

Une nouvelle méthode pour résoudre le problème de sélection endogène

Xavier d'Haultfœuille

INSEE-D3E

24 mars 2009

Le problème

Supposons que l'on observe Z et $D \in \{0, 1\}$ mais Y seulement lorsque $D = 1$. Comment faire de l'inférence sur (D, Y, Z) ?

- ▶ Problème très courant : non-réponse, modèle de sélection, variables contrefactuelles inobservées, troncature...
- ▶ Sans restriction supplémentaire, la distribution des données n'est pas identifiée.
- ▶ L'approche la plus usuelle consiste à supposer $Y \perp\!\!\!\perp D \mid Z$ (sélection "ignorable").
- ▶ Elle peut être restrictive car elle suppose qu'il n'y a pas de sélection sur inobservables (due par exemple à de l'autosélection basée sur de l'information privée).

Le problème

- ▶ L'approche instrumentale usuelle consiste à chercher un instrument Z affectant D et tel que :

$$Y \perp\!\!\!\perp Z \quad (1)$$

- ▶ Approche très classique pour les modèles d'offre de travail (cf. Heckman, 1976) ou la littérature sur les effets de traitement (cf. Angrist et Imbens, 1994, Heckman et Vytlacil, 2005...).
- ▶ Manski (1994, 2003) montre qu'elle permet d'identifier partiellement la distribution de Y .

L'approche considérée ici

- ▶ L'approche instrumentale standard peut être difficile à maintenir lorsque D dépend principalement de Y : si par exemple $D = 1\{Y > \eta\}$, où η est inobservée et $\eta \perp\!\!\!\perp (Y, Z)$.
- ▶ Je suppose ici la condition d'exclusion suivante :

$$D \perp\!\!\!\perp Z|Y \quad (2)$$

- ▶ Une condition de rang entre Y and Z est également requise.
- ▶ L'hypothèse (2) a été également considérée par Chen (2001), Tang et al. (2003), Hemvanich (2004) et Ramalho et Smith (2007). C'est également l'hypothèse qui sous-tend le calage généralisé (cf. Deville, 2002). Les premiers papiers se concentrent sur l'estimation paramétrique de modèles sur (Y, Z) , celui de Deville sur l'estimation paramétrique de $P(D = 1|Y)$. Ici je me focalise principalement sur l'identification non-paramétrique de la loi de (D, Y, Z) sous (2).

Exemples

- ▶ Non-réponse non-ignorable. Y est observée uniquement lorsque les individus répondent à la question correspondante ($D = 1$). La non-réponse dépend directement de Y .

Par exemple, dans une enquête sur la drogue, supposons que l'on pose la question "Avez-vous consommé au moins une fois de la drogue au cours du dernier mois?" La méthode peut être appliquée s'il existe un instrument affectant Y mais pas directement D : le prix de la drogue au niveau local par exemple (si celui-ci est disponible, un proxy de ce dernier sinon).

- ▶ Modèle de Roy avec secteur inobservé. Soit par exemple Y le salaire potentiel d'un individu, η son salaire de réserve et D l'indicatrice de participation. Alors $D = 1\{Y > \eta\}$ et on observe Y lorsque $D = 1$. Pour identifier un tel modèle, on utilise d'habitude des variables affectant η mais pas Y . Ici c'est l'inverse. Exemple possible : le taux d'emploi local.

Plan de la présentation

Identification

Estimation

Plan de la présentation

Identification

Estimation

Résultat principal

- ▶ La condition de rang entre Y et Z s'écrit en terme de condition de "complétude" : pour toute fonction h bornée inférieurement,

$$E(h(Y)|Z) = 0 \text{ p.s.} \implies h(Y) = 0 \text{ p.s.} \quad (3)$$

- ▶ Quand $\text{Support}(Y) = \{y_1, \dots, y_s\}$ et $\text{Support}(Z) = \{z_1, \dots, z_t\}$, cela revient à supposer

$$\text{rang}(M) = s,$$

où M est la matrice d'élément $P(Y = y_i | Z = z_j)$. Quand (Y, Z) est continue, Newey and Powell (2003) montrent qu'une condition suffisante est que la densité conditionnelle de Y sachant Z soit de type exponentiel. Je montre qu'elle est également satisfaite si

$$Y = \mu(\nu(Z) + \varepsilon)$$

avec $\nu(\cdot)$ à large support et ε qui satisfait des conditions techniques (principalement que sa fonction caractéristique ne s'annule pas).

Résultat principal

Théorème

Sous les conditions 2 et 3, et si $P(Y) \equiv P(D = 1|Y) > 0$ alors la distribution de (D, Y, Z) est identifiée.

Idée de la preuve : on peut identifier les solutions $Q(\cdot)$ de

$$E\left(\frac{D}{Q(Y)} \middle| Z\right) = 1 \quad (4)$$

Or
$$E\left(\frac{D}{Q(Y)} \middle| Z\right) = E\left(\frac{E(D|Y, Z)}{Q(Y)} \middle| Z\right) = E\left(\frac{P(Y)}{Q(Y)} \middle| Z\right).$$

Donc P est une des solutions de (4). Sous l'hypothèse (3) cette solution est en fait unique, donc P est identifiée. On montre ensuite que cela permet d'identifier la distribution de (D, Y, Z) .

Bornes sous des conditions de monotonicité

- ▶ Si l'on n'est pas prêt à faire l'hypothèse d'indépendance précédente, on peut la remplacer par la condition plus faible suivante que pour tout (y, z) :

$$\begin{aligned} z' &\mapsto P(D = 1 | Y = y, Z' = z') \\ y' &\mapsto P(D = 1 | Y = y', Z = z) \end{aligned} \quad \text{sont croissantes.}$$

où a priori, $Z' \neq Z$.

- ▶ Soit $Q(\cdot)$ une solution de (4), on a pour toute fonction h appartenant à un certain ensemble :

$$E \left(\frac{Dh(Y)}{Q(Y)} \right) \leq E(h(Y)) \leq E[E(h(Y)|Z', D = 1)].$$

De plus les deux bornes sont minimales (i. e., peuvent être atteintes) en général.

Bornes sous des conditions de monotonicité

- ▶ Par conséquent, on peut obtenir des bornes finies même si $h(Y)$ est non bornée. Résultat similaire à celui de Manski et Pepper (2000), dans un cadre différent.
- ▶ La borne inférieure (resp. supérieure) vaut $E(h(Y))$ si $D \perp\!\!\!\perp Z|Y$ (resp. $D \perp\!\!\!\perp Y|Z'$). On peut donc les rapprocher en choisissant Z et Z' de façon appropriée.

Identification paramétrique

- ▶ Question : peut-on identifier la distribution de (D, Y, Z) en utilisant seulement $E(Z)$ et non sa distribution complète? Utile pour des raisons d'implémentation ou de disponibilité de Z .
- ▶ On retient une approche correspondant au calage généralisé (Deville, 2002).

Théorème

Supposons la condition 2 vérifiée et $P(D = 1|Y) = F(Y'\beta)$, où F est connue. Alors :

- ▶ β est identifié localement si

$$\text{rang}(E(DZY'F'(Y'\beta_0)/F^2(Y'\beta_0))) = \text{dim}(Y);$$

- ▶ β est identifié globalement si $E(Z|Y, D = 1) = \Gamma Y$ où Γ est de plein rang.

Plan de la présentation

Identification

Estimation

Estimation paramétrique

- ▶ Soit $Y^* = DY$. On considère ici l'estimation de $P(Y)$ à partir d'un échantillon $((D_1, Y_1^*, Z_1), \dots, (D_n, Y_n^*, Z_n))$ de copies indépendantes de (D, Y^*, Z) .
- ▶ Si $P(D = 1|Y) = F(Y'\beta)$, on peut estimer β par GMM en utilisant :

$$E\left(\frac{DZ}{F(Y^{*\prime}\beta)} - 1\right) = 0$$

- ▶ Si (Y, Z) a un support fini, on peut de même s'appuyer sur

$$E\left(\frac{D\mathbb{1}\{Z = z_k\}}{\sum_j P(y_j)\mathbb{1}\{Y^* = y_j\}} - 1\right) = 0 \quad k = 1, \dots, t$$

Estimation non-paramétrique

- ▶ Si Y et Z sont continues, il s'agit de faire des GMM avec un paramètre fonctionnel (la fonction P). Supposons $(Y, Z) \in [0, 1]^2$, soit $f = 1/P$ et notons

$$T : \phi \mapsto E(D\phi(Y^*)|Z).$$

Alors il s'agit de résoudre en f l'équation $T(f) = 1$. C'est un "problème inverse mal posé".

- ▶ On considère un estimateur basé sur une régularisation de Tikhonov, comme Darolles et al. (2002), Hall et Horowitz (2005) ou Horowitz et Lee (2007). Soit

$$\hat{T}(\phi)(z) = \frac{\sum_{i=1}^n D_i \phi(Y_i^*) K_{h_n}(z - Z_i)}{\sum_{i=1}^n K_{h_n}(z - Z_i)}$$

Soit $D_M = \{\phi/M \geq \phi \geq 1 \text{ p.s.}\}$ pour une constante $M < \infty$ et définissons, pour toute fonction g de carré intégrable,

$$\|g\|^2 = \int g(u)^2 du$$

Estimation non-paramétrique

- ▶ L'estimateur de f satisfait

$$\hat{f} \in \arg \min_{\phi \in D_M} \|\hat{T}(\phi) - 1\|^2 + \alpha_n \|\phi\|^2.$$

où α_n est le paramètre de régularisation.

- ▶ Soit $\delta_n = h_n + 1/nh_n$. Supposons que $h_n \rightarrow 0$, $\delta_n \rightarrow 0$ et $\delta_n/\alpha_n \rightarrow 0$, alors

$$\|\hat{f} - f\| \xrightarrow{L^2} 0$$

- ▶ On peut alors estimer $\theta = E(g(Y, Z))$ par

$$\hat{\theta} = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n D_i \hat{f}(Y_i^*) g(Y_i^*, Z_i).$$

On peut montrer que :

$$\hat{\theta} \xrightarrow{L^1} \theta.$$

Conclusion

- ▶ Le papier développe une stratégie instrumentale inspirée du calage généralisé pour traiter de la sélection endogène. Cette stratégie est particulièrement adaptée lorsque Y affecte directement la sélection.
- ▶ L'identification non-paramétrique ponctuelle ou partielle est obtenue sous des conditions d'indépendance ou de monotonicité.
- ▶ Le papier présente également les propriétés à distance finie des estimateurs précédents et une application à l'évaluation de l'efficacité du redoublement à l'école primaire.