

Université d'Orléans - Master Econométrie et Statistique
Appliquée
Econométrie des Variables Qualitatives

Christophe HURLIN

Correction Examen Mai 2006. C. Hurlin

Question 1 : Le modèle de la variable latente y_i^* (équation ??) n'inclut pas de constante car dans le cas contraire se poserait un problème d'identification des seuils c_1, c_2 et c_3 .

Question 2 : Soit

$$\Pr[y_i = 1] = \Pr[\varepsilon_i < c_1 - x_i\beta] \quad (1)$$

Or on sait $E(\varepsilon_i^2) = \sigma_\varepsilon^2$, dès lors il vient :

$$E\left[\left(\frac{\varepsilon_i}{\sigma_\varepsilon} \frac{\pi}{\sqrt{3}}\right)^2\right] = \frac{\pi^2}{3} \quad (2)$$

On peut donc écrire :

$$\begin{aligned} \Pr[y_i = 1] &= \Pr\left[\frac{\varepsilon_i}{\sigma_\varepsilon} \frac{\pi}{\sqrt{3}} < \frac{c_1}{\sigma_\varepsilon} \frac{\pi}{\sqrt{3}} - \frac{x_i\beta}{\sigma_\varepsilon} \frac{\pi}{\sqrt{3}}\right] \\ &= \Lambda\left(\frac{c_1}{\sigma_\varepsilon} \frac{\pi}{\sqrt{3}} - \frac{x_i\beta}{\sigma_\varepsilon} \frac{\pi}{\sqrt{3}}\right) \end{aligned} \quad (3)$$

De la même façon on a :

$$\Pr[y_i = 3] = \Pr[c_2 - x_i\beta \leq \varepsilon_i < c_3 - x_i\beta] \quad (4)$$

$$= \Lambda\left(\frac{c_3}{\sigma_\varepsilon} \frac{\pi}{\sqrt{3}} - \frac{x_i\beta}{\sigma_\varepsilon} \frac{\pi}{\sqrt{3}}\right) - \Lambda\left(\frac{c_2}{\sigma_\varepsilon} \frac{\pi}{\sqrt{3}} - \frac{x_i\beta}{\sigma_\varepsilon} \frac{\pi}{\sqrt{3}}\right) \quad (5)$$

Question 3 : (i) on sait que dans un modèle multinomial ordonné, **la valeur et le signe** des coefficients estimés ne renseigne pas sur le lien entre la variable explicative et les probabilité que l'endogène prenne certaines modalités (sauf les modalités "extrêmes").
(ii) On sait que :

$$\Pr[y_i = 1] = \Lambda\left(\frac{c_1}{\sigma_\varepsilon} \frac{\pi}{\sqrt{3}} - \frac{x_i\beta}{\sigma_\varepsilon} \frac{\pi}{\sqrt{3}}\right) \quad (6)$$

avec

$$x_i\beta = \beta_1 ass_i + \beta_2 equ_i + \beta_3 growth_i + \beta_4 loa_i + \beta_5 metro_i + \beta_6 prl_i \quad (7)$$

Donc toutes choses égales par ailleurs, si $\beta_1 > 0$, une hausse de la variable *ass* conduit à une diminution de la quantité $\frac{c_1}{\sigma_\varepsilon} \frac{\pi}{\sqrt{3}} - \frac{x_i\beta}{\sigma_\varepsilon} \frac{\pi}{\sqrt{3}}$ et donc à une baisse de la probabilité que la banque obtienne une note "*performance remarquable*".

Question 4 : Pour la banque 2, on a :

$$\Pr [y_i = 1] = \Lambda \left(\hat{c}_1 - x_i \hat{\beta} \right)$$

où $\hat{\beta}$ est un estimateur convergent de $\frac{\beta}{\sigma_\varepsilon} \frac{\pi}{\sqrt{3}}$ et \hat{c}_1 est un estimateur convergent de $\frac{c_1}{\sigma_\varepsilon} \frac{\pi}{\sqrt{3}}$. Ici, il vient :

$$\begin{aligned} \Pr [y_1 = 1] &= \Lambda \left(\hat{c}_1 - x_1 \hat{\beta} \right) = \frac{1}{1 + \exp \left[-\hat{c}_1 + x_1 \hat{\beta} \right]} \\ &= \frac{1}{1 + \exp [7.018335 + -6, 27]} \simeq 0,321655475 \end{aligned}$$

Ainsi on obtient :

$$\Pr [y_1 = 1] \simeq 0,32 \tag{8}$$

$$\Pr [y_1 = 2] \simeq 0,35 \tag{9}$$

$$\Pr [y_1 = 3] \simeq 0,26 \tag{10}$$

$$\Pr [y_1 = 4] \simeq 0,07 \tag{11}$$

Pour la banque 2, on obtient :

$$\Pr [y_2 = 1] \simeq 0,27 \tag{12}$$

$$\Pr [y_2 = 2] \simeq 0,35 \tag{13}$$

$$\Pr [y_3 = 3] \simeq 0,29 \tag{14}$$

$$\Pr [y_4 = 4] \simeq 0,09 \tag{15}$$

Question 5 : On prévoit la modalité pour laquelle la probabilité estimée est la plus forte :

$$\hat{y}_1 = 2 \quad \hat{y}_2 = 2 \tag{16}$$

Dans ces deux cas précis, les deux prévisions sont fausses puisque $y_1 = 1$ et $y_2 = 3$.

Question 6 : On sait que :

$$\Pr [y_i = 1] = \Lambda \left(\hat{c}_1 - x_i \hat{\beta} \right) = \frac{1}{1 + \exp \left(x_i \hat{\beta} - \hat{c}_1 \right)}$$

$$\Pr [y_i = 2] = \Lambda \left(\hat{c}_2 - x_i \hat{\beta} \right) - \Lambda \left(\hat{c}_1 - x_i \hat{\beta} \right)$$

$$\Pr [y_i = 3] = \Lambda \left(\hat{c}_3 - x_i \hat{\beta} \right) - \Lambda \left(\hat{c}_2 - x_i \hat{\beta} \right)$$

$$\Pr [y_i = 4] = 1 - \Lambda \left(\hat{c}_3 - x_i \hat{\beta} \right)$$

Donc il vient :

$$\begin{aligned} \frac{\partial \Pr [y_1 = 1]}{\partial \text{ass}_i} &= - \frac{\exp \left(x_1 \hat{\beta} \right)}{\left[1 + \exp \left(x_1 \hat{\beta} - \hat{c}_1 \right) \right]^2} \hat{\beta}_1 \\ &= 0,000195352 * 0,463140 \\ &= 0,90475 > 0 \end{aligned}$$

On retrouve ici le résultat de la question 3.

$$\begin{aligned} \frac{\partial \Pr [y_1 = 2]}{\partial ass_i} &= \left\{ \frac{\exp(x_1 \hat{\beta})}{[1 + \exp(x_1 \hat{\beta} - \hat{c}_1)]^2} - \frac{\exp(x_1 \hat{\beta})}{[1 + \exp(x_1 \hat{\beta} - \hat{c}_2)]^2} \right\} \hat{\beta}_1 \\ &= (0.000195352 - 0.000868592) * (-0.463140) \\ &= 0,000311804 > \end{aligned}$$

Une hausse de l'actif conduit à une augmentation de la probabilité d'obtenir la note "performance satisfaisante".

$$\begin{aligned} \frac{\partial \Pr [y_1 = 3]}{\partial ass_i} &= \left\{ \frac{\exp(x_1 \hat{\beta})}{[1 + \exp(x_1 \hat{\beta} - \hat{c}_2)]^2} - \frac{\exp(x_1 \hat{\beta})}{[1 + \exp(x_1 \hat{\beta} - \hat{c}_3)]^2} \right\} \hat{\beta}_1 \\ &= (0.000868592 - 0.001635074) * (-0.463140) \\ &= 3.5499 \times 10^{-4} > 0 \end{aligned}$$

Une hausse de l'actif conduit à une augmentation de la probabilité d'obtenir la note "performance à améliorer", par contre cela induit une baisse de la probabilité d'obtenir une note "performance déplorable" .

$$\begin{aligned} \frac{\partial \Pr [y_1 = 4]}{\partial ass_i} &= \frac{\exp(x_1 \hat{\beta})}{[1 + \exp(x_1 \hat{\beta} - \hat{c}_3)]^2} \hat{\beta}_1 \\ &= 0.001635074 * (-0.463140) \\ &= -7.5727 \times 10^{-4} < 0 \end{aligned}$$

Exercice 2 : Modèles Tobit

Question 1 : On sait que la prévision de la variable latente dans le modèle tobit s'écrit :

$$E(c_i^*/x_i) = x_i \Upsilon$$

Dès lors, en l'absence d'action marketing ($m_i = 0$) on a :

$$x_i \hat{\Upsilon} = 0.492956823 + 1.600256402 * R - 1.198180892 * P + 0.7886033013 * M + 2.771210716$$

La prévision est alors égale à :

$$E(c_i^*/x_i, m_i = 0) = -0.6761 \tag{17}$$

Etant donné que nous évaluons ici la consommation potentielle, il est possible d'obtenir une quantité négative. Dans le cas d'une action marketing, la prévision vaut :

$$E(c_i^*/x_i, m_i = 1) = 0.1125 \tag{18}$$

Ainsi, toutes choses égales par ailleurs la variation de la consommation potentielle imputable à l'action marketing est égale à:

$$E(c_i^*/x_i, m_i = 1) - E(c_i^*/x_i, m_i = 0) = 0.7886 \tag{19}$$

Question 2 : On sait que la prévision de la variable dépendante s'écrit dans ce cas :

$$E(c_i/x_i) = \Phi\left(\frac{x_i \hat{\Upsilon}}{\hat{\sigma}_\varepsilon}\right) x_i \hat{\Upsilon} + \hat{\sigma}_\varepsilon \phi\left(\frac{x_i \hat{\Upsilon}}{\hat{\sigma}_\varepsilon}\right)$$

Ainsi, en l'absence d'action marketing ($m_i = 0$) on a :

$$E(c_i/x_i, m_i = 0) = \Phi\left(\frac{-0.6761}{\hat{\sigma}_\varepsilon}\right) (-0.6761) + \hat{\sigma}_\varepsilon \phi\left(\frac{-0.6761}{\hat{\sigma}_\varepsilon}\right) = 0.0991$$

Avec action marketing ($m_i = 1$) on a :

$$E(c_i/x_i, m_i = 1) = \Phi\left(\frac{0.1125}{\hat{\sigma}_\varepsilon}\right) 0.1125 + \hat{\sigma}_\varepsilon \phi\left(\frac{0.1125}{\hat{\sigma}_\varepsilon}\right) = 0.2649$$

Ainsi, l'accroissement de consommation effective est de 0.1658.

Question 3 : Selon la décomposition de McDonald et Moffit (1980), la variation du revenu r_i a deux effets sur la prévision de la variable dépendante c_i :

$$\frac{\partial E(c_i/x_i)}{\partial r_i} = Prob(c_i > 0) \frac{\partial E(c_i/x_i, c_i > 0)}{\partial r_i} + E(c_i/x_i, c_i > 0) \frac{\partial Prob(c_i > 0)}{\partial r_i}$$

D'une part, la variation de r_i modifie l'espérance conditionnelle de c_i dans la partie positive de la distribution. D'autre part, la variation de r_i affecte la probabilité que l'observation c_i appartienne à cette partie de la distribution. On, montre que cette décomposition peut se réécrire sous la forme :

$$\begin{aligned} \frac{\partial E(c_i/x_i)}{\partial r_i} &= \Phi\left(\frac{x_i \Upsilon}{\sigma_\varepsilon}\right) \beta_1 \left\{ 1 - \lambda_i \left(\frac{x_i \Upsilon}{\sigma_\varepsilon}\right) \left[\frac{x_i \Upsilon}{\sigma_\varepsilon} + \lambda_i \left(\frac{x_i \Upsilon}{\sigma_\varepsilon}\right) \right] \right\} \\ &\quad + \beta_1 \phi\left(\frac{x_i \Upsilon}{\sigma_\varepsilon}\right) \left[\frac{x_i \Upsilon}{\sigma_\varepsilon} + \lambda_i \left(\frac{x_i \Upsilon}{\sigma_\varepsilon}\right) \right] \end{aligned}$$

On sait que si $m_i = 0$, on a $x_i \hat{\Upsilon} = -0.6761$ et $\hat{\beta}_1 = 1.60$. Ainsi, ici il vient :

$$\begin{aligned} Prob(c_i > 0) \frac{\partial E(c_i/x_i, c_i > 0)}{\partial r_i} &= \Phi\left(\frac{x_i \hat{\Upsilon}}{\hat{\sigma}_\varepsilon}\right) \hat{\beta}_1 \left\{ 1 - \lambda_i \left(\frac{x_i \hat{\Upsilon}}{\hat{\sigma}_\varepsilon}\right) \left[\frac{x_i \hat{\Upsilon}}{\hat{\sigma}_\varepsilon} + \lambda_i \left(\frac{x_i \hat{\Upsilon}}{\hat{\sigma}_\varepsilon}\right) \right] \right\} \\ &= \Phi\left(\frac{-0.6761}{0.5012}\right) \times 1.60 \times \left\{ 1 - \lambda_i \left(\frac{-0.6761}{0.5012}\right) \left[\frac{-0.6761}{0.5012} + \lambda_i \left(\frac{-0.6761}{0.5012}\right) \right] \right\} \\ &= 0.0231 \end{aligned}$$

De la même façon on a :

$$\begin{aligned} E(c_i/x_i, c_i > 0) \frac{\partial Prob(c_i > 0)}{\partial r_i} &= \hat{\beta}_1 \phi\left(\frac{x_i \hat{\Upsilon}}{\hat{\sigma}_\varepsilon}\right) \left[\frac{x_i \hat{\Upsilon}}{\hat{\sigma}_\varepsilon} + \lambda_i \left(\frac{x_i \hat{\Upsilon}}{\hat{\sigma}_\varepsilon}\right) \right] \\ &= 1.60 \times \phi\left(\frac{-0.6761}{0.5012}\right) \left[\frac{-0.6761}{0.5012} + \lambda_i \left(\frac{-0.6761}{0.5012}\right) \right] \\ &= 0.1188 \end{aligned}$$

On a donc un effet plus fort du revenu sur la probabilité d'obtenir une consommation positive que sur l'espérance conditionnelle de la consommation sur sa partie quantitative.