

## B. Testování hypotéz a oblasti spolehlivosti v jednorovnicovém modelu

### B1. Testování jednoho regresního koeficientu

Z předchozích již odvozených vztahů víme, že platí :

$$SSE = e'e = \varepsilon' M \varepsilon$$

kde  $M = I_T - X(X'X)^{-1}X'$  je **idempotentní matici** mající hodnotu  $T-k$ , neboť – jak praví příslušná věta z lineární algebry – hodnota idempotentní matice je rovna její stopě.

Vzhledem k tomu, že v klasickém normálním lineárním regresním modelu je vektor náhodných složek  $\varepsilon$  normovaným normálním vektorem, každá  $\varepsilon_j \sim N(0, \sigma^2)$  pro  $j = 1, 2, \dots, T$ , je **SSE idempotentní kvadratickou formou o hodnosti  $T-k$** , (přesněji řečeno: kvadratickou formou s idempotentní maticí  $M$ ). Platí tedy, že:

Výraz (kvadratická forma s náhodnými proměnnými)  $\frac{SSE}{\sigma^2}$  je rozdělen jako  $\chi_{T-k}^2$   
neboli že výraz  $SSE$  je rozdělen jako  $\sigma^2 * \chi_{T-k}^2$ .

Víme, že pro odhad rozptylu platí vztah  $s^2 = \hat{\sigma}^2 = \frac{SSE}{(T-k)}$ ; a proto tedy výraz  $\frac{s^2}{\sigma^2}$  je rozdělen jako  $\frac{\chi_{T-k}^2}{(T-k)}$ .

Uvažujme dále podíl

$$\frac{b_j - \beta_j}{s_{bj}} = \frac{\frac{(b_j - \beta_j)}{\sigma_{bj}}}{\frac{s_{bj}}{\sigma_{bj}}} \quad , \text{ kde}$$

$s_{bj}$  je odhadnutá směrodatná odchylka parametru  $b_j$ , pro který je  $s_{bj} = s \sqrt{\nu^{jj}}$ , kde  $\sqrt{\nu^{jj}}$  označuje druhou odmocninu z prvku ležícího na j-tém místě hlavní diagonály matice  $(X'X)^{-1}$ . Výraz na pravé straně v čitateli má normované normální rozdělení  $N(0,1)$ , zatímco proměnná ve jmenovateli má charakter „ $\frac{s}{\sigma}$ “, což je druhá odmocnina náhodné veličiny mající  $\frac{\chi_{T-k}^2}{(T-k)}$  rozdělení.

V důkazu **Věty 2** jsme ukázali, že lineární forma  $b - \beta = (X' X)^{-1} X' \varepsilon$  je nezávislá na kvadratické formě  $SSE = e'e = \varepsilon'M\varepsilon$ . To vyplývá ze skutečnosti, že součin matic obou těchto forem, tj.

$$M = I_T - X(X' X)^{-1} X' \quad \text{a} \quad N = X(X' X)^{-1} X' \quad \text{dává nulovou matici :}$$

$$M.N = (I_T - X(X' X)^{-1} X')(X(X' X)^{-1} X') = 0 .$$

Proto je lineární forma  $b - \beta$  nezávislá také na veličině  $\frac{s}{\sigma} = \sqrt{\frac{SSE}{\sigma^2(T-k)}}$ .

Odtud je zřejmé, že **veličina**  $\frac{b_j - \beta_j}{s_{bj}}$  **má rozdělení**  $t_{T-k}$ , tj. **Studentovo t-rozdělení o  $T-k$  stupních volnosti**. (poznamenejme, že tato statistika je vhodná i pro malé výběry tj. pro  $T < 30$ )

Uvedený výsledek je též základem pro možnost testování hypotézy, že  $\beta_j = \beta_j^*$  pro nějakou konkrétní hodnotu  $\beta_j^*$  s použitím Studentova t-rozdělení resp. následně pro konstrukci intervalu spolehlivosti pro parametr  $\beta_j$ . Parametr  $\beta_j$  je zřejmě střední hodnotou normálně rozděleného  $b_j$ .

(Test hypotézy i konstrukce intervalu spolehlivosti je obdobná jako při odhadu neznámé střední hodnoty výběrového průměru  $T$  nezávislých stejně a normálně rozdělených náhodných veličin při stejném ale neznámém rozptylu).

Jako zvláštní případ se hypotéza verbálně vyjádřená jako „**y se nemění, když xj se mění**“ vyjádří jako hypotéza, že podmíněná střední hodnota  $y$  není ovlivněna hodnotou  $x_j$ , což je ekvivalentní hypotéze, že  $\beta_j = 0$

Tzv. **t-poměr**  $\frac{b_j}{s_{bj}}$  je právě statistikou vhodnou pro testování uvedené hypotézy:

**Překročí-li** (z empirických hodnot spočtený) **t-poměr** (teoretickou) **kritickou hodnotu t-rozdělení o  $T-k$  stupních volnosti na hladině významnosti  $\alpha$**  (např.  $\alpha = 0,05$ ), **zamítáme s pravděpodobností**  $(1-\alpha)$  - neboli  $100 * (1-\alpha)\%$  - **nulovou hypotézu o (skutečné) nulové hodnotě regresního koeficientu**  $\beta_j$ <sup>1</sup>. Jinými slovy to znamená, že – s toutéž pravděpodobností posuzováno – je j-tá vysvětlující proměnná do regresní rovnice zařazena oprávněně.

---

<sup>1</sup> Porovnání provedeme pomocí tabulek Studentova rozdělení, ve kterých kritické hodnoty  $t_n(\alpha)$  nalezneme v závislosti na hladině významnosti  $\alpha$  a počtu stupňů volnosti  $T-k$  (rozdílu mezi počtem pozorování a počtem vysvětlujících proměnných). Lze přirozeně použít také příslušnou softwarovou podporu (zpravidla procedura **tinv**)

## B2. Testování více než jednoho regresního koeficientu

Uvažujme dále hypotézu o celém vektoru  $\beta$  ve tvaru  $\beta = \beta^*$ . Tato hypotéza odpovídá vyšetření otázky, zda celá skupina zahrnutých vysvětlujících proměnných nabude určených (hypotetických) hodnot.

Nejčastějším testovaným případem bývá hypotéza vyjádřená ve tvaru

$$\beta = 0 ,$$

což odpovídá vyšetřování, zda skupina použitých vysvětlujících proměnných (vzata jako celek) se vyznačuje statisticky významným přínosem pro vysvětlení závisle proměnné (pro hypotetické hodnoty to znamená podmínu  $\beta^* = 0$ ).

**Poznámka** Je užitečné říci, že v přímé podobě se takovýto test sice aplikuje velmi často, avšak jeho vypovídací hodnota není zvláště u ekonomických regresních vztahů příliš vysoká. Opačné zjištění (tj. nevýznamnost všech zahrnutých vysvětlujících proměnných) je poměrně vzácné, zvláště v případě, kdy regresní rovnice obsahuje větší (cca více než 3) počet vysvětlujících proměnných.

Pro praxi užitečnějším nasazením tohoto testu je případ, kdy testujeme významnost určité podskupiny z celého souboru vysvětlujících veličin (tzn. v počtu 2 až T-1). Zde má obdobně konstruovaný test svůj význam mj. proto, že můžeme variantně zkoumat přínos různých podskupin vysvětlujících proměnných.

Přes toto konstatování (a pro jednoduchost) formulujeme test v původní podobě pro  $k$  vysvětlujících proměnných:

Je patrné, že test hypotézy  $\beta = \beta^*$  (nejčastěji  $\beta = 0$ ) bude založen na rozdílu  $b - \beta^*$ , tedy na rozdílu vypočtené a domnělé (hypotetické) hodnoty.

Za předpokladu platnosti nulové hypotézy  $H_0 : \beta = \beta^*$  bude platit, že

$$b - \beta^* = b - \beta = (X' X)^{-1} X' \varepsilon^2$$

V konstrukci testu využijeme statistiku

$$Q = (b - \beta^*)' X' X (b - \beta^*)$$

Za předpokladu platnosti  $H_0$  (tj. pokud platí hypotéza  $\beta = \beta^*$ ), dostaneme

$$Q = \varepsilon' X (X' X)^{-1} X' X (X' X)^{-1} X' \varepsilon = \varepsilon' X (X' X)^{-1} X' \varepsilon = \varepsilon' [I_T - M] \varepsilon = \varepsilon' N \varepsilon ,$$

kde opět  $M = I_T - X (X' X)^{-1} X'$   $N = X (X' X)^{-1} X'$ ,

---

<sup>2</sup> Připomeňme, že  $\beta$  jsou skutečné (a neznámé),  $\beta^*$  námi předpokládané (hypotetické) a  $b = \hat{\beta}$  vypočtené (odhadnuté) hodnoty regresních koeficientů – odhadnuté hodnoty přitom závisí na užité odhadové proceduře.

**B2a)** Víme již, že  $N = I_T - M$  je idempotentní matici a že její hodnota je

$$h[N] = \text{tr}[N] = \text{tr}[X(X'X)^{-1}X'] = \text{tr}[X'X(X'X)^{-1}] = \text{tr}I_k = k$$

Tedy  $Q$  je kvadratická forma v proměnných  $\varepsilon$  s idempotentní maticí  $N$  o hodnosti  $k$  obsahující náhodné veličiny s normálním rozdělením  $\varepsilon \sim N(0, \sigma^2)$  (Zdůrazněme, že tak je tomu pouze za předpokladu platnosti nulové hypotézy  $\beta = \beta^*$ ).

Stejně tak z předchozího víme, že za platnosti též hypotézy  $\beta = \beta^*$  bude veličina  $Q = (\mathbf{b} - \beta^*)' X' X (\mathbf{b} - \beta^*)$  rozdělena jako  $\sigma^2 \cdot \chi^2_k$  a následně výraz

$$\frac{(\mathbf{b} - \beta^*)' X' X (\mathbf{b} - \beta^*)}{k} = \frac{Q}{k} = \frac{\varepsilon' N \varepsilon}{k} \quad \text{bude mít rozdělení } \frac{\sigma^2 \cdot \chi^2_k}{k}.$$

**B2b)** Z Věty 2 dále víme, že výraz  $SSE = e'e$  (součet čtverců reziduí) lze zapsat jako  $SSE = \varepsilon'M\varepsilon$  a že je představován kvadratickou formou v proměnných  $\varepsilon$  s maticí  $M$ , která je symetrická a idempotentní a má hodnotu  $T - k$ .

V důsledku toho má výraz  $SSE = \mathbf{e}'\mathbf{e} = \varepsilon'M\varepsilon = \varepsilon'[I_T - X(X'X)^{-1}X']\varepsilon$  rozdělení

$$\sigma^2 \cdot \chi^2_{T-k} \quad \text{a tedy výraz } \frac{SSE}{T-k} = \frac{\varepsilon'M\varepsilon}{T-k} \quad \text{má rozdělení } \frac{\sigma^2 \cdot \chi^2_{T-k}}{T-k}.$$

Konečně víme, že

$$\mathbf{M} \cdot \mathbf{N} = \mathbf{M}[I_T - \mathbf{M}] = \mathbf{M} - \mathbf{M}^2 = \mathbf{M} - \mathbf{M} = 0_T$$

a tedy, že kvadratické formy  $Q$  a  $SSE$  jsou lineárně nezávislé (v důsledku ortogonality matic  $M$  a  $N$ ).

Lze tedy vyslovit tvrzení umožňující otestovat významnost celého souboru vysvětlujících proměnných jako celku pomocí  $F$ -rozdělení (odvozeného jako podíl dvou nezávislých náhodných veličin majících  $\chi^2$ -rozdělení dělených svými stupni volnosti).

**Tvrzení** Za platnosti nulové hypotézy  $\beta = \beta^*$  bude **podílová veličina**

$$\frac{Q/k}{SSE/(T-k)}$$

rozdělena jako  $F^k_{(T-k)}$ , tedy bude mít **Fisher-Snedecorovo rozdělení** o  $k$  a  $T - k$  stupních volnosti.

Toto tvrzení je základem pro testování hypotézy  $\beta = \beta^*$ , založíme-li tento test na  $F$ -rozdělení. Je zřejmé, že v tomto případě je adekvátní jednostranný test a že oblast zamítnutí nulové hypotézy bude tvořena vysokými hodnotami podílu

$$(A) \quad \frac{Q/k}{SSE/(T-k)} = \frac{(b - \beta^*)' X' X (b - \beta^*)/k}{e'e/(T-k)} = \frac{\varepsilon' N \varepsilon / k}{\varepsilon' M \varepsilon / (T-k)}$$

které takto odpovídají vysokým hodnotám  $Q$  tj. velkým odchylkám  $b$  od  $\beta^*$ .

Je zřejmé, že čím je rozdíl  $b - \beta^*$  větší, tím je čitatel v předchozích výrazech **(A)** větší a (empiricky spočtená)  $F$ -statistika nabývá větší hodnotu – tento případ mluví proti platnosti hypotézy  $b = \beta^*$  ve prospěch alternativy  $b \neq \beta^*$ .

Jestliže má nulová hypotéza (nejčastější) tvar  $\beta^* = 0$ , lze psát výrazy v čitateli ve tvaru

$$\frac{b' X' X b}{k} = \frac{(Xb)' Xb}{k} = \frac{\hat{y}' \hat{y}}{k},$$

neboli jde o skalární součin vyrovnaných hodnot. Čím je tento skalární součin větší, tím (při neměnících se hodnotách reziduí  $e$  a jejich skalárního součinu  $e'e$ ) je větší pravděpodobnost zamítnutí nulové hypotézy (o nulových hodnotách  $\beta^*$  nebo jinými slovy o nevýznamnosti zvolených vysvětlujících proměnných jako celku).

**Poznámka** Všimněme si, že rozdělení výrazu  $SSE$  není nijak závislé na hypotetické hodnotě vektoru  $\beta^*$ . Jmenovatel výrazu **(A)** má tedy vždy  $\chi^2$ -rozdělení, zatímco čitatel má  $\chi^2$ -rozdělení pouze tehdy, platí-li nulová hypotéza  $\beta = \beta^*$ .

*Podíl  $\frac{Q}{SSE}$  se používá i v definici koeficientu determinace jako ústřední v ekonometrii používané míry pro vyjádření shody modelu s pozorovanými daty (tzv. „goodness of fit“ testy)*

**Koeficient determinace** (jako vůbec nejčastěji v ekonometrii užívaná míra shody modelu s daty) je definován vztahem

$$R^2 = I - \frac{e'e}{y'y} = \frac{\hat{y}' \hat{y}}{y'y} = \frac{b' X' X b}{y'y}$$

pokud předpokládáme, že vysvětlovaná veličina  $y$  má nulovou střední hodnotu (jinak je třeba výrazy o střední hodnoty upravit).

**Koeficient  $R^2$**  lze tedy interpretovat jako **podíl součtu čtverců (centrovaných) vyrovnaných hodnot a součtu čtverců pozorovaných hodnot (závisle proměnné)**.

„Tradičně“ bývá koeficient determinace uváděn v těchto dvou zápisech:

$$R^2 = 1 - \frac{SSE}{SST} = \frac{SSR}{SST}, \quad \text{kde}$$

**SSR** - **regresní součet čtverců** [ **regression sum of squares** ]

**SST** - **celkový součet čtverců** [ **total sum of squares** ]

**SSE** - **chybový součet čtverců** [ **error sum of squares** ].

Statistickou významnost koeficientu  $R^2$  lze testovat pomocí podílu

$$F_{R^2} = \frac{R^2 / k}{(1 - R^2) / (T - k)}$$

Je-li tento podíl větší než teoretická (v tabulkách uvedená) teoretická hodnota  $F^*$  na zvolené hladině významnosti při daných stupních volnosti, zamítneme nulovou hypotézu o nevýznamnosti  $R^2$  ve prospěch tvrzení, že  $R^2$  je v kontextu uvažované regresní rovnice dostatečně vysoký.

Jak známo, s přidáním každé nové vysvětlující proměnné k souboru již existujících vysvětlujících veličin nemůže hodnota  $R^2$  klesnout, ať je přidávaná  $k+1$ -tá vysvětlující veličina statisticky významná či ne. Z tohoto důvodu má pro posuzování hodnot  $R^2$  u dvou různých specifikací regresních rovnic pro tutéž vysvětlovanou proměnnou vliv počet vysvětlujících proměnných v uvažovaných specifikacích.

Vyjádříme-li totiž (při centrovaných hodnotách vysvětlované proměnné) výrazy vyskytující se v  $F$ -statistice jako

$$R^2 = \frac{b' X' X b}{y' y} = \frac{Q}{y' y} \quad 1 - R^2 = \frac{e' e}{y' y} = \frac{SSE}{y' y}$$

pak zřejmě

$$\frac{\frac{R^2 / k}{(1 - R^2) / (T - k)}}{\frac{y' y \cdot k}{SSE}} = \frac{\frac{Q}{y' y \cdot k}}{\frac{Q / k}{SSE / (T - k)}} = \frac{Q / k}{SSE / (T - k)} = F_{R^2}$$

Znamená to tedy, že testovací statistikou konvenčního  $F$ -testu vlastně přímo testujeme statistickou významnost koeficientu determinace  $R^2$ .