

1.

(a) 대우명제 $E(u_i|X_i)=0 \Rightarrow E(u_i X_i)=0$ 을 증명하면 충분하다.

$$\begin{aligned} E(u_i X_i) &= E(E(u_i X_i | X_i)) \\ &= E(E(u_i | X_i) X_i) \quad (\text{iterated expectation}) \\ &= E(X_i E(u_i | X_i)) = E(0) = 0 \text{ 이므로} \\ E(u_i X_i) &\neq 0 \Rightarrow E(u_i | X_i) \neq 0 \end{aligned}$$

(b) Exogeneity Condition: $\text{Corr}(Z_i, u_i) = 0$
 Relevance Condition: $\text{Corr}(Z_i, X_i) \neq 0$
 $\text{Corr}(X, Y) = \text{Cov}(X, Y) / \sqrt{\text{Var}(X) \text{Var}(Y)}$ 이므로
 $\text{Cov}(Z_i, u_i) = 0$ (Exo) / $\text{Cov}(Z_i, X_i) \neq 0$ (Relevance) 이므로
 하는 조건을 만족하면 충분하다.

(i) Exogeneity

$$\begin{aligned} \text{Cov}(Z_i, u_i) &= E(Z_i u_i) - E(Z_i) E(u_i) \\ &= E(u_i (X_i^2 + V_i)) = E(X_i^2 u_i) + E(u_i V_i) \\ &= E(X_i^2 u_i) = 0 \text{ 이어서 외생성이 만족된다.} \end{aligned}$$

(ii) Relevance

$$\begin{aligned} \text{Cov}(Z_i, X_i) &= E(Z_i X_i) - E(Z_i) E(X_i) \\ &= E((X_i^2 + V_i) X_i) = E(X_i^3) + E(X_i V_i) \\ \text{이때 } \int x^3 f(x) dx &= 0 \text{ when } f(x) \text{ is symmetric} \Rightarrow E(X_i^3) = 0 \\ \therefore E(X_i V_i) &\neq 0 \text{ 이어서 Relevance가 성립한다.} \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} (c) \text{Cov}(Y_i, Z_i) &= \text{Cov}(X_i^2 + V_i, \beta_1 X_i + u_i) \\ &= \beta_1 \text{Cov}(Z_i, X_i) + \text{Cov}(Z_i, u_i) \\ &= \beta_1 \text{Cov}(Z_i, X_i) \end{aligned}$$

$$\therefore \beta_1 = \frac{\text{Cov}(Y_i, Z_i)}{\text{Cov}(X_i, Z_i)}$$

$$\hat{\beta}_1 = \frac{\widehat{\text{Cov}}(Y_i, Z_i)}{\widehat{\text{Cov}}(X_i, Z_i)} \xrightarrow{P} \frac{\text{Cov}(Y_i, Z_i)}{\text{Cov}(X_i, Z_i)}$$

(d) Relevance가 만족된다. ~~이 경우에도~~

이 경우에도 ~~이 경우에도~~ β_1 에 대한 (c)의 결론은 변하지 않는다.

2.

$$\begin{aligned} (a) Y_i &= \{Y_i(1) - Y_i(0)\} X_i + Y_i(0) \\ &= E[Y_i(0) | X_i = 1] + E[Y_i(1) - Y_i(0) | X_i = 1] X_i \\ &\quad + Y_i(0) + \{Y_i(1) - Y_i(0)\} - E[Y_i(1) - Y_i(0) | X_i = 1] X_i \\ &\quad - E[Y_i(0) | X_i = 1] \\ \therefore \beta_0 &= E(Y_i(0) | X_i = 1) \\ u_i &= Y_i(0) - E(Y_i(0) | X_i = 1) + \{Y_i(1) - Y_i(0)\} X_i \\ &\quad - E[Y_i(1) - Y_i(0) | X_i = 1] X_i \end{aligned}$$

(b) ($X_i = 0$)

$E(u_i | X_i = 0) = E(Y_i(0) | X_i = 0) - E(Y_i(0) | X_i = 1) = 0$
 이는 $Y_i(0)$ 이 $X_i = 0$ 이든 $X_i = 1$ 이든 conditional expectation이 서로 같아야 함을, 즉 $Y_i(0) \perp X_i$ 를 의미한다. 한편 아래의 $X_i = 1$ case에서 $E(u_i | X_i = 1)$ 은 항등적으로 0이고, 이는 $Y_i(1) \perp X_i$ 를 조건으로 부과하지 '않아도' 0이 된다는 뜻이다.

($X_i = 1$)

$$\begin{aligned} E(u_i | X_i = 1) &= E(Y_i(0) | X_i = 1) - E(Y_i(0) | X_i = 1) \\ &\quad + \{Y_i(1) - Y_i(0)\} - \{Y_i(1) - Y_i(0)\} = 0. \end{aligned}$$