

# 计量经济学的方法论回顾

---

赵博

南开大学金融学院

2025 年 6 月 4 日

- 本学期所学计量经济学回顾
- 还有什么计量经济学可以学
  - 如何继续学习计量经济学
- 如何看待（利用）计量经济学

# 本学期所学计量经济学回顾

---

# 最小二乘法 Ordinary Least Squares vs. 线性回归 Linear Regression

Regression

- 最小二乘法 (Ordinary Least Squares, OLS) 是一种算法
- 线性回归 (Linear Regression, LR) 是一种模型 (注意: 所有的那些假设, SLR, MLR 1-6, 等等, 都是对 LR 的假设, 和 OLS 无关)
- 区别:
  - 模型描述的是对现实的理解 (由其他知识获得, 比如哲学观、经济理论、等等)
  - 算法是估计这个模型的方法: OLS 利用的是最小化残差平方和
- 人们常常说的词 “做回归”, 实际上说的就是 “用最小二乘法估计了线性回归式子”
  - 是一种方便的说法, 可以理解
  - 但严格来说, 混淆了这二者
  - 请注意这个区别, 虽然以后也许不会有人强调这一点

$$y = \beta x$$

LR

OLS

- 技术上的区别:

- IV, DZD, RDD*
- LR:  $E(\mathbf{x}u) = \mathbf{0}$ , 是假设, 不可从统计上验证的假设, 来源于其他知识的假设 (同理: IV 时,  $E(\mathbf{z}u) = \mathbf{0}$  也是不可从统计上验证的假设; 但注意什么是 overidentification test) ←
  - OLS: 自动给出  $\frac{1}{N} \sum_{i=1}^N \mathbf{x}_i u_i = \mathbf{0}$  ← *Normal Equation*
  - 而大数定律说:  $\frac{1}{N} \sum_{i=1}^N \mathbf{x}_i u_i \xrightarrow{P} E(\mathbf{x}u) = \mathbf{0}$
  - 换句话说: 如果用了 OLS 来估计 LR, 那么隐含的意思就是, 你认为模型不存在导致  $E(\mathbf{x}u) \neq \mathbf{0}$  的问题 (遗漏变量 omitted variables、测量误差 measurement error、反向因果 simultaneity problem (考试时因为翻译差异的原因, 保险起见, 可以把英文写上))

- 通常没有人会这么绝对, 因此, 稳健性检验才是重头戏

$$y = \beta x + u$$

$$\beta = 0.5$$

*0.48 0.52*

## 其他内容概括

- 数学
  - 矩阵代数是基础（矩阵运算更容易，考试时写矩阵代数给分）
  - 最优化（求 MSE 的最小值）
- 统计
  - 无偏（期望等于真值）、有效（方差计算、比较大小）、一致（大数定律）、中心极限定理
  - t 检验，F 检验，渐进正态分布
  - $R^2$

(小)有限样本.

假设正态X

大

MSE.

- 线性、对数、量纲
- 虚拟变量 *ADW: “定义结构知道”*
- 异方差 (自相关为补充内容)
- 工具变量法 *Simultaneity problem. 内生性, “Sargan”, 同方差, “Hansen”, 异方差*
  - 遗漏变量、测量误差、反向因果
  - 两个条件：无关性、相关性
  - 弱工具变量问题
  - 弱工具变量检验（不可识别检验）、工具变量外生性检验 *GMM, IV, OLS*  
(overidentification test), 内生变量检验 (Hausman test)
  - 实践中, 弱工具变量检验要报告、外生性检验要报告。不可识别检验可以不报告、内生变量检验可以不报告
  - 注意：从根本上来说, 底层的那个核心 (IV 外生) 无法检验。因此, 外生性检验、Hausman 检验, 都只是一种外围的、希望让人更放心的佐证而已, 触不到核心内容

还有什么计量经济学可以学

---



# 大致分类

- 广泛地分类：描述性 vs. 因果  $E(x|u) = 0$ 
  - 描述性：统计建模思路，用一个模型来描述现象，不一定是因果
  - 因果：强调  $x$  导致了  $y$ ，而不是反向，或者其他的干扰
- 时间序列（课程名称通常为“金融计量经济学”）例如：

$$y_t = \alpha_0 + \alpha_1 y_{t-1} + u_t$$

- 对现实现象的描述（不强调因果）
- 统计学其实就是这样思路

AR, ARCH.

自回归. GARCH.

- 既有横截面数据、又有时间数据：面板

Vector  
Auto  
VAR.

- 短面板（最常见）：N 大，t 小。仍然是横截面性质为主。利用时间可以更好地观察因果（强调因果）
- 长面板：N 小，t 大。时间序列性质为主
- N 大、t 也大：取决于研究的问题，看是否用“因果”讨论。

DDD. X

- “因果”实际上是统计、或者说计量中的一套独特的语言

- 不是唯一的语言
- 因此，不要说计量经济学研究因果，机器学习不研究因果
- 但强调“因果”的确是计量经济学独特于统计学的地方

# 大致分类

- 微观计量经济学：因果；宏观计量经济学：现象。但两者会有交叉的地方

N, T

- 如果想讨论的问题类似于：企业发行绿色债券（微观的）会影响业绩（微观的）吗？用因果模型 ✓
- 如果想讨论的问题类似于：货币供应（宏观的）如何影响就业率（宏观的）或者相互影响？用时间序列模型

- 结构方程模型：基于理论进行建模

- 以上是基于建模方式的分类。

$\beta$  不变

- 另外的分类方式：

prior

先验

- 统计理论的不同：频率 (frequentist) vs. 贝叶斯 (Bayesian)
  - 频率：存在客观不变的数；通过抽样估计。贝叶斯：概率是主观的；数据可以更新这个主观的判断

后验

posterior

- 方法论的不同：估计 (estimation) vs. 校准 (calibration)

Statistical Rethinking 不是 Econometrics!

# 校准的思路

起源：联立方程模型的失败  $\Rightarrow$  反思 (Lucas 批判、Sims 的 Vector Autoregression, VAR)

◦ 时间序列很长、横截面不多，自然的选择就是 VAR，或者长面板

◦ 注意：如果用 VAR 做时间序列，注意采用的语言。“因果”此时要谨慎使用。如果说因果，考虑用 Structural VAR

• Kydland & Prescott (1982) 实际经济周期模型 (Real Business Cycle, RBC):

1. 建立家庭效用模型  $\Rightarrow$  生产函数限定了预算约束  $\Rightarrow$  最大化效用
2. 确定底层的一些参数：偏好、技术、技术冲击等：利用微观研究确定偏好；利用宏观的一些稳态变量匹配（例如消费收入比、资本收入比）；自由参数，人为选定
3. 用模型来产生模拟的时间序列，弄出一大堆样本
4. 计算出来的数据，与真实数据对比（这种对比没有统计理论来支撑到底是否“足够近”）

• Dynamic Stochastic General Equilibrium (DSGE) 基于此发展出来

$$f(x; \beta) \rightarrow y$$

# 校准 vs. 估计

表1 产出的自相关关系

| 自相关阶数(k) | 1              | 2              | 3              | 4              | 5              | 6               |
|----------|----------------|----------------|----------------|----------------|----------------|-----------------|
| 模拟数据     | 0.71<br>(0.07) | 0.45<br>(0.12) | 0.28<br>(0.13) | 0.19<br>(0.12) | 0.02<br>(0.11) | -0.13<br>(0.12) |
| 真实数据     | 0.84           | 0.57           | 0.27           | -0.01          | -0.20          | -0.30           |

注：括号中的数据为相应的标准差，下同。资料来源：Kydlan & Prescott(1982)。

表2 模型经济与真实经济的特征值比较(美国经济,1950:1-1979:2)


| 标准差(%)   | 产出             | 消费             | 投资             | 存货             | 小时             | 生产率            |
|----------|----------------|----------------|----------------|----------------|----------------|----------------|
| 模拟数据     | 1.80<br>(0.23) | 0.63<br>(0.09) | 6.45<br>(0.62) | 2.00<br>(0.20) | 1.05<br>(0.13) | 0.90<br>(0.10) |
| 真实数据     | 1.8            | 1.3            | 5.1            | 1.7            | 2.0            | 1.0            |
| 与产出的相关系数 |                |                |                |                |                |                |
| 模拟数据     |                | 0.94<br>(0.01) | 0.8<br>(0.04)  | 0.39<br>(0.06) | 0.93<br>(0.01) | 0.90<br>(0.02) |
| 真实数据     |                | 0.74           | 0.71           | 0.51           | 0.85           | 0.10           |

资料来源：Kydlan & Prescott(1982)。

- 计量：模型可以变，根据哲学观、经济理论等，改变模型，以便更符合数据
- 校准：模型就这样，对模型有十足的信心。数据是否贴合模型的结果，不 care。模型当然可以还不够好，但那是理论层面的讨论
- 校准的方法论实际上和 Austrian 的底层方法论很像，只是 Austrian 不用数学，也不用统计学

# 如何继续学习计量经济学

- 做计量研究：数学多学点
- 不做计量研究：没必要紧跟计量发展。根据具体的问题，选择合适的计量模型。搞清楚模型的大致含义，有程序直接用程序；没程序看一下关键的几个估计量的矩阵代数，编程套用

DID.  
Staggered DID.  


# 如何看待（利用）计量经济学

---

# 计量经济学的本质

- 计量经济学方法论本质上仍然是“非预测”的——这由社会科学性质决定
  - 并不是不预测，所有的理论都隐含着“预测”的意思。只是社科类预测的归因极难说清楚
- 计量经济学是“归纳法”，而不是“演绎法” *归纳*
  - 看一亿只白天鹅，也不能总结出“天鹅一定是白的”
  - 从统计上看，有可能推出“公鸡叫醒了太阳”
    - 公鸡通常在天没亮就叫，时间上在太阳升起之前（时间先后）
    - 全世界的公鸡大概都这样（样本很大）
    - 偶尔会有不叫的时候（有误差）
  - 只有明白了太阳和地球的关系，才能理解太阳升起这件事的本质。这跳出了搜集“公鸡——太阳”数据进行归纳的方法论范畴
- 真正的“因果关系”，只能是从理论（演绎法）出发得到。计量经济学是一种“佐证”，而不是“证明”
  - 因此，所谓的计量经济学中的“因果关系”，不是真正意义上的因果关系（很多人反对这个论点，有一些人支持）

# 评价标准

- 这意味着：客观评价标准相对缺失（并不是完全缺失）
  - 比如，做计量模型开发：

描述已有模型不足 → 提出统计量 → 推出大数定律、中心极限定理 → 做数据模拟 → 实际数据测试

- 做应用研究：

描述问题 → 用什么计量模型合理 → 这种模型可能存在的问题（稳健性检验） → 作用机制的探讨 → 模型的意义

- 这些是标准。但这些做法本身的意义不像自然科学那样不言自明
- 因此，评论者们（学术圈：编辑、审稿人；业界：买方）的态度很大意义上决定了产出的最终去向



- 但，请一定要做稳健性检验、机制探讨。虽然不能“证明”，但多少让人宽慰
- 这也是为什么经济学、金融学论文的核心论点通常很简单，但篇幅那么长的原因（自然科学论文最多 10 几页）
- 不要随便找了个  $x$  和  $y$ ，弄出来几颗星星，开始大谈特谈“政策建议”

- 计量经济学的核心：很多观测值
- 现实可能只有几个观测值，但人类也可通过其他方式理解道理。
  - 历史只经历了一次。即便有些类似的历史经历了多次，但显然未必能满足大数定律的条件。但人类通过对于人性的洞察，仍能规避一些错误
- 不要把这二者混杂：
  - 计量上的不显著，不妨碍你获得对于问题本质的真知
  - 但：有多少证据，说多少话

小样本，“正态分布”



$\mu$        $\hat{\mu}$  残差

→ 正态分布  
残差

QQ plot.

MLR 6

$$u \sim N(0, \sigma^2)$$

欢迎入坑，少走弯路