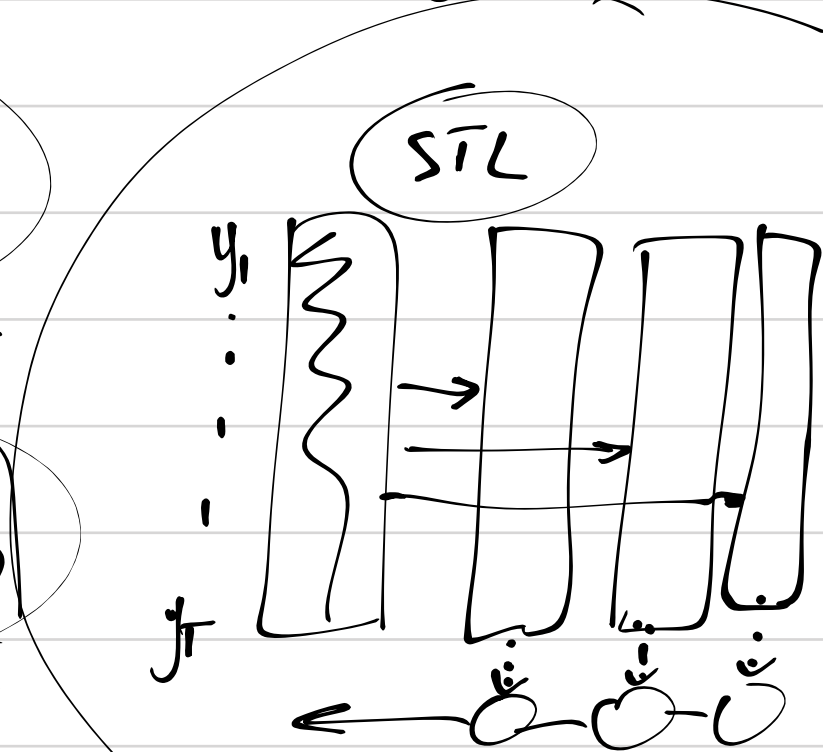
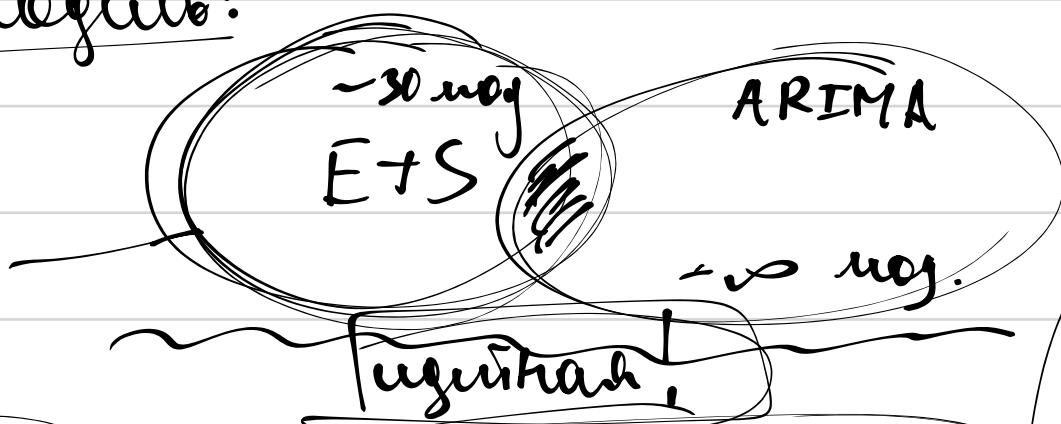


Л8. Тесты / автоматич. выбор

результ:



Упр. ETS(AAN) - частный случай какой ARIMA?

$$\begin{aligned} y_t &= l_{t-1} + b_{t-1} + u_t \\ l_t &= l_{t-1} + b_{t-1} + \alpha u_t \\ b_t &= b_{t-1} + \beta \cdot u_t \\ u_t &\sim N(0; \sigma^2) \text{ независ} \\ l_0, b_0 &\text{ - старт точки.} \end{aligned}$$

$$l_0, b_0, \sigma^2, \alpha, \beta$$

$$y = \begin{pmatrix} y_1 \\ \vdots \\ y_T \end{pmatrix} \sim N \left(\begin{pmatrix} l_0 \\ b_0 \end{pmatrix}; \begin{pmatrix} \sigma^2 & 0 \\ 0 & \sigma^2 \end{pmatrix} \right)$$

$$\Delta y_t = (l_{t-1} + b_{t-1} + u_t) - (l_{t-2} + b_{t-2} + u_{t-1})$$

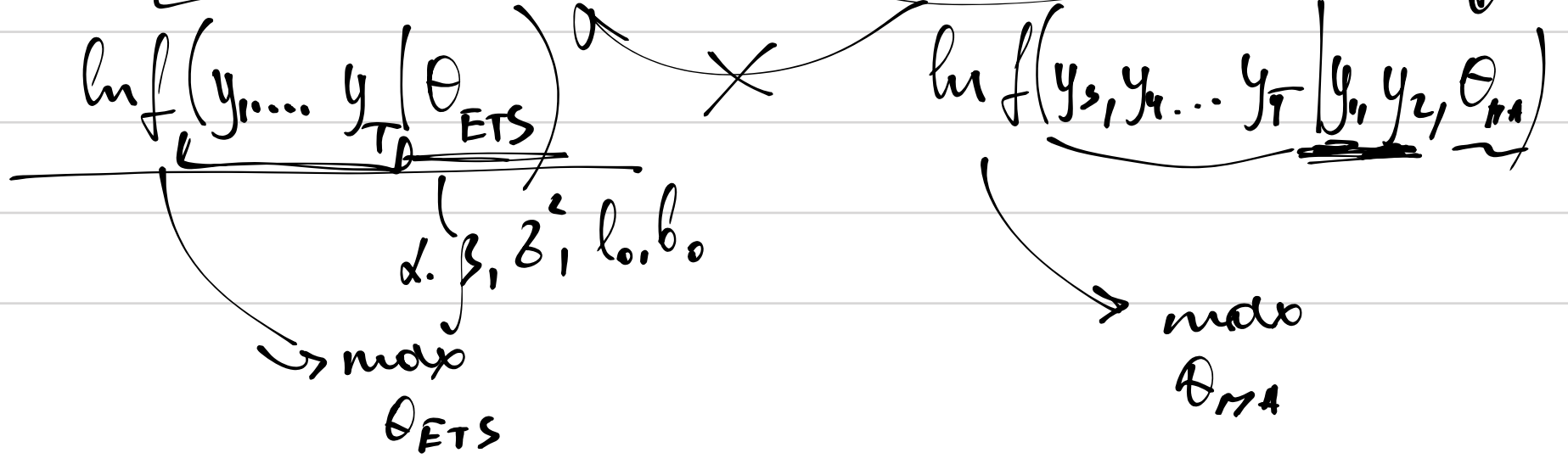
$$\Delta y_t = \underline{b_{t-2}} + \underline{\alpha u_{t-1}} + \underline{\beta u_{t-1}} + (u_t - u_{t-1})$$

$$\Delta^2 y_t = \beta \cdot u_{t-2} + (u_t - u_{t-1}) + (\alpha + \beta - 1) \cdot (-u_{t-1} + u_{t-2})$$

$$\Delta^2 y_t \sim MA(2) \text{ - сразу.}$$

$$y_t \sim ARIMA(0, 2, 2)$$

$$y_t \sim ETS(AAN) \Rightarrow \Delta^2 y_t \sim MA(2)$$



Как выбрать модель?

1. CV → сложными данными
→ распущенными данными
+ универсальная
- медленная.

2. "на глаз" - на графике прогнозов
- на графике остатков.

3. AIC

$$AIC = 2k - 2\ln L$$

- + быстрый
- не универсальный

можно
ср. по

$$\ln(y_1 \dots y_T | \theta_A) \text{ vs } \ln(y_1 \dots y_T | \theta_B)$$

$$\ln(y_2 \dots y_T | y_1, \theta_A) \text{ vs } \ln(y_2 \dots y_T | y_1, \theta_B)$$

ETS
нельзя
сравнивать
по AIC

ARIMA

~~ARMA~~

AIC

ловушка?

AR(1)

стан. лин. стох. ур-ние

$$y_t = \beta \cdot y_{t-1} + u_t$$

$u_t \sim N(0; \sigma^2)$ - независ.

$E(y_t) = 0$
 $Var(y_t) = \frac{\sigma^2}{1-\beta^2}$

тесты ML

$$\ln f(y_1 \dots y_T | \theta) \rightarrow \max_{\theta = (\beta, \sigma^2)}$$

$$\ln f(y_1 | \theta) + \ln f(y_2 | y_1, \theta) + \dots + \ln f(y_T | y_1, \dots, y_{T-1}, \theta)$$

$y_1 \sim N(0; \frac{\sigma^2}{1-\beta^2})$

упрощение

$$\hat{y}_t = \hat{\beta} \cdot y_{t-1} \quad (OLS)$$

$$\hat{\beta}^2 = \frac{\sum (y_t - \hat{\beta} y_{t-1})^2}{T}$$

$$\frac{ARMA(2,3)}{ARIMA(2,1,3)} \rightsquigarrow \frac{ARMA(1,2)}{ARMA(2,3)}$$

AIC or
AIC fails

4. Тесты

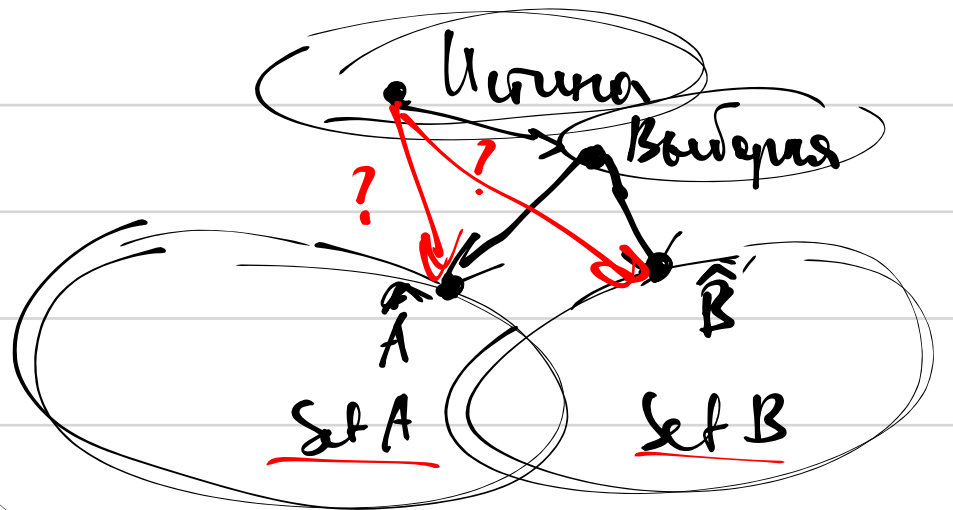
все тесты.

в но ичина поназар
в рассм-е мн-во
моделей.

ADF₀, ADF_c, ADF_t

KPSS_c, KPSS_t

pp...



$$\Delta = 1 - L$$

$$1 - L = 0$$

$$L = 1$$

Тесты на ег-ть корней.

ADF_c

$$\Delta y_t = \underline{c} + \beta \cdot y_{t-1} + \delta_1 \cdot \Delta y_{t-1} + \dots + \delta_p \cdot \Delta y_{t-p} + u_t$$

$$u_t \sim N(0; \sigma^2), \text{ независ.}$$

Augmented Dickey Fuller

$H_0: \beta = 0$

$\Delta y_t - AR(p)$ процесс сдв-но (u_t) :

$\rightarrow \Delta y_t$ - сдв-н

$\rightarrow \Delta y_t$ сдв-н на $MA(\infty)$ сдв-н (u_t)

$$\Delta y_t = \mu + x_t$$

$$x_t \sim AR(p) \text{ с } E(x_t) = 0$$

$$y_t \sim ARIMA(p, 1, 0)$$

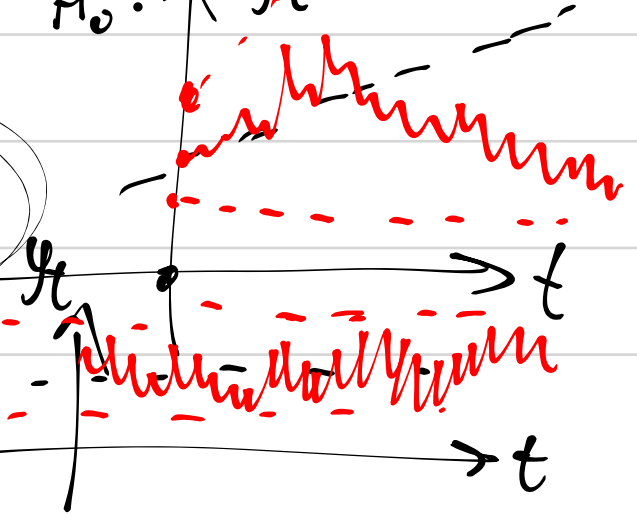
$H_0: \uparrow y_t$

$$y_t = y_0 + t \cdot \mu + \sum_{i=1}^t x_i$$

$H_A: \beta < 0$

$y_t \sim AR(p+1)$ процесс

сдв-но (u_t)



$H_0: y_t = y_0 + \sum_{i=1}^t x_i$
 $H_1: y_t \sim AR(p+1) \subset E(y_t) = 0$

ADF_0
 $\Delta y_t = \beta \cdot y_{t-1} + \delta_1 \cdot \Delta y_{t-1} + \dots + \delta_p \cdot \Delta y_{t-p} + u_t$

ADF_{ct}
 $\Delta y_t = (c + \gamma \cdot t) + \beta \cdot y_{t-1} + \delta_1 \cdot \Delta y_{t-1} + \dots + \delta_p \cdot \Delta y_{t-p} + u_t$

$H_0: y_t = y_0 + \mu t + \nu \cdot t^2 + \sum_{i=1}^t x_i$
 $x_i \sim AR(p)$
 $E(x_i) = 0$

$\Delta y_t = \alpha_1 + \alpha_2 t + x_t$

y_{sup}
 $\Delta y_t = 5 + 6t + 0.3 \Delta y_{t-1} + u_t$

$\Delta y_t = \alpha_1 + \alpha_2 \cdot t + x_t$
 $x_t \sim AR(1)$
 $E(x_t) = 0$

$\alpha_1, \alpha_2?$

$\alpha_1 + \alpha_2 t + x_t = 5 + 6t + 0.3(\alpha_1 + \alpha_2(t-1) + x_{t-1}) + u_t$

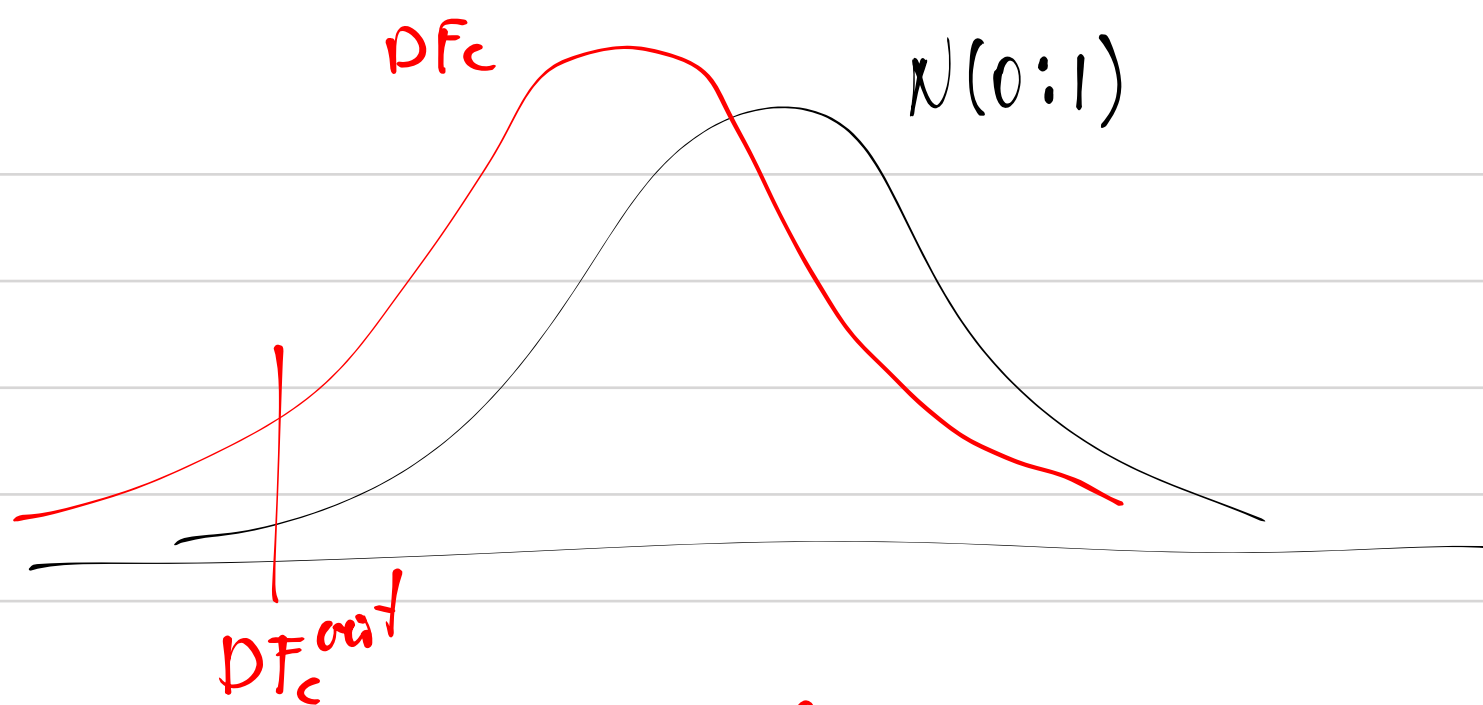
$\alpha_1, \alpha_2?$

Анализ ADFc

$OLS \quad \hat{\Delta y}_t = \hat{c} + \hat{\beta} \cdot y_{t-1} + \hat{\delta}_1 \cdot \Delta y_{t-1} + \dots + \hat{\delta}_p \cdot \Delta y_{t-p}$

$Var.$
 $ADF = \frac{\hat{\beta} - 0}{se(\hat{\beta})}$

При верной H_0 $ADF \xrightarrow{dist} DFC$



H_0 отвергается | H_0 не отвергается