一元时间序列分析的模型(了解)

2025年7月9日 22:15

目录。

- 1. 平稳时间序列和白噪声序列
- 2. 差分方程和滞后算子
- 3. AR模型
- 4. MA模型
- 5. ARMA模型
- 6. ACF和PACF
- 7. ARMA模型的估计
- 8. AIC和BIC准则
- 9. ARIMA模型
- 10. SARIMA模型

1. 平稳时间序列和白噪声序列

平稳时间序列:

- 定义: 统计特性(均值、方差、自相关)不随时间变化的序列
- 弱平稳(二阶平稳):
 - o 均值恒定: E(Y_t) = μ
 - o 方差恒定: Var(Y_t) = σ²
 - o 自协方差仅与时间间隔有关: $Cov(Y_b, Y_b) = \gamma_k$

白噪声序列:

- 定义: 均值为0、方差恒定、无自相关的随机序列
- 性质:
 - \circ E(ε _t) = 0
 - o $Var(\epsilon_t) = \sigma^2$
 - \circ Cov($\epsilon_{\mathbf{b}}$ $\epsilon_{\mathbf{tk}}$) = 0 ($\mathbf{k}\neq\mathbf{0}$)

2. 差分方程和滞后算子

差分方程:

- 表示时间序列当前值与过去值关系的方程
- 一阶差分: △ Y_t = Y_t Y_{t-1}
- 二阶差分: Δ² Y_t = Δ (Δ Y_t) = (Y_t Y_{t-1}) (Y_{t-1} Y_{t-2})
 滞后算子(L):
- 定义: LY_t = Y_{t-1}
- 性质:
 - \circ $L^{n}Y_{t} = Y_{t-n}$
 - $\circ (1-L) Y_t = \Delta Y_t$
 - o 可用于简化ARMA模型表达式

3. AR模型(自回归模型)

定义:

$$Y_t = C + \phi_1 Y_{t-1} + \phi_2 Y_{t-2} + \dots + \phi_p Y_{t-p} + \varepsilon_t$$

特点:

- 当前值是过去p个值的线性组合加随机误差
- ACF呈指数衰减, PACF在p阶后截断

4. MA模型(移动平均模型)

定义:

$$Y_t = \mu + \epsilon_t + \theta_1 \epsilon_{t-1} + \theta_2 \epsilon_{t-2} + \dots + \theta_q \epsilon_{t-q}$$

特点:

- 当前值是过去q个随机误差的线性组合
- 总是平稳的

5. ARMA模型(自回归移动平均模型)

定义:

$$Y_t = c + \phi_1 Y_{t-1} + \dots + \phi_p Y_{t-p} + \epsilon_t + \theta_1 \epsilon_{t-1} + \dots + \theta_q \epsilon_{t-q}$$

特点:

- AR和MA的组合
- 平稳性取决于AR部分
- ACF和PACF都呈指数衰减(不好判断,能判断->写论文)

6. ACF和PACF

自相关函数(ACF):

- 度量时间序列与自身滞后版本的相关性
- $\rho_{k} = Cov(Y_{t}, Y_{t+k})/Var(Y_{t})$

偏自相关函数(PACF):

- 在控制中间滞后影响后, Y₁与Y₁₄的直接相关性
- 用于识别AR模型的阶数p

7. ARMA模型的估计

常用方法:

最大似然估计(MLE):

- 。 假设误差项服从正态分布
- 。 最大化似然函数

8. AIC和BIC准则

用于模型选择:

- AIC = 2k 2ln(L)
- BIC = kln(n) 2ln(L)
 - o k: 参数个数

- o n: 样本量
- o L : 最大似然值

比较:

- BIC对参数惩罚更重,倾向于选择更简单的模型
- 选择AIC/BIC值较小的模型(选小原则)

9. ARIMA模型

定义:

- ARIMA(p,d,q): 对非平稳序列进行d次差分后建立ARMA(p,q)模型
- 公式。

应用:

- 处理具有趋势或季节性的非平稳序列
- 先差分使序列平稳,再建立ARMA模型

10. SARIMA模型

定义:

- SARIMA(p, d, q)(P, D, Q)s: 考虑季节性的ARIMA模型
- 包含:
 - o 非季节性部分: ARIMA(p, d, q)
 - o 季节性部分: (P, D, Q)s, s为季节周期

公式。

应用:

- 处理具有明显季节性模式的时间序列
- 如月度销售数据、季度GDP数据等