

Исходные М, 409.

N1.

$$U_t = \beta U_{t-1} + \varepsilon_t, \quad t=1, 2, \dots, n; \quad U_0 = 0, \quad \beta \in \mathbb{R},$$

$$\{\varepsilon_t\} \text{ - н.о.р., } E\varepsilon_t = 0, \quad 0 < E\varepsilon_t^2 = \sigma^2 < \infty$$

① По u_1, \dots, u_n построим с.к. опт. прогнозу ненаблюдаемой с.в. u_{n+k} , $k \in \mathbb{N}$. Обозначим этот прогноз u_{n+k}^* .

② $\Delta_k = E(u_{n+k} - u_{n+k}^*)^2$ - с.к. ошибки прогноза. Чему равен Δ_k при $k \rightarrow \infty$ для $|\beta| < 1$, $|\beta| = 1$, $|\beta| > 1$?

Решение: 1) оптимальный с.к. прогноз u_{n+k}^* величины u_{n+k} по u_1, \dots, u_n - это решение задачи: $E(u_{n+k} - u_{n+k}^*)^2 \rightarrow \min$
 $u_{n+k}^* - F_n$ измерим.,
 $E(u_{n+k}^*)^2 < \infty$

$$\text{где } F_n = \sigma(u_1, \dots, u_n).$$

$$u_{n+k}^* = E(u_{n+k} | F_n)$$

$$u_{n+k} = \beta u_{n+k-1} + \varepsilon_{n+k} = \beta^2 u_{n+k-2} + \beta \varepsilon_{n+k-1} + \varepsilon_{n+k} = \dots = \beta^k u_n + \beta^{k-1} \varepsilon_{n+1} + \dots + \beta \varepsilon_{n+k-1} + \varepsilon_{n+k} = \beta^k u_n + \sum_{l=1}^k \beta^{k-l} \varepsilon_{n+l}$$

$$\text{Следовательно, } u_{n+k}^* = E\left(\beta^k u_n + \sum_{l=1}^k \beta^{k-l} \varepsilon_{n+l} \mid F_n\right) = E(\beta^k u_n | \sigma(u_1, \dots, u_n)) + E\left(\sum_{l=1}^k \beta^{k-l} \varepsilon_{n+l} \mid \sigma(u_1, \dots, u_n)\right)$$

$$\text{В силу измеримости } E(\beta^k u_n | \sigma(u_1, \dots, u_n)) = \beta^k u_n$$

$$\text{Т.к. } \varepsilon_{n+1}, \varepsilon_{n+2}, \dots \text{ не зависят от } u_1, \dots, u_n, \text{ то } E\left(\sum_{l=1}^k \beta^{k-l} \varepsilon_{n+l} \mid \sigma(u_1, \dots, u_n)\right) = E\left(\sum_{l=1}^k \beta^{k-l} \varepsilon_{n+l}\right) = 0$$

$$\text{Итак, } u_{n+k}^* = \beta^k u_n.$$

$$2) E(u_{n+k} - u_{n+k}^*)^2 = E\left(\sum_{l=1}^k \beta^{k-l} \varepsilon_{n+l}\right)^2, \text{ т.к. } \{\varepsilon_t\} \text{ - н.о.р., то}$$

$$E(u_{n+k} - u_{n+k}^*)^2 = E\varepsilon_t^2 \cdot \sum_{l=1}^k (\beta^2)^{k-l} = \sigma^2 \cdot (1 + \beta^2 + \dots + (\beta^2)^{k-1}) = \sigma^2 \cdot \frac{1 - \beta^{2k}}{1 - \beta^2}$$

$$\bullet |\beta| < 1 \Rightarrow \lim_{k \rightarrow \infty} \Delta_k = \lim_{k \rightarrow \infty} \sigma^2 \cdot \frac{1 - \beta^{2k}}{1 - \beta^2} = \frac{\sigma^2}{1 - \beta^2},$$

$$\bullet |\beta| = 1 \Rightarrow \lim_{k \rightarrow \infty} \Delta_k = \lim_{k \rightarrow \infty} \sigma^2 (1 + 1 + \dots + 1) = \lim_{k \rightarrow \infty} k \sigma^2 = \infty$$

$$\bullet |\beta| > 1 \Rightarrow \lim_{k \rightarrow \infty} \Delta_k = \lim_{k \rightarrow \infty} \sigma^2 \cdot \frac{1 - \beta^{2k}}{1 - \beta^2} = \infty$$

Ответ: 1) $u_{n+k} = \beta^k u_n$.

2) $|\beta| < 1 \Rightarrow \Delta_k \rightarrow \frac{\sigma^2}{1-\beta^2}, k \rightarrow \infty, \Delta_k \sim \frac{\sigma^2}{1-\beta^2}$

$|\beta| = 1 \Rightarrow \Delta_k \rightarrow \infty, k \rightarrow \infty, \Delta_k \sim k \sigma^2$

$|\beta| > 1 \Rightarrow \Delta_k \rightarrow \infty, k \rightarrow \infty, \Delta_k \sim \frac{\beta^{2k}}{1-\beta^2} \sigma^2$.

N2.

$u_t = \beta_1 u_{t-1} + \beta_2 u_{t-2} + \varepsilon_t, t \in \mathbb{Z},$

$\{\varepsilon_t\}$ - к.о.р., $E \varepsilon_t = 0, 0 < E \varepsilon_t^2 = \sigma^2 < \infty$, корни хар. ур-е по 11 < 1.

1) Вычислите спектр. и стационар. решение.

2) Пусть $\bar{u}_n = \frac{1}{n} \sum_{t=1}^n u_t$. Сх-ие ли \bar{u}_n в с.к.? Если "да", то куда?

3) Пусть $E|\varepsilon_t|^{2+\delta} < \infty$ при некоем $\delta > 0$ и \exists т.к. вер. $\varphi(x)$ у ε_t , по мере Лебега.

Где. ли \bar{u}_n асимпт. норм. в.б.? Если "да", то с какими параметрами?

Решение: 1) $u_t = \beta_1 u_{t-1} + \beta_2 u_{t-2} + \varepsilon_t - D + D$

Положим $\tilde{\varepsilon}_t = \varepsilon_t - D \Rightarrow \{\tilde{\varepsilon}_t\}$ к.о.р. и $E \tilde{\varepsilon}_t = 0$.

Имеем: $u_t = \beta_1 u_{t-1} + \beta_2 u_{t-2} + D + \tilde{\varepsilon}_t$,

выберем μ , т.к. $D = (1 - \beta_1 - \beta_2) \mu$. Поиске μ существует, т.к. корни хар. ур-е по модулю меньше 1, а значит $1 - \beta_1 - \beta_2 \neq 0$.

Тогда $u_t - \mu = \beta_1 u_{t-1} + \beta_2 u_{t-2} - (\beta_1 + \beta_2) \mu + \tilde{\varepsilon}_t$

$u_t - \mu = \beta_1 (u_{t-1} - \mu) + \beta_2 (u_{t-2} - \mu) + \tilde{\varepsilon}_t$

Положим $w_t = u_t - \mu$

$$\begin{cases} w_t = \beta_1 w_{t-1} + \beta_2 w_{t-2} + \tilde{\varepsilon}_t & (*) \\ u_t = w_t + \mu \end{cases}$$

Т.к. $\{\tilde{\varepsilon}_t\}$ - к.о.р. и корни хар. ур-е по модулю меньше 1, то ур-е (*) имеет п.к. единств. строго стационар. решение: $w_t = \sum_{j=0}^{\infty} \delta_j \tilde{\varepsilon}_{t-j}$, причем $|\delta_j| \leq c \alpha^j$, где $\alpha < 1$.

След-но, $u_t = \mu + \sum_{j=0}^{\infty} \delta_j \tilde{\varepsilon}_{t-j}$

Заметим, что $\text{Cov}(w_t, w_{t+k}) = \text{Cov}(u_t, u_{t+k})$, т.е. $R_w(\tau) = R_u(\tau)$.

$\text{Cov}(u_t, u_{t+\tau}) = E(u_t - \mu)(u_{t+\tau} - \mu) = E w_t w_{t+\tau} = \text{Cov}(w_t, w_{t+\tau})$

Поэтому $f_w(\lambda) = f_u(\lambda)$

Найдем $f_w(\lambda)$:

Для этого, что если $\{z_t\}$ - стационар. в выпр. см. по спектру мы имеем $F_z(\lambda)$,
 $z_t = \sum_{j=-\infty}^{\infty} a_j \varepsilon_{t-j}$, $\sum_{j=-\infty}^{\infty} |a_j| < \infty$, тогда $(\varphi(\lambda) = \sum_{j=-\infty}^{\infty} a_j e^{-i\lambda j})$

1) тогда для η_t так же в L^2 , по тому $\{\eta_t\}$ - стационар,

2) $f_\eta(\lambda) = |\varphi(\lambda)|^2 f_\varepsilon(\lambda)$.

$$\tilde{\varepsilon}_t = w_t - \beta_1 w_{t-1} - \beta_2 w_{t-2} \Rightarrow f_\varepsilon(\lambda) = |1 - \beta_1 e^{-i\lambda} - \beta_2 e^{-2i\lambda}|^2 f_w(\lambda)$$

$$f_w(\lambda) = \frac{f_\varepsilon(\lambda)}{|1 - \beta_1 e^{-i\lambda} - \beta_2 e^{-2i\lambda}|^2}, \quad f_{\tilde{\varepsilon}}(\lambda) = \frac{R_\varepsilon(0)}{2\pi} = \frac{\sigma^2}{2\pi}$$

Итак, $f_u(\lambda) = \frac{\sigma^2}{2\pi} \cdot \frac{1}{|1 - \beta_1 e^{-i\lambda} - \beta_2 e^{-2i\lambda}|^2}$

2) По 3.5.4 в с.к. смысле:

$$\bar{w}_n = \frac{1}{n} \sum_{t=1}^n w_t \xrightarrow{c.k.} Z(0) - Z(-0), n \rightarrow \infty$$

Т.к. существует спектр. м-м, то $F(\lambda)$ непрерыв. $\Rightarrow F(0) - F(-0) = 0$,

при этом $E|Z(0) - Z(-0)|^2 = F(0) - F(-0) = 0 \Rightarrow Z(0) - Z(-0) = 0$ п.м.

Итак, $\bar{w}_n = \frac{1}{n} \sum_{t=1}^n w_t \xrightarrow{c.k.} 0$

Так как $w_t = u_t - \mu$, то

$$\bar{u}_n \xrightarrow{c.k.} \mu = \frac{\sigma^2}{1 - \beta_1 - \beta_2}$$

3) Чтобы проверить асимпт. нормальность, воспользуемся ЦПТ для послед. с независимыми слагаемыми:

Имеем $E u_t = E(w_t + \mu) = E\left(\sum_{j=0}^{\infty} \beta_j \tilde{\varepsilon}_{t-j}\right) + \mu = \mu$,

$$E|u_t - \mu|^{2+d} = E|w_t|^{2+d} = E\left|\sum_{j=0}^{\infty} \beta_j \tilde{\varepsilon}_{t-j}\right|^{2+d} = E|\varepsilon_{t-j}|^{2+d} \cdot E\left|\sum_{j=0}^{\infty} \beta_j\right|^{2+d} = \sigma^{2+d} \cdot \left|\sum_{j=0}^{\infty} \beta_j\right|^{2+d},$$

т.к. $|\beta_j| \leq C \lambda^j$, $0 < \lambda < 1$, то $E|u_t - \mu|^{2+d} < \infty$

Далее, т.к. мы рассматриваем $AR(2)$, то $\{w_t\}$ удовле. усл. с.н. с $\alpha(r) \in C \hat{\lambda}^{\alpha}$, $0 < \hat{\lambda} < 1$. Т.к. u_t - линейная функ. от w_t , то u_t также удовле. усл.

с.н., причем $\alpha_u(r) \leq \alpha_w(r) \leq C \hat{\lambda}^{\alpha}$.

А именно, $\sum_{r=1}^{\infty} (\alpha_u(r)) \frac{1}{r^{1+\delta}} < \infty$.

$$\hat{\Delta}^2 = D u_0 + 2 \sum_{r=1}^{\infty} R(r) = E(u_0 - \mu)^2 + 2 \sum_{r=1}^{\infty} R(r) = R(0) + 2 \sum_{r=1}^{\infty} R(r) =$$

$$= 2\pi \cdot f_u(0) = \frac{\sigma^2}{1 - \beta_1 - \beta_2} > 0$$

А именно, по ЦПТ для расс. с.н.:

$$\sqrt{n}(\bar{u} - \mu) \xrightarrow{d} N(0, \frac{\sigma^2}{1 - \beta_1 - \beta_2}) , \text{ где } \bar{u}_n - \text{выборочное среднее.}$$

решения.

Ответ: 1) $f_u(\alpha) = \frac{\sigma^2}{2\pi} \cdot \frac{1}{|1 - \beta_1 e^{-i\alpha} - \beta_2 e^{-2i\alpha}|^2}$,

2) $\bar{u}_n \xrightarrow{c.u.} \mu = \frac{\sigma^2}{1 - \beta_1 - \beta_2}$,

3) $\sqrt{n}(\bar{u} - \mu) \xrightarrow{d} N(0, \frac{\sigma^2}{1 - \beta_1 - \beta_2})$.

№3.

$$u_t = \varepsilon_t + \alpha \varepsilon_{t-1}, t = 1, 2, \dots, n; \quad \varepsilon_0 = 0, \quad \{\varepsilon_t, t \geq 1\} - \text{н.о.р. } N(0, 1)$$

н. л.р. Выписать явные выражения для оценки α методом максимального правдоподобия.

Решение:

$$\begin{cases} u_1 = \varepsilon_1 + \alpha \varepsilon_0 = \varepsilon_1 \\ u_2 = \varepsilon_2 + \alpha \varepsilon_1 \\ u_3 = \varepsilon_3 + \alpha \varepsilon_2 \\ \vdots \\ u_n = \varepsilon_n + \alpha \varepsilon_{n-1} \end{cases} \Rightarrow \begin{cases} \varepsilon_1 = u_1 \\ \varepsilon_2 = u_2 - \alpha u_1 \\ \varepsilon_3 = u_3 - \alpha u_2 + \alpha^2 u_1 \\ \vdots \\ \varepsilon_n = u_n - \alpha u_{n-1} + \dots + \alpha^{n-1} u_1 \end{cases}$$

$$\varepsilon = (\varepsilon_1, \dots, \varepsilon_n) \quad u = (u_1, \dots, u_n)$$

$$\varepsilon = \underbrace{\begin{pmatrix} 1 & & & \\ \alpha & 1 & & \\ \alpha^2 & \alpha & 1 & \\ \vdots & \vdots & \vdots & \ddots \\ \alpha^{n-1} & \alpha^{n-2} & \dots & 1 \end{pmatrix}}_A \begin{pmatrix} u_1 \\ \vdots \\ u_n \end{pmatrix}$$

Заметим, что если $\varepsilon = A\xi$, то $f_\varepsilon(x) = \frac{1}{|\det A|} \cdot f_\xi(A^{-1}x)$

В нашем случае $u = A^{-1}\varepsilon$, поэтому

$$g_u(x, \alpha) = \frac{1}{|\det A|} \cdot g_\varepsilon(Ax, \alpha), \text{ где}$$

$$x = (x_1, \dots, x_n)$$

т.е. $\{\varepsilon_t\}$ - н.о.р., то $g_u(x, \alpha) = \frac{1}{\sigma^n} \cdot \prod_{t=1}^n g_{\varepsilon_t}(\alpha^{t-1}x_1 + \dots + \alpha x_{t-1} + x_t)$

Следовательно, О.М.П. для α - это решение задачи:

$$\ln g_u(u, 0) = \sum_{t=1}^n \ln g_{\varepsilon_t}(\alpha^{t-1}u_1 + \dots + \alpha u_{t-1} + u_t) \rightarrow \max_{\alpha \in \mathbb{R}}$$

Т.е. $\varepsilon_t \sim N(0,1)$, то $g_t, (\theta^{t-1}u_t + \dots + \theta u_{t-1} + u_t) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{(\theta^{t-1}u_t + \dots + \theta u_{t-1} + u_t)^2}{2}}$

Т.е. оптимальная задача: $\sum_{t=1}^n (\theta^{t-1}u_t + \dots + \theta u_{t-1} + u_t)^2 \rightarrow \min_{\theta \in \mathbb{R}}$

Обозначим: $\sum_{t=1}^n (\theta^{t-1}(t-1)u_t + \theta^{t-2}(t-2)u_t + \dots + \theta u_{t-1} + u_t)(\theta^{t-1}u_t + \dots + \theta u_{t-1} + u_t) = 0$

- решением будет 0 и 1 при α .

Ответ: $\sum_{t=1}^n (\theta^{t-1}(t-1)u_t + \theta^{t-2}(t-2)u_t + \dots + \theta u_{t-1} + u_t)(\theta^{t-1}u_t + \dots + \theta u_{t-1} + u_t) = 0$

№4.

$$\begin{cases} u_t = a + \varepsilon_t, \\ y_t = u_t + z_t^r \xi_t, \quad t=1, \dots, n \end{cases}$$

$\{\varepsilon_t\}$ - н.о.р., $E \varepsilon_t = 0$, $\xi_t \sim G(x)$ и $\exists g(x) = G'(x)$, причем $g(x) = g(-x)$. А в $\{\xi_t\}$ - н.о.р. с нескл. распред. μ , $\{z_t^r\}$ - н.о.р. $\sim B_0(r)$, последн. $\{u_t\}$, $\{z_t^r\}$, $\{\xi_t\}$ - независимы.

F - V строго возраст. сн. от 0 ($F(x) + F(-x) = 1$) непрерывное рас-
пределение. Упр для оценивания a :

$$\sum_{t=1}^n [F(y_t - \theta) - \frac{1}{2}] = 0 \quad (*)$$

1) Сколько решений?

2) Есть ли решение, которое B равно? Если "да", то найти его IF. $G \in S$.

Решение:

1) F - ф. распр. $\Rightarrow \lim_{x \rightarrow +\infty} F(x) = 1$, $\lim_{x \rightarrow -\infty} F(x) = 0 \Rightarrow F(x) - \frac{1}{2}$ будет
положительна на $+\infty$ и отрицательна на $-\infty$. Кроме того, F -
строго монотонна, поэтому решение у упр (*) единственно.

2) Проверим условие теоремы. если $\hat{\alpha}_n$ считать как корни упр:

$$\ln(\theta) = \frac{1}{n} \sum_{t=1}^n \varphi_t(\gamma_n, \theta) = 0,$$

и вып. условие (i) $\ln(\theta) \xrightarrow{P} \Lambda(\gamma, \theta)$ при $|\theta - a| < \delta$, $\theta \in \gamma_0 < \gamma_0$,

$$(ii) \Lambda(\gamma, a) = 0,$$

$$(iii) \exists \text{ и метр. } \frac{\partial \Lambda(\gamma, \theta)}{\partial \gamma} \text{ и } \frac{\partial \Lambda(\gamma, \theta)}{\partial \theta} \text{ в } |\theta - a| < \delta, |\gamma| < \gamma_0$$

$$(iv) \lambda(\alpha) = \left. \frac{\partial \Lambda(\sigma, \alpha)}{\partial \alpha} \right|_{(\sigma, \alpha)} = 0,$$

тогда если φ_t нестр., то с вер. 1, стремящаяся к 1 при $n \rightarrow \infty$, упр. имеет такое решение $\hat{\alpha}_n$, что соответ. оценка $\hat{\alpha}_n \xrightarrow{P} \theta_0$, $\theta_0 = \alpha$ и

$$\exists IF(\theta_0, \mu_1) = -(\lambda(\alpha))^{-1} \frac{\partial \Lambda(\sigma, \alpha)}{\partial \sigma}.$$

Т.к. $\{\varepsilon_t\}$ - мар., то по 3БЧ:

$$\frac{1}{n} \sum_{t=1}^n (F(y_t - \sigma) - \frac{1}{2}) \xrightarrow{P} E(F(y_t - \sigma) - \frac{1}{2}) = \Lambda(\sigma, \theta)$$

$$\Lambda(\sigma, \theta) = E(F(y_{t+1} + \varepsilon_t^* - \sigma) - \frac{1}{2})$$

$$\text{Если } \eta \text{ и } \eta - \text{мез.}, \text{ а } \eta - \text{дискретно, то } E\varphi(\eta) = E[\varphi(\eta_k) \cdot I(\eta = \eta_k)] = \sum_k E[\varphi(\eta_k) I(\eta = \eta_k)] = \sum_k E\varphi(\eta_k) \cdot P(\eta = \eta_k)$$

$$\text{След-но, } \Lambda(\sigma, \theta) = E[F(y_t - \sigma) - \frac{1}{2}] (1 - \sigma) + \sigma \cdot E[F(y_t + \varepsilon_t - \sigma) - \frac{1}{2}].$$

$$\Lambda(\sigma, \alpha) = E[F(\varepsilon_t) - \frac{1}{2}].$$

$F(\varepsilon_t) = 1 - F(-\varepsilon_t)$, т.к. $\varepsilon_t \stackrel{d}{=} -\varepsilon_t$ (убед. $g(x) = g(-x)$), то $F(\varepsilon_t) = \frac{1}{2}$ и, а-но, $F(\varepsilon_t) \Lambda(\sigma, \alpha) = 0$.

Очевидно, что $\frac{\partial \Lambda}{\partial \sigma}$ \exists и нестр., т.к. $\Lambda(\sigma, \theta)$ - полином по σ .

$E(F(y_t - \sigma) - \frac{1}{2})$ - инт. по параметр. σ , по лемме Вейерштрасса инт. от непрерывной функции после дифференцирования $\Rightarrow \frac{\partial \Lambda}{\partial \sigma}$ \exists и нестр.

$$\text{Итак, } \left. \frac{\partial \Lambda(\sigma, \alpha)}{\partial \sigma} \right|_{(\sigma, \alpha)} = -E(F(\varepsilon_t)) < 0, \text{ т.к. } F - \text{ строго мон.}$$

$$\left. \frac{\partial \Lambda}{\partial \sigma} \right|_{(\sigma, \alpha)} = -E[F(y_t - \sigma) - \frac{1}{2}] + E[F(y_t + \varepsilon_t - \sigma) - \frac{1}{2}] \Big|_{(\sigma, \alpha)} =$$

$$= E[F(\varepsilon_t + \varepsilon_t) - \frac{1}{2}] = E(F(\varepsilon_t + \varepsilon_t)) - \frac{1}{2}$$

$$\text{След-но, } IF(\theta_0, \mu_1) = \frac{E(F(\varepsilon_t + \varepsilon_t)) - \frac{1}{2}}{E F(\varepsilon_t)}.$$

$$GES(\theta_0, \mu_1) = \sup_{\mu \in M_1} |IF(\theta_0, \mu_1, \mu)| = \frac{1}{E F(\varepsilon_t)} \xrightarrow{\hat{\alpha}_n} \frac{1}{2 E F(\varepsilon_t)} < \infty$$

Ответ: 1) У этого упр. одно решение.

2) Решение упр. В-подобно,

$$IF(\theta_0, \mu_1) = \frac{E(F(\varepsilon_t + \varepsilon_t)) - \frac{1}{2}}{E F(\varepsilon_t)}, \quad GES(\theta_0, \mu_1) = \frac{1}{2 E F(\varepsilon_t)}$$

N.S.

Решение: $\sum_{t=1}^n y_{t-2} (y_t - \beta y_{t-1}) = 0$, считаем что $E\epsilon_t^2 = \sigma^2$

$$\hat{\beta}_n = \frac{\sum_{t=1}^n y_{t-2} y_t}{\sum_{t=1}^n y_{t-2} y_{t-1}}$$

По СБЖ для кон. с.и.и: $\sum_{t=1}^n y_{t-2} y_t \xrightarrow{P} E y_{t-2} y_t$

$$\sum_{t=1}^n y_{t-2} y_{t-1} \xrightarrow{P} E y_{t-2} y_{t-1}$$

Компонентная сх-та по верти эквивалентная сх-та векторов по вер-ти:

$$\left(\sum_{t=1}^n y_{t-2} y_t \right) \xrightarrow{P} \left(\sum_{t=1}^n y_{t-2} y_t, \sum_{t=1}^n y_{t-2} y_{t-1} \right) \xrightarrow{P} (E y_{t-2} y_t, E y_{t-2} y_{t-1})$$

Применяем теор-о последования сх-ты:

$$\frac{\sum_{t=1}^n y_{t-2} y_t}{\sum_{t=1}^n y_{t-2} y_{t-1}} \xrightarrow{P} \frac{E y_{t-2} y_t}{E y_{t-2} y_{t-1}} = \frac{E y_{-1} y_1}{E y_{-1} y_0}$$

$$y_{-1} = u_{-1} + z_{-1}' \epsilon_{-1}, \quad y_1 = u_1 + z_1' \epsilon_1, \quad y_0 = u_0 + z_0' \epsilon_0$$

$$\begin{aligned} E y_{-1} y_0 &= E (u_{-1} + z_{-1}' \epsilon_{-1}) (u_0 + z_0' \epsilon_0) = E (u_{-1} + z_{-1}' \epsilon_{-1}) E (u_0 + z_0' \epsilon_0) = \\ &= E (u_{-1} + z_{-1}' \epsilon_{-1}) (\beta u_{-1} + \epsilon_0 + z_0' \epsilon_0) = \beta E u_{-1}^2 + E z_{-1}' z_0 \epsilon_{-1} \epsilon_0 = \\ &= \beta \cdot \frac{\sigma^2}{1-\beta^2} + (E z_0' \epsilon_0)^2 = \beta \frac{\sigma^2}{1-\beta^2} + \sigma^2 (E \epsilon_0)^2 \end{aligned}$$

$$E y_{-1} y_1 = E (u_{-1} + z_{-1}' \epsilon_{-1}) (u_1 + z_1' \epsilon_1) = E (u_{-1} + z_{-1}' \epsilon_{-1}) \cdot$$

$$(\beta^2 u_{-1} + \beta \epsilon_0 + \epsilon_1 + z_1' \epsilon_1) = \beta^2 E (u_{-1})^2 + \sigma^2 (E \epsilon_0)^2 = \frac{\beta^2 \sigma^2}{1-\beta^2} + \sigma^2 (E \epsilon_0)^2$$

$$\hat{\beta}_n \xrightarrow{P} \theta_\beta = \frac{\frac{\beta^2 \sigma^2}{1-\beta^2} + \sigma^2 (E \epsilon_0)^2}{\frac{\beta \sigma^2}{1-\beta^2} + \sigma^2 (E \epsilon_0)^2}$$

$$\frac{\partial \theta_\beta}{\partial \beta} = \frac{2 \sigma^2 (E \epsilon_0)^2 \left(\frac{\beta \sigma^2}{1-\beta^2} + \sigma^2 (E \epsilon_0)^2 \right) - \left(\frac{\beta^2 \sigma^2}{1-\beta^2} + \sigma^2 (E \epsilon_0)^2 \right) \cdot 2 \sigma^2 (E \epsilon_0)^2}{\left(\frac{\beta \sigma^2}{1-\beta^2} + \sigma^2 (E \epsilon_0)^2 \right)^2}$$

$$\frac{\partial \theta_\beta}{\partial \beta} \Big|_{\beta=0} = 0 \Rightarrow IF(\theta_\beta, \mu_\beta) = 0$$

Proposition $GES(\theta_t, M_t) = 0$

Problem: $IP(\theta_t, \mu_t) = 0$ u $GES(\theta_t, M_t) = 0$.