

## Ch18 章 联立方程模型

在单一方程模型中，凭什么说解释变量是给定的？

谁天生就是解释变量的？

解释变量与扰动项之间是否有关系？

一、联立方程的性质：X和Y之间有双向或联立关系。

$$Y_{1i} = \beta_{10} + \beta_{12} Y_{2i} + \gamma_{11} X_{1i} + u_{1i}$$

$$Y_{2i} = \beta_{20} + \beta_{21} Y_{1i} + \gamma_{21} X_{1i} + u_{2i}$$

除非能说明 $Y_{2i}$ 与 $u_{1i}$ 或 $Y_{1i}$ 与 $u_{2i}$ 是互相独立的。

二、联立方程模型的举例

1. 需求与供给模型：

$$Q_t^d = \alpha_0 + \alpha_1 p_t + u_{1t}$$

( $\alpha_1 < 0$ )

$$Q_t^s = \beta_0 + \beta_1 p_t + u_{2t}$$

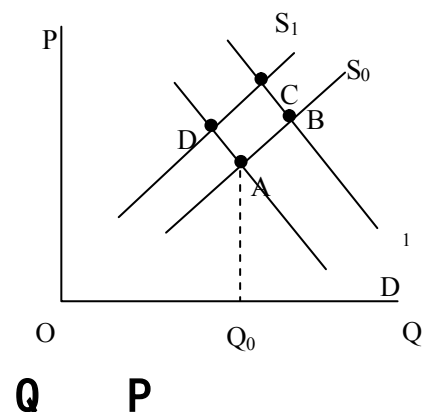
( $\beta_1 > 0$ )

均衡条件： $Q_t^d = Q_t^s$

此模型中， $p_t$ 与 $u_{1t}$ 是相关的，

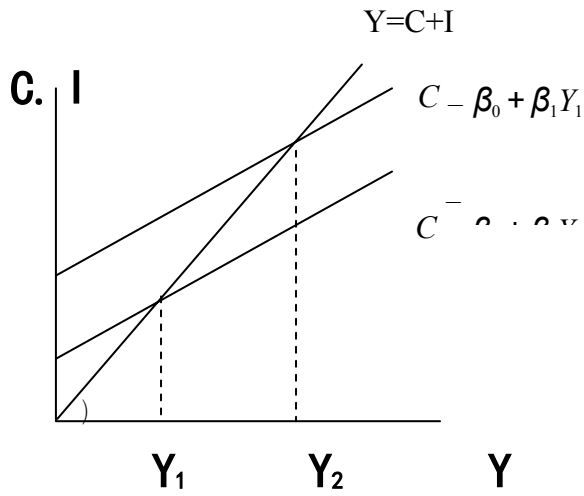
$p_t$ 与 $u_{2t}$ 是相关的。

$u_{1t}$  (收入, 财富)



## 2. 凯恩斯收入决定模型 $C_t = \beta_0 + \beta_1 Y_t + u_t$

$$Y_t = C_t + I_t$$

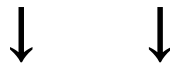


$Y_t$  与  $u_t$  相关。  $u_t$  含预期中收入，物价水平等因素。

$u_t$  中的预期收入  $\downarrow \rightarrow$  消费减少  $\rightarrow$  收入 ( $Y$ ) 下降。

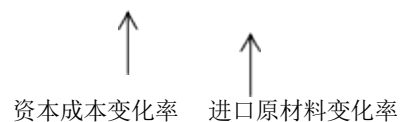
## 3. 工资价格模型。

失业率    物价变化



工资变化率——  $\dot{w}_t = \alpha_0 + \alpha_1 V N_t + \alpha_2 \dot{P}_t + u_{1t}$

$$\dot{P}_t = \beta_0 + \beta_1 \dot{w}_t + \beta_2 \dot{R}_t + \beta_3 \dot{M}_t + u_{2t}$$



$\bar{w}_t$  与  $\bar{p}_t$  互相相关。很可能  $u_{1t}$  与解释变量相关。

如 GDP 的变化包含在  $u_{1t}$ 。↓ 当  $GDP \downarrow$   $w_t$   $p_t$

#### 4. IS 模型

$$C_t = \beta_0 + \beta_1 Y_{dt}$$

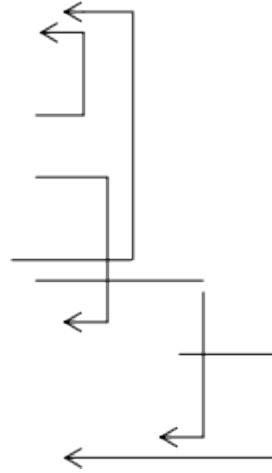
$$T_t = \alpha_0 + \alpha_1 Y_t$$

$$I_t = \gamma_0 + \gamma_1 r_t$$

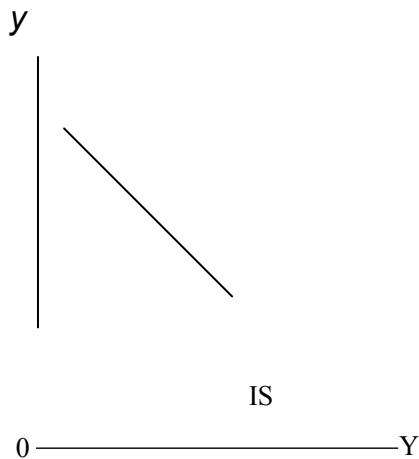
定义:  $Y_{dt} = Y_t - T_t$

$G_t = \bar{G}$  (给定政府支出)

$$Y_t = C_t + I_t + G_t$$



得到 IS 方程:  $Y_t = \Pi_0 + \Pi_1 r_t$



$$\Pi_0 = \frac{\beta_0 - \alpha_0 \beta_1 + \gamma_0 + \bar{G}}{1 - \beta_1 (1 - \alpha_1)}$$

$$\Pi_1 = \frac{\gamma_1}{1 - \beta_1 (1 - \alpha_1)}$$

$r_t \rightarrow Y \rightarrow Y_d \rightarrow C$  和  $G$  及其它进入  $\Pi_0$  的参数, 这就说明: 如果独立考虑  $C = \beta_0 + \beta_1 Y_d + u_i$  则:

$\beta_0$  和  $\beta_1$  的估计是有偏误且非一致性估计。

例 5 LM 模型:

$$M_t^d = \alpha + bY_t - cr_t$$

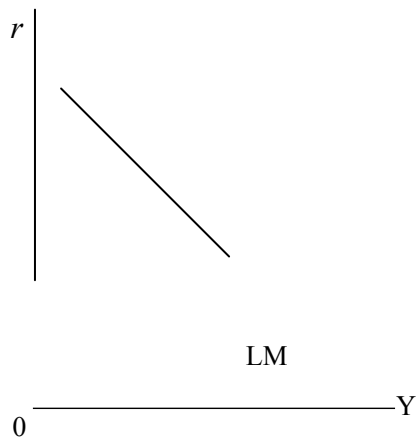
$$M^s = M$$

$t$

$$M_t^s = M_t^d$$

得到 LM 方程:  $Y_t = \lambda_0 + \lambda_1 \bar{M} + \lambda_2 r_t$

(其中:  $\lambda_0 = -\frac{a}{b}$     $\lambda_1 = \frac{1}{b}$     $\lambda_2 = \frac{c}{d}$ )



### 三. 联立方程偏误: OLS 估计量的非一致性

设:

$$C_t = \beta_0 + \beta_1 Y_t + u_t$$

$$Y_t = C_t + I_t$$

$$E(u_t) = 0, \quad E(u_t^2) = \sigma^2 \quad E(u_t u_{t+j}) = 0$$

$$\text{cov}(I_t, u_t) = 0$$

$$Y_t = \beta_0 + \beta_1 Y_t + I_t + u_t$$

$$Y_t = \frac{\beta_0}{1 - \beta_1} + \frac{1}{1 - \beta_1} I_t + \frac{1}{1 - \beta_1} u_t$$

$$E(Y_t) = \frac{\beta_0}{1 - \beta_1} + \frac{1}{1 - \beta_1} I_t$$

$$Y_t - E(Y_t) = \frac{u_t}{1 - \beta_1}$$

$$\begin{aligned} COV(Y_t, u_t) &= E[Y_t - E(Y_t)][u_t - E(u_t)] \\ &= E\left(\frac{u_t^2}{1 - \beta_1}\right) = \frac{\sigma^2}{1 - \beta_1} \end{aligned}$$

$$\hat{\beta}_1 = \frac{\sum(\beta_0 + \beta_1 Y_t + u_t)y_t}{\sum y_t^2}$$

$$= \beta_1 + \frac{\sum u_t y_t}{\sum y_t^2}$$

$$E(\hat{\beta}_1) = \beta_1 + E\left(\frac{\sum u_t y_t}{\sum y_t^2}\right)$$

$$= \beta_1 + \frac{1}{1 - \beta_1} \cdot \frac{\sigma^2}{\sigma_Y^2}$$

一个数值性的例子 (P686)

给定:  $I_t$  和  $u_t$ ,  $\beta_0 = 2$ ,  $\beta_1 = 0.8$ , 根据  $Y_t = \frac{\beta_0}{1 - \beta_1} + \frac{1}{1 - \beta_1} I_t + \frac{1}{1 - \beta_1} u_t$

可以生成  $Y_t$ , 再来验证无偏性。

#### 四、结构模型

设:

$$[ Y_{1t} = \beta_{11} Y_{1t} + \beta_{12} Y_{2t} + \dots + \beta_{1M} Y_{Mt} + Y_{11} X_{1t} + \dots + Y_{1k} X_{kt} + u_{1t}$$

$$\{ Y_{2t} = \beta_{21} Y_{1t} + \beta_{23} Y_{3t} + \dots + \beta_{2M} Y_{Mt} + Y_{21} X_{1t} + \dots + Y_{2k} X_{kt} + u_{2t}$$



$$| Y_{Mt} = \beta_{M1} Y_{1t} + \dots + \beta_{M3} Y_{3t} + \dots + \beta_{MM} Y_{Mt} + \gamma_{M1} X_{1t} + \dots + \gamma_{Mk} X_{kt} + u_{Mt}$$

其中： $Y_{1t}$ 、 $Y_{2t}$ …… $Y_{mt}$  为  $M$  个内生变量 (endogenous)  
 $X_{1t}$ 、 $X_{2t}$ …… $X_{kt}$  为  $k$  个前定变量：外生或滞后内生

上述模型为结构模型。

$\beta$ 、 $\gamma$  为结构参数

从结构方程组可以解出  $M$  个内生变量并导出诱导型方程和相应的诱导型系数。（诱导型方程是指由前定变量或随机干扰来表达一个内生变量的方程。）

例如：

$$\pi_1 = \frac{1}{1-\beta_1}$$

$$C_t = \beta_0 + \beta_1 Y_t + u_t$$

$$Y_t = C_t + I_t$$

$$W_{it} = \frac{u_t}{1-\beta_1}$$

内生变量： $C_t$ 、 $Y_t$

外生变量： $I_t$

推出如下

诱导型模型：

$$\pi_0 = \frac{\beta_0}{1-\beta_1}$$



}  $0 < \beta_1 < 1$       结构模

型

$$\begin{cases} Y_t = \pi_0 + \pi_1 I_t + W_{1t} \\ C_t = \pi_2 + \pi_3 I_t + W_{2t} \end{cases}$$

$$\pi_2 = \frac{\beta_0}{1 - \beta_1}$$

$$\pi_3 = \frac{\beta_1}{1 - \beta_1}$$

$$W_{2t} = \frac{u_t}{1 - \beta_1}$$

由于  $I_t$  与  $W_{1t}$  或  $W_{2t}$  不相关。因此可用 OLS 估计诱导模型系数，从诱导型系数反计算出结构系数。这种方法称为间接最小二乘法。—— ILS(indirect least squares)

## 五、识别问题

识别问题，是指能否从诱导型方程函数求出结构方程参数的估计值。如果能，则说该方程是可以识别的。如果不能，则说该方程是不可识别的或不足识别的。

### 1. 不足识别

如：在供求模型中，

$$\alpha_0 + \alpha_1 P_t + u_{1t} = \beta_0 + \beta_1 P_t + u_{2t}$$

$$\rightarrow P_t = \pi_0 + v_t \qquad Q_t = \pi_1 + w_t$$

$$\pi_0 = \frac{\beta_0 - \alpha_0}{\alpha_1 - \beta_1} \qquad \pi_1 = \frac{\alpha_1 \beta_0 - \alpha_0 \beta_1}{\alpha_1 - \beta_1}$$

$$v_t = \frac{u_{2t} - u_{1t}}{\alpha_1 - \beta_1} \qquad w_t = \frac{\alpha_1 u_{2t} - \beta_1 u_{1t}}{\alpha_1 - \beta_1}$$

因诱导型只有 2 个系数，而结构模型有 4 个系数，很难从诱导型系数得到结构系数的唯一值。

另一种方法:

用 $\lambda$  ( $0 \leq \lambda \leq 1$ ) 去乘一个方程, 同时用  $(1-\lambda)$  去乘另一个方程, 得到如下:

$$\lambda Q_t = \lambda \alpha_0 + \lambda \alpha_1 P_t + \lambda u_{1t}$$

$$(1-\lambda) Q_t = (1-\lambda)\beta_0 + (1-\lambda)\beta_1 P_t + (1-\lambda)u_{2t} \quad \text{两方}$$

程相加得

$$Q_t = V_0 + V_1 P_t + W_t$$

这个伪造的方程 (线性组合) 与前两个方程没有结构上的区别。因此无法知道是在估计哪一方程。

## 2 恰好识别

考虑如下模型 (需求与供给)

$$Q_t = \alpha_0 + \alpha_1 P_t + \alpha_2 I_t + u_{1t}$$

$$Q_t = \beta_0 + \beta_1 P_t + u_{2t}$$

$$Q_t^s = Q_t^d$$

$$\alpha_0 + \alpha_1 P_t + \alpha_2 I_t + u_{1t} = \beta_0 + \beta_1 P_t + u_{2t}$$

$$P_t = \pi_0 + \pi_1 I_t + v_t$$

$$\pi_0 = \frac{\beta_0 - \alpha_0}{\alpha_1 - \beta_1}$$

$$Q_t = \pi_2 + \pi_3 I_t + W_t$$





$$\pi_1 = \frac{-\alpha_2}{\alpha_1 - \beta_1}$$

$$v_t = \frac{u_{2t} - u_{1t}}{\alpha_1 - \beta_1}$$

$$\pi_2 = \frac{\alpha_1 \beta_0 - \alpha_0 \beta_1}{\alpha_1 - \beta_1} \quad \pi_3 = \frac{-\alpha_2 \beta_1}{\alpha_1 - \beta_1} \quad W_t = \frac{\alpha_1 u_{2t} - \beta_1 u_{1t}}{\alpha_1 - \beta_1},$$

从 4 个诱导系数难以估计 5 个结构系数。但可以看出：

$$\beta_0 = \pi_2 - \beta_1 \pi_0$$

$$\beta_1 = \frac{\pi_3}{\pi_1}$$

因此，从诱导型可以估计出供给函数，所以，供给方程是可识别的，而需求方程是不足识别的。

同样也可以用伪造法判定：需求模型是不可识别的。用  $\lambda$  乘以需求方程， $(1-\lambda)$  乘以供给方程，加起来得到混杂方程。可见混杂方程与需求方程没有结构性区别。

考虑如下方程：

$$\begin{cases} Q_t = \alpha_0 + \alpha_1 P + \alpha_2 I_t + u_{1t} \\ Q_t = \beta_0 + \beta P + \beta_1 P_{t-1} + u_{2t} \end{cases}$$

其诱导模型为：

$$\begin{cases} P_t = \Pi_0 + \Pi_1 I_t + \Pi_2 P_{t-1} + v_t \\ Q_t = \Pi_3 + \Pi_4 I_t + \Pi_5 P_{t-1} + W_t \end{cases}$$

有 6 个诱导系数，正如有 6 个结构系数，一般可求得唯一解。因此结构模型都是可识别的。

同样可用“混合”模型办法予以解决。

### 3. 过渡识别

考虑如下模型：

$$Q_t = \alpha_0 + \alpha_1 P_t + \alpha_2 I_t + \alpha_3 R_t + u_{1t}$$

$$Q_t = \beta_0 + \beta_1 P_t + \beta_2 P_{t-1} + u_{2t}$$

$$Q_t^s = Q_t^d$$

$Q$ ：需求或供给量， $P_t$ ，价格。 $I_t$ ：收入， $R_t$ ：财富。

此模型的内生变量： $Q_t$ ， $P_t$

此模型的前定变量： $I_t$ ， $R_t$ ， $P_{t-1}$

诱导方程可估计出 8 个诱导系数。

结构方程只有 7 个结构系数，由 8 个方程求 7 个未知数，得出现一个变量多个解。因此难以求出 7 个结构系数的唯一值。如：

$$\beta_1 = \frac{\Pi_6}{\Pi_2} \quad \text{又有} \quad \beta_1 = \frac{\Pi_5}{\Pi_1}$$

以上内容仅为本文档的试下载部分，为可阅读页数的一半内容。  
。如要下载或阅读全文，请访问：

<https://d.book118.com/286213000125011015>