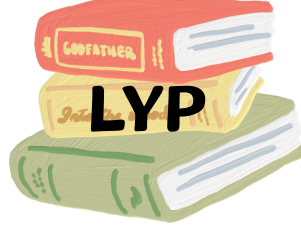


# 时间序列总总总复习

## 填空题



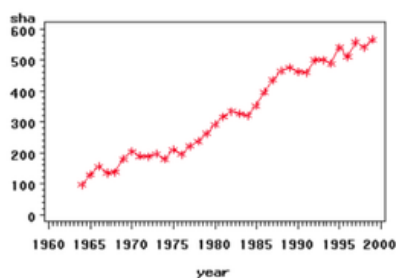
### ①：模型可逆性条件（用平稳域--系数判断）

时间序列满足模型  $x_t = \varepsilon_t - a\varepsilon_{t-1} + 0.8\varepsilon_{t-2}$ ，则当  $a$  满足\_\_\_\_\_时，模型可逆。

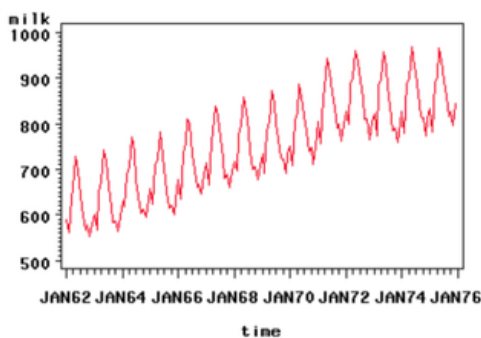
时间序列满足模型  $x_t = \varepsilon_t - a\varepsilon_{t-1} + 0.6\varepsilon_{t-2}$ ，则当  $a$  满足\_\_\_\_\_时，模型可逆。

### ②：平稳时间序列的判断

下图为一个时间序列的时序图，则该序列\_\_\_\_\_（是/不是）平稳序列。



下图为一个时间序列的时序图，则该序列\_\_\_\_\_（是/不是）平稳序列。



### ③：AR传递形式 & MA逆转形式

写出 AR (p) 模型的传递形式：

写出 MA (q) 模型的逆转形式：

#### ④ 纯随机性检验（白噪声检验）

在纯随机性检验中，如果  $P$  值显著大于显著性水平  $\alpha$ ，则应该\_\_\_\_\_（接受/拒绝）原假设。

在纯随机性检验中，如果 P 值显著小于显著性水平  $\alpha$ ，则应该\_\_\_\_\_（接受/拒绝）原假设。

### ⑤: 平稳序列的性质

如果一个平稳序列短期延迟的序列值之间不存在显著的相关关系，则长期延迟的序列值之间\_\_\_\_\_（会/不会）存在显著的相关关系过程。

平稳序列通常具有\_\_\_\_\_（短期/长期）相关性。

### ⑥: AR & MA & 截尾拖尾

MA(1) 模型  $x_t = \varepsilon_t - 0.4\varepsilon_{t-1}$ , 其中  $\varepsilon_t$  为零均值方差为 4 的白噪声, 模型方差为\_\_\_\_\_,  
一阶自相关函数为\_\_\_\_\_。

时间序列  $x_t = 0.5x_{t-1} + \varepsilon_t$ ,  $\varepsilon_t$  为零均值方差为  $\sigma_\varepsilon^2$  的白噪声, 则  $\text{Var}(x_t) = \underline{\hspace{2cm}}$ , 自相关系数的递推公式为:  $\underline{\hspace{2cm}}$ 。

一个可逆的 MA (q) 模型一定对应一个与它具有\_\_\_\_\_ (相同/不同) 自相关系数和偏自相关系数的不可逆的 MA (q) 模型。

MA(1) 模型  $x_t = \varepsilon_t - 0.5\varepsilon_{t-1}$ ，其中  $\varepsilon_t$  为零均值方差为 4 的白噪声，模型方差为\_\_\_\_\_，一阶自相关函数为\_\_\_\_\_。

时间序列  $x_t = 0.2x_{t-1} + \varepsilon_t$ ,  $\varepsilon_t$  为零均值方差为  $\sigma_\varepsilon^2$  的白噪声, 则  $\text{Var}(x_t) =$  \_\_\_\_\_。

AR (p) 模型偏自相关系数\_\_\_\_阶截尾, 可逆的 MA (q) 模型偏自相关系数\_\_\_\_阶截尾。

# 选择题

## ⑦ 参数估计方法

关于时间序列模型参数估计的说法中，正确的是（ ）。

- A. 矩估计的精度高
- B. 极大似然估计需要迭代求解
- C. 最小二乘估计需要假设总体的分布函数
- D. 最小二乘估计通常作为极大似然估计的初始值

关于时间序列模型参数估计的说法中，不正确的是（ ）。

- A. 矩估计在低阶 ARMA 模型场合下计算量小
- B. 最小二乘估计需要迭代求解
- C. 矩估计通常用做极大似然估计的初始值
- D. 极大似然估计不需要假设总体分布

## ⑧ 严平稳与宽平稳

下列关于严平稳与宽平稳的描述中，不正确的是（ ）。

- A. 严平稳序列不一定是宽平稳序列
- B. 宽平稳序列不一定是严平稳序列
- C. 服从柯西分布的序列，严平稳能推出宽平稳
- D. 服从正态分布的序列，宽平稳能推出严平稳

下列关于严平稳与宽平稳的描述中，正确的是（ ）。

- A. 严平稳序列一定是宽平稳序列
- B. 宽平稳序列一定不是严平稳序列
- C. 服从柯西分布的序列，严平稳不能推出宽平稳
- D. 服从正态分布的序列，宽平稳不能推出严平稳

## ⑨ 差分阶数选择

某一非平稳时间序列，做 2 阶差分后已经平稳，且 2 阶、3 阶、4 阶差分后序列的方差分别为 4、9、16，则应该对该序列做（ ）阶差分。

- A. 1      B. 2      C. 3      D. 4

某一非平稳时间序列，做 1 阶差分后已经平稳，且 1 阶、2 阶、3 阶、4 阶差分后序列的方差分别为 1、4、9、16，则应该对该序列做（ ）阶差分。

- A. 1      B. 2      C. 3      D. 4

## ⑩ ARMA模型性质

下列关于 ARMA 模型的描述中, 不正确的是 ( )。

- A. 模型的平稳性只与自回归部分有关
- B. 模型的可逆性只与移动平均部分有关
- C. 平稳的条件是  $\Theta(B)=0$  的根都在单位圆外
- D. 平稳的条件是  $\Phi(B)=0$  的根都在单位圆外

下列关于 ARMA 模型的描述中, 正确的是 ( )。

- A. 模型的平稳性与自回归系数和移动平均系数都有关
- B. 模型的可逆性与自回归系数和移动平均系数都有关
- C. 平稳可逆的条件是模型的特征根都在单位圆内
- D. 平稳可逆的条件是模型的特征根都在单位圆外

## ⑪⑪ 模型识别 (ACF/PACF)

若零均值平稳序列  $\{\nabla^2 X_t\}$ , 其样本 PACF 呈现拖尾性, 其样本 ACF 呈现二阶截尾性, 则可初步认为对  $\{X_t\}$  应该建立 ( ) 模型。

- A. MA (2)    B. IMA (2, 2)    C. ARI (2, 1)    D. ARIMA (2, 1, 2)

若零均值平稳序列  $\{\nabla^2 X_t\}$ , 其样本 PACF 呈现 2 阶截尾, 其样本 ACF 呈现拖尾, 则可初步认为对  $\{X_t\}$  应该建立 ( ) 模型。

- A. MA (2)    B. IMA (2, 2)    C. ARI (2, 2)    D. ARIMA (2, 1, 2)

## ⑪⑫ ARIMA模型识别

已知时间序列  $\{X_t\}$  满足模型  $x_t = 2x_{t-1} - x_{t-2} + \varepsilon_t$ , 则对它可建立模型 ( )。

- A. ARIMA(1,1,1)    B. ARIMA(0,2,0)    C. ARI MA(1,1,0)    D. ARIMA(0,2,1)

已知时间序列  $\{X_t\}$  满足模型  $\phi_1 x_t - (1 + \phi_1)x_{t-1} + x_{t-2} = \varepsilon_t - \theta_1 \varepsilon_{t-1}$ , 其中  $|\phi_1| < 1$ , 则对它可建立模型 ( )。

- A. ARIMA(1,1,1)    B. ARIMA(0,2,0)    C. ARI MA(1,1,0)    D. ARIMA(0,2,1)

## ⑪⑬ 差分算子和延迟算子

下列关于差分算子和延迟算子的描述中, 不正确的是 ( )。

- A.  $\nabla(x_t + y_t) = \nabla x_t + \nabla y_t$     B.  $B(c \cdot x_t) = c \cdot Bx_t = c \cdot x_{t-1}$
- C.  $B^0 = 1$     D.  $\nabla^k x_t = x_t - x_{t-k}$

下列关于差分算子和延迟算子的描述中, 不正确的是 ( )。

- A.  $\nabla(c \cdot x_t) = c \cdot \nabla x_t$     B.  $B(x_t \pm y_t) = x_{t-1} \pm y_{t-1}$
- C.  $\nabla_k x_t = (1 - B)^k x_t$     D.  $\nabla^2 x_t = x_t - 2x_{t-1} + x_{t-2}$



## ①④ 延迟算子表示

ARMA (1, 2) 模型  $x_t = 0.2x_{t-1} + \varepsilon_t - 0.1\varepsilon_{t-1} - 0.3\varepsilon_{t-2}$ , 其用延迟算子表示为 ( )。

- A.  $(1 - 0.2B)x_t = (1 - 0.1B - 0.3B^2)\varepsilon_t$       B.  $(B^2 - 0.2B)x_t = (B - 0.1 - 0.3)\varepsilon_t$   
C.  $(B^2 - 0.2B)x_t = 0.1\nabla\varepsilon_t + 0.3\nabla^2\varepsilon_t$       D.  $(1 - 0.2B)x_t = 0.1\nabla\varepsilon_t + 0.3\nabla^2\varepsilon_t$

ARMA (1, 1) 模型  $x_t = 0.2x_{t-1} + \varepsilon_t - 0.1\varepsilon_{t-1}$ , 其用延迟算子表示为 ( )。

- A.  $(1 - 0.2B)x_t = (1 - 0.1B)\varepsilon_t$       B.  $(B^2 - 0.2B)x_t = (B - 0.1)\varepsilon_t$   
C.  $(B^2 - 0.2B)x_t = 0.1\nabla\varepsilon_t$       D.  $(1 - 0.2B)x_t = 0.1\nabla\varepsilon_t$

## ①⑤ 纯随机序列性质

关于纯随机序列的描述中, 错误的是 ( )。

- A. 序列值之间具有相关性      B. 也称为白噪声序列  
C. 具有方差齐性      D. 具有纯随机性

关于纯随机序列的描述中, 错误的是 ( )。

- A. 均值为常数      B. 方差为常数  
C. 时刻不同的序列值之间具有相关性      D. 时刻不同的序列值之间没有相关性

## ①⑥ 模型选择准则

关于模型选择准则的描述中, 错误的是 ( )。

- A. AIC 准则从拟合程度和模型复杂度两个方面衡量模型的优劣  
B. SBC 准则从拟合程度和模型复杂度两个方面衡量模型的优劣  
C. 样本容量趋于无穷大时, SBC 准则选择的模型不收敛于真实模型  
D. 样本容量趋于无穷大时, AIC 准则选择的模型不收敛于真实模型

关于模型选择准则的描述中, 错误的是 ( )。

- A. AIC 准则惩罚模型的复杂度  
B. AIC 准则值受样本容量影响  
C. SBC 准则是最优模型的真实阶数的相合估计  
D. SBC 准则值受样本容量影响

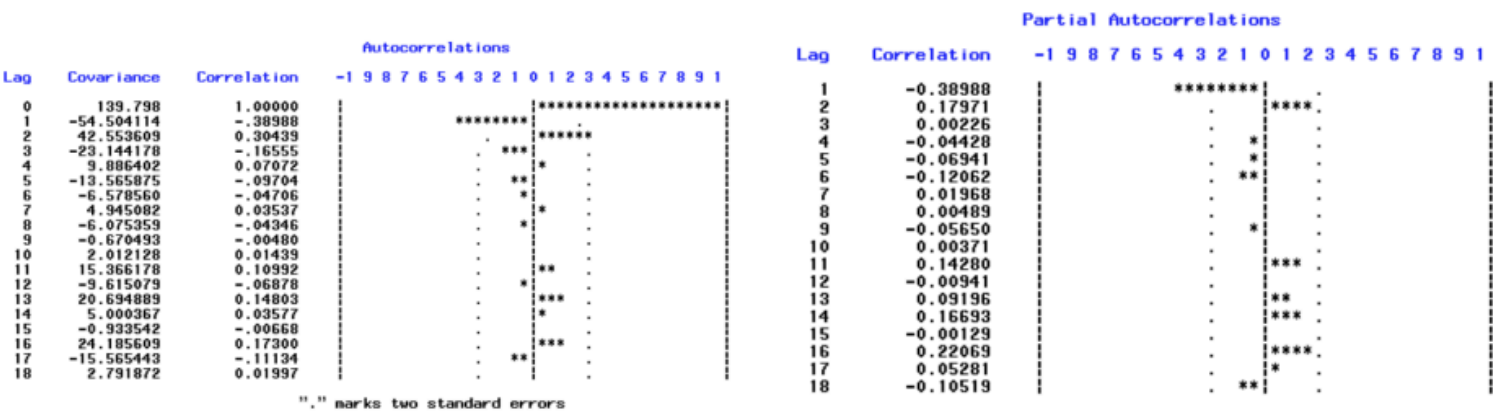
# 判断题

1. 平稳非白噪声序列可以用 ARMA 模型建模。 ( )
2. 时间序列分析的主要方法是频域方法。 ( )
3. 平稳时间序列的自相关系数具有对称性。 ( )
4. 纯随机序列也称为白噪声序列。 ( )
5. 常用的时间序列模型可视为线性差分方程。 ( )
6. 有效模型指能够充分提取序列中相关信息的模型。 ( )
7. 单位根检验可以检验序列的平稳性。 ( )
8. 非平稳序列可以用 ARIMA 模型进行建模。 ( )
9. 序列中心化影响信息提取。 ( )
10. 自相关系数与时间序列是一一对应的。 ( )

1. 平稳非白噪声序列是最容易分析的序列。 ( )
2. 时间序列分析的主要方法是时域方法。 ( )
3. 平稳时间序列的均值一定为常数。 ( )
4. 纯随机序列没有分析价值。 ( )
5. 平稳序列通常具有长期相关性。 ( )
6. 模型的有效性检验主要看每一个未知参数是否显著非零。 ( )
7. 参数的显著性检验就是要检验模型提取信息是否充分。 ( )
8. 非平稳序列不可以用 ARMA 模型进行建模。 ( )
9. 时序图具有周期趋势的序列不是平稳时间序列。 ( )
10. 偏自相关系数与时间序列是一一对应的。 ( )

简答题

已知某一平稳非白噪声序列的样本自相关图和偏自相关图如下所示，说明后续的建模步骤。



如何利用差分运算去除时间序列中的趋势。

写出 ARMA (p,q) 模型，并说明需要估计的参数。

简述自相关系数和偏自相关系数的区别和联系。

纯随机序列

举实际的时间序列的例子（详细 体现特征）

宽平稳定义



# 计算题

## ① AR & MA 模型的计算

(1) 已知某 AR (2) 模型为  $x_t = \phi_1 x_{t-1} + \phi_2 x_{t-2} + \varepsilon_t$ , 且  $\rho_1=0.5$ ,  $\rho_2=0.8$ , 求  $\phi_1$ ,  $\phi_2$ ;

(2) 计算 MA (2) 模型  $x_t = \varepsilon_t - 0.5\varepsilon_{t-1} + 0.2\varepsilon_{t-2}$  的逆函数  $I_j, j=0,1,2$ 。

(1) 已知某 AR (2) 模型为  $x_t = \phi_1 x_{t-1} + \phi_2 x_{t-2} + \varepsilon_t$ , 且  $\rho_1=0.4$ ,  $\rho_2=0.2$ , 求  $\phi_1$ ,  $\phi_2$ ;

(2) 计算 MA (1) 模型  $x_t = \varepsilon_t - 0.5\varepsilon_{t-1}$  的逆函数  $I_j, j=0,1,2$ 。

## ② 平稳性与可逆性判断 (特征根 & 平稳域)

用特征根判别法判断下列模型的平稳性和可逆性。

(1)  $x_t = 0.6x_{t-1} + \varepsilon_t - 1.2\varepsilon_{t-1}$

(2)  $x_t = -x_{t-1} - 0.16x_{t-2} + \varepsilon_t - 1.4\varepsilon_{t-1} + 0.33\varepsilon_{t-2}$

用特征根判别法判断下列模型的平稳性和可逆性。

$$(1) \ x_t = 0.8x_{t-1} + \varepsilon_t - 1.2\varepsilon_{t-1}$$

$$(2) \ x_t = -1.1x_{t-1} - 0.18x_{t-2} + \varepsilon_t - 1.5\varepsilon_{t-1} + 0.36\varepsilon_{t-2}$$

### ③ AR 模型的预测与置信区间 + 校正预测

5. 对于 AR(1)模型:  $x_t - \mu = \phi_1(x_{t-1} - \mu) + \varepsilon_t$ , 根据  $t$  个历史观察值数据:  $\cdots, 10.1, 9.6$ , 已求出  $\hat{\mu} = 10$ ,  $\hat{\phi}_1 = 0.3$ ,  $\hat{\sigma}_\varepsilon^2 = 9$ 。

(1) 求  $x_{t+3}$  的 95% 的置信区间。

(2) 假定新获得观察值数据  $x_{t+1} = 10.5$ , 用更新数据求  $x_{t+3}$  的 95% 的置信区间。

已知某超市月销售额近似服从 AR (2) 模型 (单位: 万元/月)

$$x_t = 10 + 0.6x_{t-1} + 0.3x_{t-2} + \varepsilon_t, \quad \varepsilon_t \sim N(0, 36)$$

某年第一季度该超市月销售额分别为: 101 万元、96 万元、97.2 万元。

- (1) 确定该超市第二季度月销售额及 95%置信区间;
- (2) 如果 4 月的真实销售额为 100 万元, 求第二季度后两个月的销售额及 95%置信区间。

已知某超市月销售额近似服从 AR (2) 模型 (单位: 万元/月)

$$x_t = 10 + 0.6x_{t-1} + 0.3x_{t-2} + \varepsilon_t, \quad \varepsilon_t \sim N(0, 25)$$

某年 1、2、3 月销售额分别为: 100 万元、92 万元、98 万元。

- (1) 确定该超市 4、5 月销售额及 95%置信区间;
- (2) 如果 4 月的真实销售额为 100 万元, 求 5 月的销售额及 95%置信区间。

#### ④ MA 模型的预测与置信区间

已知某序列服从 MA (2) 模型:

$$x_t = 8 + \varepsilon_t - 0.6\varepsilon_{t-1} + 0.4\varepsilon_{t-2}, \text{ 若 } \sigma_\varepsilon^2 = 9, \varepsilon_t = -2, \varepsilon_{t-1} = 4, \varepsilon_{t-2} = 2$$

- (1) 预测未来两期的值;
- (2) 求出未来两期预测值的 95%置信区间。

已知某地区每年常住人口数量近似服从 MA (3) 模型 (单位: 万人):

$$x_t = 100 + \varepsilon_t - 0.8\varepsilon_{t-1} + 0.6\varepsilon_{t-2} - 0.2\varepsilon_{t-3}, \text{ 若 } \sigma_\varepsilon^2 = 25$$

最近 3 年的常住人口数量及一步测量数据如下表所示:

年份	统计人数	预测人数
2002	104	110
2003	108	100
2004	105	109

预测未来 5 年该地区常住人口的 95%置信区间。