-0.297128	0.050195	-5.919510	0.0000
D(WEDGE(-1))	-0.048266	0.051716	-0.933276	0.3536
D(WEDGE(-2))	-0.093438	0.053388	-1.750184	0.0841
D(WEDGE(-3))	-0.187797	0.053657	-3.499939	0.0008
D(UNION)	-0.968727	0.713954	-1.356848	0.1788
D(UNION(-1))	-2.914759	0.808739	-3.604078	0.0006
D(UNION(-2))	-0.021200	0.860420	-0.024639	0.9804
D(UNION(-3))	-0.101096	0.748143	-0.135130	0.8929
D(UNION(-4))	-1.994719	0.654656	-3.046972	0.0032
D(PROD)	0.315304	0.087619	3.598575	0.0006
D7475	0.029309	0.005085	5.763759	0.0000
D7579	0.016846	0.004598	3.664013	0.0005
CointEq(-1)*	-0.229220	0.042411	-5.404719	0.0000

ARDL: пример с реальным ВВП и ценой на нефть

Беларусь

Россия

Levels Equation Case 4: Unrestricted Constant and Restricted Trend						
Variable Coefficient Std. Error t-Statistic Prob.						
OPWTI @TREND	0.234897 0.008332	0.047012 0.001480	4.996555 5.629647	0.0000 0.0000		
EC = RGDP2014 - (0.2349*OPWTI + 0.0083*@TREND)						

F-Bounds Test	Null Hypothes	sis: No levels re	elationship	
Test Statistic	Value	Signif.	I(0)	l(1)
			Asymptotic: n=	=1000
F-statistic	5.677392	10%	4.05	4.49
k	1	5%	4.68	5.15
		2.5%	5.3	5.83
		1%	6.1	6.73
Actual Sample Size	87		Finite Sample:	n=80
		10%	3.113	3.61
		5%	3.74	4.303
		1%	5.157	5.917

Case 4: Un	Levels Ed restricted Const		cted Trend	
Variable	Coefficient	Std. Error	t-Statistic	Prob.
OPWTI @TREND	0.189812 0.006039	0.036275 0.000871	5.232619 6.930835	0.0000 0.0000
EC = RGDPRU2014 - (0.1898*OPWTI	+ 0.0060*@TI	REND)	
F-Bounds Test	N	ull Hypothesis	s: No levels rel	lationship
Test Statistic	Value	Signif.	I(0)	l(1)
	Asymptotic: n=1000			
F-statistic	2.805758	10%	4.05	4.49
k	1	5%	4.68	5.15
		2.5%	5.3	5.83
		1%	6.1	6.73
Actual Sample Size	89	89 Finite Sample: n=80		
·		10%	3.113	3.61
		5%	3.74	4.303
		1%	5.157	5.917

ARDL: пример с реальным внутренним и внешним ВВП

Беларусь

Levels Equation Case 3: Unrestricted Constant and No Trend							
Variable	Coefficient	Std. Error	t-Statistic	Prob.			
RGDP_BY_EXT2014	1.921134	0.087443	21.97013	0.0000			
EC = RGDP2014 - (1.9211*RGDP_BY_EXT2014)							
F-Bounds Test	1	Null Hypothesis	s: No levels re	lationship			
Test Statistic	Value	Signif.	I(0)	l(1)			
		Asymptotic: n=1000					
F-statistic	12.89063	10%	4.04	4.78			
k	1	5%	4.94	5.73			
		2.5%	5.77	6.68			
		1%	6.84	7.84			
Actual Sample Size	87	F	Finite Sample: n=80				
		10%	4.135	4.895			
		5%	5.06	5.93			
		1%	7.095	8.26			
t-Bounds Test	1	Null Hypothesis	: No levels re	lationship			
Test Statistic	Value	Signif.	I(0)	l(1)			
t-statistic	-4.340928	10%	-2.57	-2.91			
		5%	-2.86	-3.22			
		2.5%	-3.13	-3.5			
		1%	-3.43	-3.82			

Россия

Variable C	Levels Ed stricted Co oefficient 0.006107	quation onstant and No Std. Error	Trend t-Statistic				
Variable C RGDP_RU_EXT2014 EC = RGDPRU2014 - (-0.00 F-Bounds Test	oefficient						
RGDP_RU_EXT2014 EC = RGDPRU2014 - (-0.00		Std. Error	t-Statistic				
EC = RGDPRU2014 - (-0.00	0.006107			Prob.			
F-Bounds Test		4.070646	-0.001500	0.9988			
	EC = RGDPRU2014 - (-0.0061*RGDP_RU_EXT2014)						
Test Statistic	N	Null Hypothesis	: No levels rel	ationship			
	Value	Signif.	I(0)	l(1)			
	Asymptotic: n=1000						
F-statistic 1	.163867	10%	4.04	4.78			
k	1	5%	4.94	5.73			
		2.5%	5.77	6.68			
		1%	6.84	7.84			
Actual Sample Size	89	Fi	Finite Sample: n=80				
•		10%	4.135	4.895			
		5%	5.06	5.93			
		1%	7.095	8.26			
t-Bounds Test Null Hypothesis: No levels relationship							
Test Statistic	Value	Signif.	I(0)	l(1)			
t-statistic -0	.365916	10%	-2.57	-2.91			
		5%	-2.86	-3.22			
		2.5%	-3.13	-3.5			
		1%	-3.43	-3.82			



ARDL: несколько важных аспектов

- Как уже отмечалось, независимые переменные в ARDL-модели должны быть слабо экзогенными. Однако недавние исследования показывают, что нарушение этого условия фактически не оказывает влияния на предельный тест на коинтеграцию:
 - McNown, R., Chung Yan Sam, C.Y., Goh, S.K. (2018) Bootstrapping the autoregressive distributed lag test for cointegration, *Applied Economics*, 50, 1509–1521.
- B PSS(2001) приведены асимптотические критические значения. Критические значения для малых выборок представлены в Narayan, P. K. (2005). The saving and investment nexus for china: evidence from cointegration tests. Applied economics, 37(17):1979–1990.
- ARDL-модель позволяет анализировать влияние шоков независимых переменных на зависимую переменную при помощи динамических (кумулятивных) коэффициентов (аналогия с функциями импульсного отклика в VAR-моделях)



Асимметрическая ARDL-модель

Shin, Y., Yu, B., Greenwood-Nimmo, M.J. (2014) Modelling Asymmetric Cointegration and Dynamic Multipliers in a Nonlinear ARDL Framework. In William C. Horrace and Robin C. Sickles (Eds.), Festschrift in Honor of Peter Schmidt: Econometric Methods and Applications, New York: Springer, pp. 281–314 (для упрощения без константы и тренда):

$$\Delta y_{t} = \rho y_{t-1} + \theta^{+} \mathbf{x}_{t-1}^{+} + \theta^{-} \mathbf{x}_{t-1}^{-} + \sum_{i=1}^{p-1} \varphi_{i} \Delta y_{t-i}$$
$$+ \sum_{i=0}^{p} (\boldsymbol{\pi}_{i}^{+} \Delta \mathbf{x}_{t-i}^{+} + \boldsymbol{\pi}_{i}^{-} \Delta \mathbf{x}_{t-i}^{-}) + e_{t},$$

Параметры долгосрочной связи:

$$\hat{oldsymbol{eta}}^+ = -\hat{oldsymbol{ heta}}^+/\hat{
ho}$$

$$\hat{oldsymbol{eta}}^- = -\hat{oldsymbol{ heta}}^-/\hat{
ho}$$



■ Динамические кумулятивные коэффициенты влияния на зависимую переменную положительных и отрицательных компонентов независимых переменных для $h = 1, 2, ..., \infty$:

$$\mathbf{m}_h^+ = \sum_{j=0}^h \frac{\partial y_{t+j}}{\partial \mathbf{x}_t^+} = \sum_{j=0}^h \boldsymbol{\lambda}_j^+, \ \mathbf{m}_h^- = \sum_{j=0}^h \frac{\partial y_{t+j}}{\partial \mathbf{x}_t^-} = \sum_{j=0}^h \boldsymbol{\lambda}_j^-$$

$$egin{array}{ccc} lackbox{m}_h^+
ightarrow lackbox{m}_h^+
ightarrow eta^+ \ lackbox{m}_h^-
ightarrow oldsymbol{eta}^- \end{array}$$

Асимметрическая ARDL-модель: два специальных случая

lacktriangle Случай 1: долгосрочная симметричность $oldsymbol{ heta}^+ = oldsymbol{ heta}^- = oldsymbol{ heta}$

$$\Delta y_{t} = \rho y_{t-1} + \theta \mathbf{x}_{t-1} + \sum_{i=1}^{p-1} \varphi_{i} \Delta y_{t-i} + \sum_{i=0}^{p} \left(\pi_{i}^{+} \Delta \mathbf{x}_{t-i}^{+} + \pi_{i}^{-} \Delta \mathbf{x}_{t-i}^{-} \right) + e_{t}$$

lacktriangle Случай 2: краткосрочная симметричность $\sum_{i=0}^p \pi_i^+ = \sum_{i=0}^p \pi_i^-$

$$\Delta y_t = \rho y_{t-1} + \boldsymbol{\theta}^+ \mathbf{x}_{t-1} + \boldsymbol{\theta}^- \mathbf{x}_{t-1} + \sum_{i=1}^{p-1} \varphi_i \Delta y_{t-i} + \sum_{i=0}^p \boldsymbol{\pi}_i \Delta \mathbf{x}_{t-i} + e_t$$

Асимметрическая ARDL-модель: тесты на коинтеграцию и (а)симметричность

■ Тест (предельный) на коинтеграцию:

$$extit{F-тест} \qquad
ho = oldsymbol{ heta}^+ = oldsymbol{ heta}^- = 0 \ extit{t-тест} \qquad
ho = 0 \ extit{против} \
ho < 0$$

Критические значения из PSS(2001). Величину *k* предлагается выбирать без учета разложения переменной на положительный и отрицательный компоненты

■ Тест на симметричность:

Долгосрочную
$$m{ heta}^+ = m{ heta}^- = m{ heta}$$
 Краткосрочную $\sum_{i=0}^p m{\pi}_i^+ = \sum_{i=0}^p m{\pi}_i^-$

Пример асимметрической ARDL в Stata

Модификация кода в Stata

d = 0

d = mean

```
forvalues j=2/n' {
               tempvar dx
               local thisvariable: word `j' of `varlist'
               qui gen `dx' = D.`thisvariable'
               local i = i' - 1
               qui gen _dx^ip = max(0, dx') if dx'! = .
               qui gen _dx^i = min(0, dx^i) if dx^i = ...
               qui gen _xi'p = 0
               qui replace \underline{x}i'p = L.\underline{x}i'p + \underline{dx}i'p if L.\underline{x}i'p != .
               qui gen _xi'n = 0
               qui replace _x`i'n = L._x`i'n + _dx`i'n if L._x`i'n != .
               * list `dx' _dx`i'p _dx`i'n _x`i'p _x`i'n
               qui drop 'dx'
               local rhs `"`rhs' L._x`i'p L._x`i'n "'
               if "`savetempdata'" != "" {
                               qui gen _L1_x`i'p = L1._x`i'p
                               qui gen _L1_xi'n = L1._xi'n
```

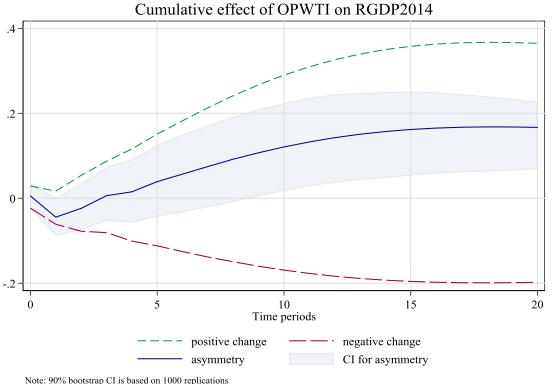
```
forvalues j=2/`n' {
                    tempvar dx
                   local thisvariable: word `j' of `varlist'
                   qui gen `dx' = D.`thisvariable'
qui egen mean_`dx'= mean(`dx')
local i = 'j' - 1
qui gen _dx_`i' = `dx' - mean_`dx'
qui gen _dum`i' = 0
qui replace _dum`i' = 1 if _dx_`i' >= 0
                   qui gen _dx'i'p = _dum'i'*'dx' if 'dx' != .
                   qui gen _dx`i'n = (1 - _dum`i')*`dx' if `dx' != .
                   qui gen _xi'p = 0
                   qui replace \underline{x}i'p = L.\underline{x}i'p + \underline{dx}i'p if L.\underline{x}i'p !=.
                   qui gen _xi'n = 0
                   qui replace _x\i'n = L._x\i'n + _dx\i'n if L._x\i'n != .
                   *list `dx' _dx`i'p _dx`i'n _x`i'p _x`i'n
qui drop `dx'
qui drop mean_`dx'
qui drop _dum`i'
                   local rhs `"`rhs' L._x`i'p L._x`i'n "'
                   if "`savetempdata'" != "" {
                                        qui gen _L1_xi'p = L1_xi'p
                                        qui gen L1_x`i'n = L1._x`i'n
```

Пример NARDL в Stata: nardl RGDP2014 OPWTI, p(4) q(4) plot bootstrap(1000) level(90)

fect [-]	ong-run eff	Lo	Long-run effect [+]				
P>F	F-stat	coef.	P>F	F-stat	coef.	Exog. var.	
0.005	8.37	-0.179	0.000	62.17	0.318	OPWTI	
	nort-run as F-stat	Sh	ymmetry P>F	Long-run as F-stat	1		
0.925	.008892		0.000	24.39		OPWTI	

Note: Long-run effect [-] refers to a permanent change in exog. var. by -1

Cointegration test statistics: $t_BDM = -2.4913$ F PSS = 3.9480





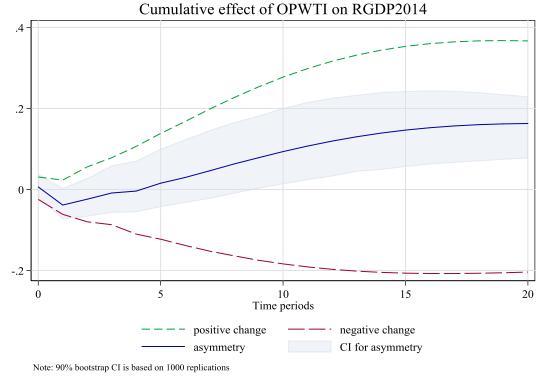
Ограничения: constraint 1 L1._dy L2._dx1p L3._dx1p L2._dx1n

Asymmetry statistics:

	Long-run effect [+]			Long-	run eff	ect [-]
Exog. var.	coef.	F-stat	P>F	coef.	F-stat	P>F
OPWTI	0.324	90.1	0.000	-0.185	12.06	0.001
	Long-run asymmetry			Short-run asymm		
		F-stat	P>F		F-stat	P>F
OPWTI		34.96	0.000		.9097	0.343

Note: Long-run effect [-] refers to a permanent change in exog. var. by -1

Cointegration test statistics: $t_BDM = -3.0647$ F PSS = 5.3373

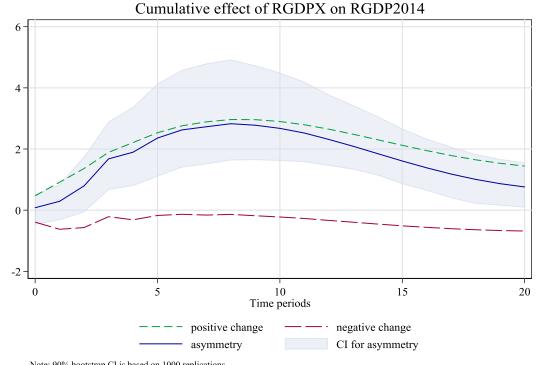


Пример NARDL в Stata: nardl RGDP2014 RGDPX, p(4) q(4) plot bootstrap(1000) level(90)

	Long-run effect [+]			L	ong-run eff	ect [-]
Exog. var.	coef.	F-stat	P>F	coef.	F-stat	P>F
RGDPX	1.766	680.3	0.000	-0.142	.09316	0.761
		Long-run as	ymmetry	S	hort-run as	ymmetry
		F-stat	P>F		F-stat	P>F
RGDPX		15.64	0.000		5.405	0.023

Note: Long-run effect [-] refers to a permanent change in exog. var. by -1

Cointegration test statistics: -4.878412.3018





NARDL: некоторые предварительные итоги

- Долгосрочная асимметричность влияния реального цены на нефть на реальный ВВП Беларуси
- Долгосрочная и краткосрочная асимметричность влияния внешнего реального ВВП на реальный ВВП Беларуси
- Рассмотренные NARDL-модели для Беларуси проходят тесты спецификации
- Для России связей между аналогичными переменными не обнаружено
- Модели для России в рассмотренном виде являются плохо специфицированными

Приложение.

Расчет динамических коэффициентов в Gretl: ADMBP addon (Artur Tarassow)

Динамические коэффициенты в ARDL моделях

- https://sites.google.com/site/arturtarassow/code/test
- Динамический коэффициент (dynamic multiplier) показывает, как шок на объясняющую переменную влияет с течением времени на объясняемую. Для перманентного шока оценивается кумулятивный коэффициент:

$$m_h = \sum_{i=0}^h \frac{\partial y_{t+i}}{\partial x_t}$$

- □ Когда период h стремится к бесконечности, данный кумулятивный коэффициент равен коэффициенту долгосрочной связи при объясняющей переменной.
- □ На практике позволяют графически оценить наличие значимой долгосрочной связи между переменными.

Методы расчета динамических коэффициентов в ADMBP addon

В данной программе расчет коэффициента долгосрочной связи осуществляется двумя способами:

- 1. интервальные оценки посредством различных методов бутстрапа.
- 2. точечная оценка методом Bewley с помощью инструментальных переменных (повторяет EViews).

.

Интерфейс и порядок работы с программой

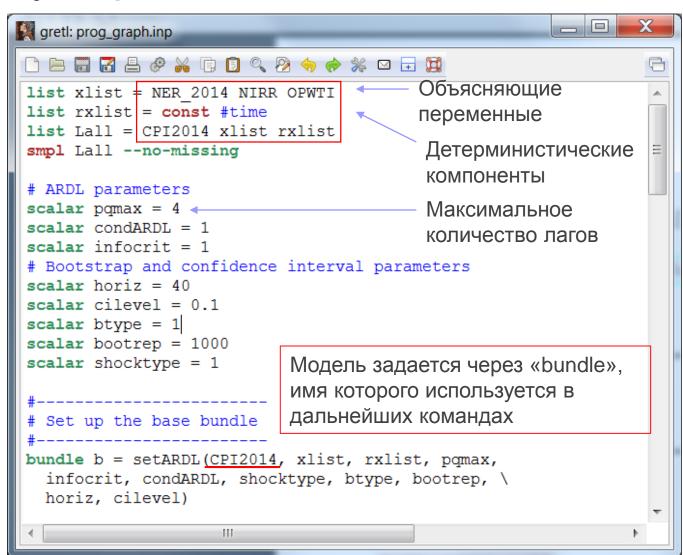
Способы работы:

- В программе доступен пример готового скрипта, который несложно поменять под свои данные
- В интерфейсе программы (менее интуитивно понятно)

Ход работы:

- 1. Формулируется исходная модель: setARDL
- 2. При необходимости усекаются лаги: lagselect
- 3. Рассчитывается ARDL-модель: runARDL
- 4. Вывести коэффициенты долгосрочной связи: LRbeta
- 5. Рассчитать ряд ECM: ECterm
- 6. Построить графики динамических мультипликаторов: irf_plot

Пример кода: Формулирование модели: переменные, лаги и бутстрап



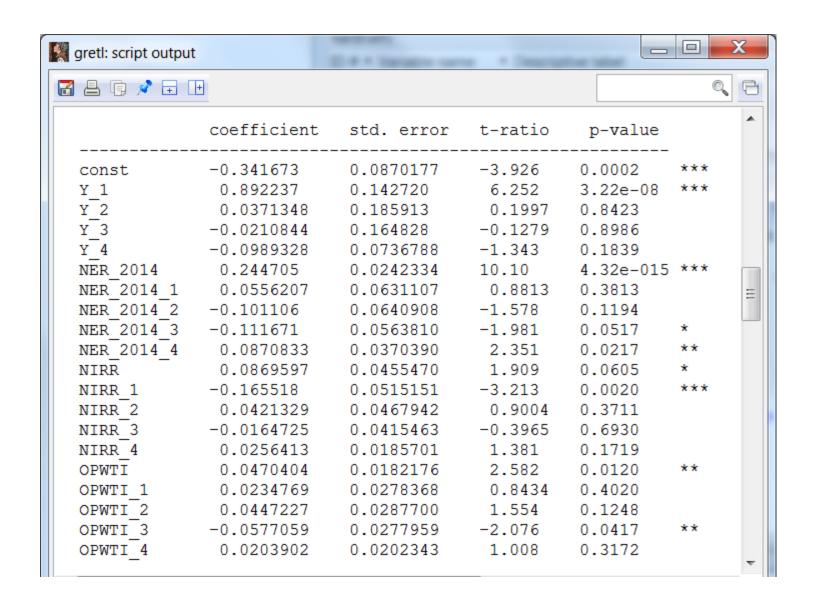
Пример кода: выбор лага и расчет модели

```
🌠 gretl: prog_graph.inp
 # Determine the optimal lag length (optional)
                     Ограничение: одинаковое количество
 lagselect(&b)
                     лагов для всех переменных
 # Compute bootstrap dynamic multipliers
 set stopwatch
 runARDL(&b)
 printf "This took %.3f sec.\n", $stopwatch
 #print b
 # Compute bootstrap error-correction coeff. +
 # long-run multipliers based on ARDL
 LRbeta(&b)
 #matrix LRner = b.LRbeta NER0
 #matrix LRopwti = b.LRbeta OPWTI
 #matrix LRnirr = b.LRbeta NIRR
```

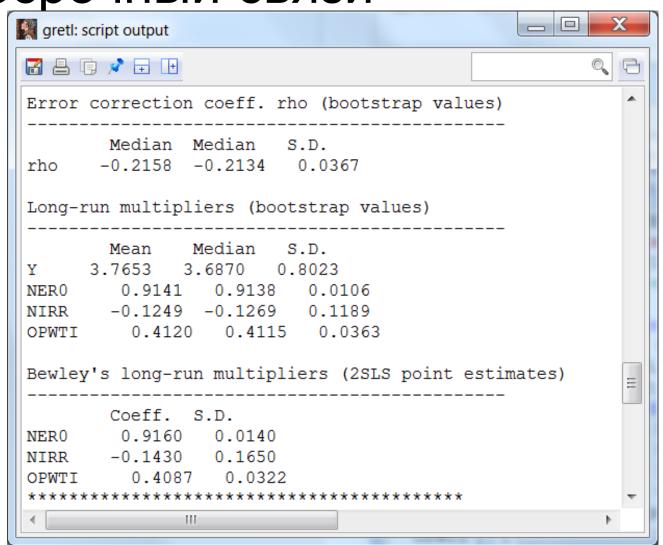
Пример кода: построение графиков

```
gretl: prog_graph.inp
 D 🗀 🎆 📶 🖶 🤣 🖌 🕞 🗓 🔍 🤌 🦴 💥 🖂 료 💢
 # Compute bootstrap error-correction term
 # y - bx = z based on bootstrap median value of b
ECterm(&b)
series ECM = b.ECM # unrestricted constant
series ECMrc = b.ECMrc # restricted const.
gnuplot ECM ECMrc --time-series --with-lines --output=display
                   Ограничение: Не предусмотрена
                   спецификация IV (с ограниченным трендом)
 # Plot multipliers
list Lplot = Lall - rxlist
strings S = varnames(Lplot)
S[1] = "Y"
                           # The endogenous is always named "Y"
irf plot (b.DM NIRR, "Shock of NIRR on CPI", "Horizon", "Response")
irf plot (b.DM NERO, "Shock of NER on CPI", "Horizon", "Response")
irf plot (b.DM OPWTI, "Shock of OIL on CPI", "Horizon", "Response")
```

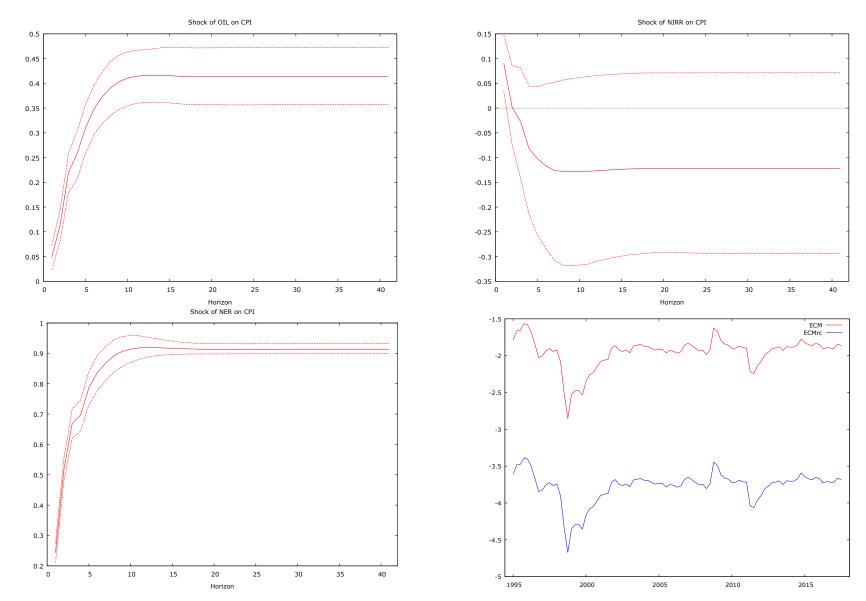
Пример результатов: оценка модели ARDL

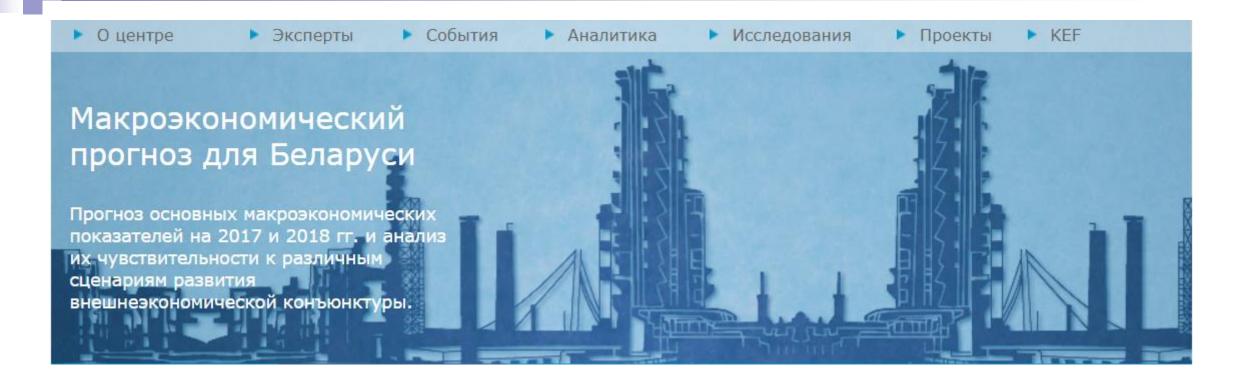


Пример результатов: коэффициенты долгосрочный связи



Пример результатов: графики





www.research.by
pelipas@research.by
shymanovich@research.by