

八、滞后变量模型

目录

- 1 滞后变量模型
- 2 有限分布滞后模型及其估计
- 3 几何分布滞后模型
- 4 自回归模型的估计
- 5 代码输出结果分析

滞后变量模型概述

► 滞后现象及其产生的原因

- 含义：因变量受其自身或其他经济变量前期水平影响的现象

- 产生原因：

 - 经济变量自身的原因；

 - 决策者心理上的原因；

 - 技术上的原因；

 - 制度的原因

滞后变量模型概述

► 滞后变量和滞后变量模型

- 滞后变量是指过去时期、对当前因变量产生影响的变量，分为滞后解释变量、滞后因变量
- 滞后变量模型：

$$y_t = a + b_0x_t + b_1x_{t-1} + \cdots + b_kx_{t-k} + \gamma_1y_{t-1} + \cdots + \gamma_py_{t-p} + u_t;$$

其中， y_{t-p} 为被解释变量 y_t 的第 p 阶滞后， x_{t-p} 为解释变量 x_t 的第 k 阶滞后，也称为自回归分布滞后模型 (ADL)

- 分布滞后模型： $y_t = a + b_0x_t + b_1x_{t-1} + \cdots + b_kx_{t-k} + u_t;$

其中没有滞后因变量， b_0 是短期影响乘数 (短期乘数)， b_i 是延期过渡性乘数 (中期乘数、动态乘数)， $\sum b_i$ 是长期影响乘数 (长期乘数)，乘数也称为边际效应

滞后变量模型概述

► 滞后变量和滞后变量模型

- 自回归模型: $y_t = a + b_0x_t + \gamma_1y_{t-1} + \cdots + \gamma_py_{t-p} + u_t$;

其中仅包括因变量的若干期滞后与自变量的当期值, p 是自回归模型的阶数, b_0 是短期影响乘数 (短期乘数), b_i 是延期过渡性乘数 (中期乘数、动态乘数), $\sum b_i$ 是长期影响乘数 (长期乘数), 乘数也称为边际效应

- 滞后变量模型的作用:

更加全面、客观地描述经济现象, 提高模型的拟合度;

反映过去的经济活动对现期经济行为的影响, 描述了经济系统的运动过程, 使静态模型成为动态模型;

模拟分析经济系统的变化和调整过程

有限分布滞后模型及其估计

► 有限分布滞后模型

● 有限分布滞后模型用 OLS 法估计的困难：

损失自由度；产生多重共线性；滞后长度难以确定

● 估计方法：

经验加权法：递减滞后结构：权数递减，认为滞后解释变量对因变量的影响随时间的推移而减小；

不变滞后结构：权数不变，认为滞后解释变量对因变量的影响不随时间而变化；

A 型滞后结构：权数先递增后递减；

经验加权法简单易行、不损失自由度、避免多重共线性，但主观随意性较大，一般多选几组权数，通过各种检验来选择最佳方程

有限分布滞后模型及其估计

► 有限分布滞后模型

● 估计方法：

阿尔蒙法 (Almon 法)：对 $y_t = a + b_0x_t + b_1x_{t-1} + \cdots + b_kx_{t-k} + u_t$ 中的 b_i 用 m 次多项式逼近，则 $y_t = a + \alpha_0z_{0t} + \alpha_1z_{1t} + \cdots + \alpha_mz_{mt} + u_t$ ；其中 $z_{0t} = x_t + x_{t-1} + \cdots + x_{t-k}$, $z_{jt} = x_{t-1} + 2^jx_{t-2} + \cdots + k^jx_{t-k}$ ；用 OLS 法估计出 y_t 与 z_{jt} 的关系后， $b_i = \alpha_0 + \alpha_1i + \alpha_2i^2 + \cdots + \alpha_mi^m$ ；检验：相关系数； \bar{R}^2 ，值越大，拟合优度越好；施瓦茨准则

$$SC = \ln \frac{RSS}{n} + \frac{k+2}{n} \ln n;$$

$$\text{交叉相关系数: } r_{xy}(k) = \frac{\sum_{t=k+1}^n (y_t - \bar{y})(x_{t-k} - \bar{x})}{\sqrt{\sum (y_t - \bar{y})^2} \sqrt{\sum (x_t - \bar{x})^2}}$$

几何分布滞后模型

► 几何分布滞后模型

- 无限分布滞后模型: $y_t = a + b_0x_t + b_1x_{t-1} + \cdots + u_t$;

令 $b_i = b_0\lambda^i$, 则 $y_t = a + b_0(x_t + \lambda x_{t-1} + \cdots) + u_t$;

其中 λ 为分布滞后衰减率 (决定滞后衰减速度, 越接近 0, 速度越快), $1 - \lambda$ 为调整速度, b_0 是短期影响乘数, $b_i = b_0\lambda^i$ 是过渡性影响乘数, $\sum b_i = \frac{b_0}{1 - \lambda}$ 是长期影响乘数

- 有限分布滞后模型 (库伊克模型):

$$y_t = a + b_0x_t + b_1x_{t-1} + \cdots + b_kx_{t-k} + u_t;$$

令 $b_i = b_0\lambda^i$, 则 $y_t = a(1 - \lambda) + b_0x_t + \lambda y_{t-1} + u_t^*$, 其中

$$u_t^* = u_t - \lambda u_{t-1};$$

b_0 是短期边际消费倾向, $\frac{b_0}{1 - \lambda}$ 是长期边际消费倾向

几何分布滞后模型

► 几何分布滞后模型

- 自适应预期模型： $y_t = a + bx_{t+1}^* + u_t$ ，令 $x_{t+1}^* = x_t^* + \gamma(x_t - x_t^*)$ ，即

$$x_{t+1}^* - x_t^* = \gamma(x_t - x_t^*), \text{ 则 } y_t = a\gamma + b\gamma x_t + (1 - \gamma)y_{t-1} + u_t;$$

也可以推广成无限分布滞后模型

$$y_t = a + b\gamma x_t + b\gamma(1 - \gamma)x_{t-1} + b\gamma(1 - \gamma)^2x_{t-2} + \cdots + u_t;$$

$b\gamma$ 是短期影响乘数， $b\gamma(1 - \gamma)^i$ 是延期过渡性影响乘数， b 是长期影响乘数

几何分布滞后模型

► 几何分布滞后模型

- 局部调整模型： $y_t^* = a + bx_t + u_t$ ，令 $y_t - y_{t-1} = \delta(y_t^* - y_{t-1})$ ，则

$$y_t = a\delta + b\delta x_t + (1 - \delta)y_{t-1} + u_t;$$

也可以推广成无限分布滞后模型

$$y_t = a\delta + b\delta x_t + b\delta(1 - \delta)x_{t-1} + b\delta(1 - \delta)^2x_{t-2} + \cdots + u_t;$$

$b\delta$ 是短期影响乘数， $b\delta(1 - \delta)^i$ 是延期过渡性影响乘数， b 是长期影响乘数

自回归模型的估计

► 自回归模型估计中的问题

- 库伊克模型: $u_t^* = u_t - \lambda u_{t-1}$, $\text{Cov}(u_t^*, u_{t-1}^*) \neq 0$, $\text{Cov}(y_{t-1}, u_t^*) \neq 0$
- 自适应预期模型: $u_t^* = u_t - (1 - \lambda)u_{t-1}$, $\text{Cov}(u_t^*, u_{t-1}^*) \neq 0$,
 $\text{Cov}(y_{t-1}, u_t^*) \neq 0$
- 局部调整模型: $u_t^* = \delta u_t$, $\text{Cov}(u_t^*, u_{t-1}^*) = 0$, $\text{Cov}(y_{t-1}, u_t^*) = 0$, 可以 OLS 法直接估计
- $\text{Cov}(u_t^*, u_{t-1}^*) \neq 0$ 可以用广义差分法消除自相关性的影响;
 $\text{Cov}(y_{t-1}, u_t^*) \neq 0$ 可以用工具变量法
- 库伊克变换模型和自适应预期模型需用工具变量法进行估计

自回归模型的估计

► 自相关性的检验

- 德宾 h 检验: $y_t = a^* + b_0^*x_t + b_1^*y_{t-1} + u_t^*$, $H_0: \rho = 0, H_1: \rho \neq 0$

统计量为 $h = \left(1 - \frac{DW}{2}\right) \sqrt{\frac{n}{1 - n\text{Var}(\hat{b}_1^*)}} \rightarrow N(0, 1)$;

$|h| > z_{\alpha/2}$, 拒绝 H_0 , 认为存在一阶自相关; $|h| \leq z_{\alpha/2}$, 接受 H_0 , 认为不存在一阶自相关

- LM 检验:

$$y_t = a + b_0x_t + b_1x_{t-1} + \cdots + b_kx_{t-k} + \gamma_1y_{t-1} + \cdots + \gamma_py_{t-p} + u_t,$$

$$u_t = \rho_1u_{t-1} + \rho_2u_{t-2} + \cdots + \rho_qu_{t-q} + v_t,$$

$$H_0: \rho_1 = \rho_2 = \cdots = \rho_q = 0, H_1: \rho_1, \rho_2, \cdots, \rho_q \text{ 不全为 } 0;$$

检验量 $\text{LM}(q) = nR^2 \rightarrow \chi^2(q)$; $\text{LM}(q) > \chi^2_{\alpha}(q)$, 拒绝 H_0 , 认为存在自相关性; $\text{LM}(q) < \chi^2_{\alpha}(q)$, 接受 H_0 , 认为不存在自相关性

代码输出结果分析

► 回归分析结果

同第二章：

常数和解释变量	参数估计值	参数标准误差	t 统计量	双侧概率
$C(b_0)$	331.5264	57.16954	5.799003	0.0000
$PI(b_1)$	0.692812	0.006279	110.3337	0.0000
决定系数	0.997297	被解释变量均值		4662.514
调整的决定系数	0.997215	被解释变量标准差		4659.100
回归标准误差	245.8925	赤池信息准则		13.90311
残差平方和	1995283.	施瓦兹信息准则		13.99199
对数似然函数	-241.3044	汉南准则		13.93379
F 统计量	12173.53	DW统计量		0.180221
F 统计量的概率	0.000000			

代码输出结果分析

► 各种检验的输出结果分析

同第四章：

英文	含义	英文	含义
Heterpskedasticity Test	检验方法	F-statistic	回归模型的 F 统计量
Obs*R-squared	F 检验统计量	Prob. Chi-Square(2)	F 统计量对应的 p 值
Prob. F(a, b)	自由度为 a, b 的 F 分布临界值	Scaled explained SS	LM 统计量