

Centro de Estatística Aplicada

Gustavo Kanno¹
Rodrigo Marcel Araujo²
Victor Ribeiro Baião Decanini³

Julho de 2021

Sumário

Análise das séries temporais mensais	4
Análise Descritiva	4
Funções de Autocorrelações	5
Testes de Dickey-Fuller e Phillips-Perron	6
Análise Correlação Cruzada	7
Selecionado as variáveis de interesse do estudo	8
Modelo da Bovinocultura	9
Regressão classifica no contexto de Séries Temporais	9
Regressão com erros autocorrelacionais	9
Modelo da Avicultura de Corte	10
Regressão classica no contexto de Séries Temporais	11
Modelo da Pescados	11
Regressão classifica no contexto de Séries Temporais	12
Regressão com erros autocorrelacionais	12
Modelo da Avicultura de postura	14
Regressão classifica no contexto de Séries Temporais	14
Regressão com erros autocorrelacionais	14
Modelo do Lácteos	15
Regressão classifica no contexto de Séries Temporais	15
Modelo do Suinocultura	16
Regressão classifica no contexto de Séries Temporais	16
Análise das séries temporais anuais	17
Análise Descritiva	17
Regressão Lasso para Bovinocultura	19
Regressão Lasso para o Pescado	19
Regressão Lasso para a Avicultura de Corte	20
Regressão Lasso para Avicultura de Postura	20
Regressão Lasso para o Lácteos	21
Regressão Lasso para Suinocultura	21

¹Número USP: 9795810

²Número USP: 9299208

³Número USP: 9790502

```
library(randtests)
```

```
##  
## Attaching package: 'randtests'  
  
## The following object is masked from 'package:tseries':  
##  
## runs.test
```

```
library(zoo)  
library(TSA)
```

```
## Registered S3 methods overwritten by 'TSA':  
## method from  
## fitted.Arima forecast  
## plot.Arima forecast  
  
##  
## Attaching package: 'TSA'  
  
## The following object is masked from 'package:GeneCycle':  
##  
## periodogram  
  
## The following object is masked from 'package:readr':  
##  
## spec  
  
## The following objects are masked from 'package:stats':  
##  
## acf, arima  
  
## The following object is masked from 'package:utils':  
##  
## tar
```

```
library(gridExtra)  
library(FitAR)
```

```
## Loading required package: lattice  
  
##  
## Attaching package: 'lattice'  
  
## The following object is masked from 'package:faraway':  
##  
## melanoma
```

```
## Loading required package: leaps

## Loading required package: ltsa

## Loading required package: bestglm

##
## Attaching package: 'FitAR'

## The following object is masked from 'package:forecast':
##
##      BoxCox

## The following object is masked from 'package:car':
##
##      Boot
```

```
library(glmnet)
```

```
## Loading required package: Matrix

##
## Attaching package: 'Matrix'

## The following objects are masked from 'package:tidyr':
##
##      expand, pack, unpack

## Loaded glmnet 4.1-1
```

```
library(astsa)
```

```
##
## Attaching package: 'astsa'

## The following objects are masked from 'package:fma':
##
##      chicken, sales

## The following object is masked from 'package:forecast':
##
##      gas

## The following object is masked from 'package:fpp2':
##
##      oil
```

```
## The following object is masked from 'package:faraway':  
##  
##      star
```

```
library(lmtest)
```

Análise das séries temporais mensais

Análise Descritiva

```
#leitura dos dados  
data = read_xlsx("IPCA_DADOS_AGRUPADOS.xlsx", sheet = 1)
```

```
#dados  
data$Data <- as.Date(data$Data)  
head(data)
```

```
# series temporais  
zt2 <- ts(data[,2], frequency = 12, start = 2007, end = 2019)  
zt3 <- ts(data[,3], frequency = 12, start = 2007, end = 2019)  
zt4 <- ts(data[,4], frequency = 12, start = 2007, end = 2019)  
zt5 <- ts(data[,5], frequency = 12, start = 2007, end = 2019)  
zt6 <- ts(data[,6], frequency = 12, start = 2007, end = 2019)  
zt7 <- ts(data[,7], frequency = 12, start = 2007, end = 2019)  
zt8 <- ts(data[,8], frequency = 12, start = 2007, end = 2019)  
zt9 <- ts(data[,9], frequency = 12, start = 2007, end = 2019)  
zt10 <- ts(data[,10], frequency = 12, start = 2007, end = 2019)  
zt11 <- ts(data[,11], frequency = 12, start = 2007, end = 2019)  
  
zt12 <- ts(data[,12], frequency = 12, start = 2007, end = 2019)  
zt13 <- ts(data[,13], frequency = 12, start = 2007, end = 2019)  
zt14 <- ts(data[,14], frequency = 12, start = 2007, end = 2019)  
zt15 <- ts(data[,15], frequency = 12, start = 2007, end = 2019)  
zt16 <- ts(data[,16], frequency = 12, start = 2007, end = 2019)  
zt17 <- ts(data[,17], frequency = 12, start = 2007, end = 2019)  
zt18 <- ts(data[,18], frequency = 12, start = 2007, end = 2019)  
zt19 <- ts(data[,19], frequency = 12, start = 2007, end = 2019)  
zt20 <- ts(data[,20], frequency = 12, start = 2007, end = 2019)  
zt21 <- ts(data[,21], frequency = 12, start = 2007, end = 2019)  
zt22 <- ts(data[,22], frequency = 12, start = 2007, end = 2019)  
zt23 <- ts(data[,23], frequency = 12, start = 2007, end = 2019)  
zt24 <- ts(data[,24], frequency = 12, start = 2007, end = 2019)
```

```
plot(zt2,main="Série Temporal do Arroz", xlab= "Anos", ylab="IPCA")  
#par(mfrow = c(2, 2))  
plot(zt3,main="Série Temporal de Avicultura de Corte", xlab= "Anos", ylab="IPCA")  
plot(zt4,main="Série Temporal de Avicultura de Postura", xlab= "Anos", ylab="IPCA")  
plot(zt5,main="Série Temporal da Banana", xlab= "Anos", ylab="IPCA")  
plot(zt6,main="Série Temporal da Batata", xlab= "Anos", ylab="IPCA")
```

```
#par(mfrow = c(3, 2))

plot(zt7,main="Série Temporal da Bovinocultura", xlab= "Anos", ylab="IPCA")
plot(zt8,main="Série Temporal do Cacau e Produtos", xlab= "Anos", ylab="IPCA")
plot(zt9,main="Série Temporal do Café", xlab= "Anos", ylab="IPCA")
plot(zt10,main="Série Temporal da Cebola", xlab= "Anos", ylab="IPCA")
plot(zt11,main="Série Temporal do Complexo Soja", xlab= "Anos", ylab="IPCA")
plot(zt12,main="Série Temporal do Complexo Sucroalc.", xlab= "Anos", ylab="IPCA")
```

```
#par(mfrow = c(3, 2))

plot(zt13,main="Série Temporal do Feijão", xlab= "Anos", ylab="IPCA")
plot(zt14,main="Série Temporal das Frutas", xlab= "Anos", ylab="IPCA")
plot(zt15,main="Série Temporal das Horticulturas", xlab= "Anos", ylab="IPCA")
plot(zt16,main="Série Temporal de Indefinido", xlab= "Anos", ylab="IPCA")
plot(zt17,main="Série Temporal do Laranja e Citrus", xlab= "Anos", ylab="IPCA")
plot(zt18,main="Série Temporal da Látex", xlab= "Anos", ylab="IPCA")
```

```
#par(mfrow = c(3, 2))

plot(zt19,main="Série Temporal da Mandioca", xlab= "Anos", ylab="IPCA")
plot(zt20,main="Série Temporal do Milho", xlab= "Anos", ylab="IPCA")
plot(zt21,main="Série Temporal do Pescado", xlab= "Anos", ylab="IPCA")
plot(zt22,main="Série Temporal da Suinocultura", xlab= "Anos", ylab="IPCA")
plot(zt23,main="Série Temporal do Tomate", xlab= "Anos", ylab="IPCA")
plot(zt24,main="Série Temporal do Trigo", xlab= "Anos", ylab="IPCA")
```

```
par(mfrow = c(2, 1))
plot(zt21,main="Série Temporal do Pescado", xlab= "Anos", ylab="IPCA")
plot(zt18,main="Série Temporal da Látex", xlab= "Anos", ylab="IPCA")
#900#650
```

```
par(mfrow = c(2, 1))
plot(zt7,main="Série Temporal da Bovinocultura", xlab= "Anos", ylab="IPCA")
plot(zt22,main="Série Temporal da Suinocultura", xlab= "Anos", ylab="IPCA")
```

```
par(mfrow = c(2, 1))
plot(zt3,main="Série Temporal de Avicultura de Corte", xlab= "Anos", ylab="IPCA")
plot(zt4,main="Série Temporal de Avicultura de Postura", xlab= "Anos", ylab="IPCA")
```

Funções de Autocorrelações

Funções de Autocorrelações para Avicultura de Corte

```
#Funções de Autocorrelações para Avicultura de Corte
par(mfrow = c(1, 2))
acf(zt3, main="ACF Avicultura de Corte")
pacf(zt3, main="PACF Avicultura de Corte")
```

Funções de Autocorrelações para Avicultura de Postura

```
#Funções de Autocorrelações para Avicultura de Postura  
par(mfrow = c(1, 2))  
acf(zt4, main="ACF Avicultura de Postura")  
pacf(zt4, main="PACF Avicultura de Postura")
```

Funções de Autocorrelações para Suinocultura

```
#Funções de Autocorrelações para Suinocultura  
par(mfrow = c(1, 2))  
acf(zt22, main="ACF Suinocultura")  
pacf(zt22, main="PACF Suinocultura")
```

Funções de Autocorrelações para Pescado

```
#Funções de Autocorrelações para Pescado  
par(mfrow = c(1, 2))  
acf(zt21, main="ACF Pescado", lag.max = 36)  
pacf(zt21, main="PACF Pescado", lag.max = 36)
```

Funções de Autocorrelações para Lácteos

```
#Funções de Autocorrelações para Lácteos  
par(mfrow = c(1, 2))  
acf(zt18, main="ACF Lácteos", lag.max = 48)  
pacf(zt18, main="PACF Lácteos", lag.max = 48)
```

Funções de Autocorrelações para Bovinocultura

```
#Funções de Autocorrelações para Bovinocultura  
par(mfrow = c(1, 2))  
acf(zt7, main="ACF Bovinocultura")  
pacf(zt7, main="PACF Bovinocultura")
```

Testes de Dickey-Fuller e Phillips-Perron

Teste de Dickey-Fuller

```
# Teste de Dickey-Fuller  
adf.test(zt7) # Bovinocultura  
adf.test(zt3) # Avicultura de Corte  
adf.test(zt4) # Avicultura de Postura  
adf.test(zt18) # Lácteos  
adf.test(zt21) # Pescado  
adf.test(zt22) # Suinocultura
```

Teste de Phillips-Perron

```
# Teste de Phillips-Perron
pp.test(zt7) # Bovinocultura
pp.test(zt3) # Avicultura de Corte
pp.test(zt4) # Avicultura de Postura
pp.test(zt18) # Lácteos
pp.test(zt21) # Pescado
pp.test(zt22) # Suinocultura
```

Análise Correlação Cruzada

Correlações cruzadas da Bovinocultura

```
#Correlações cruzadas da Bovinocultura
par(mfrow = c(3,2))
ccf(zt7,zt3,main="Bovinocultura e Avicultura de Corte")
ccf(zt7,zt4,main="Bovinocultura e Avicultura de Postura")
ccf(zt7,zt18,main="Bovinocultura e Lácteos")
ccf(zt7,zt21,main="Bovinocultura e Pescados")
ccf(zt7,zt22,main="Bovinocultura e Suinocultura")
```

Correlações cruzadas da Avicultura de Corte

```
#Correlações cruzadas da Avicultura de Corte
par(mfrow = c(3,2))
ccf(zt3,zt4,main="Avicultura de Corte e Avicultura de Postura")
ccf(zt3,zt7,main="Avicultura de Corte e Bovinocultura")
ccf(zt3,zt18,main="Avicultura de Corte e Lácteos")
ccf(zt3,zt21,main="Avicultura de Corte e Pescados")
ccf(zt3,zt22,main="Avicultura de Corte e Suinocultura")
```

Correlações cruzadas da Avicultura de Postura

```
#Correlações cruzadas da Avicultura de Postura
par(mfrow = c(3,2))
ccf(zt4,zt3,main="Avicultura de Postura e Avicultura de Corte")
ccf(zt4,zt7,main="Avicultura de Postura e Bovinocultura")
ccf(zt4,zt18,main="Avicultura de Postura e Lácteos")
ccf(zt4,zt21,main="Avicultura de Postura e Pescados")
ccf(zt4,zt22,main="Avicultura de Postura e Suinocultura")
```

Correlações cruzadas dos Lácteos

```
#Correlações cruzadas dos Lácteos
par(mfrow = c(3,2))
ccf(zt18,zt3,main="Lácteos e Avicultura de Corte")
ccf(zt18,zt4,main="Lácteos e Avicultura de Postura ")
ccf(zt18,zt7,main="Lácteos e Bovinocultura")
ccf(zt18,zt21,main="Lácteos e Pescados")
ccf(zt18,zt22,main="Lácteos e Suinocultura")
```

Correlações cruzadas dos Pescados

```
# Correlações cruzadas dos Pescados
par(mfrow = c(3,2))
ccf(zt21,zt3,main="Pescados e Avicultura de Corte")
ccf(zt21,zt4,main="Pescados e Avicultura de Postura")
ccf(zt21,zt7,main="Pescados e Bovinocultura")
ccf(zt21,zt18,main="Pescados e Lácteos")
ccf(zt21,zt22,main="Pescados e Suinocultura")
```

Correlações cruzadas da Suinocultura

```
#Correlações cruzadas da Suinocultura
par(mfrow = c(3,2))
ccf(zt22,zt3,main="Suinocultura e Avicultura de Corte")
ccf(zt22,zt4,main="Suinocultura e Avicultura de Postura")
ccf(zt22,zt7,main="Suinocultura e Bovinocultura")
ccf(zt22,zt18,main="Suinocultura e Lacteos")
ccf(zt22,zt21,main="Suinocultura e Pescados")
```

Selecionado as variáveis de interesse do estudo

Essa função retorna a coluna com a lag a ser considerada na análise

```
#Essa função retorna a coluna com a lag a ser considerada na análise

funcao_lags = function(df,coluna,nome,lag){
  n = nrow(df)
  pre = rep(NA,lag)
  newcol = c(pre,coluna)
  for (k in 1:lag){
    df = rbind(df,rep(NA,ncol(df)))
  }
  df[nome] = newcol
  return (df)
}
```

A função a baixo retira as variáveis do modelo em função do p-valor

```
#A função a baixo retira as variáveis do modelo em função do p-valor
tirar_variaveis = function(p,d,q,x,y){
  v = p + q + 1
  max = 0.06
  while (max > 0.05){
    model = Arima(y,order=c(p,d,q),xreg = x)
    ct = coeftest(model)
    pvalues = ct[(v+1):nrow(ct),4]
    maxi = which.max(pvalues)
    max = ct[v + maxi,4]
    if (max > 0.05) {
      x = x[,-maxi]
    }
  }
}
```



```

    }
  }
  lista = list(ct, x)
  return (lista)
}

```

A seguir vamos selecionar apenas as variáveis de interesse para análise

```

#A seguir vamos selecionar apenas as variáveis de interesse para análise
data_cut = data[,c("Bovinocultura", "Avicultura de Corte", "Avicultura de Postura", "Pescado", "Lácteos", "S

```

Modelo da Bovinocultura

Estruturando a base

```

#Estruturando a base
df1<- funcao_lags(data_cut, data_cut$'Avicultura de Postura', 'avp9', 9)
df1 <- funcao_lags(df1, df1$Pescado, 'p3', 3)
df1 <- funcao_lags(df1, df1$Pescado, 'p10', 10)
df1 <- funcao_lags(df1, df1$Bovinocultura, 'b1', 1)

df2 <- na.omit(df1)

```

Separando variável preditora e as covariáveis

```

#Separando variável preditora e as covariáveis
x = model.matrix(Bovinocultura~.,df2)[,-1]
y = df2$Bovinocultura

```

Regressão classifica no contexto de Séries Temporais

Criando o modelo de Regressão Simples

```

#Criando o modelo de Regressão Simples
fit1 <- summary(fit <- lm(y~x))
fit1

```

Análise dos Resíduos

```

#Análise dos Resíduos
acf2(resid(fit))

```

Regressão com erros autocorrelacionais

Análise dos resíduos e seleção de variáveis de acordo com p-valor

```

#Análise dos resíduos e seleção de variáveis de acordo com p-valor
fit2 <- tirar_variaveis(0, 0, 0, x, y)
fit2[[1]]
xx <- fit2[2]
xx<- xx[[1]]

fit3 = Arima(y,order=c(0,0,0),xreg=xx)
fit3
coeftest(fit3)
acf2(fit3$residuals)

fit4 = Arima(y,order=c(1,0,0),xreg=xx)
fit4
coeftest(fit4)
checkresiduals(fit4)
acf2(fit4$residuals)

fit5 <- tirar_variaveis(1, 0, 0, xx, y)
fit5[[1]]
xx <- fit5[2]
xx<- xx[[1]]

fit6 = Arima(y,order=c(1,0,0),xreg=xx,fixed=c(NA,NA, NA, NA))
cof.fit6 = coeftest(fit6)
cof.fit6
checkresiduals(fit6)
acf2(fit6$residuals, main = "")

```

Modelo da Avicultura de Corte

Estruturando a base

```

#Estruturando a base
df1<- funcao_lags(data_cut, data_cut$'Avicultura de Corte', 'cort1', 1)
df1 <- funcao_lags(df1, df1$'Avicultura de Postura', 'pos12', 12)
df1 <- funcao_lags(df1, df1$Bovinocultura, 'bov1', 1)
df1 <- funcao_lags(df1, df1$Pescado, 'pes4', 4)
df1 <- funcao_lags(df1, df1$Pescado, 'pes9', 9)
df1 <- funcao_lags(df1, df1$Suinocultura, 'sui1', 1)
df1 <- funcao_lags(df1, df1$Suinocultura, 'sui6', 6)

df2 <- na.omit(df1)

```

Separando variável preditora e as covariáveis

```
#Separando variável preditora e as covariáveis
x = model.matrix('Avicultura de Corte'~.,df2)[,-1]
y = df2$'Avicultura de Corte'
```

Regressão classica no contexto de Séries Temporais

Criando o modelo de Regressão Simples

```
#Criando o modelo de Regressão Simples
fit1 <- summary(fit <- lm(y~x))
fit1
```

Análise dos Resíduos

```
#Análise dos Resíduos
acf2(resid(fit))
```

Seleção de variáveis

```
#Seleção de variáveis
fit2 <- tirar_variaveis(0, 0, 0, x, y)
xx <- fit2[2]
xx <- xx[[1]]

fit3 = Arima(y,order=c(0,0,0), include.mean = FALSE, xreg=xx)
fit3
coeftest(fit3)
checkresiduals(fit3)
acf2(fit3$residuals, main = "")
```

Modelo da Pescados

Estruturando a base

```
# Estruturando a base
df1<- funcao_lags(data_cut, data_cut$Pescado, 'pes1', 1)
df1 <- funcao_lags(df1, df1$Pescado, 'pes5', 5)
df1 <- funcao_lags(df1, df1$Pescado, 'pes12', 12)

df1 <- funcao_lags(df1, df1$'Avicultura de Corte', 'cort3', 3)
df1 <- funcao_lags(df1, df1$'Avicultura de Corte', 'cort8', 8)

df1 <- funcao_lags(df1, df1$'Avicultura de Postura', 'pos2', 2)
df1 <- funcao_lags(df1, df1$'Avicultura de Postura', 'pos9', 9)

df1 <- funcao_lags(df1, df1$Bovinocultura, 'bov1', 1)
df1 <- funcao_lags(df1, df1$Bovinocultura, 'bov3', 3)
```

```
df1 <- funcao_lags(df1, df1$Bovinocultura, 'bov7', 7)

df1 <- funcao_lags(df1, df1$Lácteos, 'lact2', 2)
df1 <- funcao_lags(df1, df1$Lácteos, 'lact8', 8)

df1 <- funcao_lags(df1, df1$Suinocultura, 'sui3', 3)

df2 <- na.omit(df1)
```

Separando variável preditora e as covariáveis

```
#Separando variável preditora e as covariáveis
x = model.matrix(Pescado~.,df2)[,-1]
y = df2$Pescado
```

Regressão classifica no contexto de Séries Temporais

Criando o modelo de Regressão Simples

```
# Criando o modelo de Regressão Simples
fit1 <- summary(fit <- lm(y~x))
fit1
```

Análise dos Resíduos

```
# Análise dos Resíduos
acf2(resid(fit))
```

Regressão com erros autocorrelacionais

Análise dos resíduos e seleção de variáveis de acordo com p-valor

```
# Análise dos resíduos e seleção de variáveis de acordo com p-valor
y = ts(y, frequency=12)

x = x[,-1]
fit3 = Arima(y,order=c(0,0,0), seasonal = c(1, 0, 0),xreg=x)
coeftest(fit3)

x = x[,-15]
fit3 = Arima(y,order=c(0,0,0), seasonal = c(1, 0, 0),xreg=x)
coeftest(fit3)
```

```

x = x[,-1]
fit3 = Arima(y,order=c(0,0,0), seasonal = c(1, 0, 0),xreg=x)
coeftest(fit3)

x = x[,-14]
fit3 = Arima(y,order=c(0,0,0), seasonal = c(1, 0, 0),xreg=x)
coeftest(fit3)

x = x[,-9]
fit3 = Arima(y,order=c(0,0,0), seasonal = c(1, 0, 0),xreg=x)
coeftest(fit3)

x = x[,-11]
fit3 = Arima(y,order=c(0,0,0), seasonal = c(1, 0, 0),xreg=x)
coeftest(fit3)

x = x[,-2]
fit3 = Arima(y,order=c(0,0,0), seasonal = c(1, 0, 0),xreg=x)
coeftest(fit3)

x = x[,-3]
fit3 = Arima(y,order=c(0,0,0), seasonal = c(1, 0, 0),xreg=x)
coeftest(fit3)

x = x[,-5]
fit3 = Arima(y,order=c(0,0,0), seasonal = c(1, 0, 0),xreg=x)
coeftest(fit3)

x = x[,-4]
fit3 = Arima(y,order=c(0,0,0), seasonal = c(1, 0, 0),xreg=x)
coeftest(fit3)

checkresiduals(fit3)
acf2(fit3$residuals, main = "")

x = x[,-2]
fit3 = Arima(y,order=c(0,0,0), seasonal = c(1, 0, 0),xreg=x)
coeftest(fit3)

x = x[,-2]
fit3 = Arima(y,order=c(0,0,0), seasonal = c(1, 0, 0),xreg=x)
coeftest(fit3)

```

```
checkresiduals(fit3)
acf2(fit3$residuals, main = "")
S
```

Modelo da Avicultura de postura

Estruturando a base

```
# Estruturando a base
df1<- funcao_lags(data_cut, data_cut$'Avicultura de Postura', 'avp1', 1)
df1<- funcao_lags(df1, df1$'Avicultura de Postura', 'avp12', 12)
df1<- funcao_lags(df1, df1$'Avicultura de Corte', 'avc5', 5)
df1 <- funcao_lags(df1, df1$Bovinocultura, 'bov3', 3)
df1 <- funcao_lags(df1, df1$Lácteos, 'lact11', 11)
df1 <- funcao_lags(df1, df1$Pescado, 'pes2', 2)
df1 <- funcao_lags(df1, df1$Pescado, 'pes9', 9)

df2 <- na.omit(df1)
```

Separando variável preditora e as covariáveis

```
#Separando variável preditora e as covariáveis
x = model.matrix('Avicultura de Postura'~.,df2)[,-1]
y = df2$'Avicultura de Postura'
```

Regressão classifica no contexto de Séries Temporais

Criando o modelo de Regressão Simples

```
# Criando o modelo de Regressão Simples
fit1 <- summary(fit <- lm(y~x))
fit1
```

Análise dos Resíduos

```
# Análise dos Resíduos
acf2(resid(fit))
```

Regressão com erros autocorrelacionais

Análise dos resíduos e seleção de variáveis de acordo com p-valor

```
# Análise dos resíduos e seleção de variáveis de acordo com p-valor
fit2<- tirar_variaveis(0, 0, 0, x, y)
fit2[1]
xx <- fit2[2]
```

```
xx<- xx[[1]]

fit3 = Arima(y,order=c(0,0,0),xreg=xx)
coeftest(fit3)
checkresiduals(fit3)
acf2(fit3$residuals)

fit4 = Arima(y,order=c(3,0,0),xreg=xx,include.mean = FALSE,fixed=c(0,0,NA,NA,0,NA,NA,NA))
fit4
coeftest(fit4)
checkresiduals(fit4)
acf2(fit4$residuals, main = "")
```

Modelo do Lácteos

Estruturando a base

```
# Estruturando a base

df1<- funcao_lags(data_cut, data_cut$Lácteos, 'lact1', 1)
df1<- funcao_lags(df1, df1$'Avicultura de Postura', 'avp1', 1)
df1<- funcao_lags(df1, df1$'Avicultura de Corte', 'avc6', 6)
df1 <- funcao_lags(df1, df1$Bovinocultura, 'bov2', 2)
df1 <- funcao_lags(df1, df1$Pescado, 'pes4', 4)
df1 <- funcao_lags(df1, df1$Pescado, 'pes9', 9)

df2 <- na.omit(df1)
```

Separando variável preditora e as covariáveis

```
#Separando variável preditora e as covariáveis
x = model.matrix(Lácteos~.,df2)[,-1]
y = df2$Lácteos
```

Regressão classifica no contexto de Séries Temporais

Criando o modelo de Regressão Simples

```
# Criando o modelo de Regressão Simples
fit1 <- summary(fit <- lm(y~x))
fit1
```

Análise dos Resíduos

```
# Análise dos Resíduos
acf2(resid(fit))
```

Análise dos resíduos e seleção de variáveis de acordo com p-valor

```
# Análise dos resíduos e seleção de variáveis de acordo com p-valor
fit2 <- tirar_variaveis(0, 0, 0, x, y)

fit2[1]
xx <- fit2[2]
xx<- xx[[1]]

fit3 = Arima(y,order=c(0,0,0),xreg=xx,include.mean = FALSE)
coeftest(fit3)
checkresiduals(fit3)
acf2(fit3$residuals, main = "")
```

Modelo do Suinocultura

Estruturando a base

```
# Estruturando a base
df1<- funcao_lags(data_cut, data_cut$Suinocultura, 'su1', 1)
df1<- funcao_lags(df1, df1$'Avicultura de Corte', 'avc1', 1)
df1<- funcao_lags(df1, df1$'Avicultura de Corte', 'avc6', 6)
df1<- funcao_lags(df1, df1$'Avicultura de Corte', 'avc10', 10)
df1 <- funcao_lags(df1, df1$Bovinocultura, 'bov1', 1)
df2 <- na.omit(df1)
```

Separando variável preditora e as covariáveis

```
# Separando variável preditora e as covariáveis
x = model.matrix(Suinocultura~.,df2)[-1]
y = df2$Suinocultura
```

Regressão classifica no contexto de Séries Temporais

Criando o modelo de Regressão Simples

```
# Criando o modelo de Regressão Simples
fit1 <- summary(fit <- lm(y~x))
fit1
```

Análise dos Resíduos

```
# Análise dos Resíduos
acf2(resid(fit))
```


Análise dos resíduos e seleção de variáveis de acordo com p-valor

```
# Análise dos resíduos e seleção de variáveis de acordo com p-valor

fit2 <- tirar_variaveis(0, 0, 0, x, y)

fit2[1]
xx <- fit2[2]
xx<- xx[[1]]

fit3 = Arima(y,order=c(0,0,0),xreg=xx)
coeftest(fit3)
checkresiduals(fit3)
acf2(fit3$residuals)

fit4 = Arima(y,order=c(2,0,0),xreg=xx,fixed =c(0,NA,NA,NA,NA,NA))
fit4
coeftest(fit4)
checkresiduals(fit4)
acf2(fit4$residuals, main = "")
```

Análise das séries temporais anuais

```
library(readxl)
data_anual = read_xlsx("Cadeia-Ano.xlsx")
```

Análise Descritiva

```
# Análise das séries temporais anuais
head(data_anual)

# Análise Descritiva
z_avc = data_anual$`Avicultura de Corte`
z_avc = ts(z_avc, frequency = 1, start = 2007, end = 2019)

z_avp = data_anual$`Avicultura Postura`
z_avp = ts(z_avp, frequency = 1, start = 2007, end = 2019)

z_bov = data_anual$`Bovinocultura de corte`
z_bov = ts(z_bov, frequency = 1, start = 2007, end = 2019)

z_lac = data_anual$`Lácteos`
z_lac = ts(z_lac, frequency = 1, start = 2007, end = 2019)

z_pesc = data_anual$Pescado
```

```
z_pesc = ts(z_pesc, frequency = 1, start = 2007, end = 2019)

z_suino = data_anual$Suinocultura
z_suino = ts(z_suino, frequency = 1, start = 2007, end = 2019)
```

```
# Análise Descritiva
plot(z_avc, main="Série Temporal da Avicultura de Corte", xlab= "Anos", ylab="IPCA")
plot(z_avp, main="Série Temporal da Avicultura de Postura", xlab= "Anos", ylab="IPCA")
plot(z_lac, main="Série Temporal do Lácteos", xlab= "Anos", ylab="IPCA")
plot(z_pesc, main="Série Temporal do Pescado", xlab= "Anos", ylab="IPCA")
plot(z_bov, main="Série Temporal da Bovinocultura", xlab= "Anos", ylab="IPCA")
plot(z_suino, main="Série Temporal da Suinocultura", xlab= "Anos", ylab="IPCA")
```

Funções de Autocorrelações para Bovinocultura

```
#Funções de Autocorrelações para Bovinocultura
par(mfrow = c(1, 2))
acf(z_bov, main="ACF Bovinocultura")
pacf(z_bov, main="PACF Bovinocultura")
```

Funções de Autocorrelações para Avicultura de Corte

```
#Funções de Autocorrelações para Avicultura de Corte
par(mfrow = c(1, 2))
acf(z_avc, main="ACF Avicultura de Corte")
pacf(z_avc, main="PACF Avicultura de Corte")
```

Funções de Autocorrelações para Avicultura de Postura

```
#Funções de Autocorrelações para Avicultura de Postura
par(mfrow = c(1, 2))
acf(z_avp, main="ACF Avicultura de Postura")
pacf(z_avp, main="PACF Avicultura de Postura")
```

Funções de Autocorrelações para Lácteos

```
#Funções de Autocorrelações para Lácteos
par(mfrow = c(1, 2))
acf(z_lac, main="ACF Lácteos")
pacf(z_lac, main="PACF Lácteos")
```

Funções de Autocorrelações para Pescado

```
#Funções de Autocorrelações para Pescado
par(mfrow = c(1, 2))
acf(z_pesc, main="ACF Pescado")
pacf(z_pesc, main="PACF Pescado")
```

Funções de Autocorrelações para Suinocultura

```
#Funções de Autocorrelações para Suinocultura
par(mfrow = c(1, 2))
acf(z_suino, main="ACF Suinocultura")
pacf(z_suino, main="PACF Suinocultura")
```

Definindo variáveis do modelo

```
# Variáveis do modelo
library(glmnet)

colnames(data_anual) = c("ANO", "AVC", "AVP", "BOV", "LAC", "PESC", "SUIN")
data_anual = data_anual[,-1]
```

Regressão Lasso para Bovinocultura

```
#Correlações cruzadas da Bovinocultura
par(mfrow = c(3,2))
ccf(z_bov,z_avc,main="Bovinocultura e Avicultura de Corte")
ccf(z_bov,z_avp,main="Bovinocultura e Avicultura de Postura")
ccf(z_bov,z_lac,main="Bovinocultura e Lácteos")
ccf(z_bov,z_pesc,main="Bovinocultura e Pescado")
ccf(z_bov,z_suino,main="Bovinocultura e Suinocultura")

# Regressão LASSO
set.seed(1)
x = model.matrix(BOV~ .,data=data_anual)[,-1]
y = data_anual$BOV

cv.model = cv.glmnet(x,y,alpha = 1)
cv.model
par(mfrow=c(1,1))
plot(cv.model)

coef(cv.model,cv.model$lambda.min)
```

Regressão Lasso para o Pescado

```
# Pescados

par(mfrow = c(3,2))
ccf(z_pesc,z_avc,main="Pescado e Avicultura de Corte")
ccf(z_pesc,z_avp,main="Pescado e Avicultura de Postura")
ccf(z_pesc,z_bov,main="Pescado e Bovinocultura")
ccf(z_pesc,z_lac,main="Pescado e Lácteos")
ccf(z_pesc,z_suino,main="Pescado e Suinocultura")
```

```

# Regressão Lasso
set.seed(2)
x = model.matrix(PESC~ .,data=data_anual)[,-1]
y = data_anual$PESC

cv.model = cv.glmnet(x,y,alpha = 1)
cv.model
par(mfrow=c(1,1))
plot(cv.model)

coef(cv.model,cv.model$lambda.min)

```

Regressão Lasso para a Avicultura de Corte

```

# Avicultura de Corte

par(mfrow = c(3,2))
ccf(z_avc,z_avp,main="Avicultura de Corte e Avicultura de Postura")
ccf(z_avc,z_bov,main="Avicultura de Corte e Bovinocultura")
ccf(z_avc,z_lac,main="Avicultura de Corte e Lácteos")
ccf(z_avc,z_pesc,main="Avicultura de Corte e Pescado")
ccf(z_avc,z_suino,main="Avicultura de Corte e Suinocultura")

## Regressão Lasso
set.seed(3)
x = model.matrix(AVC~ .,data=data_anual)[,-1]
y = data_anual$AVC

cv.model = cv.glmnet(x,y,alpha = 1)
cv.model
par(mfrow=c(1,1))
plot(cv.model)

coef(cv.model,cv.model$lambda.min)

```

Regressão Lasso para Avicultura de Postura

```

# Avicultura de Postura

par(mfrow = c(3,2))
ccf(z_avp,z_avc,main="Avicultura de Postura e Avicultura de Corte")
ccf(z_avp,z_bov,main="Avicultura de Postura e Bovinocultura")
ccf(z_avp,z_lac,main="Avicultura de Postura e Lácteos")
ccf(z_avp,z_pesc,main="Avicultura de Postura e Pescado")
ccf(z_avp,z_suino,main="Avicultura de Postura e Suinocultura")

```

```

# Regressão Lasso
set.seed(4)
x = model.matrix(AVP~ .,data=data_anual)[,-1]
y = data_anual$AVP

par(mfrow=c(1,1))
cv.model = cv.glmnet(x,y,alpha = 1)
cv.model
plot(cv.model)

coef(cv.model,cv.model$lambda.min)

```

Regressão Lasso para o Lácteos

```

# Lacteos
par(mfrow = c(3,2))
ccf(z_lac,z_avc,main="Lácteos e Avicultura de Corte")
ccf(z_lac,z_avp,main="Lácteos e Avicultura de Postura")
ccf(z_lac,z_bov,main="Lácteos e Bovinocultura")
ccf(z_lac,z_pesc,main="Lácteos e Pescado")
ccf(z_lac,z_suino,main="Lácteos e Suinocultura")

# Regressão Lasso
set.seed(5)
x = model.matrix(LAC~ .,data=data_anual)[,-1]
y = data_anual$LAC

par(mfrow=c(1,1))
cv.model = cv.glmnet(x,y,alpha = 1)
cv.model
plot(cv.model)

coef(cv.model,cv.model$lambda.min)

```

Regressão Lasso para Suinocultura

```

# Suinocultura

par(mfrow = c(3,2))
ccf(z_suino,z_avc,main="Suinocultura e Avicultura de Corte")
ccf(z_suino,z_avp,main="Suinocultura e Avicultura de Postura")
ccf(z_suino,z_bov,main="Suinocultura e Bovinocultura")
ccf(z_suino,z_lac,main="Suinocultura e Lacteos")
ccf(z_suino,z_pesc,main="Suinocultura e Pescado")

```

```

# Regressão Lasso para
set.seed(6)
x = model.matrix(SUIN~ .,data=data_anual)[,-1]
y = data_anual$SUIN

par(mfrow=c(1,1))
cv.model = cv.glmnet(x,y,alpha = 1)
cv.model
plot(cv.model)

coef(cv.model,cv.model$lambda.min)

```