Ejercicio 2

19 de septiembre de 2016

Maestría en Ciencia de Datos

- Profesor:
- Luis Enrique Nieto Barajas
- Alumna:
- Gabriela Flores Bracamontes
- Clave:
- 160124
- 2) Las utilidades mensuales de una compañía tienen una distribución $N(\mu, \sigma^2)$. Suponga que una muestra de 10 meses de esta compañía dio como resultado las siguientes utilidades: (212, 207, 210, 196, 223, 193, 196, 210, 202, 221).
- a) La incertidumbre sobre la utilidad promedio anual μ se puede representar por una distribución N(200,40), y la incertidumbre de la desviación estándar de las utilidades mensuales se puede representar mediante una distribución Ga(10,1). Mediante la distribución posterior estima μ y σ^2 .
- b) Utilizando una distribución inicial no informativa, estima mediante la correspondiente distribución inicial μ y σ^2 .

Definimos el modelo

- Las variables son de tipo Normal (μ, τ)
- $f(\mu, \sigma^2)$ es nuestra distribución inicial
- Utilizamos el archivo **Eje2_a.txt** para describir nuestro modelo:

```
model
{
#Likelihood
for (i in 1:n) {
x[i] ~ dnorm(mu,tau)
tau<-1/pow(sig,2)
#Priors
#-----
#Inciso a
mu ~ dnorm(200,tau0)
tau0<-1/40
sig ~ dgamma(10,1)
#-----
#Inciso b
#mu ~ dnorm(0,0.0001)
#sig ~ dgamma(0.001,0.001)
#Prediction
x1 ~ dnorm(mu,tau)
}
```

Definimos los datos, inicializamos y seleccionamos los parámetros a monitorear.

```
library(R20penBUGS)
library(R2jags)
library(ggplot2)

#-Working directory-
setwd("E:/itam/2016 Verano/glm/")

#--- Ejemplo 2---
#--Datos
utilidad<-c(212, 207, 210, 196, 223, 193, 196, 210, 202, 221)
n<-length(utilidad)

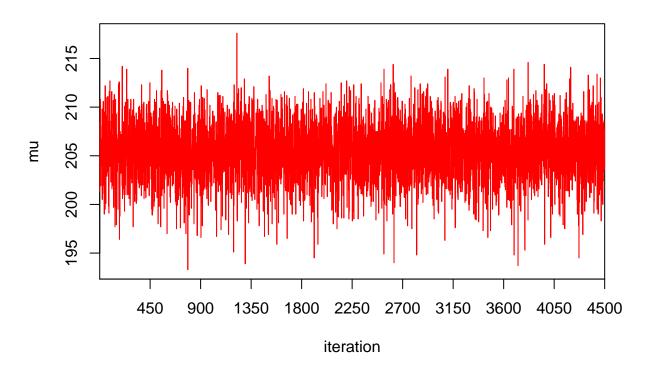
#-Defining data-
data<-list("n"=n,"x"=utilidad)

#-Defining inits-
inits<-function(){list(mu=0,sig=1,x1=0)}

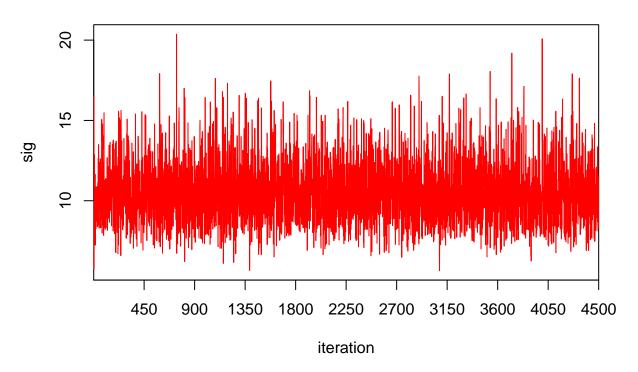
#-Selecting parameters to monitor-
parameters<-c("mu","sig","x1")</pre>
```

Simulamos con el modelo previamente definido y graficamos.

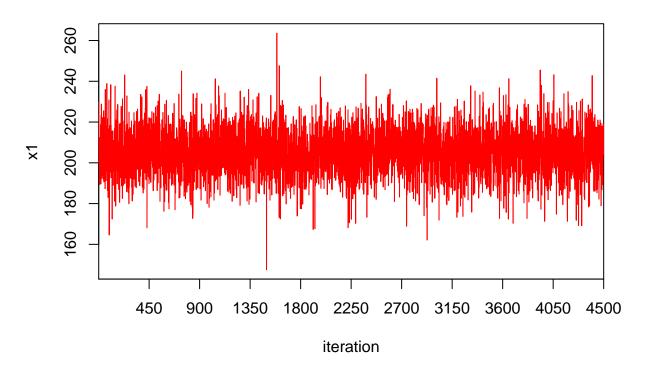
mu



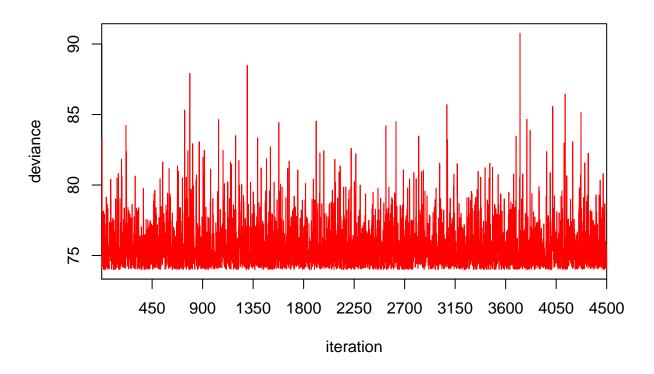








deviance

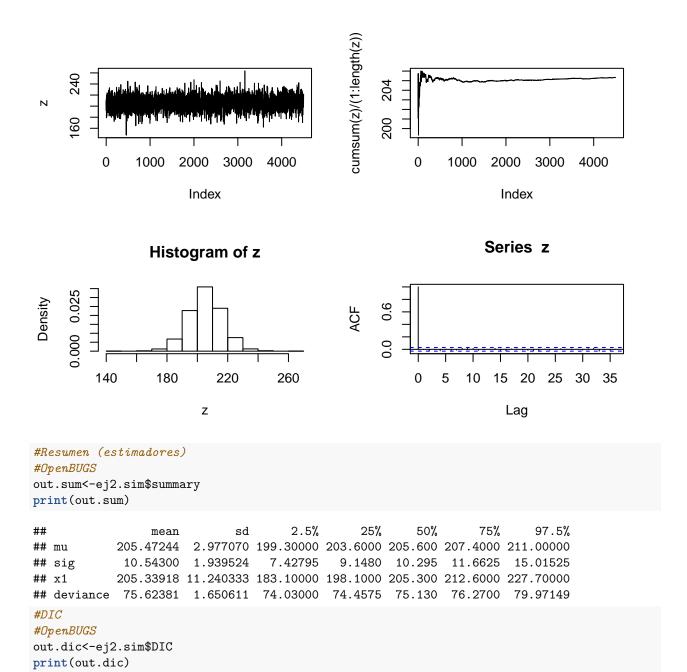


```
dev.off()

## null device
## 1

#Cadena
#OpenBUGS
out<-ej2.sim$sims.list

z<-out$x1
par(mfrow=c(2,2))
plot(z,type="l")
plot(cumsum(z)/(1:length(z)),type="l")
hist(z,freq=FALSE)
acf(z)</pre>
```



[1] 76.98607

Ahora para el inciso b, utilizando una distribución inicial no informativa.

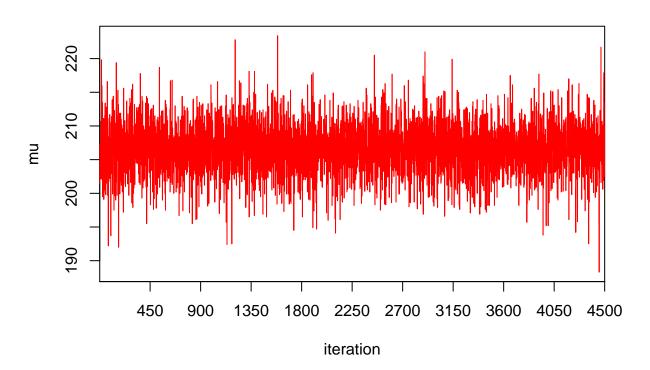
• Utilizamos el archivo **Eje2_b.txt** para describir nuestro modelo:

```
model
{
#Likelihood
for (i in 1:n) {
x[i] ~ dnorm(mu,tau)
```

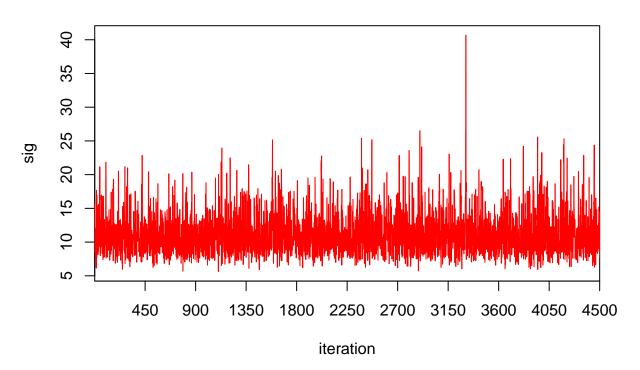
```
}
tau<-1/pow(sig,2)
#Priors
#-----
#Inciso b
mu ~ dnorm(0,0.0001)
sig ~ dgamma(0.001,0.001)
#Prediction
x1 ~ dnorm(mu,tau)
}</pre>
```

Simulamos con el modelo previamente definido y graficamos.

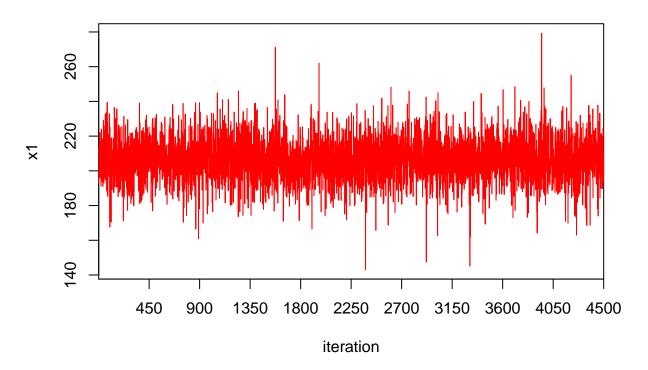
mu



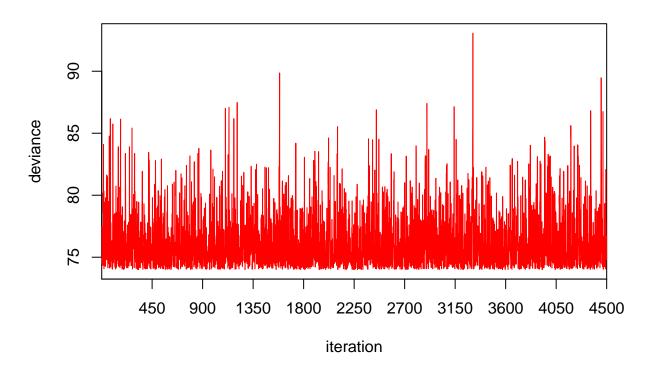








deviance

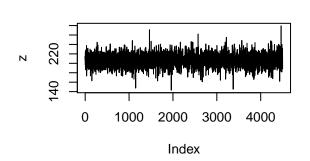


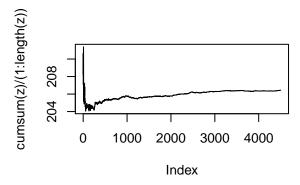
```
dev.off()

## null device
## 1

#Cadena
#OpenBUGS
out<-ej2.sim$sims.list

z<-out$x1
par(mfrow=c(2,2))
plot(z,type="l")
plot(cumsum(z)/(1:length(z)),type="l")
hist(z,freq=FALSE)
acf(z)</pre>
```

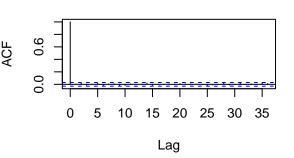




Histogram of z

140 180 220 260 z

Series z



```
#Resumen (estimadores)
#OpenBUGS
out.sum<-ej2.sim$summary
print(out.sum)</pre>
```

2.5% 25% 50% 75% 97.5% mean sd206.70280 3.658073 199.000000 204.5000 206.80 208.900 213.90000 ## mu 11.22055 2.960489 7.102596 9.1395 10.67 12.650 18.53050 ## sig

x1 206.43924 12.116687 182.100000 199.2000 206.30 214.025 230.40000 ## deviance 76.16268 2.144395 74.060000 74.6200 75.49 77.000 82.07525

#DIC

#OpenBUGS

out.dic<-ej2.sim\$DIC
print(out.dic)</pre>

[1] 78.46189