## Ejercicios de repaso 2

Para todos los ejercicios, considera  $W_t$  un proceso estocástico de ruido blanco i.i.d. N(0,1).

- 1. Explica qué significa acf, qué es y para qué se utiliza.
- 2. Explica qué significa pacf, qué es y para qué se utiliza.
- 3. ¿ Qué significa que una serie de tiempo sea integrada de orden d?
- 4. ¿ Qué significa que una serie de tiempo tenga una raíz unitaria?
- 5. ¿ Qué es la prueba de Dickey Fuller Aumentada y para qué se utiliza?
- 6. Determina cómo se interpreta la prueba de Dickey Fuller Aumentada de la figura.

```
##
## Augmented Dickey-Fuller Test
##
## data: X
## Dickey-Fuller = -1.7002, Lag order = 9, p-value = 0.7052
## alternative hypothesis: stationary
```

Figura 1: Prueba de Dickey Fuller Aumentada. Ejercicio 6.

- 7. Explica qué es la prueba de Ljung-Box.
- 8. ¿Cuál es la hipótesis nula de la prueba de Ljung-Box?
- 9. Determina si  $V_t$  es ruido blanco de acuerdo a la prueba de Ljung-Box de la figura 2.

```
##
## Box-Ljung test
##
## data: Vt
## X-squared = 9.5583, df = 20, p-value = 0.9755
```

Figura 2: Prueba de Ljung-Box. Ejercicio 9.

- 10. Explica qué es AIC, para qué se utiliza y cuál es la ecuación que lo define.
- 11. Calcula los coeficientes de la función de autocorrelación parcial de los procesos dados, utilizando regresión lineal, para los primeros 5 periodos:  $\varphi_1$ ,  $\varphi_2$ ,  $\varphi_3$ ,  $\varphi_4$ . Utiliza los resultados de las figuras  $\checkmark$

```
a) X_t = .5X_{t-1} + Wt \text{ con } X_1 = 2.
```

```
## ## Call:
## lm(formula = X ~ X1)
## ## Residuals:
                                                                                                                     ## Call:
## lm(formula = X ~ X1 + X2)
##
## Residuals:
## Min 1Q Median 3Q Max
## -3.3068 -0.7167 0.0069 0.6993 3.6104
##
                                                                                                                      ## -3.1824 -0.7380 0.0205 0.6680 3.5398
                                                                                                                     ##
## Coefficients:
                                                                                                                    ## (Intercept) 0.0060811 0.031800 0.214 0.83 ## X1 0.385040 0.214 0.83 ## X2 0.179079 0.031191 1.374 < 2e-16 ***
                          Estimate Std. Error t value Pr(>|t|)
## (Intercept) 0.008389 0.032273 0.26 0.795
## X1 0.470123 0.027953 16.82 <2e-16 ***
## Signif. codes: 0 '***' 0.001 '**' 0.01 '*' 0.05 '.' 0.1 ' ' 1
## Residual standard error: 1.02 on 997 degrees of freedom
## (1 observation deleted due to missingness)
## Multiple R-squared: 0.221, Adjusted R-squared: 0.2202
## F-statistic: 282.9 on 1 and 997 DF, p-value: < 2.2e-16
                                                                                                                    ## Residual standard error: 1.004 on 995 degrees of freedom
## (2 observations deleted due to missingness)
## Multiple R-squared: 0.246, Adjusted R-squared: 0.2445
## F-statistic: 162.3 on 2 and 995 DF, p-value: < 2.2e-16
```

Figura 3: Regresión lineal. X1 representa a  $X_{t-1}$ .  $X_{t-1}$  representa a  $X_{t-2}$ . Ejercicio 11

```
## Call:
## lm(formula = X ~ X1 + X2 + X3 + X4)
##
## Residuals:
 ## lm(formula = X ~ X1 + X2 + X3)
                                                                                                              ## Min 1Q Median 3Q Max
## -3.1161 -0.6962 0.0323 0.6806 3.4669
##
 ## -3.0935 -0.6889 0.0327 0.6687 3.5014
                                                                                                              ## Coefficients:
                                                                                                                                         Estimate Std. Error t value Pr(>|t|)
                          Estimate Std. Error t value Pr(>|t|)
                                                                                                              ## (Intercept) 0.080709 0.031682 0.275 0.783458 ## XI 0.408588 0.031731 12.877 c2e-16 *** ## X2 0.212148 0.034085 6.224 7.14e-10 *** ## X3 -0.120105 0.034231 -3.599 0.000471 ***
## Estimate Std. Error t value Pr()tl)
## (Intercept) 0.007949 0.051673 0.251 0.001895
## XI 0.404921 0.031564 12.269 < 2e-16 ***
## X2 0.219864 0.033565 6.590 7.15e-11 ***
## X3 0-0.105942 0.031731 -3.339 0.000873 ***
                                                                                                                                      ## Signif. codes: 0 '***' 0.001 '**' 0.01 '*' 0.05 '.' 0.1 ' ' 1
                                                                                                              ## Signif. codes: 0 '***' 0.001 '**' 0.01 '*' 0.05 '.' 0.1 ' ' 1
                                                                                                               ## ## Residual standard error: 0.9996 on 991 degrees of freedom
 ## Residual standard error: 0.9999 on 993 degrees of freedom
 ## (3 observations deleted due to missingness)
## Multiple R-squared: 0.2544, Adjusted R-squared: 0.2521
## F-statistic: 112.9 on 3 and 993 DF, p-value: < 2.2e-16
                                                                                                               ## (4 Observations deleted due to missingness)
## Multiple R-squared: 0.2555, Adjusted R-squared: 0.2525
## F-statistic: 85.03 on 4 and 991 DF, p-value: < 2.2e-16
```

Figura 4: Regresión lineal. X1 representa a  $X_{t-1}$ . X2 representa a  $X_{t-2}$ . X3 representa a  $X_{t-3}$ . X4 representa a  $X_{t-4}$ . Ejercicio 11

- 12. Revisa los resultados de las figuras 5 y 6. Contesta las siguientes preguntas.
  - (a) ¿ Cuál es el mejor modelo de acuerdo a AIC?
  - (b) ¿ Cuál es el segundo mejor modelo de acuerdo a AIC?
  - (c) Escribe la ecuación del mejor modelo de acuerdo a AIC, utilizando los coeficientes estimados.
  - (d) Para el mejor modelo de acuerdo a AIC, determina cuáles coeficientes son significativos. Considera un t crítico de 1.98.

Figura 5: Tabla de AIC. Ejercicio 12

```
## pdq AIC
## 14 2 0 3 284029.3
## 24 4 0 3 284029.7
## 19 3 0 3 284030.8
## 15 2 0 4 284030.8
## 25 4 0 4 284031.9
## 20 3 0 4 284033.2
## 10 1 0 4 284103.6
## 23 4 0 2 284295.0
## 9 1 0 3 284466.5
## 22 4 0 1 284777.1
## 21 4 0 0 284848.6
## 18 3 0 2 285161.9
## 13 2 0 2 286035.5
## 8 1 0 2 287871.3
## 17 3 0 1 288625.1
## 16 3 0 0 290566.4
## 12 2 0 1 291154.9
## 11 2 0 0 291350.8
## 7 1 0 1 291970.9
## 5 0 0 4 293847.0
## 6 1 0 0 293932.8
## 4 0 0 3 301609.4
## 3 0 0 2 328263.7
## 2 0 0 1 349878.5
## 1 0 0 0 411587.3
```

```
## Cal:
## arima(x = Z, order = c(2, 0, 4))
##
## Coefficients:
## ar1 ar2 ma1 ma2 ma3 ma4 intercept
## 0.2929 0.3626 0.4137 0.2189 0.3368 0.0384 -0.0624
## s.e. 0.1151 0.0824 0.1157 0.0144 0.0343 0.0334 0.0584
##
## sigma^2 estimated as 1.005: log likelihood = -14215.37, aic = 28446.75
```

Figura 6: Ajustes de ARIMA. Ejercicio

```
arima(Z, order=c(1,0,4))
```

```
## ## call:
## arima(x = Z, order = c(1, 0, 4))
## ## Coefficients:
## arI ma1 ma2 ma3 ma4 intercept
## 0.7804 -0.0720 0.2315 0.2075 -0.0701 -0.0627
## s.e. 0.0121 0.0157 0.0124 0.0124 0.0131 0.0592
## sigma^2 estimated as 1.006: log likelihood = -14221.26, aic = 28456.53
```

```
## Call:
## arima(x = 2, order = c(2, 0, 3))
##
## Coefficients:
## ar1 ar2 ma1 ma2 ma3 intercept
## 0.4245 0.2702 0.2813 0.2163 0.2986 -0.0623
## s.e. 0.0436 0.0383 0.0424 0.0137 0.0123 0.0550
##
## sigma^2 estimated as 1.005: log likelihood = -14216.02, aic = 28446.05
```

```
## ## Call:
## arima(x = 2, order = c(4, 0, 3))
## ## Coefficients:
## ari ar2 ar3 ar4 ma1 ma2 ma3 intercept
## 0.448 0.3007 -0.0170 -0.0286 0.2587 0.1726 0.2774 -0.0619
## s.e. 0.053 0.0579 0.0454 0.0325 0.0523 0.0364 0.0425 0.0577
## ## sigma^2 estimated as 1.005: log likelihood = -14214.84, aic = 28447.68
```