Tarea 10: Bootstrap Paramétrico

Roman Alberto Velez Jimenez

Problema

Encontrar cual es la probabilidad que un examen se haya hecho o no al azar bajo el modelo téorico

$$\mathcal{L}(p;x) = \prod_{i}^{n} p^{n} (1-p)^{n-x},$$

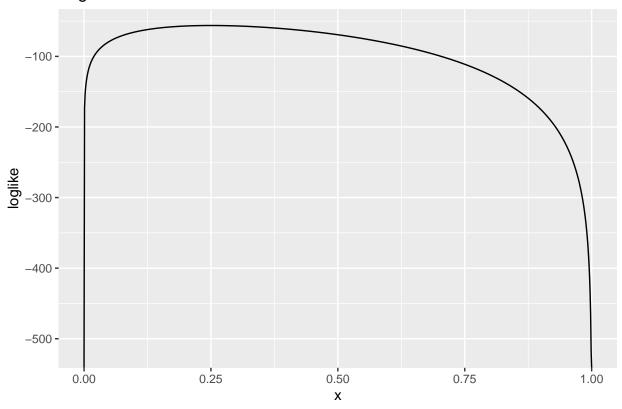
donde p es desconocida.

La log verosimilitud para n = 500 y x = 121 se ve da la siguiente manera

```
# create log likelihood
bin_loglike <- function(n, n_err){
    n_corr <- n - n_err
    log_verosim <- function(p){
        n_err * log(p) + n_corr * log(1-p)
    }
}

# create some sim
tibble(x = seq(0, 1, 0.001)) |>
    mutate(loglike = map_dbl(x, bin_loglike(n = 100, n_err = 25))) |>
    ggplot(aes(x, loglike)) +
    geom_line() +
    ggtitle("Log Verosimilitud del Modelo")
```

Log Verosimilitud del Modelo



Encontrando el máximo de este modelo, se encuentra que es cuando p = 0.242.

```
# optimize
p_mlike <- optimize(
  f = bin_loglike(n = 500, n_err = 121),
  interval = c(0, 1), # support of p
  maximum = TRUE # maximization
)

# print
print(str_glue("Maxima verosimilitud, p: {round(p_mlike[[1]], 4)}"))</pre>
```

Maxima verosimilitud, p: 0.242

Bootstrap Paramétrico

Simulación del Modelo Teórico

Suponiendo cierto el proceso generador de datos, se generan B simulaciones con el parámetro maximo verosimil poblacional con la función rbinom(n, size, p), la cual genera una muestra de tamaño n de una distribución binomial con size ensayos bernoulli con una probabilidad de p.

```
# simular modelo
sim_modelo <- function(n, p, B=250){
  rbinom(B, n, p)
}
# una simulación</pre>
```

```
xsim_model <- sim_modelo(p = 0.5, n = 500, B=1)
cat("La simulación de estos datos es:", <math>xsim_model, "\n")
```

La simulación de estos datos es: 261

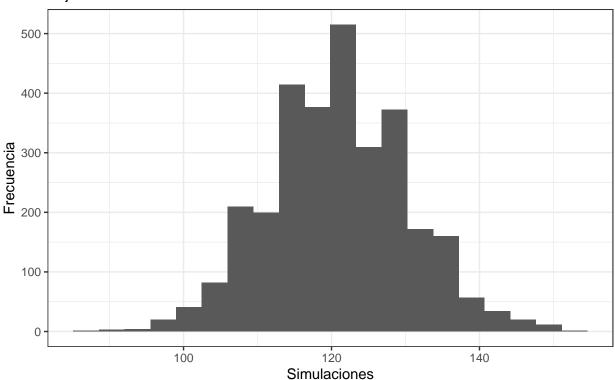
Simulación del Modelo Empírico

Con el estimador maximo verosimil, se generan B=3000 simulaciones con el parámetro maximo verosimil poblacional.

```
B <- 3000
xsim_3000 <- sim_modelo(p = p_mlike[[1]], n = 500, B=B)

# grafica histograma
ggplot(tibble(xsim_3000), aes(x = xsim_3000)) +
    geom_histogram(bins = 20) +
    labs(x = "Simulaciones", y = "Frecuencia") +
    ggtitle("Histograma de simulaciones del Proceso Generador de Datos", "Bajo el estimador MV") +
    theme_bw()</pre>
```

Histograma de simulaciones del Proceso Generador de Datos Bajo el estimador MV



Cálculo del estimador MV para cada simulación

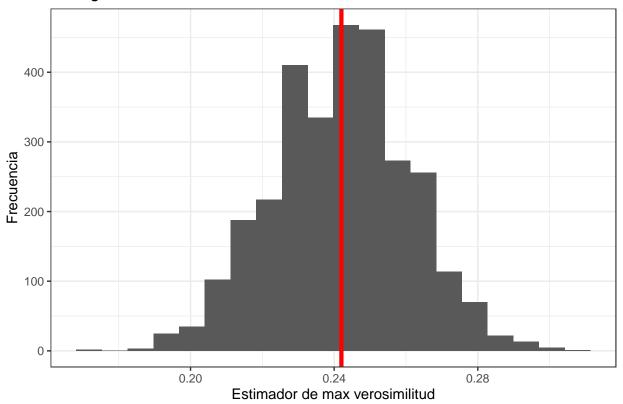
Para cada simulación, se encuentra el estimador máximo verosimil.

```
rep_boot <- function(logv, est_mle, n, B=250){
    # create parametric bootstrap
    xsim <- sim_modelo(n = n, p = est_mle, B = B)</pre>
```

```
# find max verosimilitud for each simulation
 mle_sim <- c()</pre>
  for (i in 1:B){
    log_v_sim \leftarrow logv(n = n, n_err = xsim[i])
    optim_sim <- optimize(log_v_sim, interval = c(0, 1), maximum = TRUE)
    mle_sim[i] <- optim_sim$maximum</pre>
 return(mle_sim)
}
# calcular mv para cada sim
reps_boot <- rep_boot(logv = bin_loglike, est_mle = p_mlike[[1]], n = 500, B = 3000)</pre>
# grafica histograma
ggplot(tibble(reps_boot), aes(x = reps_boot)) +
  geom_histogram(bins = 20) +
  geom_vline(xintercept = p_mlike$maximum, color = "red", size = 1.5) +
  labs(x = "Estimador de max verosimilitud", y = "Frecuencia") +
  ggtitle("Histograma de estimadores de max verosimilitud") +
 theme_bw()
```

Warning: Using `size` aesthetic for lines was deprecated in ggplot2 3.4.0.
i Please use `linewidth` instead.

Histograma de estimadores de max verosimilitud



Observamos como se distribuyen las simulacione

```
# descripcion de las simulaciones
cat("descripcion de las simulaciones: \n")
```

```
## descripcion de las simulaciones:
```

```
summary(reps_boot)
```

```
## Min. 1st Qu. Median Mean 3rd Qu. Max.
## 0.1720 0.2280 0.2420 0.2418 0.2560 0.3080
```

Desviación Estándar

```
cat("error estándar del estimador MV muestral \n")
## error estándar del estimador MV muestral
cat(sd(reps_boot))
```

0.01915407