

Aufgabenblatt

Die Aufgaben können in **2er Gruppen** bearbeitet werden. Für jede Aufgabe sollen Sie ein R Skript erstellen, das Sie als „**Aufgabennr.Vorname1.Vorname2.R**“ speichern, also z.B. „**3.2.Bernd.Ute.R**“ für das R Skript zur Aufgabe 3.2.

Abgabe: **17.02.2010 bis 18:00 Uhr** per Email. Besprechung: **18.02.2010 um 13:30** im SRA.

6 AR Modelle

Aufgabe 6.1. (12 Punkte)

Der Zeitreihen-Prozess (X_t) sei gegeben durch

$$\Phi(\mathbf{B})X_t = X_t - \frac{3}{2} \cdot X_{t-1} + \frac{1}{2} \cdot X_{t-2} = W_t,$$

wobei $(W_t) \sim \text{WN}(0, \sigma^2)$.

- (a) Bestimmen Sie in R die Nullstellen von Φ und folgern Sie, dass (X_t) nicht stationär ist.
- (b) Simulieren Sie X_1, \dots, X_{1000} , indem sie W_t als standardnormalverteilt und $X_0 = X_{-1} = 0$ setzen. Erstellen Sie anschließend einen Plot des so erhaltenen Vektors \mathbf{x} und lassen Sie sich die empirische ACF ausgeben.
- (c) Betrachten Sie den Differenzenprozess $Y_t = \Delta X_t$ ($t = 2, 3, \dots, 1000$). Mit Hilfe von \mathbf{x} erhalten Sie eine Simulation \mathbf{y} von Y_2, \dots, Y_{1000} . Plotten Sie \mathbf{y} und lassen Sie sich die empirische ACF von \mathbf{y} ausgeben.
- (d) Fitten Sie ein AR(1)-Modell an \mathbf{y} mit der Maximum-Likelihood-Methode. Wie lautet der Koeffizient ϕ des Modells? Welchen Schätzwert für ϕ liefert die Yule-Walker Gleichung?
- (e) Berechnen Sie die 3×3 Korrelationsmatrix \widehat{R}_3 und bestimmen Sie daraus die Yule-Walker Schätzer $\widehat{\phi}_1$, $\widehat{\phi}_2$ und $\widehat{\phi}_3$ für das AR(3) Modell. Überprüfen Sie ihr Ergebnis, indem Sie die Daten mit der `ar` Funktion an das AR(3) Modell fitten.
- (f) Berechnen Sie den Yule-Walker Schätzer $\widehat{\sigma}^2$ im Fall (e), vergleichen Sie diesen Wert mit dem Schätzer aus der `ar` Funktion und kommentieren Sie eventuell vorhandene Unterschiede.

Aufgabe 6.2. (12 Punkte)

Gegeben sei ein AR(2) Modell der Form

$$X_t = \frac{3}{2} \cdot X_{t-1} + \phi \cdot X_{t-2} + W_t$$

mit $(W_t) \sim \text{WN}(0, \sigma^2)$.

- (a) Erstellen Sie eine Funktion `nst(phi)`, die die Nullstellen von Φ für dieses Modell in Abhängigkeit von ϕ berechnet.
- (b) Erstellen Sie damit eine Funktion `is.stat(phi)`, die `TRUE` bzw. `FALSE` ausgibt, jenachdem, ob das Modell eine schwach stationäre Lösung besitzt.
- (c) Setzen Sie `x <- seq(-3, 3, 0.05)` und berechnen Sie mit der Funktion `sapply` einen Vektor `x.stat`, für den `x.stat[i] = TRUE` gilt, wenn das Modell für $\phi = x[i]$ schwach stationär ist (sonst `FALSE`). Für wieviele der `x[i]` ist das Modell *nicht* schwach stationär?
- (d) Erstellen Sie eine Funktion `nst.min(phi)`, die

$$\min_{z: \Phi(z)=0} |1 - |z||$$

berechnet, d. h. den betragsmäßig kleinsten Abstand zur 1 unter allen Nullstellen $z \in \mathbb{C}$ von Φ (in Abhängigkeit von ϕ).

- (e) Berechnen Sie mit Hilfe von `sapply` einen Vektor `y`, für den `y[i] <- nst.min(x[i])` gilt.
- (f) Plotten Sie `x` gegen `y` und färben Sie die Punkte rot ein, für die das Modell nicht schwach stationär ist.

Aufgabe 6.3. (12 Punkte)

- (a) Schreiben Sie eine Funktion `tp(x)`, die für einen Vektor `x` die Anzahl der Wendepunkte T ausgibt.
- (b) Überprüfen Sie die Korrektheit der Funktion `tp`, indem Sie 10, auf $[-1, 1]$ gleichverteilte, Zufallszahlen `y` simulieren und einen Plot dieser Punkte erstellen, um die Anzahl der Wendepunkte (per Hand) zu zählen.
- (c) Schreiben Sie eine Funktion `tp.test(x)`, die für einen Datensatz `x` einen Turning Point Test durchführt.
- (d) Führen Sie jeweils für `x<-rexp(1000)` und `cumsum(x)` Turning Point, Box-Pierce und Ljung-Box Tests durch und kommentieren Sie das Ergebnis.

Aufgabe 6.4. (20 Punkte)

In R finden Sie den eingebauten Datensatz `LakeHuron`, er enthält den jährlichen Durchschnittspegel des Huron-Sees von 1875 bis 1972.

- (a) Verschaffen Sie Sich mit Hilfe eines Plots eine Übersicht über die Daten x_1, \dots, x_{98} . Nehmen Sie an, es liegt ein Trend der Form

$$X_t = \alpha_0 + \alpha_1 \cdot t + Y_t$$

vor. Bestimmen Sie mit Hilfe der Methode der kleinsten Quadrate die Koeffizienten α_0 und α_1 und zeichnen Sie die resultierende Regressionsgerade in den bestehenden Plot blau ein. Speichern Sie die Residuen (Y_t) im Vektor y .

- (b) Führen Sie für y einen Turning Point, Box-Pierce und Ljung-Box Test durch kommentieren Sie das Ergebnis.

Berechnen Sie bei den Box Tests alle p -Werte für $\text{lag} = 1, \dots, 2 \cdot \sqrt{\text{length}(y)}$ und Erstellen Sie jeweils einen Plot dieser Werte.

- (c) Lassen Sie Sich auch die empirische ACF von y anzeigen und berechnen Sie, wieviele der Werte $(\hat{\rho}(h))_{h=0, \dots, 97}$ außerhalb des Intervalls $[\frac{-1.96}{\sqrt{n}}, \frac{1.96}{\sqrt{n}}]$ liegen. Kommentieren Sie dieses Ergebnis.

- (d) Plotten Sie die 97 Punkte $(y_1, y_2), (y_2, y_3), \dots, (y_{97}, y_{98})$ in ein Koordinatensystem. Der Plot deutet auf einen linearen Zusammenhang der Form

$$Y_t = \hat{\phi} \cdot Y_{t-1} + Z_t$$

hin. Bestimmen Sie mit Hilfe der Methode der kleinsten Quadrate den Koeffizienten $\hat{\phi}$ und zeichnen Sie die entstehende Regressionsgerade in den Plot rot ein. Vergleichen Sie ihr Ergebnis für $\hat{\phi}$, indem Sie ein AR(1) Modell mit `method="ols"` an y fitten.

- (e) Erstellen Sie eine Funktion `pred.ar1.LH(anz)`, die eine `anz` Schritt Vorhersage für y gemäß des Modells (d) erstellt, daraus eine `anz` Schritt Vorhersage für x berechnet und schließlich die Werte x_1, \dots, x_{98} zusammen mit den Vorhersagen $\hat{x}_{99}, \dots, \hat{x}_{98+anz}$ graphisch darstellt. Rufen Sie die Funktion für `anz = 1, 5, 10, und 20` auf.

- (f) Fitten Sie y an ein AR(2) Modell (Yule-Walker Methode) und erstellen Sie eine Funktion `pred.ar2.LH(anz)`, die folgendes leistet:

- Berechne eine `anz` Schritt Vorhersage für y (und damit auch für x) das AR(2) Modells.
- Plotte x , die `anz` Schritt Vorhersage aus (e) und die `anz` Schritt Vorhersage aus dem AR(2) Modell unterschiedlich gefärbt in einen einzelnen Plot.
- Erstelle eine Legende für den Plot.

Rufen Sie die Funktion für `anz = 1, 5, 10, und 20` auf und kommentieren Sie das Ergebnis.