

האוניברסיטה העברית בירושלים
המחלקה לסטטיסטיקה

מבחן בקורס ניתוח סדרות עתיות 52640

תשס"ט, סמסטר א', מועד א'

שם המורה: פרופ' דני פפרמן

תאריך המבחן: יט' בשבט, תשס"ט, 13.02.2009

משך המבחן: 2.5 שעות + חצי שעה הארכה

ענו על 3 בלבד מתוך 5 השאלות הבאות. אין לצבור סעיפים מיותר מאשר 3 שאלות.

שאלה 1 (34 נקודות)

לסדרת נתונים סטציונרית $\{X_t\}$ בת 120 תצפיות עם תוחלת $\mu_X = E(X_t) = 5.8$ הותאם המודל $SARIMA(1,0,0)(0,0,1)_{12}$. בטבלה להלן מוצגים 15 הנתונים האחרונים של הסדרה וכן 15 השאריות האחרונות בהתאמת מודל זה.

| | | | | | | | | | |
|-----------------------|--------|------|------|-------|-------|-------|-------|------|-------|
| t | 106 | 107 | 108 | 109 | 110 | 111 | 112 | 113 | 114 |
| X_t | 5.48 | 5.86 | 6.43 | 5.76 | 6.13 | 5.98 | 5.57 | 6.13 | 5.34 |
| $\hat{\varepsilon}_t$ | -0.005 | .028 | .167 | -.116 | -.018 | -.275 | -.354 | .180 | -.281 |

| | | | | | | |
|-----------------------|------|------|------|-------|-------|-------|
| t | 115 | 116 | 117 | 118 | 119 | 120 |
| X_t | 4.99 | 5.16 | 5.22 | 5.59 | 5.68 | 6.21 |
| $\hat{\varepsilon}_t$ | .445 | .391 | .314 | -.098 | -.341 | -.202 |

1.1 (10 נק')- נניח כי $\phi_1 = 0.5$, $\theta_{12} = 0.5$. רשמו את הצורה המפורשת של המודל כפונקציה של תצפיות קודמות ושאריות קודמות (הצגה כללית, $X_t = \dots$). הניחו שבהצגה הכללית של מודל SARIMA מופיע הסימן "-" לפני מקדמי MA, כך שלמשל מודל MA(1) עם $\theta = -0.5$ ייכתב,
$$Y_t = \varepsilon_t - (-0.5)\varepsilon_{t-1} = \varepsilon_t + 0.5\varepsilon_{t-1}$$

1.2 (12 נק')- חשבו את מקדם המתאם $Corr[X_t, X_{t-1}]$ ואת השונות $Var(X_t)$, אם ידוע $E(X_{t-1}\varepsilon_{t-12}) = 0.05$ ו $\sigma_\varepsilon^2 = 0.25$. פרטו את שלבי החישוב.

1.3 (12 נק') - חשבו תחזית בזמן $t=120$ ל X_{122} , ואת שונות טעות התחזית, $Var[e_{120}(2)] = Var[X_{122} - \hat{X}_{120}(2)]$. (עזרה: חשבו תחילה את טעות התחזית תחת המודל)

שאלה 2 (34 נקודות)

לסדרת נתונים בעלת 60 תצפיות הותאם המודל, $Y_t = \alpha_0 + \sum_{k=1}^6 [\alpha_k \cos(\frac{2\pi k}{12}t) + \beta_k \sin(\frac{2\pi k}{12}t)] + \varepsilon_t$,

באשר $\varepsilon_t \sim N(0, \sigma_\varepsilon^2)$ סדרת רעש לבן. בטבלה להלן נתונים אומדני המקדמים α ו β עבור אורכי המחזוריים $P_k = 12/k$ (תדירויות $\lambda_k = 2\pi k/12$, $k = 1 \dots 6$); כפי שחושבו מתוך הנתונים המקוריים, וכן מתוך השאריות הנאמדות על סמך מודל שהותאם לנתונים המקוריים.

אורכי מחזור

| סדרה | מקדמים | 12 | 6 | 4 | 3 | 2.4 | 2 |
|--------|------------------|-------|------|------|-------|------|-----|
| מקורית | $\hat{\alpha}_k$ | -1.07 | 0.63 | 1.34 | -0.93 | 0.52 | 0.1 |
| מקורית | $\hat{\beta}_k$ | 0.61 | 0.01 | 1.47 | -1.61 | 0.58 | - |
| שאריות | $\hat{\alpha}_k$ | -1.07 | 0.63 | 0 | 0 | 0.52 | 0.1 |
| שאריות | $\hat{\beta}_k$ | 0.61 | 0.01 | 0 | 0 | 0.58 | - |

בהתאמת המודל לנתונים המקוריים התקבל גם: $\hat{\alpha}_0 = 3.49, S^2(\hat{\sigma}^2) = 7.65$.

2.1 (12 נק') - מהו המודל החסכוני ביותר המתאים לנתונים? (כלומר על אילו אורכי מחזור ניתן לוותר, אם בכלל)? בדקו ונמקו. (התבססו על 2 השורות הראשונות בטבלה. בצעו כל מבחן ברמת מובהקות $\alpha = 0.05$). האם לאור בדיקותיכם קיים בסדרה מרכיב החוזר על עצמו כל 8 חודשים? נמקו.

2.2 (10 נק') - רשמו וחשבו סטטיסטי מבחן לבדיקת ההשערה שהמודל שמצאתם בסעיף 2.1 מתאים לנתונים. מה מסקנתכם אם רמת מובהקות המבחן היא $\alpha = 0.05$? (עזרה: התבססו על 2 השורות האחרונות בטבלה.)

2.3 (12 נק') - מה תהיה תחזיתכם ל Y_{61} ע"ס המודל שבחרתם בסעיף 2.1? מהי התצפית הבאה (לאחר Y_{61}) שתהיה לה אותה תחזית כמו ל Y_{61} ? מה יהיה אומדן לשונות של החזאי, כלומר, $V\hat{a}r(\hat{Y}_{61}) = \hat{E}[\hat{Y}_{61} - E(\hat{Y}_{61})]^2$ (עזרה: מקדמי הרגרסיה בלתי תלויים תחת המודל.)

שאלה 3 (34 נקודות)

בחברה תעשייתית קיים רישום של מספר ימי העבודה, X_t , שאינם מנוצלים ברבע שנה נתון. מספרי הימים שנצפו בשנים 2006-2007 היו כדלהלן:

| שנה | רבע 1 | רבע 2 | רבע 3 | רבע 4 |
|------|-------|-------|-------|-------|
| 2006 | 85 | 100 | 44 | 105 |
| 2007 | 76 | 84 | 39 | 90 |

3.1 (12 נק') - מה יהיו האומדנים לרמה, השיפוע והאפקטים העונתיים בזמן $t = 8$ תוך שימוש בהחלקה מעריכית חיבורית, אם בזמן $t = 7$, $\hat{L}_7 = 76, \hat{R}_7 = 0, \hat{S}_7^{(1)} = 4, \hat{S}_7^{(2)} = 15, \hat{S}_7^{(3)} = -35, \hat{S}_7^{(4)} = 16$, (מבטא את ההשפעה העונתית לרבע i כפי שחושבה בזמן $t = 7$). השתמשו במקדמי החלקה $\alpha = 0.1$ (רמה), $\gamma = 0.1$ (שיפוע), ו $\delta = 1$ (עונתיות).

משוואות החלקה מעריכית:

$$L_{t+1} = \alpha(X_{t+1} - S_t^{t+1}) + (1-\alpha)(L_t + R_t) \quad ; \quad R_{t+1} = \gamma(L_{t+1} - L_t) + (1-\gamma)R_t$$

$$S_{t+1}^{*t+1} = \delta(X_{t+1} - L_{t+1}) + (1-\delta)S_t^{t+1} \quad ; \quad \sum_{i=0}^{s-1} S_{t+1}^{t+1+i} = 0$$

3.2 (10 נק')- מהם השיקולים להעדפת החלקה מעריכית חיבורית על פני החלקה מעריכית כפלית? מה ניתן להסיק מערכי מקדמי החלקה? מה תהייה התחזית של X_9 (ערך הסדרה עבור הרבע הראשון של שנת 2008) בזמן $t = 7$? מה תהייה התחזית של X_9 בזמן $t = 8$?

3.3 (12 נק')- סטודנט שהשתתף בקורס ניתוח סדרות עתיות מצא שסדרת ההפרשים $Y_t = X_t - X_{t-4}$ בסדרה של שאלה זו מתנהגת לפי המודל $Y_t = 0.6Y_{t-1} + 0.2Y_{t-2} + \varepsilon_t - 0.5\varepsilon_{t-1}$. רשמו את המודל בהצגה הכללית של המודל SARIMA וחשבו את התחזית של X_9 , אם התחזית צעד אחד קדימה של $Y_8 = X_8 - X_4$ הייתה $\hat{Y}_{8|7} = -21$. (עזרה: חשבו תחילה $\hat{Y}_{9|8}$).

שאלה 4 (34 נקודות)

יהי נתון המודל $y_{it} = \mu_{it} + \varepsilon_{it}$, $\mu_{it} = \mu_{t-1,i} + \eta_{it}$; $i = 1, 2$, $t = 1, 2, \dots$ (2 תצפיות בכל נקודת זמן, עם תוחלות μ_{t1}, μ_{t2} בהתאמה). נניח כי $Var(\varepsilon_{it}) = \sigma_\varepsilon^2$, $Var(\eta_{it}) = \sigma_\eta^2$ וכן $Cov(\varepsilon_{t1}, \varepsilon_{t2}) = C_\varepsilon$, $Cov(\eta_{t1}, \eta_{t2}) = 0$.

$$\mu_t = \begin{pmatrix} \mu_{t1} \\ \mu_{t2} \end{pmatrix} \text{ ו } y_t = \begin{pmatrix} y_{t1} \\ y_{t2} \end{pmatrix} \text{ נסמן } Cov(\varepsilon_{t1}, \varepsilon_{t2}) = C_\varepsilon, Cov(\eta_{t1}, \eta_{t2}) = 0$$

4.1 (10 נק')- רשמו את המודל כמודל מצב מרחב. הגדירו את כל המטריצות והוקטורים הנדרשים.

4.2 (12 נק')- נניח שבזמן $t = 1$ אומדים $\hat{\mu}_{1i} = y_{1i}$, $i = 1, 2$. חשבו את מטריצת השונויות

$$P_1 = E \left[\begin{pmatrix} \hat{\mu}_{1,1} \\ \hat{\mu}_{1,2} \end{pmatrix} - \begin{pmatrix} \mu_{1,1} \\ \mu_{1,2} \end{pmatrix} \right] \left[\begin{pmatrix} \hat{\mu}_{1,1} \\ \hat{\mu}_{1,2} \end{pmatrix} - \begin{pmatrix} \mu_{1,1} \\ \mu_{1,2} \end{pmatrix} \right]'$$

4.3 (12 נק')- חשבו תחזית $\hat{y}_{2|1}$ ל y_2 בזמן $t = 1$ ואת מטריצת השונויות של התחזיות,

$$F_2 = E \left[\begin{pmatrix} \hat{y}_{2|1,1} \\ \hat{y}_{2|1,2} \end{pmatrix} - \begin{pmatrix} y_{2,1} \\ y_{2,2} \end{pmatrix} \right] \left[\begin{pmatrix} \hat{y}_{2|1,1} \\ \hat{y}_{2|1,2} \end{pmatrix} - \begin{pmatrix} y_{2,1} \\ y_{2,2} \end{pmatrix} \right]'$$

נוסחאות כלליות:

משוואת תצפיות

$$Y_t = X_t \beta_t + \varepsilon_t; E(\varepsilon_t) = 0, E(\varepsilon_t \varepsilon_t') = \Sigma, E(\varepsilon_t \varepsilon_{t^*}') = 0 \text{ for } t \neq t^*$$

משוואת מעבר

$$\beta_t = T \beta_{t-1} + \eta_t; E(\eta_t) = 0, E(\eta_t \eta_t') = Q, E(\eta_t \eta_{t^*}') = 0 \text{ for } t \neq t^*$$

$$E(\varepsilon_t \eta_{t^*}') = 0 \text{ for all } (t, t^*)$$

$$P_t = E[(\hat{\beta}_t - \beta_t)(\hat{\beta}_t - \beta_t)']; P_{t|t-1} = T P_{t-1} T' + Q, E[(\hat{Y}_{t|t-1} - Y_t)(\hat{Y}_{t|t-1} - Y_t)'] = X_t P_{t|t-1} X_t' + \Sigma = F_t.$$

שאלה 5 (34 נקודות)

5.1 (10 נק') - בהתאמת מודל $SARIMA(1,0,0)(1,0,0)_4$ לסדרה בת 100 נתונים חושבו 12 מקדמי המתאם הראשונים של השאריות והתקבלו הערכים הבאים:

| | | | | | | | | | | | | |
|----------|-------|-------|-------|-------|-----|-----|-------|-------|-----|-------|--------|-------|
| k | 1 | 2 | 3 | 4 | 5 | 6 | 7 | 8 | 9 | 10 | 11 | 12 |
| ρ_k | -0.24 | -0.11 | -0.13 | -0.06 | .04 | .05 | -0.02 | -0.04 | .04 | -0.04 | -0.005 | -0.05 |

עד כמה מתאים המודל לנתונים? חשבו לפחות סטטיסטי מבחן אחד לבדיקת טיב המודל. במידה ואתם דוחים את ההשערה שהשאריות מתנהגות כמו רעש מקרי, כיצד ניתן לתקן את המודל המקורי? רשמו את המודל המתוקן.

5.2 (12 נק') - נתון המודל $Y_t = 5 + \varepsilon_t - \varepsilon_{t-1}; Var(\varepsilon_t) = 2$. חשבו את אומד ה Power Spectrum $f(\lambda)$, עבור מודל זה אם משתמשים במשקלות של Parzen. מה תהיה ההטיה והשונות בשימוש בחלון זה עבור $\lambda = 0.5\pi$ אם $M = 10$ ו $T = 60$?

נוסחאות לעזרה:

$$f(\lambda) = \pi^{-1}[\gamma_0 + 2 \sum_{\tau=1}^{\infty} \gamma_{\tau} \cos \lambda \tau] ; \quad w_k(\text{Parzen}) = \begin{cases} 1 - 6\left(\frac{k}{M}\right)^2 + 6\left(\frac{k}{M}\right)^3 & 0 \leq k \leq M/2 \\ 2\left(1 - \frac{k}{M}\right)^3 & \frac{M}{2} \leq k \leq M \\ 0 & k > M \end{cases}$$

| Window | Bias | Tvar $\{\hat{f}(\lambda)\} / Mf^2(\lambda)$ |
|--------|------------------------------|---|
| Parzen | $\frac{6}{M^2} f''(\lambda)$ | 0.54 |

5.3 (12 נק') - בדקו האם הממוצע הנע $M: [0.2, 0.2, 0.2, 0.2, 0.2]$ משחזר מגמה המתנהגת לפי הפולינום $L_t = 10 + 5t - 0.5t^2$. (עזרה: נח לסמן 5 ערכים רצופים של המגמה על ידי $L_{t-2}, L_{t-1}, L_t, L_{t+1}, L_{t+2}$, ואז יש לבדוק אם הממוצע הנע נותן את הערך הנכון עבור הערך במרכז, כלומר שווה ל L_t). נניח סדרת נתונים המתנהגת לפי המודל $Y_t = L_t + \varepsilon_t$ כאשר L_t מוגדר כנ"ל ו ε_t רעש לבן עם שונות $\sigma_{\varepsilon}^2 = 5$. מה תהיה ההטיה והשונות אם נאמוד את L_t על ידי הממוצע הנע הנ"ל מחושב על הסדרה Y_t , כלומר $\hat{L}_t = 0.2Y_{t-2} + 0.2Y_{t-1} + \dots + 0.2Y_{t+2}$?

בהצלחה

$$(1 - \rho_1 B) X_t = (1 - \theta_{12} B^2) \varepsilon_t + \mu \quad 1.1 \quad (1)$$

$$X_t = 0.5 X_{t-1} + \varepsilon_t - 0.5 \varepsilon_{t-2} + \mu$$

$$E X_t = \mu + 0.5 E X_{t-1} \Rightarrow \mu = 0.5 E X_t = -2.9$$

$$X_t = 2.9 + 0.5 X_{t-1} + \varepsilon_t - 0.5 \varepsilon_{t-2} \quad : \text{PIN} \Leftarrow$$

$$\begin{aligned} \text{Cov}(X_t, X_{t-1}) &= \text{Cov}(2.9 + 0.5 X_{t-1} + \varepsilon_t - 0.5 \varepsilon_{t-2}, X_{t-1}) \quad 1.2 \\ &= 0.5 \text{Var}(X_{t-1}) + \text{Cov}(\varepsilon_t, X_{t-1}) - 0.5 \text{Cov}(X_{t-1}, \varepsilon_{t-2}) \end{aligned}$$

$$\text{Cov}(\varepsilon_t, X_{t-1}) = 0$$

$$\text{Cov}(X_{t-1}, \varepsilon_{t-2}) = E X_{t-1} \varepsilon_{t-2} = 0.05$$

$$\Rightarrow \text{Cov}(X_t, X_{t-1}) = 0.5 \text{Var}(X_t) - 0.025 \quad (1)$$

$$\begin{aligned} \text{Cov}(X_t, X_t) &= \text{Cov}(2.9 + 0.5 X_{t-1} + \varepsilon_t - 0.5 \varepsilon_{t-2}, X_t) = \\ &= 0.5 \text{Cov}(X_t, X_{t-1}) + \text{Cov}(\varepsilon_t, X_t) - \cancel{0.5 \text{Cov}(X_t, \varepsilon_{t-2})} \\ &\quad - 0.5 \text{Cov}(\varepsilon_{t-2}, X_t) = \end{aligned}$$

$$= 0.5 \text{Cov}(X_t, X_{t-1}) + \sigma_\varepsilon^2 - 0.5 \text{Cov}(X_t, \varepsilon_{t-2})$$

$$\text{Cov}(X_t, \varepsilon_{t-2}) = \text{Cov}(2.9 + 0.5 X_{t-1} + \varepsilon_t - 0.5 \varepsilon_{t-2}, \varepsilon_{t-2}) =$$

$$= 0.5 \text{Cov}(X_{t-1}, \varepsilon_{t-2}) - 0.5 \sigma_\varepsilon^2 = 0.025 - 0.5 \sigma_\varepsilon^2$$

$$\text{Var}(X_t) = 0.5 \text{Cov}(X_t, X_{t-1}) + \sigma_\varepsilon^2 - 0.0125 + 0.25 \sigma_\varepsilon^2 =$$

$$= 0.5 \text{Cov}(X_t, X_{t-1}) + 1.25 \sigma_\varepsilon^2 - 0.0125 \quad (2)$$

$$\text{Cov}(X_t, X_{t-1}) = 0.5 \text{Var} X_t - 0.025 \quad \Leftarrow (1) \quad \text{N. je } \text{PIN}$$

$$\text{Var} X_t = 0.5 (0.5 \text{Var} X_t - 0.025) + 1.25 \sigma_\varepsilon^2 - 0.0125 \quad \Leftarrow$$

$$0.75 \text{Var } X_t = 1.25 \sigma_\varepsilon^2 - 0.025$$

$$\Rightarrow \text{Var } X_t = \frac{1.25 \cdot 0.25 - 0.025}{0.75} = 0.383$$

$$\rho_1 = 0.436$$

$$\text{Cov}(X_t, X_{t-1}) = 0.5 \cdot 0.383 - 0.025 = 0.167$$

$$X_{120}(1) = E(X_{121} | X_{120}, \dots) =$$

1.3

$$= E(2.9 + 0.5X_{120} + \varepsilon_{121} - 0.5\varepsilon_{109} | X_{120}, \dots) =$$

$$= 2.9 + 0.5X_{120} - 0.5\varepsilon_{109} = 2.9 + 0.5 \cdot 6.21 - 0.5 \cdot (-0.116) =$$

$$E_{109} = \mu = 6.06$$

$$X_{120}(2) = E(X_{122} | X_{120}, \dots) =$$

$$= \mu + 0.5X_{120}(1) - 0.5\varepsilon_{110} = 2.9 + 0.5 \cdot 6.06 - 0.5 \cdot (-0.018) = 5.91$$

$$X_{122} = \mu + 0.5X_{121} + \varepsilon_{122} - 0.5\varepsilon_{110} = 0.5(0.5X_{120} + \varepsilon_{121} - 0.5\varepsilon_{109}) + \varepsilon_{122} - 0.5\varepsilon_{110} = \mu + 0.25X_{120} + 0.5\varepsilon_{121} - 0.25\varepsilon_{109} + \varepsilon_{122} - 0.5\varepsilon_{110}$$

$$\hat{X}_{120}(2) = \mu + 0.25X_{120} - 0.25\varepsilon_{109} - 0.5\varepsilon_{110} \Rightarrow$$

$$e_{120}(2) = X_{122} - \hat{X}_{120}(2) = \varepsilon_{122} + 0.5\varepsilon_{121}$$

$$\text{Var}(e_{120}(2)) = (1 + 0.25) \sigma_\varepsilon^2 = 1.25 \cdot 0.25 = 0.3125$$

אלו הנתונים (2)

$$H_0: \alpha_1 = \beta_1 = 0$$

$$\frac{(\hat{\alpha}_1^2 + \hat{\beta}_1^2) / 2}{2\hat{\sigma}^2 / T} \stackrel{H_0}{\sim} F_{2, T-n}$$

$$\Rightarrow \frac{60 \cdot ((-1.07)^2 + 0.61^2) / 2}{2 \cdot 7.65} = 2.97 \quad F_{2, 48} = 3.2$$

אלו הנתונים אינם נקטים \Leftarrow

$$H_0: \alpha_2 = \beta_2 = 0 \quad 2 \text{ אלוקי הנתונים } : 6$$

$$\frac{60 \cdot (0.63^2 + 0.01^2)}{4 \cdot 7.65} = 0.78$$

אלו הנתונים אינם נקטים \Leftarrow

$$H_0: \alpha_3 = \beta_3 = 0 \quad 4 \text{ אלוקי הנתונים } (3)$$

$$\frac{60 (1.34^2 + 1.47^2)}{4 \cdot 7.65} = 7.76$$

אלו הנתונים אינם נקטים \Leftarrow

$$H_0: \alpha_4 = \beta_4 = 0 \quad 3 \text{ אלוקי הנתונים}$$

$$\frac{60 (0.93^2 + (-1.61)^2)}{4 \cdot 7.65} = 6.78$$

אלו הנתונים אינם נקטים \Leftarrow

$$H_0: \alpha_5 = \beta_5 = 0 \quad 2.4 \text{ אלוקי הנתונים } 5$$

$$\frac{60 \cdot (0.52^2 + 0.58^2)}{4 \cdot 7.65} = 1.19$$

אלו הנתונים אינם נקטים \Leftarrow

$$H_0: \alpha_0 = 0 \quad 2 \text{ אלוקי הנתונים } 6$$

$$\frac{\hat{\alpha}_6}{\hat{\sigma}^2/T} \stackrel{H_0}{\sim} F_{1,48} \Rightarrow \frac{0.1^2}{7.65/60} = 0.08$$

$$F_{1,48}^{0.05} = 4.05$$

H_0 נדחת (נכונה) \Leftarrow

$$Y_t = \alpha_0 + \sum_{k=3,4} \left(\alpha_k \cos \frac{2\pi k}{12} t + \beta_k \sin \frac{2\pi k}{12} t \right) + \epsilon_t$$

8 לב לפי מודלים 4 לב נוסף כי יש מרכיב טרנד.

$$H_0: \hat{\alpha}_1 = \hat{\beta}_1 = \hat{\alpha}_2 = \hat{\beta}_2 = \hat{\alpha}_3 = \hat{\beta}_3 = \hat{\alpha}_6 = 0$$

$$\frac{\left(\frac{T}{2} \left((\hat{\alpha}_1 + \hat{\beta}_1)^2 + (\hat{\alpha}_2 + \hat{\beta}_2)^2 + (\hat{\alpha}_3 + \hat{\beta}_3)^2 \right) + T \hat{\alpha}_6^2 \right) / 7}{S^2} \sim F_{7,48}$$

$$= \frac{\left(30 \left((1.01^2 + 0.61^2 + 0.63^2 + 0.01^2 + 0.51^2 + 0.58^2) \right) + 60 \cdot 0.1^2 \right) / 7}{7.65} =$$

$$= 1.3$$

$$F_{7,48} = 2.05$$

H_0 איננה נדחת (נכונה) \Leftarrow
 הפתרון הוא דיוקן \Leftarrow

$$\hat{Y}_t = 3.49 + \hat{\alpha}_3 \cos \frac{\pi}{2}t + \hat{\beta}_3 \sin \frac{\pi}{2}t + \hat{\alpha}_4 \cos \frac{2\pi}{3}t + \hat{\beta}_4 \sin \frac{2\pi}{3}t \quad 2.3$$

$$\hat{Y}_{61} = 3.49 + \hat{\alpha}_3 \cos \frac{61\pi}{2} + \hat{\beta}_3 \sin \frac{61\pi}{2} + \hat{\alpha}_4 \cos \frac{2\pi}{3} \cdot 61 + \hat{\beta}_4 \sin \frac{2\pi}{3} \cdot 61 = 4.03$$

$$\hat{Y}_{61} = \hat{Y}_{73} \quad \Leftarrow \text{da } \hat{Y}_{61} \text{ ist } 73 \text{ Tage vor } 2020.1$$

$$E \left(\hat{Y}_{61} - E(\hat{Y}_{61}) \right)^2 =$$

$$= E \left((\hat{\alpha}_0 - \alpha_0) + (\hat{\beta}_3 - \beta_3) + (\hat{\beta}_4 - \beta_4) \sin \frac{2\pi}{3} \cdot 61 + (\hat{\alpha}_4 - \alpha_4) \cos \frac{2\pi}{3} \cdot 61 \right)^2 =$$

$$= E(\hat{\alpha}_0 - \alpha_0)^2 + E(\hat{\beta}_3 - \beta_3)^2 + \left(\cos \frac{2\pi}{3} \cdot 61 \right)^2 \cdot E(\hat{\alpha}_4 - \alpha_4)^2 + \left(\sin \frac{2\pi}{3} \cdot 61 \right)^2 \cdot E(\hat{\beta}_4 - \beta_4)^2 =$$

$$= \sigma^2 \left(\frac{1}{1} + \frac{2}{1} + \frac{1}{4} \cdot \frac{2}{1} + \frac{3}{4} \cdot \frac{2}{1} \right) = \frac{5}{1} \sigma^2 = \frac{\sigma^2}{12}$$

$$E \left(\hat{Y}_{61} - E(\hat{Y}_{61}) \right)^2 = \frac{1}{12} \cdot \sigma^2 = \frac{4.65}{12} = 0.637 \Leftarrow$$

$$\hat{L}_8 = 0.1(90 - 16) + 0.9(76 + 0) = 7.4 + 68.4 = 75.8$$

3.1

(3)

$$\hat{R}_8 = 0.1(75.8 - 76) + 0.9 \cdot 0 = -0.02$$

$$\hat{S}_8^{(4)} = 1 \cdot (90 - 75.8) = 14.2$$

$$\bar{S} = \frac{4 + 15 - 35 + 14.2}{4} = -0.45$$

$$\Rightarrow \hat{S}_8^{(1)} = 4 - (-0.45) = 4.45$$

$$\hat{S}_8^{(2)} = 15 - (-0.45) = 15.45$$

$$\hat{S}_8^{(3)} = -35 - (-0.45) = -34.55$$

$$\hat{S}_8^{(4)} = 14.2 - (-0.45) = 14.65$$

$$\hat{X}_7(2) = L_7 + 2R_7 + S_7^{(4)} = 76 + 0 + 4 = 80 \quad 3.2$$

$$\hat{X}_8(1) = L_8 + R_8 + S_8^{(1)} = 75.8 - 0.02 + 4.45 = 80.23$$

SARIMA(2,0,1)(0,1,0)₄

3.3.

$$\hat{Y}_{918} = 0.6Y_8 + 0.2Y_7 - 0.5E_8 =$$

$$= 0.6Y_8 + 0.2Y_7 - 0.5(Y_8 - \hat{Y}_{817}) = 0.6(X_8 - X_4) + 0.2(X_7 - X_3) -$$

$$-0.5(X_8 - X_4 - Y_{817}) = 0.6 \cdot (-15) + 0.2 \cdot (-5) - 3 = -13$$

$$\hat{X}_{918} - X_5 = Y_{918} \Rightarrow \hat{X}_{918} = \hat{Y}_{918} + X_5 = -13 + 76 = 63$$

$$\beta_t = \mu_t = \begin{pmatrix} \mu_{t1} \\ \mu_{t2} \end{pmatrix} \quad Y_t = \begin{pmatrix} Y_{t1} \\ Y_{t2} \end{pmatrix} \quad 4.1 \quad (4)$$

$$\beta_t = I \beta_{t-1} + b_{t+}$$

$$Y_t = I \beta_t + \varepsilon_t$$

$$\text{Var}(\varepsilon_t) = \begin{pmatrix} \sigma_\varepsilon^2 & c_\varepsilon \\ c_\varepsilon & \sigma_\varepsilon^2 \end{pmatrix}$$

$$Q = \begin{pmatrix} \sigma_\varepsilon^2 & 0 \\ 0 & \sigma_\varepsilon^2 \end{pmatrix}$$

" $\text{Var}(b_t)$

$$X_t^T = I_t = I$$

$$\hat{\mu}_1 - \mu_1 = Y_1 - \mu_1 = \varepsilon_1 \quad 4.2$$

$$E(\hat{\mu}_1 - \mu_1)^2 = \text{Var}(\hat{\mu}_1 - \mu_1) = \text{Var} \varepsilon_1 =$$

$$= \begin{pmatrix} \sigma_\varepsilon^2 & c_\varepsilon \\ c_\varepsilon & \sigma_\varepsilon^2 \end{pmatrix}$$

$$\hat{Y}_{211} = X_2 \hat{\beta}_{211} = X_2 \cdot I_1 \hat{\beta}_1 = \hat{\beta}_1 = Y_1 \quad 4.3$$

$$F_2 = E(\hat{Y}_{211} - Y_2)^2 = E(Y_1 - Y_2)^2 = \text{Var}$$

$$Y_1 = \beta_1 + \varepsilon_1$$

$$Y_2 = \beta_2 + \varepsilon_2$$

$$\Rightarrow Y_1 - Y_2 = \varepsilon_1 - \varepsilon_2 + b_1$$

$$E(Y_1 - Y_2)^2 = E(\varepsilon_1 - \varepsilon_2)^2 = \text{Var}(\varepsilon_1 - \varepsilon_2) = \begin{pmatrix} 2\sigma_\varepsilon^2 + \sigma_\varepsilon^2 & 2c_\varepsilon \\ 2c_\varepsilon & 2\sigma_\varepsilon^2 + \sigma_\varepsilon^2 \end{pmatrix}$$

$$\text{Var}(\varepsilon_{11} - \varepsilon_{21}) = 2\sigma_\varepsilon^2, \quad \text{Var}(\varepsilon_{12} - \varepsilon_{22}) = 2\sigma_\varepsilon^2$$

$$\text{Cov}(\varepsilon_{11} - \varepsilon_{21}, \varepsilon_{12} - \varepsilon_{22}) = 2c_\varepsilon$$

"האם יש" $\rho_k \sim N(0, \frac{1}{N})$

$H_0: \rho_1 = 0$ $n=100$ $N=100$ ρ_1, ρ_2, ρ_3

$$\frac{\hat{\rho}_1}{1/\sqrt{N}}$$

$|\sqrt{N} \hat{\rho}_1| \geq 1.96$ H_0 \leftarrow

$$|-0.24 \cdot \sqrt{100}| = 2.4$$

H_0 \leftarrow

$H_0: \rho_1 = \rho_2 = \rho_3 = 0$

$$Q = (n+2) \sum_{k=1}^K \frac{1}{n-k} \frac{\hat{\rho}_k^2}{1/n} \sim \chi_{K-p}^2$$

SARIMA(1,0,0)(1,0,0)₄ $K=3$

$$Q = 102 \left(\frac{1}{100} \cdot \frac{(-0.24)^2}{1/100} + \frac{1}{100} \cdot \frac{(-0.11)^2}{1/100} + \frac{(-0.13)^2}{1/100} \right) = 43.24$$

$$\chi_{(3-2)}^2 = 3.84$$

$\alpha = 0.05$

H_0 \leftarrow

$$Q = 44.22 \quad H_0: \rho_1 = \dots = \rho_6 = 0$$

$$\chi_{(6-2)}^2 = 9.49$$

H_0 \leftarrow

61.) SARIMA (1,0,0)(1,0,0)₄ IN: $(1 - \Phi_1 B)(1 - \Phi_4 B^4) Y_t = \epsilon_t$

122 1001 111 10101 10101 10101 10101 10101

10 1010 1010 1010 1010 1010 1010 1010 1010 1010

SARIMA(1,0,0)(1,0,1)₄ IN: 1010 1010 1010 1010

: 10101010 AR(1) 1010 10101010 10101010 10101010 //

$$\epsilon_t = \theta \epsilon_{t-1} + \epsilon_t$$

$$(1 - \theta B) \epsilon_t = \epsilon_t$$

$$\epsilon_t = \frac{\epsilon_t}{(1 - \theta B)}$$

// $(1 - \Phi_1 B)(1 - \Phi_4 B^4) Y_t = (1 - \theta B) \epsilon_t$ IN IN //

$$\gamma_0 = \text{Var}(Y_t) = (1+1)\sigma^2 = 2\sigma^2 = 4 \quad 5.2$$

$$\gamma_2 = \text{Cov}(Y_t, Y_{t+2}) = \text{Cov}(\epsilon_t - \epsilon_{t-1}, \epsilon_{t+2} - \epsilon_{t+1}) = -\sigma^2 = -2$$

$$f(\lambda) = \frac{1}{\pi} (2\sigma^2 + 2\sigma^2 \cos \lambda) = \frac{2\sigma^2}{\pi} (1 + \cos \lambda)$$

$$f'(\lambda) = \frac{2\sigma^2}{\pi} \sin \lambda \quad f''(\lambda) = \frac{2\sigma^2}{\pi} \cos \lambda$$

$$\text{Bias}(\hat{f}(\frac{\pi}{2})) = \frac{6}{n^2} f''(\frac{\pi}{2}) = \frac{6}{n^2} \cdot \frac{2\sigma^2}{\pi} \cos \frac{\pi}{2} = 0$$

$$\text{Var}(\hat{f}(\frac{\pi}{2})) = \frac{0.54 \cdot n \cdot f^2(\frac{\pi}{2})}{T} = \frac{0.54 \cdot 10}{60} \cdot \left(\frac{2\sigma^2}{\pi} (1 + \cos \frac{\pi}{2}) \right)^2 = 0.09 \cdot \frac{4\sigma^4}{\pi^2} = 0.196$$

0 p. 22, 5.3

$$0.2 (L_{t-2} + L_{t-1} + L_t + L_{t+1} + L_{t+2}) =$$

$$= L_t$$

$$0.2 \left(10 + 5(t-2) - 0.5(t-2)^2 + 10 + 5(t-1) - 0.5(t-1)^2 + \right.$$

$$\left. + 10 + 5t - 0.5t^2 + 10 + 5(t+1) - 0.5(t+1)^2 + 10 + 5(t+2) - 0.5(t+2)^2 \right) =$$

$$= 0.2 \left(50 + 5((t-2) + (t-1) + t + (t+1) + (t+2)) - \right.$$

$$\left. - 0.5((t-2)^2 + (t-1)^2 + t^2 + (t+1)^2 + (t+2)^2) \right) =$$

$$= 0.2(50 + 25t - 0.5(5t^2 + 10)) = 0.2(50 + 25t - 2.5t^2 - 5) =$$

$$= 10 + 5t - 0.5t^2 - 1 = 9 + 5t - 0.5t^2 \neq 10 + 5t - 0.5t^2 = L_t - 1$$

$$\hat{L}_t = 0.2 (Y_{t-2} + Y_{t-1} + Y_t + Y_{t+1} + Y_{t+2}) =$$

$$= 0.2 (L_{t-2} + \varepsilon_{t-2} + L_{t-1} + \varepsilon_{t-1} + L_t + \varepsilon_t + L_{t+1} + \varepsilon_{t+1} + L_{t+2} + \varepsilon_{t+2})$$

$$= 0.2 (L_{t-2} + L_{t-1} + L_t + L_{t+1} + L_{t+2}) + 0.2 (\varepsilon_{t-2} + \varepsilon_{t-1} + \varepsilon_t + \varepsilon_{t+1} + \varepsilon_{t+2}) =$$

$$= L_t - 1 + \frac{1}{5} (\varepsilon_{t-2} + \varepsilon_{t-1} + \varepsilon_t + \varepsilon_{t+1} + \varepsilon_{t+2})$$

$$E(\hat{L}_t) = L_t - 1 \Rightarrow \text{Bias}(\hat{L}_t) = -1$$

$$\text{Var}(\hat{L}_t) = \frac{1}{25} \cdot 5\sigma_\varepsilon^2 = \frac{\sigma_\varepsilon^2}{5}$$