

## Zobecněný lineární regresní model

Zobecněný lineární regresní (jednorovnicový) model je charakterizován následujícími vlastnostmi modelových veličin :

1. **Centrovanost náhodných složek**  $E\varepsilon = 0$
2. **Obecnost kovarianční matice náhodných složek :**  $Cov(\varepsilon, \varepsilon') = \Sigma$  (obecná, nestochastická matice)
  - 2a) **heteroskedasticita**
  - 2b) **autokorelovanost náhodných složek**
3. **Nekorelovanost náhodných složek s nezávisle proměnnými**  $EX'\varepsilon = 0$  .
4. **Plná hodnota matice vysvětlujících proměnných**  $h(X) = k$

Odtud je zřejmé, že rozdíl mezi standardním a zobecněným lineárním regresním modelem spočívá v připuštění obecného tvaru kovarianční matice náhodných složek  $\Sigma$ , která může být libovolná symetrická pozitivně definitní matice, jak je to vyjádřeno podmínkou (2). Zbývající tři podmínky (1), (3), (4) zůstávají beze změn.

Kvantifikace parametrů zobecněného lineárního regresního modelu s uvedenými podmínkami může být provedena obyčejnou metodou nejmenších čtverců, není to však nejlepší postup. Získané parametry budou sice konzistentní a nestranné, nebudou však vydatné.

$${}_{OLS}\hat{\beta} = (X'X)^{-1}X'y$$

**A. Odhad**  ${}_{OLS}\hat{\beta}$  je nestranný pro libovolnou velikost vzorku  $T$ , protože :

$$\begin{aligned} E({}_{OLS}\hat{\beta}) &= E(X'X)^{-1}X'y = E(X'X)^{-1}X'(X\beta + \varepsilon) = \\ &= E(X'X)^{-1}X'X\beta + E(X'X)^{-1}X'\varepsilon = E\beta + (X'X)^{-1}X'E\varepsilon = \beta + 0 = \varepsilon \end{aligned}$$

[ Pozměněná vlastnost (2) se při určení střední hodnoty nijak neuplatní, protože v OLS odhadu parametrů  $\beta$  matice  $\Sigma$  vůbec nevystupuje ]

**B. Odhad**  ${}_{OLS}\hat{\beta}$  je lineární (vzhledem k  $y$ ),  ${}_{OLS}\hat{\beta} = (X'X)^{-1}X'y$  ze stejných důvodů jako ve standardním lineárním regresním modelu.

**C. odhad**  ${}_{OLS}\hat{\beta}$  není nejlepší ve smyslu minimální kovarianční matice  $Cov({}_{OLS}\hat{\beta})$ , neboť např. pro kovarianční matici GLS odhadové funkce  ${}_{GLS}\hat{\beta}$  platí :

$$Cov({}_{OLS}\hat{\beta}) - Cov({}_{GLS}\hat{\beta}) = \Omega$$

kde  $\Omega$  je pozitivně semidefinitní matice řádu  $k$  ( rozměrů  $k \times k$  ).

ověření : Bez újmy na obecnosti můžeme matici  $D$  libovolné jiné lineární odhadové funkce  $\tilde{\beta}$  vyjádřit ve tvaru

$$D = (X'\Sigma^{-1}X)^{-1}X'\Sigma^{-1} + G'$$

**Poznámka :** Vzhledem k požadavku na nestrannost  $\hat{\beta}_{GLS}$  musí s ohledem na platnost

$$D'X = (X'\Sigma^{-1}X)^{-1}X'\Sigma^{-1}X + G'X = I_T, \text{ vždy platit } G'X = 0.$$

Pro libovolnou jinou (lineární, nestrannou) odhadovou funkci tedy musí platit

$$\begin{aligned} Cov(\tilde{\beta}) &= E[(\tilde{\beta} - E\tilde{\beta})(\tilde{\beta} - E\tilde{\beta})'] = E[(\tilde{\beta} - \beta)(\tilde{\beta} - \beta)'] = \\ &= E [ ((X'\Sigma^{-1}X)^{-1}X'\Sigma^{-1} + G')y - \beta ] \cdot [ ((X'\Sigma^{-1}X)^{-1}X'\Sigma^{-1} + G')y' - \beta' ] \\ &= E [ ((X'\Sigma^{-1}X)^{-1}X'\Sigma^{-1} + G')(X\beta + \varepsilon) - \beta ] \cdot [ ((X'\Sigma^{-1}X)^{-1}X'\Sigma^{-1} + G')(X\beta + \varepsilon) - \beta ]' \\ &= E [ ((X'\Sigma^{-1}X)^{-1}X'\Sigma^{-1}X\beta + G'X\beta + \varepsilon) + G'\varepsilon - \beta ] \cdot [ ((X'\Sigma^{-1}X)^{-1}X'\Sigma^{-1}X\beta + G'X\beta + G'\varepsilon) - \beta ]' \\ &\dots\dots\dots \\ &= E [ (X'\Sigma^{-1}X)^{-1}X'\Sigma^{-1}\varepsilon + G'\varepsilon ] \cdot [ (X'\Sigma^{-1}X)^{-1}X'\Sigma^{-1}\varepsilon + G'\varepsilon ]' = \\ &= E [ (X'\Sigma^{-1}X)^{-1}X'\Sigma^{-1}\varepsilon\varepsilon'\Sigma^{-1}X(X'\Sigma^{-1}X)^{-1} + G'\varepsilon\varepsilon'G + (X'\Sigma^{-1}X)^{-1}X'\Sigma^{-1}\varepsilon\varepsilon'G + G'\varepsilon\varepsilon'\Sigma^{-1}X(X'\Sigma^{-1}X)^{-1}] \\ &= (X'\Sigma^{-1}X)^{-1}X'\Sigma^{-1}E\varepsilon\varepsilon'\Sigma^{-1}X(X'\Sigma^{-1}X)^{-1} + G'E\varepsilon\varepsilon'G + (X'\Sigma^{-1}X)^{-1}X'\Sigma^{-1}E\varepsilon\varepsilon'G + G'E\varepsilon\varepsilon'\Sigma^{-1}X(X'\Sigma^{-1}X)^{-1} \\ &= (X'\Sigma^{-1}X)^{-1}X'\Sigma^{-1}\Sigma^{-1}X(X'\Sigma^{-1}X)^{-1} + G'\Sigma G + (X'\Sigma^{-1}X)^{-1}X'\Sigma^{-1}\Sigma G + G'\Sigma^{-1}X(X'\Sigma^{-1}X)^{-1} = \\ &= (X'\Sigma^{-1}X)^{-1} + G'\Sigma G + (X'\Sigma^{-1}X)^{-1}X'G + G'X(X'\Sigma^{-1}X)^{-1} \\ &= (X'\Sigma^{-1}X)^{-1} + G'\Sigma G = Cov_{GLS}(\hat{\beta}) + G'\Sigma G, \end{aligned}$$

kde  $G'\Sigma G$  je zřejmě pozitivně semidefinitní matice. □.