

Aufgabe 1: Sind die folgenden stochastischen Prozesse stationär? Begründen Sie Ihr Ergebnis. $\{\varepsilon_t\}$ ist ein Gaussian White Noise Prozess mit Varianz von 1. (15)

$$(1) (1 - 0.6L - 0.5L^2)Y_t = \varepsilon_t$$

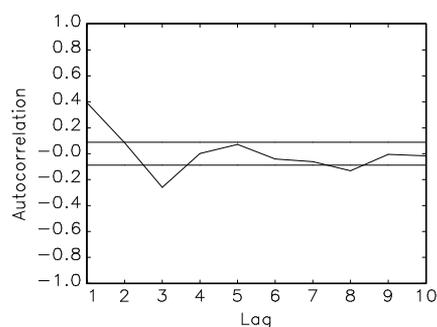
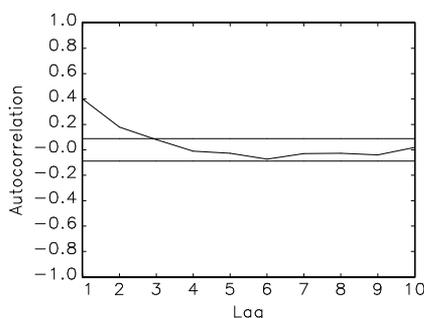
$$(2) (1 - 0.3L)Y_t = (1 + 1.3L)\varepsilon_t$$

$$(3) Y_t = 0.6Y_{t-1} + 0.4Y_{t-2} + 0.1\varepsilon_{t-1} + 0.05\varepsilon_{t-1} + \varepsilon_t$$

$$(4) (1 - L)Y_t = \varepsilon_t$$

$$(5) Y_t = (1 + 1.5L + 0.9L^2 + 0.5L^3)\varepsilon_t$$

Aufgabe 2: Welche stochastischen Prozesse könnten die unten stehenden empirischen Autokorrelationen erzeugen? Begründen Sie ihre Wahl! (10)

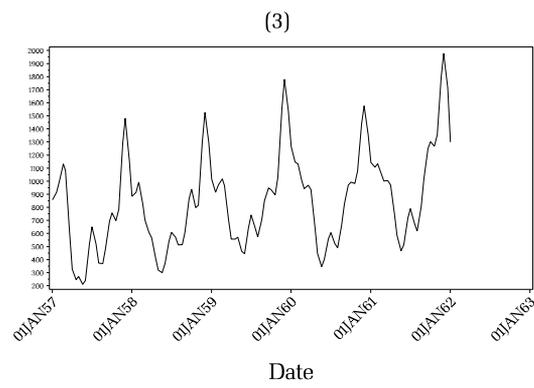
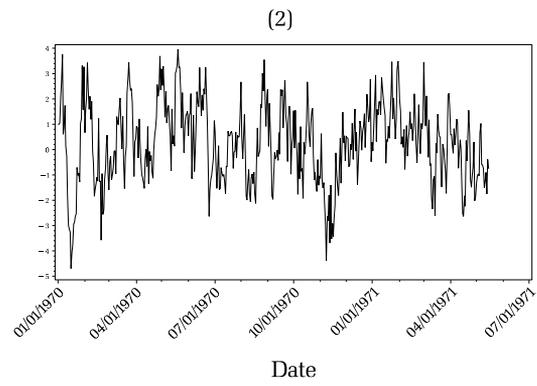


Aufgabe 3: Nehmen Sie Stellung zu den folgenden Aussagen. Antworten sie "Richtig, weil..." bzw. "Falsch, sondern .."

- Jeder ARMA Prozess ist ein stationärer Prozess (3).
- Jeder endliche MA(q) Prozess ist ein stationärer Prozess (3).
- Ob ein ARMA Prozesses stationär ist, wird nur durch seinen AR Teil bestimmt (3).
- Wenn die sicherstellen können, dass Ihre Zeitreihe durch einen stationären Prozess generiert wurde, können Sie das schwache Gesetz der grossen Zahlen anwenden und Momente durch Stichprobenmittelwerte schätzen (hinreichende Bedingung) (3)

- e) Granger Causalität besagt, dass gegenwärtige Realisationen von X die Zufallsvariable nicht Y beeinflussen. (3)
- f) Um aus einem trendstationären Prozess einen stationären Prozess zu erzeugen, ist es notwendig, erste Differenzen zu bilden. (3)
- g) Einen $I(1)$ Prozess kann man in einen stationären Prozess umwandeln, indem man erste Differenzen bildet. (3)
- h) Für Prozesse mit ausgeprägter Saisonalität genügt es, saisonale Differenzen zu bilden, um einen stationären Prozess zu erzeugen. (3)
- i) Jeder $MA(1)$ Prozess ist ein ergodischer Prozess (3)
- j) Jeder $AR(1)$ Prozess ist ein ergodischer Prozess. (3)
- k) Ist ein $MA(1)$ Prozess nicht invertibel, so muss die bedingte Likelihood-Funktion zur ML Schätzung verwendet werden. (3)
- l) Zur Schätzung eines strukturellen VAR wird stets die primitive Form des VAR verwendet. (3)
- m) Wenn Sie auf der Basis des Dickey-Fuller Tests die Null-Hypothese der Nicht-Stationarität ihrer Zeitreihen nicht verwerfen können, so ist die angemessene Modellierungsstrategie ein VAR in Niveaus zu schätzen. (3)
- n) Anders als in m) vermutet, ist es vielmehr so, dass man bei Nicht-Verwerfen der Null-Hypothese der Nicht-Stationarität stets ein VAR in ersten Differenzen schätzen sollte. (3)

Aufgabe 4: Schlagen Sie nach Betrachtung der Grafiken einen geeigneten stochastischen Prozess zur Modellierung dieser Daten vor. Begründen Sie Ihre Wahl (10)



Aufgabe 5: Multiplizieren Sie die Lag-Polynome aus und benennen Sie den entsprechenden Prozess. (8)

$$(1) \quad (1 - 0.9L)(1 - L)Y_t = (1 + 0.3L)\varepsilon_t$$

$$(2) \quad (1 - 0.3L)(1 - 0.2L^{12})(1 - L)(1 - L^{12})Y_t = (1 + 0.2L)(1 + 0.3L^{12})\varepsilon_t$$

(2)

Aufgabe 6: Im Rahmen eines Forschungsprojekt soll eine Analyse der Kaufkraftparitätentheorie durchgeführt werden, wozu sie Preisindizes für die Schweiz und Deutschland und den CHF/Euro Wechselkurs verwenden. Schlagen Sie ein geeignetes ökonometrisches Modell vor, mit dem die bivariate Preisdynamik abgebildet werden kann. Folgende Statistiken wurden ausgerechnet: 1. Dickey Fuller Tests auf Basis der logarithmierten Originalzeitreihen, bei dem in der Regression eine Konstante (aber kein Zeittrend) aufgenommen wurden, ergeben p-Werte (empirische Signifikanzniveaus) von 0.34 (log Preisindex Deutschland) 0.10 (log Schweizer Preisindex) 0.65 (Wechselkurs). Wird ein Dickey-Fuller Test für eine Linearkombination der drei logarithmierten Zeireihen berechnet (log Deutscher Preisindex - log Schweizer Preisindex - log Wechselkurs), so ergibt sich ein p-Wert von 0.012. Welche Schlussfolgerungen ziehen sie hieraus und welches ist eine geeignete ökonometrische Spezifikation? (25)