

**BAB III**  
**SELANG KEPERCAYAAN**  
**UNTUK PERAMALAN MODEL AUTOREGRESIF**

**3.1 Metode Analisis Runtun Waktu Box-Jenkins dalam Menentukan Selang Kepercayaan untuk Peramalan Model Autoregresif**

Diberikan runtun waktu terobservasi  $\{Z_1, Z_2, \dots, Z_n\}$  dengan  $E(Z_t) = 0$ ;  $\forall t \in \{1, 2, \dots, n\}$ . Misalkan runtun waktu  $\{Z_1, Z_2, \dots, Z_n\}$  memenuhi proses stasioner AR(p) berikut ini:

$$Z_t = \phi_1 Z_{t-1} + \phi_2 Z_{t-2} + \dots + \phi_p Z_{t-p} + a_t \quad (3.1.1)$$

Persamaan (3.1.1) dapat juga ditulis:

$$\phi(B)Z_t = a_t \quad (3.1.2)$$

di mana  $\phi(B) = 1 - \phi_1 B - \phi_2 B^2 - \dots - \phi_p B^p$  adalah operator AR(p).

Jika diamati untuk satu periode mendatang, yakni  $Z_{n+1}$ , maka persamaan (3.1.1) menjadi:

$$Z_{n+1} = \phi_1 Z_n + \phi_2 Z_{n-1} + \dots + \phi_p Z_{n+1-p} + a_{n+1} \quad (3.1.3)$$

Untuk menghitung ramalan satu periode mendatang, yakni menghitung  $\hat{Z}_n(1)$  adalah tidak lain dengan cara menghitung nilai ekspektasi bersyarat  $E(Z_{n+1} | \{Z_1, Z_2, \dots, Z_n\})$ , yaitu:

$$\hat{Z}_n(1) = E(Z_{n+1} | \{Z_1, Z_2, \dots, Z_n\})$$

$$\begin{aligned}
&= E((\phi_1 Z_n + \phi_2 Z_{n-1} + \dots + \phi_p Z_{n+1-p} + a_{n+1}) | \{Z_1, Z_2, \dots, Z_n\}) \\
&= E(\phi_1 Z_n | \{Z_1, Z_2, \dots, Z_n\}) + E(\phi_2 Z_{n-1} | \{Z_1, Z_2, \dots, Z_n\}) + \dots \\
&\quad + E(\phi_p Z_{n+1-p} | \{Z_1, Z_2, \dots, Z_n\}) + E(a_{n+1} | \{Z_1, Z_2, \dots, Z_n\}) \\
&= \phi_1 E(Z_n | \{Z_1, Z_2, \dots, Z_n\}) + \phi_2 E(Z_{n-1} | \{Z_1, Z_2, \dots, Z_n\}) + \dots \\
&\quad + \phi_p E(Z_{n+1-p} | \{Z_1, Z_2, \dots, Z_n\}) + 0 \\
&= \phi_1 Z_n + \phi_2 Z_{n-1} + \dots + \phi_p Z_{n+1-p}. \tag{3.1.4}
\end{aligned}$$

Jika diamati untuk  $k$  periode mendatang, maka persamaan (3.1.1) menjadi:

$$Z_{n+k} = \phi_1 Z_{n+k-1} + \phi_2 Z_{n+k-2} + \dots + \phi_p Z_{n+k-p} + a_{n+k} \tag{3.1.5}$$

dan ramalan  $k$  periode mendatang  $\hat{Z}_n(k)$  adalah:

$$\begin{aligned}
\hat{Z}_n(k) &= E(Z_{n+k} | \{Z_1, Z_2, \dots, Z_n\}) \\
&= E((\phi_1 Z_{n+k-1} + \phi_2 Z_{n+k-2} + \dots + \phi_p Z_{n+k-p} + a_{n+k}) | \{Z_1, Z_2, \dots, Z_n\}) \\
&= E(\phi_1 Z_{n+k-1} | \{Z_1, Z_2, \dots, Z_n\}) + E(\phi_2 Z_{n+k-2} | \{Z_1, Z_2, \dots, Z_n\}) + \dots \\
&\quad + E(\phi_p Z_{n+k-p} | \{Z_1, Z_2, \dots, Z_n\}) + E(a_{n+k} | \{Z_1, Z_2, \dots, Z_n\}) \\
&= \phi_1 E(Z_{n+k-1} | \{Z_1, Z_2, \dots, Z_n\}) + \phi_2 E(Z_{n+k-2} | \{Z_1, Z_2, \dots, Z_n\}) + \dots \\
&\quad + \phi_p E(Z_{n+k-p} | \{Z_1, Z_2, \dots, Z_n\}) + 0 \\
&= \phi_1 \hat{Z}_n(k-1) + \phi_2 \hat{Z}_n(k-2) + \dots + \phi_p \hat{Z}_n(k-p), \quad k > p. \tag{3.1.6}
\end{aligned}$$

Dapat dilihat bahwa nilai-nilai sesatan yang lalu tidak mengambil peranan apapun dalam perhitungan ini, karena proses itu tidak mempunyai suku *Moving Average* (MA). Wajah ramalan yang dihasilkan pada persamaan (3.1.6) selalu merupakan penyusutan geometrik dari observasi terakhir ke rata-rata proses itu. Untuk

meyakinkan hal ini,  $Z_{n+k}$  akan ditulis dalam bentuk sesatan random berikut ini.

Dari persamaan (3.1.5) diperoleh:

$$\begin{aligned} Z_{n+k} - \phi_1 Z_{n+k-1} - \phi_2 Z_{n+k-2} - \dots - \phi_p Z_{n+k-p} &= a_{n+k} \\ \Leftrightarrow (1 - \phi_1 B - \phi_2 B^2 - \dots - \phi_p B^p) Z_{n+k} &= a_{n+k} \\ \Leftrightarrow \phi(B) Z_{n+k} &= a_{n+k} \end{aligned} \quad (3.1.7)$$

Bentuk persamaan (3.1.7) dapat ditulis sebagai suatu proses MA ( $\infty$ ), yakni :

$$Z_{n+k} = \psi(B) a_{n+k} \quad \text{dengan } \psi(B) = \frac{1}{\phi(B)} = 1 + \psi_1 B + \psi_2 B^2 + \dots \quad (3.1.8)$$

yang juga dapat ditulis sebagai:

$$\begin{aligned} Z_{n+k} &= (1 + \psi_1 B + \psi_2 B^2 + \dots) a_{n+k} \\ &= a_{n+k} + \psi_1 a_{n+k-1} + \psi_2 a_{n+k-2} + \dots \\ &= \sum_{j=0}^{\infty} \psi_j a_{n+k-j} \end{aligned} \quad (3.1.9)$$

dengan  $\psi_0 = 1$ . Persamaan (3.1.9) tidak hanya berlaku untuk  $Z_t$  dengan nilai  $t = n+k$  saja, tetapi berlaku untuk  $Z_t$  dengan nilai  $t$  berapapun, seperti  $\{\dots, n+k-2, n+k-1, n+k, \dots\}$ . Dengan menggunakan persamaan (3.1.9) pada  $\{Z_{n+k-1}, Z_{n+k-2}, \dots, Z_{n+k-p}\}$  dan mensubstitusikannya pada persamaan (3.1.5), maka diperoleh:

$$\begin{aligned} Z_{n+k} &= \phi_1 (a_{n+k-1} + \psi_1 a_{n+k-2} + \psi_2 a_{n+k-3} + \dots + \psi_{p-1} a_{n+k-p} + \psi_p a_{n+k-p-1} + \psi_{p+1} a_{n+k-p-2} \\ &\quad + \dots + \psi_{k-2} a_{n+1} + \psi_{k-1} a_n + \psi_k a_{n-1} + \dots) + \phi_2 (a_{n+k-2} + \psi_1 a_{n+k-3} + \psi_2 a_{n+k-4} \\ &\quad + \dots + \psi_{p-2} a_{n+k-p} + \psi_{p-1} a_{n+k-p-1} + \psi_p a_{n+k-p-2} + \dots + \psi_{k-3} a_{n+1} + \psi_{k-2} a_n + \psi_{k-1} a_{n-1} \end{aligned}$$

$$\begin{aligned}
& + \cdots) + \cdots + \phi_p (a_{n+k-p} + \psi_1 a_{n+k-p-1} + \psi_2 a_{n+k-p-2} + \cdots + \psi_{k-1-p} a_{n+1} + \psi_{k-p} a_n \\
& + \psi_{k+1-p} a_{n-1} + \cdots) + a_{n+k} \\
= & a_{n+k} + \phi_1 a_{n+k-1} + (\phi_1 \psi_1 + \phi_2) a_{n+k-2} + (\phi_1 \psi_2 + \phi_2 \psi_1 + \phi_3) a_{n+k-3} + (\phi_1 \psi_3 + \phi_2 \psi_2 + \phi_3 \psi_1 \\
& + \phi_4) a_{n+k-4} + \cdots + (\phi_1 \psi_{p-1} + \phi_2 \psi_{p-2} + \phi_3 \psi_{p-3} + \phi_4 \psi_{p-4} + \cdots + \phi_p) a_{n+k-p} + (\phi_1 \psi_p \\
& + \phi_2 \psi_{p-1} + \phi_3 \psi_{p-2} + \phi_4 \psi_{p-3} + \cdots + \phi_p \psi_1) a_{n+k-p-1} + (\phi_1 \psi_{p+1} + \phi_2 \psi_p + \phi_3 \psi_{p-1} + \phi_4 \psi_{p-2} \\
& + \cdots + \phi_p \psi_2) a_{n+k-p-2} + \cdots + (\phi_1 \psi_{k-2} + \phi_2 \psi_{k-3} + \cdots + \phi_p \psi_{k-1-p}) a_{n+1} + (\phi_1 \psi_{k-1} + \phi_2 \psi_{k-2} \\
& + \cdots + \phi_p \psi_{k-p}) a_n + (\phi_1 \psi_k + \phi_2 \psi_{k-1} + \cdots + \phi_p \psi_{k+1-p}) a_{n-1} + \cdots. \tag{3.1.10}
\end{aligned}$$

Dari (3.1.9) dan (3.1.10), diperoleh:

$$\psi_0 = 1 \tag{3.1.11}$$

$$\psi_1 = \phi_1$$

$$\psi_2 = \phi_1 \psi_1 + \phi_2$$

$$\psi_3 = \phi_1 \psi_2 + \phi_2 \psi_1 + \phi_3$$

$$\psi_4 = \phi_1 \psi_3 + \phi_2 \psi_2 + \phi_3 \psi_1 + \phi_4$$

$$\vdots$$

$$\psi_p = \phi_1 \psi_{p-1} + \phi_2 \psi_{p-2} + \phi_3 \psi_{p-3} + \phi_4 \psi_{p-4} + \cdots + \phi_p$$

$$\psi_{p+1} = \phi_1 \psi_p + \phi_2 \psi_{p-1} + \phi_3 \psi_{p-2} + \phi_4 \psi_{p-3} + \cdots + \phi_p \psi_1$$

$$\psi_{p+2} = \phi_1 \psi_{p+1} + \phi_2 \psi_p + \phi_3 \psi_{p-1} + \phi_4 \psi_{p-2} + \cdots + \phi_p \psi_2$$

$$\vdots$$

$$\psi_{k-1} = \phi_1 \psi_{k-2} + \phi_2 \psi_{k-3} + \cdots + \phi_p \psi_{k-1-p}$$

$$\psi_k = \phi_1 \psi_{k-1} + \phi_2 \psi_{k-2} + \dots + \phi_p \psi_{k-p}$$

$$\psi_{k+1} = \phi_1 \psi_k + \phi_2 \psi_{k-1} + \dots + \phi_p \psi_{k+1-p}$$

⋮

Misalkan  $\hat{Z}_n(k)$  adalah suatu ramalan dari  $Z_{n+k}$  yang merupakan nilai ekspektasi  $Z_{n+k}$ . Jika diketahui runtun waktu yang lalu sampai waktu  $t$ -nya adalah  $\{Z_1, Z_2, \dots, Z_n\}$ , maka:

$$\begin{aligned} \hat{Z}_n(k) &= E(Z_{n+k} | \{Z_1, Z_2, \dots, Z_n\}) \\ &= 0 + (\phi_1 \psi_{k-1} + \phi_2 \psi_{k-2} + \dots + \phi_p \psi_{k-p}) E(a_n | \{Z_1, Z_2, \dots, Z_n\}) + (\phi_1 \psi_k \\ &\quad + \phi_2 \psi_{k-1} + \dots + \phi_p \psi_{k+1-p}) E(a_{n-1} | \{Z_1, Z_2, \dots, Z_n\}) + \dots \\ &= (\phi_1 \psi_{k-1} + \phi_2 \psi_{k-2} + \dots + \phi_p \psi_{k-p}) a_n + (\phi_1 \psi_k + \phi_2 \psi_{k-1} + \dots \\ &\quad + \phi_p \psi_{k+1-p}) a_{n-1} + \dots \end{aligned} \quad (3.1.12)$$

Sesatan ramalan untuk  $k$  periode mendatang adalah sebagai berikut:

$$\begin{aligned} e_n(k) &= Z_{n+k} - \hat{Z}_n(k) \\ &= \{a_{n+k} + \phi_1 a_{n+k-1} + (\phi_1 \psi_1 + \phi_2) a_{n+k-2} + (\phi_1 \psi_2 + \phi_2 \psi_1 + \phi_3) a_{n+k-3} + (\phi_1 \psi_3 + \phi_2 \psi_2 \\ &\quad + \phi_3 \psi_1 + \phi_4) a_{n+k-4} + \dots + (\phi_1 \psi_{p-1} + \phi_2 \psi_{p-2} + \phi_3 \psi_{p-3} + \phi_4 \psi_{p-4} + \dots + \phi_p) a_{n+k-p} \\ &\quad + (\phi_1 \psi_p + \phi_2 \psi_{p-1} + \phi_3 \psi_{p-2} + \phi_4 \psi_{p-3} + \dots + \phi_p \psi_1) a_{n+k-p-1} + (\phi_1 \psi_{p+1} + \phi_2 \psi_p + \phi_3 \psi_{p-1} \\ &\quad + \phi_4 \psi_{p-2} + \dots + \phi_p \psi_2) a_{n+k-p-2} + \dots + (\phi_1 \psi_{k-2} + \phi_2 \psi_{k-3} + \dots + \phi_p \psi_{k-1-p}) a_{n+1} \\ &\quad + (\phi_1 \psi_{k-1} + \phi_2 \psi_{k-2} + \dots + \phi_p \psi_{k-p}) a_n + (\phi_1 \psi_k + \phi_2 \psi_{k-1} + \dots + \phi_p \psi_{k+1-p}) a_{n-1} \\ &\quad + \dots \} - \{(\phi_1 \psi_{k-1} + \phi_2 \psi_{k-2} + \dots + \phi_p \psi_{k-p}) a_n + (\phi_1 \psi_k + \phi_2 \psi_{k-1} + \dots \end{aligned}$$

$$\begin{aligned}
& +\phi_p\psi_{k+1-p})a_{n-1} + \dots \} \\
= & a_{n+k} + \phi_1 a_{n+k-1} + (\phi_1\psi_2 + \phi_2)a_{n+k-2} + (\phi_1\psi_2 + \phi_2\psi_1 + \phi_3)a_{n+k-3} + (\phi_1\psi_3 + \phi_2\psi_2 \\
& + \phi_3\psi_1 + \phi_4)a_{n+k-4} + \dots + (\phi_1\psi_{p-1} + \phi_2\psi_{p-2} + \phi_3\psi_{p-3} + \phi_4\psi_{p-4} + \dots + \phi_p)a_{n+k-p} \\
& + (\phi_1\psi_p + \phi_2\psi_{p-1} + \phi_3\psi_{p-2} + \phi_4\psi_{p-3} + \dots + \phi_p\psi_1)a_{n+k-p-1} + (\phi_1\psi_{p+1} + \phi_2\psi_p \\
& + \phi_3\psi_{p-1} + \phi_4\psi_{p-2} + \dots + \phi_p\psi_2)a_{n+k-p-2} + \dots + (\phi_1\psi_{k-2} + \phi_2\psi_{k-3} + \dots \\
& + \phi_p\psi_{k-1-p})a_{n+1}. \tag{3.1.13}
\end{aligned}$$

Dengan mensubstitusikan persamaan (3.1.11) ke persamaan (3.1.13), maka persamaan (3.1.13) menjadi:

$$\begin{aligned}
e_n(k) = & a_{n+k} + \psi_1 a_{n+k-1} + \psi_2 a_{n+k-2} + \psi_3 a_{n+k-3} + \psi_4 a_{n+k-4} + \dots + \psi_p a_{n+k-p} + \psi_{p+1} a_{n+k-p-1} \\
& + \psi_{p+2} a_{n+k-p-2} + \dots + \psi_{k-1} a_{n+1}. \tag{3.1.14}
\end{aligned}$$

Oleh karena  $E(e_n(k)) = 0$ , maka ramalannya tak bias. Sedangkan variansi dari sesatan ramalannya adalah:

$$\begin{aligned}
\text{var}(e_n(k)) = & \text{var}(a_{n+k}) + \psi_1^2 \text{var}(a_{n+k-1}) + \psi_2^2 \text{var}(a_{n+k-2}) + \psi_3^2 \text{var}(a_{n+k-3}) + \psi_4^2 \text{var}(a_{n+k-4}) \\
& + \dots + \psi_p^2 \text{var}(a_{n+k-p}) + \psi_{p+1}^2 \text{var}(a_{n+k-p-1}) + \psi_{p+2}^2 \text{var}(a_{n+k-p-2}) \\
& + \dots + \psi_{k-1}^2 \text{var}(a_{n+1}) \\
= & \sigma_a^2 + \psi_1^2 \sigma_a^2 + \psi_2^2 \sigma_a^2 + \psi_3^2 \sigma_a^2 + \psi_4^2 \sigma_a^2 + \dots + \psi_p^2 \sigma_a^2 + \psi_{p+1}^2 \sigma_a^2 + \psi_{p+2}^2 \sigma_a^2 \\
& + \dots + \psi_{k-1}^2 \sigma_a^2 \\
= & \sigma_a^2 (1 + \psi_1^2 + \psi_2^2 + \psi_3^2 + \psi_4^2 + \dots + \psi_p^2 + \psi_{p+1}^2 + \psi_{p+2}^2 + \dots + \psi_{k-1}^2) \\
= & \sigma_a^2 \sum_{j=0}^{k-1} \psi_j^2 \tag{3.1.15}
\end{aligned}$$

dengan  $\{\psi_j^2\}_{j=0}^{k-1}$  memenuhi persamaan (3.1.11).

Dengan demikian selang kepercayaan  $100(1-\alpha)\%$  untuk  $Z_{n+k}$  yang dikonstruksi dengan menggunakan prosedur Box dan Jenkins (1976) adalah sebagai berikut:

$$\left[ \hat{Z}_n(k) - z_{\alpha/2} \left( \sigma_a^2 \sum_{j=0}^{k-1} \psi_j^2 \right)^{1/2}, \hat{Z}_n(k) + z_{\alpha/2} \left( \sigma_a^2 \sum_{j=0}^{k-1} \psi_j^2 \right)^{1/2} \right]. \quad (3.1.16)$$

dengan  $z_{\alpha/2}$  adalah nilai yang diperoleh dari tabel distribusi normal baku dengan peluang sebesar  $(1-\alpha/2)$ .

### 3.2 Metode Bootstrap Persentil dalam Menentukan Selang Kepercayaan untuk Peramalan Model Autoregresif

Misalkan runtun waktu  $\{Z_1, Z_2, \dots, Z_n\}$  memenuhi kondisi yang ada pada persamaan (3.1.1) dan (3.1.2). Dengan menggunakan nilai  $\{\hat{\phi}_1, \hat{\phi}_2, \dots, \hat{\phi}_p\}$  yang merupakan suatu penaksir kuadrat terkecil untuk  $\{\phi_1, \phi_2, \dots, \phi_p\}$ , nilai taksiran dari sesatan dapat dihitung sebagai berikut:

$$\hat{a}_t = Z_t - \hat{\phi}_1 Z_{t-1} - \hat{\phi}_2 Z_{t-2} - \dots - \hat{\phi}_p Z_{t-p} \quad \text{untuk } t = p+1, p+2, \dots, n. \quad (3.2.1)$$

Agar jumlah dari sesatan sama dengan nol sesuai dengan asumsi ekspektasi sesatan sama dengan nol, maka pemusatan terhadap nilai  $\hat{a}_t$  perlu dilakukan, yakni:

$$\tilde{a}_t = \hat{a}_t - \frac{1}{T-p} \sum_{t=p+1}^n \hat{a}_t. \quad (3.2.2)$$

Selanjutnya  $F_a$  ditaksir oleh fungsi distribusi empiris  $\hat{F}_a$  dengan memberikan peluang  $\frac{1}{n-p}$  pada  $\tilde{a}_t$ , yaitu:

$$\hat{F}_a : \text{peluang } \frac{1}{n-p} \text{ pada } \tilde{a}_t \text{ untuk } t = p+1, p+2, \dots, n. \quad (3.2.3)$$

Suatu sampel bootstrap  $a_{p+1}^*, a_{p+2}^*, \dots, a_n^*$  yang berukuran  $n-p$  kemudian diambil secara acak dengan pengembalian dari distribusi  $\hat{F}_a$ , yakni:

$$\hat{F}_a \rightarrow (a_{p+1}^*, a_{p+2}^*, \dots, a_n^*). \quad (3.2.4)$$

Runtun waktu bootstrap  $Z_t^*$  untuk proses AR(p) kemudian dihitung dengan mengikuti cara berulang balik (*recursive*) berikut ini:

$$\begin{aligned} Z_{p+1}^* &= \hat{\phi}_1 Z_p + \hat{\phi}_2 Z_{p-1} + L + \hat{\phi}_p Z_1 + a_{p+1}^* \\ Z_{p+2}^* &= \hat{\phi}_1 Z_{p+1}^* + \hat{\phi}_2 Z_p + L + \hat{\phi}_p Z_2 + a_{p+2}^* \\ &\vdots \\ Z_{2p+1}^* &= \hat{\phi}_1 Z_{2p}^* + \hat{\phi}_2 Z_{2p-1}^* + L + \hat{\phi}_p Z_{p+1}^* + a_{2p+1}^* \\ Z_{2p+2}^* &= \hat{\phi}_1 Z_{2p+1}^* + \hat{\phi}_2 Z_{2p}^* + L + \hat{\phi}_p Z_{p+2}^* + a_{2p+2}^* \\ &\vdots \\ Z_n^* &= \hat{\phi}_1 Z_{n-1}^* + \hat{\phi}_2 Z_{n-2}^* + L + \hat{\phi}_p Z_{n-p}^* + a_n^*. \end{aligned} \quad (3.2.5)$$

Persamaan (3.2.5) dapat juga ditulis sebagai:

$$Z_t^* = \hat{\phi}_1 Z_{t-1}^* + \hat{\phi}_2 Z_{t-2}^* + L + \hat{\phi}_p Z_{t-p}^* + a_t^* \text{ untuk } t = p+1, p+2, \dots, n \quad (3.2.6)$$

di mana  $Z_t^* = Z_t$  untuk  $t = 1, 2, \dots, p$ . Adapun model yang telah ditaksir



ditunjukkan oleh:

$$Z_t^* = \hat{\phi}_1^* Z_{t-1}^* + \hat{\phi}_2^* Z_{t-2}^* + L + \hat{\phi}_p^* Z_{t-p}^* + \hat{a}_t^* \text{ untuk } t = p+1, p+2, \dots, n \quad (3.2.7)$$

di mana  $Z_t^* = Z_t$  untuk  $t = 1, 2, \dots, p$ . Dari persamaan (3.2.7) diperoleh:

$$\hat{a}_t^* = Z_t^* - \hat{\phi}_1^* Z_{t-1}^* - \hat{\phi}_2^* Z_{t-2}^* - L - \hat{\phi}_p^* Z_{t-p}^* \quad (3.2.8)$$

dan

$$\sum_{t=p+1}^n (\hat{a}_t^*)^2 = \sum_{t=p+1}^n \left( Z_t^* - \hat{\phi}_1^* Z_{t-1}^* - \hat{\phi}_2^* Z_{t-2}^* - L - \hat{\phi}_p^* Z_{t-p}^* \right)^2. \quad (3.2.9)$$

Nilai minimum dari jumlah kuadrat sesatan,  $\sum_{t=p+1}^n (\hat{a}_t^*)^2$ , dicapai dengan

meminimumkan (mendiferensialkan)  $\sum_{t=p+1}^n (\hat{a}_t^*)^2$  secara parsial terhadap

$\hat{\phi}_1^*, \hat{\phi}_2^*, \dots, \hat{\phi}_p^*$  dan menyamakan hasil yang diperoleh dengan nol, sehingga

diperoleh taksiran kuadrat terkecil bootstrap  $\hat{\underline{\phi}}^* = \begin{bmatrix} \hat{\phi}_1^* \\ \hat{\phi}_2^* \\ \vdots \\ \hat{\phi}_p^* \end{bmatrix}$  melalui persamaan:

$p \times 1$

$$\hat{\underline{\phi}}^* = (\underline{Z}^{*t} \underline{Z}^*)^{-1} \underline{Z}^{*t} \underline{A}^* \quad (3.2.10)$$

di mana  $\underline{Z}^* = \begin{bmatrix} Z_p^* & Z_{p-1}^* & \cdots & Z_1^* \\ Z_{p+1}^* & Z_p^* & \cdots & Z_2^* \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ Z_{n-1}^* & Z_{n-2}^* & \cdots & Z_{n-p}^* \end{bmatrix}$  dan  $\underline{A}^* = \begin{bmatrix} Y_{p+1}^* \\ Y_{p+2}^* \\ \vdots \\ Y_n^* \end{bmatrix}$ .

$(n-p) \times p$   $(n-p) \times 1$

di mana persamaan (3.2.10) tersebut merupakan hasil penerapan persamaan normal (2.1.7.8) pada data bootstrap.

Dengan menggunakan  $\{\hat{\phi}_1^*, \hat{\phi}_2^*, \dots, \hat{\phi}_p^*\}$ , nilai periode mendatang bootstrap dapat ditentukan dengan rumus sebagai berikut:

$$Z_{n+1}^* = \hat{\phi}_1^* Z_n + \hat{\phi}_2^* Z_{n-1} + \dots + \hat{\phi}_p^* Z_{n+1-p} + a_{n+1}^* \quad (3.2.11)$$

$$Z_{n+2}^* = \hat{\phi}_1^* Z_{n+1}^* + \hat{\phi}_2^* Z_n + \dots + \hat{\phi}_p^* Z_{n+2-p} + a_{n+2}^*$$

⋮

Persamaan (3.2.11) dapat pula ditulis sebagai:

$$Z_{n+k}^* = \hat{\phi}_1^* Z_{n+k-1}^* + \hat{\phi}_2^* Z_{n+k-2}^* + \dots + \hat{\phi}_p^* Z_{n+k-p}^* + a_{n+k}^* \quad \text{untuk } k = 1, 2, \dots \quad (3.2.12)$$

di mana  $Z_{t+k-j}^* = Z_{t+k-j}$  untuk  $j \geq k$  dan  $a_{n+k}^*$  diambil secara acak dengan pengembalian dari distribusi  $\hat{F}_a$ .

Selang kepercayaan bootstrap persentil  $100(1-\alpha)\%$  yang didefinisikan dengan persentil ke- $100(\alpha/2)$  dan ke- $100(1-\alpha/2)$  pada  $Z_{n+k}^*$  diberikan sebagai berikut:

$$\begin{aligned} Z_{n+k}^*(lo) &= Z_{n+k}^{*(\alpha/2)} \\ Z_{n+k}^*(up) &= Z_{n+k}^{*(1-\alpha/2)} \end{aligned} \quad (3.2.13)$$

atau ditulis:

$$\left[ Z_{n+k}^{*(\alpha/2)}, Z_{n+k}^{*(1-\alpha/2)} \right] \quad (3.2.14)$$

Untuk lebih memudahkan memahami masalah komputasi penentuan selang kepercayaan bootstrap persentil untuk peramalan model Autoregresif, berikut ini diberikan algoritmanya:

Algoritma Penentuan Selang Kepercayaan Bootstrap Persentil untuk Peramalan Model Autoregresif Orde-p (AR(p))

Misalkan:  $\underline{Z} = \begin{bmatrix} Z_p & Z_{p-1} & \cdots & Z_1 \\ Z_{p+1} & Z_p & \cdots & Z_2 \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ Z_{n-1} & Z_{n-2} & \cdots & Z_{n-p} \end{bmatrix}$  dan  $\underline{A} = \begin{bmatrix} Z_{p+1} \\ Z_{p+2} \\ \vdots \\ Z_n \end{bmatrix}$ .

$(n-p) \times p$   $(n-p) \times 1$

1. Hitung  $\hat{\underline{\phi}} = \begin{bmatrix} \hat{\phi}_1 \\ \hat{\phi}_2 \\ \vdots \\ \hat{\phi}_p \end{bmatrix}$  taksiran kuadrat terkecil untuk  $\underline{\phi} = \begin{bmatrix} \phi_1 \\ \phi_2 \\ \vdots \\ \phi_p \end{bmatrix}$  melalui persamaan:

$(p \times 1)$   $(p \times 1)$

$$\hat{\underline{\phi}} = (\underline{Z}' \underline{Z})^{-1} \underline{Z}' \underline{A}.$$

2. Hitung  $\hat{a}_i$  nilai taksiran dari sesatan untuk  $t = p+1, \dots, n$  melalui persamaan:

$$\hat{a}_i = Z_i - \hat{\phi}_1 Z_{i-1} - \hat{\phi}_2 Z_{i-2} - \cdots - \hat{\phi}_p Z_{i-p}.$$

3. Pusatkan nilai taksiran dari sesatan tersebut:

$$\tilde{a}_i = \hat{a}_i - \bar{a}, \text{ dengan } \bar{a} = \frac{1}{n-p} \sum_{i=p+1}^n \hat{a}_i.$$

4. Ambil sebuah sampel bootstrap:  $a_{p+1}^*, a_{p+2}^*, \dots, a_n^*$  yang berukuran  $n-p$  secara

acak dengan pengembalian dari distribusi empiris  $\hat{F}_a$ .

Hitung  $Z_t^*$  dengan rumus:

$$Z_t^* = \hat{\phi}_1^* Z_{t-1}^* + \hat{\phi}_2^* Z_{t-2}^* + \dots + \hat{\phi}_p^* Z_{t-p}^* + a_t^* \text{ untuk } t = p+1, p+2, \dots, n$$

di mana  $Z_t^* = Z_t$  untuk  $t = 1, 2, \dots, p$ .

5. Hitung  $\underline{\hat{\phi}}^* = \begin{bmatrix} \hat{\phi}_1^* \\ \hat{\phi}_2^* \\ \vdots \\ \hat{\phi}_p^* \end{bmatrix}$  taksiran kuadrat terkecil bootstrap melalui persamaan:
- (p×1)

$$\underline{\hat{\phi}}^* = (\underline{Z}^{*t} \underline{Z}^*)^{-1} \underline{Z}^{*t} \underline{A}^*$$

di mana  $\underline{Z}^* = \begin{bmatrix} Z_p^* & Z_{p-1}^* & \dots & Z_1^* \\ Z_{p+1}^* & Z_p^* & \dots & Z_2^* \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ Z_{n-1}^* & Z_{n-2}^* & \dots & Z_{n-p}^* \end{bmatrix}$  dan  $\underline{A}^* = \begin{bmatrix} Z_{p+1}^* \\ Z_{p+2}^* \\ \vdots \\ Z_n^* \end{bmatrix}$ .

(n-p)×p    (n-p)×1

6. Hitung nilai  $k$  periode mendatang bootstrap dengan rumus:

$$Z_{n+k}^* = \hat{\phi}_1^* Z_{n+k-1}^* + \hat{\phi}_2^* Z_{n+k-2}^* + \dots + \hat{\phi}_p^* Z_{n+k-p}^* + a_{n+k}^*$$

di mana  $Z_{n+k-j}^* = Z_{n+k-j}$  untuk  $j \geq k$  dan  $a_{n+k}^*$  diambil secara acak dengan pengembalian dari distribusi empiris  $\hat{F}_a$ .

7. Ulangi langkah (4), (5), dan (6) sebanyak B kali.

8. Tentukan selang kepercayaan bootstrap persentil  $100(1-\alpha)\%$  untuk  $Z_{n+k}^*$

yang dinyatakan oleh:

$$\left[ Z_{n+k}^{*(\alpha/2)}, Z_{n+k}^{*(1-\alpha/2)} \right].$$