Series de Tiempo Proyecto 2

Nombres Bruno Martinez Barrera Correos bruno.martinez@sansano.usm.cl

Cristóbal Cancino Adriasola cristobal.cancino@sansano.usm.cl

Profesor Ronny Vallejos Fecha 29 de abril de 2022

Ayudante Daniela Diaz

Problema 1

Considere un modelo de la forma

$$Y_t = \beta_0 + \sum_{i=1}^6 \beta_i \cos\left(\frac{2\pi t}{T_i}\right) + \epsilon_t, \tag{1.1}$$

donde el proceso ε_t es un ruido blanco con varianza σ^2 y T_i son los periodos de la serie.

1. Escriba este modelo en la forma $Y = X\beta + e$.

Solución. Defina las siguientes matrices

$$\bullet \ \boldsymbol{Y} = \left(\begin{array}{ccc} y_{t_1} & \cdots & y_{t_n} \end{array} \right)^t$$

$$\bullet \ \, \boldsymbol{X} = \left(\begin{array}{cccc} 1 & \cos\left(\frac{2\pi t_1}{T_1}\right) & \cos\left(\frac{2\pi t_1}{T_2}\right) & \cos\left(\frac{2\pi t_1}{T_3}\right) & \cos\left(\frac{2\pi t_1}{T_4}\right) & \cos\left(\frac{2\pi t_1}{T_5}\right) & \cos\left(\frac{2\pi t_1}{T_6}\right) \\ \vdots & \vdots & \vdots & \vdots & \vdots & \vdots & \vdots \\ 1 & \cos\left(\frac{2\pi t_n}{T_1}\right) & \cos\left(\frac{2\pi t_n}{T_2}\right) & \cos\left(\frac{2\pi t_n}{T_3}\right) & \cos\left(\frac{2\pi t_n}{T_4}\right) & \cos\left(\frac{2\pi t_n}{T_5}\right) & \cos\left(\frac{2\pi t_n}{T_6}\right) \end{array} \right)$$

$$\bullet \beta = (\beta_0 \beta_1 \beta_2 \beta_3 \beta_4 \beta_5 \beta_6)^t$$

$$\bullet e = (e_{t_1} \cdots e_{t_n})^t$$

Luego, (1.1) puede ser escrito como $Y = X\beta + e$.

2. Explique cómo obtener estimaciones de $\beta_0,...,\beta_6$ y $\sigma^2.$

Solución.

3. ¿Qué consideraciones hay que establecer para que el modelo (1.1) incluya una tendencia cuadrática?

Solución.

Sea $\{X_t: t \in T\}$ un proceso estacional normal con función con media μ_X y función de autocovarianzas $C_X(\cdot)$. Definamos la serie no lineal

$$Y_t = \exp(X_t), \quad t \in T. \tag{2.1}$$

1. Exprese la media del proceso Y_t en términos de μ_X y C_X (0).

Solución. Utilizando la función generadora de momentos dada por

$$M_X(t) := \mathbb{E}\left[e^{tX}\right], \ \forall \ t \in \mathbb{R}.$$

Luego, la función generadora de momentos para $X \sim N\left(\mu, \sigma^2\right)$ estará dada por

$$M_X(t) = \exp\left(\mu t + \frac{1}{2}\sigma^2 t^2\right)$$

Entonces, como $X_t \sim N(\mu_X, C_X(0))$

$$\mu_Y(t) = \mathbb{E}\left[Y_t\right] = \mathbb{E}\left[\exp\left(X_t\right)\right] = M_X(1) = \exp\left(\mu_X + \frac{1}{2}C_X(0)\right).$$

2. Determine la función de autocovarianza de Y_t .

Solución. Observe que

$$C_{Y}(h) = \mathbb{E}\left[Y_{t+h} \cdot Y_{t}\right] - \mathbb{E}\left[Y_{t+h}\right] \mathbb{E}\left[Y_{t}\right]$$

$$= \mathbb{E}\left[\exp\left(X_{t+h}\right) \exp\left(X_{t}\right)\right] - \exp\left(\mu_{X} + \frac{1}{2}C_{X}(0)\right)^{2}$$

$$= \mathbb{E}\left[\exp\left(X_{t+h} + X_{t}\right)\right] - \exp\left(2\mu_{X} + C_{X}(0)\right).$$

Se tiene que la suma de distribuciones normales es una distribución normal. Por tanto,

$$X_t + X_s \sim N\left(2\mu_X, 2C_X\left(0\right) + 2C_X\left(h\right)\right).$$

De esta forma, su primer momento estará dado por

$$M_{X_{t+h}+X_t}(1) = \mathbb{E}\left[\exp\left(X_{t+h} + X_t\right)\right] = \exp\left(2\mu_X + \frac{1}{2}\left(2C_X(0) + 2C_X(h)\right)\right)$$
$$= \exp\left(2\mu_X + C_X(0) + C_X(h)\right).$$

Por lo que finalmente se obtiene

$$C_Y(h) = \exp(2\mu_X + C_X(0) + C_X(h)) - \exp(2\mu_X + C_X(0))$$

= $\exp(2\mu_X + C_X(0)) (\exp(C_X(h)) - 1)$. \square

Si $C_j(h)$ son funciones de covarianza de un proceso estacionario débil para todo j=1,...,n. Demuestre que $\sum_{j=1}^{n} b_j C_j(h)$ también es un función de covarianza si $b_j \geq 0, \forall j$.

Solución. Se utilizará el Teorema 1.5.1 de Brockwell and Davis.

Teorema 3.1 (Caracterización de Funciones de Autocovarianza). Una función $C: \mathbb{Z} \to \mathbb{R}$ es una función de autocovarianza de un proceso estacionario débil si y solo si es simétrica y semidefinida positiva.

Defina

$$\overline{C}(h) = \sum_{k=1}^{n} b_k C_k(h).$$

Se probará que \overline{C} es una función semidefinida positiva, es decir, para $m \in N$, $a_i \in \mathbb{R}$ y $t_i \in T$ con $i = \{1, ..., m\}$, entonces

$$\sum_{i=1}^{m} \sum_{j=1}^{m} a_j a_j \left(\sum_{k=1}^{n} b_k C_k (t_i - t_j) \right) \ge 0.$$

Observe que

$$\sum_{i=1}^{m} \sum_{j=1}^{m} a_{i} a_{j} \left(\sum_{k=1}^{n} b_{k} C_{k} (t_{i} - t_{j}) \right) = \sum_{k=1}^{n} b_{k} \underbrace{\sum_{i=1}^{m} \sum_{j=1}^{m} a_{i} a_{j} C_{k} (t_{i} - t_{j})}_{\geq 0 \text{ pues } C_{k} \text{ covarianzas}}$$

Como $b_k \ge 0$ para todo $k \in \{1, ..., n\}$. Luego, se tendrá una combinación lineal con coeficientes positivos de elementos positivos. Por tanto,

$$\sum_{i=1}^{m} \sum_{j=1}^{m} a_i a_j \left(\sum_{k=1}^{n} b_k C_k (t_i - t_j) \right) = \sum_{k=1}^{n} b_k \sum_{i=1}^{m} \sum_{j=1}^{m} a_i a_j C_k (t_i - t_j) \ge 0$$

probando así que \overline{C} es una función semidefinida positiva. Bastará ver que \overline{C} es simétrica, es decir

$$\overline{C}(h) = \overline{C}(-h), \quad \forall h \in \mathbb{Z}.$$

Sea $h \in \mathbb{Z}$, luego

$$\overline{C}(h) = \sum_{k=1}^{n} b_k C_k(h) = \sum_{k=1}^{n} b_k C_k(-h) = \overline{C}(-h).$$

pues C_k son funciones de autocovarianza. Por tanto, \overline{C} . Finalmente, por el **Teorema 3.1** se tiene finalmente \overline{C} es también una función de covarianza. \square .

```
Describa que hace exactamente la siguiente rutina en R.

x=rnorm(200,0,1)
y=vector(mode="numeric", length=200)
for (i in 2:200){
y[i]=0.5*y[i-1]+x[i]
}

par(mfrow=c(1,2),pty = "s")
plot.ts(y)
acf(y)
```

Solución, test

Considere el proceso $X_t = \delta + X_{t-1} + \epsilon_t$, donde $t = 1, 2, ..., \epsilon_t$ es una secuencia de variables aleatorias iid con media cero y varianza σ^2 .

1. Escriba la ecuación del proceso X_t como sigue

$$X_t = \delta t + \sum_{j=1}^t \epsilon_j. \tag{5.1}$$

Solución. Observe que X_t puede escribirse como (5.1). En efecto,

- Para t = 1, se tendrá $X_t = \delta + \epsilon_1$.
- Suponga que la igualdad se tiene para t-1. Luego para t se tendrá

$$X_t = \delta + X_{t-1} + \epsilon_t = \delta + \delta(t-1) + \sum_{j=1}^{t-1} \epsilon_j + \epsilon_t = \delta t + \sum_{j=1}^t \epsilon_j,$$

probando la equivalencia de las ecuaciones.

2. Calcule
$$\mu(t) = \mathbb{E}[X_t] \text{ y } V(t) = \mathbb{V}[X_t]$$
.

Solución. Observe que

$$\mu(t) = \mathbb{E}[X_t] = \mathbb{E}[\delta t] + \sum_{j=1}^{t} \mathbb{E}[\epsilon_j] = \delta t.$$

Además,

$$\begin{split} V\left(t\right) &= \mathbb{V}\left[X_{t}\right] = \mathbb{E}\left[X_{t}^{2}\right] - \mathbb{E}\left[X_{t}\right]^{2} \\ &= \mathbb{E}\left[\delta^{2}t - 2\delta t \sum_{j=1}^{t} \epsilon_{j} + \left(\sum_{j=1}^{t} \epsilon_{j}\right)^{2}\right] - (\delta t)^{2} \\ &= \delta^{2}t - 2\delta t \sum_{j=1}^{t} \mathbb{E}\left[\epsilon_{j}\right] + \sum_{i=1}^{t} \sum_{j=1}^{t} \mathbb{E}\left[\epsilon_{i} \cdot \epsilon_{j}\right] - \delta^{2}t^{2}. \\ &= \delta^{2}t + \sum_{j=1}^{t} \mathbb{E}\left[\epsilon_{j}^{2}\right] + \sum_{i=1}^{t} \sum_{\substack{j=1\\i\neq j}}^{t} \mathbb{E}\left[\epsilon_{i}\right] \mathbb{E}\left[\epsilon_{j}\right] - \delta^{2}t^{2}. \end{split}$$

$$= \delta^{2}t + \sigma^{2}t - \delta^{2}t^{2}.$$

3. ¿Es el proceso X_t débilmente estacionario?

Solución. Se define un proceso débilmente estacionario como

Definición 5.1. Sea $\{Z_t : t \in T\}$ un proceso de segundo orden. Se dice que el proceso es **débilmente estacionario** si su función de media es constante y la función de covarianza entre Z_t y Z_s depende solo de la diferencia t-s. Es decir,

- $\blacksquare \mathbb{E}[Z_t] = \mu, \ \forall \ t \in T.$
- $C(t,s) = Cov(Z_t, Z_s) = C(t-s), \ \forall \ t, s \in T.$

Observe que la función de medias no es constante, por tanto no es débilmente estacionario. \Box

Sea X_t un proceso intrínse
camente estacionario. El semivariograma de X_t se define como

$$\gamma_X(h) = \frac{1}{2} \mathbb{E}\left[(X_{t+h} - X_t)^2 \right].$$

1. Si X_t es un ruido blanco con varianza σ^2 , calcule $\gamma_X(h)$.

Solución. Como X_t es un ruido blanco, entonces $\mathbb{E}[X_t] = 0$ y, por tanto,

$$\mathbb{V}\left[X_{t}\right] = \mathbb{E}\left[X_{t}^{2}\right] - \mathbb{E}\left[X_{t}\right]^{2} = \mathbb{E}\left[X_{t}^{2}\right], \quad \forall \ t.$$

Luego,

$$\gamma_X(h) = \frac{1}{2} \mathbb{E} \left[(X_{t+h} - X_t)^2 \right]$$

$$= \frac{1}{2} \mathbb{E} \left[X_{t+h}^2 - 2X_{t+h} X_t - X_t^2 \right]$$

$$= \frac{1}{2} \left(\mathbb{E} \left[X_{t+h}^2 \right] - 2 \mathbb{E} \left[X_{t+h} X_t \right] + \mathbb{E} \left[X_t^2 \right] \right)$$

$$= \frac{1}{2} \left(\sigma^2 - 2 \operatorname{Cov} \left(X_{t+h}, X_t \right) + \sigma^2 \right)$$

$$= \begin{cases} \sigma^2, & \text{si } h \neq 0, \\ 0, & \text{si } h = 0. \end{cases}$$

2. Si $X_{t} = \beta_{0} + \beta_{1}t + \epsilon_{t}$, donde ϵ_{t} es un ruido blanco con varianza σ^{2} , calcule $\gamma_{X}(h)$.

SOLUCIÓN. Se tendrá que

$$\gamma_{X}(h) = \frac{1}{2} \cdot \mathbb{E} \left[(X_{t+h} - X_{t})^{2} \right] \\
= \frac{1}{2} \cdot \mathbb{E} \left[((\beta_{0} + \beta_{1}(t+h) + \epsilon_{t+h}) - (\beta_{0} + \beta_{1}t + \epsilon_{t}))^{2} \right] \\
= \frac{1}{2} \cdot \mathbb{E} \left[(\beta_{1}h + \epsilon_{t+h} - \epsilon_{t})^{2} \right] \\
= \frac{1}{2} \cdot \mathbb{E} \left[\beta_{1}^{2}h^{2} + \epsilon_{t+h}^{2} + \epsilon_{t}^{2} + 2\beta_{1}h \cdot \epsilon_{t+h} - 2\beta_{1}h \cdot \epsilon_{t} - 2\epsilon_{t+h} \cdot \epsilon_{t} \right] \\
= \frac{1}{2} \cdot (\beta_{1}^{2}h^{2} + 2\sigma^{2} - 2\operatorname{Cov}(\epsilon_{t+h}, \epsilon_{t})) \\
= \begin{cases}
\frac{\beta_{1}^{2}h^{2}}{2} + \sigma^{2}, & \text{si } h \neq 0, \\
0, & \text{si } h = 0.
\end{cases}$$

Sea $C_{X}\left(\cdot\right)$ la función de covarianza asociada a un proceso de media nula. Si

$$C_X(T) = C_X(0), (7.1)$$

para algún T > 0. Demuestre que $C_X(\cdot)$ es periódica.

Solución. Sea $h \in \mathbb{Z}$. Observe que

$$\gamma_X(h) = \frac{1}{2} \mathbb{E} \left[(X_{t+h} - X_t)^2 \right]$$

$$= \frac{1}{2} \left(\mathbb{E} \left[X_{t+h}^2 \right] - 2 \mathbb{E} \left[X_{t+h} X_t \right] + \mathbb{E} \left[X_t^2 \right] \right)$$

$$= \frac{1}{2} \left(C_X(0) - 2 C_X(h) + C_X(0) \right)$$

$$= C_X(0) - C_X(h).$$

Por (7.1), se tendrá que $C_X(T) = C_X(0)$ y, por tanto, $\gamma_X(T) = C_X(0) - C_X(T) = 0$. Por otro lado, observe que

$$C_{X}(h+T) - C(h) = \mathbb{E}\left[X_{t+h+T}X_{t}\right] - \underbrace{\mathbb{E}\left[X_{t+h+T}\right]\mathbb{E}\left[X_{t}\right]}_{=0 \text{ (por media nula)}} - \mathbb{E}\left[X_{t+h}X_{t}\right] + \underbrace{\mathbb{E}\left[X_{t+h}\right]\mathbb{E}\left[X_{t}\right]}_{=0 \text{ (por media nula)}}$$

$$= \mathbb{E}\left[X_{t+h+T}X_{t} - X_{t+h}X_{t}\right]$$

$$= \mathbb{E}\left[X_{t}\left(X_{t+h+T} - X_{t+h}\right)\right]$$

Luego, utilizando la desigualdad de Cauchy-Schwartz, se tiene

$$0 \le (C_X (h+T) - C(h))^2 = (\mathbb{E} [X_t (X_{t+h+T} - X_{t+h})])^2 \le \mathbb{E} [X_t^2] \mathbb{E} [(X_{t+h+T} - X_{t+h})^2]$$
$$= C_X (0) \cdot 2\gamma_X (T)$$
$$= 0.$$

Esto indica que $C_X(h+T)-C(h)=0$, y por tanto $C_X(h+T)=C(h)$ para todo $h\in\mathbb{Z}$ es arbitrario, concluyendo así que $C_X(\cdot)$ es periódica. \square