## Свойства МНК оценок. Стохастические регрессоры

Если:

1. Истинная зависимость имеет вид  $y_i = \beta_1 + \beta_2 x_{i2} + \ldots + \beta_k x_{ik} + \varepsilon_i$ В матричном виде:  $y = X\beta + \varepsilon$ 

2. С помощью МНК оценивается регрессия y на константу,  $x_{.2}, x_{.3}, \ldots, x_{.k}$  В матричном виде:  $\hat{\beta} = (X'X)^{-1}X'y$ 

- 3. Наблюдений больше, чем оцениваемых коэффициентов  $\beta \colon n > k$
- 4. Строгая экзогенность:  $E(\varepsilon_i|\ \mathrm{Bce}\ x_{ij})=0$ В матричном виде:  $E(\varepsilon_i|X)=0$
- 5. Условная гомоскедастичность:  $E(\varepsilon_i^2|\ {\rm Bce}\ x_{ij}) = \sigma^2$ В матричном виде:  $E(\varepsilon_i^2|X) = \sigma^2$
- 6.  $Cov(\varepsilon_i, \varepsilon_j|X) = 0$  при  $i \neq j$
- 7. вектора  $(x_i, y_i)$  независимы и одинаково распределены
- 8. с вероятностью 1 среди регрессоров нет линейно зависимых  $rank(X) = k \ det(X'X) \neq 0 \ (X'X)^{-1}$  существует

То (свойства для конечных выборок, не требующие нормальности  $\varepsilon$ ):

тГМ МНК оценки  $\hat{\beta}$  линены по y:  $\hat{\beta}_j = c_1 y_1 + ... + c_n y_n$ 

тГМ  $E(\hat{\beta}|X) = \beta$ , и в частности  $E(\hat{\beta}) = \beta$ 

тГМ Для любой альтернативной оценки  $\hat{\beta}^{alt}$  удовлетворяющей свойствам 1 и 2:  $Var(\hat{\beta}^{alt}_j|X) \ge Var(\hat{\beta}^{alt}_j)$   $Var(\hat{\beta}^{alt}_j) \ge Var(\hat{\beta}^{alt}_j)$ 

- 1.  $Var(\hat{\beta}|X) = \sigma^2(X'X)^{-1}$
- 2.  $Cov(\hat{\beta}, \hat{\varepsilon}|X) = 0$
- 3.  $E(\hat{\sigma}^2|X)=\sigma^2$ , и  $E(\hat{\sigma}^2)=\sigma^2$  ?остается ли при условной ГК?

свойства для конечных выборок, требующие нормальности  $\varepsilon$  Если дополнительно известно, что  $\varepsilon|_X\sim N$ , (в частности  $\varepsilon$  и X независимы) то:

- 1.  $t|X \sim t_{n-k}, t \sim t_{n-k}$
- 2.  $RSS/\sigma^2|X \sim \chi^2_{n-k}, RSS/\sigma^2 \sim \chi^2_{n-k}$
- 3.  $F \text{ тест } F|X \sim F$

Асимптотические свойства:

- 1.  $\hat{\beta} \rightarrow \beta$  по вероятности
- 2.  $t \to N(0,1)$
- 3.  $rF \rightarrow \chi_r^2$ , r число ограничений
- 4.  $nR^2 \to \chi^2_{k-1} \xrightarrow{RSS \over n-k} \to \sigma^2$