

Estimatzaileak

Beharrezko paketeak:

```
install.packages("nleqslv")  
library(nleqslv)
```

Demagun, egunero ordu ezberdin batean autobus geltokira joaten zarela, ordua begiratu gabe, eta bertan zain egoten zarela L1 lineako autobusa eterri arte. Suposatuz autobusa zehazki θ minuturo pasatzen dela, geltokian itxaroten pasatzen dudan denborak (minututan) $\mathcal{U}(0, \theta)$ banaketari jarraitzen diola esan dezakegu, honako dentsitate funtzioarekin:

$$f(x) = \begin{cases} \frac{1}{\theta}, & 0 \leq x \leq \theta \\ 0 & \text{beste kasuetan} \end{cases}$$

Parametroen estimazioa momentuen eta egiantz handieneko metodoaren bitartez

Suposatu dezagun, θ , parametroa, hau da autobusaren frekuentzia (minututan), estimatu nahi dugula. Horretarako $n = 150$ egunetan zehar itxarondako denbora (minututan) gorde dugu, honako behaketak lortuz:

```
lagina <- c(1.12, 2.58, 2.36, 0.40, 3.29, 1.54, 0.25, 4.87, 1.00, 4.26,  
         1.43, 0.58, 0.21, 1.84, 3.75, 0.56, 1.38, 4.46, 3.37, 3.41,  
         2.53, 3.38, 3.16, 3.26, 2.17, 3.64, 2.31, 3.26, 1.82, 3.26,  
         0.87, 1.07, 1.74, 4.32, 4.65, 0.87, 0.76, 4.51, 0.11, 1.38,  
         4.34, 4.55, 4.13, 1.42, 2.12, 0.01, 3.36, 0.01, 0.20, 2.85,  
         2.15, 4.30, 1.06, 3.06, 1.58, 1.32, 1.53, 0.94, 0.55, 0.18,  
         1.04, 0.00, 3.84, 1.86, 2.84, 4.39, 3.85, 0.85, 4.27, 1.72,  
         1.31, 0.69, 4.40, 3.22, 4.23, 4.49, 4.89, 0.44, 1.55, 3.70,  
         3.51, 1.13, 0.18, 0.47, 4.65, 4.60, 1.01, 4.15, 0.54, 4.48,  
         0.17, 1.08, 1.41, 4.48, 4.14, 1.36, 1.20, 1.19, 2.32, 3.21)
```

Momentuen metodoa

Lehenengo atal honetan banaketa honen parametroa (θ , autobusaren frekuentzia) momentuen metodoaren bitartez estimatzen saiatuko gara. Honetarako, banaketa uniformearen itxaropena $EX = \frac{\theta}{2}$ izanik, $EX = \bar{x}$ ekuazioa ebatzi behar dugu, edo baliokidea dena, $f(X) = EX - \bar{x}$ funtzioaren erroak bilatu. Kasu honetan, ekuazio honen soluzioa bilatzea tribiala da (eskuz egin daiteke):

$$\hat{\theta}_{MM} = 2\bar{x}$$

```
#Estimatzailea edozein laginerako lortzeko funtzio orokorra  
getThetaMM <- function(lagina){  
  2*mean(lagina)  
}
```

```
#Gure laginerako estimazioaren kalkulua
getThetaMM(lagina)

## [1] 4.605
```

Ariketa: Bete aurreko kodean falta dena eta kalkulatu gure laginerako momentuen metodoaren bidezko estimazioa.

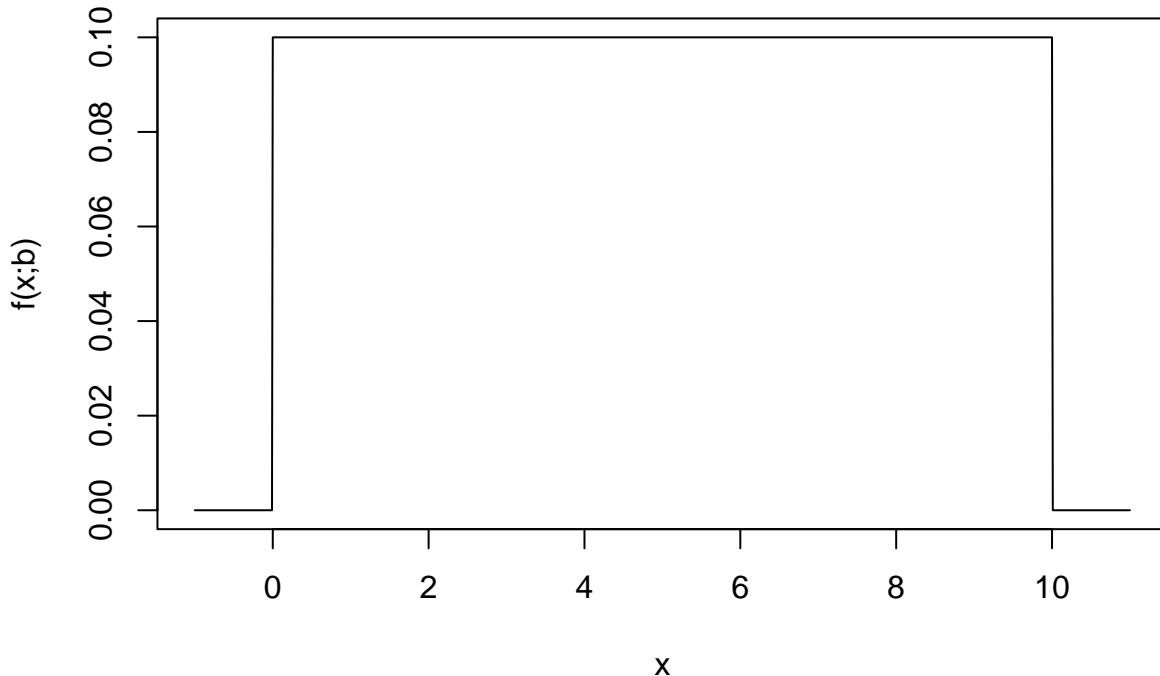
Hala ere, kasu guzietan ez da hain erraza izango ekuazio hau ebaztea eta batzuetan zenbakizko metodoetara (hur-bilketa metodoetara) jo beharko dugu. Horretarako, itxaropenaren funtzioa definitu beharko dugu θ parametroaren menpe:

```
itxaropena_unif <- function(theta){
  return(theta/2)
}
```

Ariketa: Erabili 'itxaropena_unif' funtzioa banaketa uniforme ezberdinen itxaropenak kalkulatzeko. Irudikatu banaketa uniforme ezberdinen dentsitate funtzioa eta lerro berde batekin bere itxaropena. Saiatu ulertzen zergatik den banaketa uniformearen itxaropena $\theta/2$.

```
b <- 10
x <- seq(-1, b+1, 0.01)
plot(x, dunif(x, min = 0, max = b), t="l", main=paste("Dentsitate funtzioa Unif( 0, ", b, " )"), xlab = "x")
```

Dentsitate funtzioa Unif(0, 10)



Orain, uniroot funtzioa erabiliz $f(X) = EX - \bar{x}$ funtzioaren erroak bilatu ditzakegu:

```
getThetaMM2 <- uniroot(function(theta) itxaropena_unif(theta)-mean(lagina),
                         interval=c(-10,10))$root
getThetaMM2

## [1] 4.605
```

Kasu honetan ere, $\hat{\theta}_{MM} = 4.605$ lortu dugu ekuazioa ebazteko oso simplea izanik, zenbakizko metodoak balio zehatza topatu duelako.

Egiantz handieneko metodoa

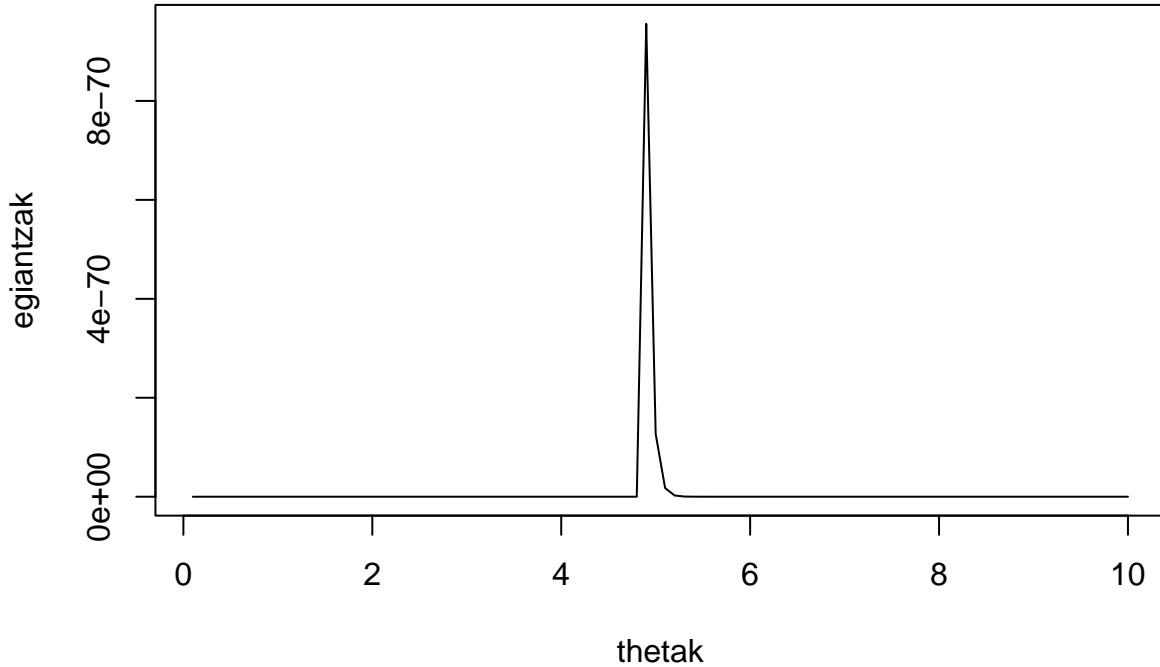
Orain, egiantza handieneko metodoaren bidezko estimazioa lortzen saiatuko gara. Horretarako, definitu dezagun, hasteko, egiantz funtzioa $\mathcal{U}(0, \theta)$ banaketarako eta irudikatu dezagun funtzioa gure laginerako:

```
getLikelihood <- function(theta, sample){
  1 <- 0
  if(all(sample<=theta) & all(sample>=0)){
    return(prod(dunif(sample, min=0, max=theta)))
  }
  return(1)
}
```

```

thetak <- seq(0.1, 10, by=0.1)
egiantzak <- sapply(thetak, getLikelihood, sample=lagina)
plot(thetak, egiantzak, type="l")

```



Ariketa: Zein balioaren inguruan dago egiantz funtziaren maximoa? Lortutako balioa momentuen metodoarekin lortutakoaren antzekoa al da?

Erantzuna: 4.89 balioraen inguruan dago, momentuen metodoarekin lortutakoaren antzekoa da, baina ez berdina.

Orain egiantz handieneko estimazioa lortzeko, funtzi honen maximoa bilatu behar dugu, baina errazagoa izango da bere logaritmoa aztertzea (leunagoa izango da orohar eta propietate egokiagoak izango ditu zenbakizko metodoak erabiltzeko).

```

getLogLikelihood <- function(theta, sample){
  l <- getLikelihood(theta, sample)
  if(l!=0){
    return(log(l))}
  else{
    # -Inf balioa ekiditeko
    return(-Inf)}
}

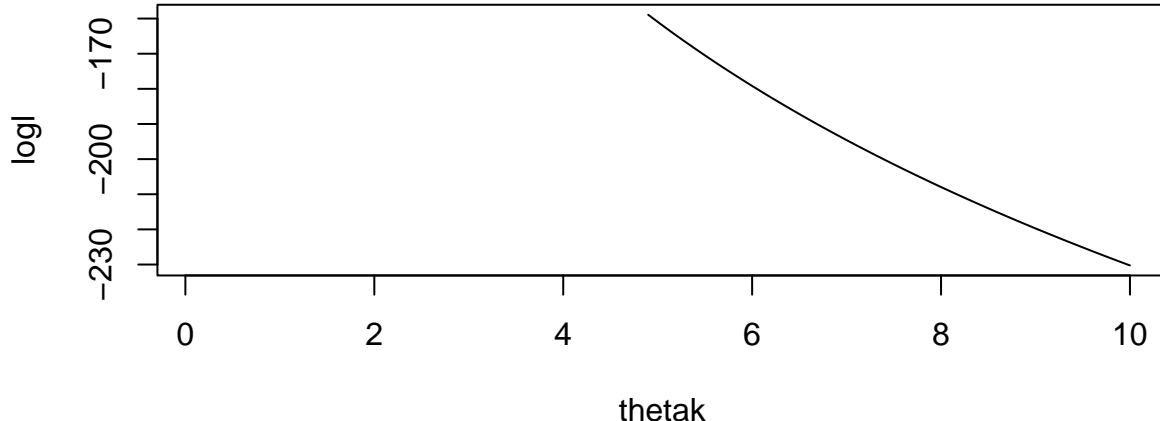
```

Aurreko funtziok ez du arazorik emango lagin-tamaina txikiekin. Lagin-tamaina handiekin ordea, arazoak sor daitezke egiantzaren balioa 0-ra hurbilduko delako. Arazo hori ekiditeko probabilitateen logaritmoen batura erabiliz kalkulatuko dugu, probabilitateen biderkaduraren logaritmoaren ordez.

```
getLogLikelihood <- function(theta, sample){
  probs <- dunif(sample, min=0, max=theta)
  ll <- sum(log(probs))
  return (ll)
}
```

Grafikoki irudikatuko dugu.

```
logl <- sapply(theta, FUN=getLogLikelihood, sample=lagina)
plot(theta, logl, type="l")
```



Erreparatu zenbait baliotarako $-\infty$ balioa duela egiantzaren logaritmoak eta ondorioz ezin dela irudikatu.

Funtzioaren maximoa begiz non kokatzen den ikusten dugu baina balio zehatza lortzeko zenbakizko metodoak erabili behar ditugu. Horretarako `nls` funtzioa erabiliko dugu. Deribatuan oinarritutako zenbakizko metodoak erabiliz (hurbilketa metodoak) funtzioen *minimoak* topatzeko balio du funtzi honek. Guk maximoa bilatu nahi dugunez, maximizatu nahi dugun funtzioaren negatiboa definitu beharko dugu hasteko. Gainera, optimizazio prozesuan infinitoruntz doazen balioak arazoak sortu ditzaketenez, balio negatibo oso altuekin ordezkatuko ditugu.

```
minusL <- function(theta, sample){
  ll <- getLogLikelihood(theta, sample)
  if (is.infinite(ll)) {
    ll <- -1000
  }
  return(-ll)
}
```

Ondoren `nls` funtzioa aplikatuko dugu. Funtzioak hasierako balio bat behar du eta balio hori egiantza 0 ez den eremuan kokatuta egotea beharrezkoa da, optimizazio algoritmoak deribatuarekin arazorik ez izateko. Hasierako

parametro hori bakoitzean ez emateko funtziari defektuzko balio handi bat erabiliko dugu. Komeni denean, defektuzko balio hori aldatu ahalko dugu. Behin funtzioa definituta, laginak ematen digun estimazioa kalkulatuko dugu.

```
#Estimatzailea edozein laginerako lortzeko funtzioa
getThetaML <- function(sample, initial.theta=50){
  return(nlm(f=minusL, p=initial.theta, sample=sample))
}
getThetaML(lagina)

## $minimum
## [1] 158.7192
##
## $estimate
## [1] 4.89
##
## $gradient
## [1] -860195
##
## $code
## [1] 3
##
## $iterations
## [1] 37

theta.ehe <- getThetaML(lagina)$estimate
```

Beraz, lortutako estimazioa $\hat{\theta}_{EHE} = 4.8900004$ da.

Ariketa: Zergatik ariketa guzti honetan zehar estimazioa hitza erabili dugu estimatzalea beharrean? Zein da ezberdintasuna?

Erantzuna: Kasu zehatz bat estimatu dugulako. Estimatzailea banaketa honetarako lortzen dugun laginaren funtzia da, estimazioa, ordea, lagin zehatz bati estimatzalea aplikatzerakoan lortzen duguna.

Ariketa: Begiratu klaseko ariketetan edo interneten (wikipedia, adibidez), banaketa uniformearen egiantz handieneko estimatzalea zein den. Kalkulatu, formula hori erabiliz, egiantz handieneko estimazioa kasu honetarako. Aurreko adibideetan zenbakizko metodoekin lortutako balioa asko urruntzen al da benetako egiantz handieneko estimaziotik?

Erantuana: $\hat{\theta}_{EHE} = \max\{x_1, \dots, x_n\}$

```
max(lagina)
```

```
## [1] 4.89
```

Balioa oso berdintsua da.

Ariketa: Jakinda autobusen frekuentziak zenbaki osoak izaten direla normalean, eta lortutako estimazioetan oinarrituta, zein uste dezu izan daitekeela autobusaren frekuentziaren benetako balioa? Nolako erroreak egin ditugu estimazioekin?

Erantzuna: benetako balioa 5 minutuko dela uste dut. 0,11 minutuko errorea egin dugu EHE metodoarekin eta 0,395 minutuko errorea MM metodoarekin.

Estimatzaileen propietateak

Orain, jakinda benetako populazioak $\mathcal{U}(0,5)$ jarraitzen duela, azter dezagun zer gertatzen den momentuen ($\hat{\theta}_{MM} = 2\bar{X}$) eta egiantz handieneko ($\hat{\theta}_{EHE} = \max\{X_1, X_2, \dots, X_n\}$) estimatzaleekin lagina handitzen denean. Horretarako, sor ditzagun n tamaina ezberdinako $N = 1000$ lagin eta ikus ditzagun lortutako estimazioen batezbestekoa eta bariantza nola aldatzen diren:

```
N <- 1000
lagin.tamainak <- c(10, 20, 30) #, 40, 50, 75, 100, 150, 200, 250, 300, 350
set.seed(323)
#Hemen gordeko ditugu estimazioen batezbesteko eta bariantzak
est <- c()
for(n in lagin.tamainak){
  #Sortu laginak
  laginak <- matrix(runif(n*N, 0, 5), nrow=N, ncol=n)
  #Kalkulatu estimazioak lagin guztientzat
  aux<- t(apply(lakinak, 1,
    function(x){c(getThetaMM(x),
      getThetaML(x, initial.theta = 5)$estimate)}))
  #Kalkulatu estimazio guztien batezbestekoak eta bariantzak
  bb <- colMeans(aux)
  vars <- apply(aux, 2, var)
  est <- rbind(est, c(bb,vars))
}
```

Erreparatu est matrizean batezbestekoak (lehen bi zutabetan) eta bariantzak (3. eta 4. zubatetan) jaso ditugula. Lagin tamainaren araberako eboluzioa ikusteko grafikoki irudikatuko ditugu.

```
colnames(est) <- c("bb_MM", "bb_EHE", "var_MM", "var_EHE")

#Irudikatu batezbestekoak eta bariantzak
par(mfrow=c(1,2))
plot(lagin.tamainak, est[,1], type="l", ylim=c(4,5.5), main="Batezbestekoak", col="blue", xlab="Lagin-tamainak")
lines(lagin.tamainak, est[,2], type="l", col="red", xlab="")
legend(1, 5.5, legend=c("MM", "EHE"),
       col=c("blue", "red"), lty=1, cex=0.8)

plot(lagin.tamainak, est[,3], type="l", main="Bariantzak", col="blue", xlab="Lagin-tamainak")
lines(lagin.tamainak, est[,4], type="l", col="red", xlab="")
legend(2, 0.8, legend=c("MM", "EHE"),
       col=c("blue", "red"), lty=1, cex=0.8)
```

Ikusten dugun moduan bi estimatzialeak asintotikoki alboragabeak direla dirudi grafikoki (n handitzen denean 5ra hurbiltzen dira batezbestekoak) eta bariantza ere asintotikoki Ora doala ikusten dugu bi kasuetan. Beraz, tinkoak direla esan dezakegu.

Ariketa: Irudikatu sortutako laginetako batzuk. Nolakoak dira? Eta $\hat{\theta}_{MM}$ eta $\hat{\theta}_{EHE}$ estimazioak? Antzeko balioak lortzen dira lagin ezberdinetan? Zentzia du horrek?

Ariketa: Egiantz handieneko estimatzailearen batezbestekoa beti da 5 baino txikiagoa. Arrazonagarria al da hau? Nolakoa izango da estimatzaile honen alborapenaren zeinua beti?

Ariketak

Eraiki berri dugun sistemak eskaintzen dituen zerbitzuen itxaron denborak aztertu nahi ditugu. Denbora horiek egoki adierazten dira $X \sim \text{Gamma}(k, \theta)$ banaketarekin, hau da, gure populazioa adierazteko eredu egokia eskaintzen du $X \sim \text{Gamma}(k, \theta)$ banaketak. Gure helburua parametro horien balio egokiak topatzea da, behatutako lagineko informazioan oinarrituz. Honako lagina lortu dugu:

```
lagina <- c(77.551, 45.195, 50.626, 39.878, 29.137, 57.321, 39.140, 66.776,
        48.028, 42.325, 31.200, 38.632, 42.914, 60.969, 22.076, 52.446,
        45.257, 42.626, 62.504, 22.684, 69.196, 42.383, 61.339, 45.803,
        74.707, 33.048, 72.423, 43.670, 65.279, 42.714, 59.785, 101.742,
        59.641, 44.749, 44.161, 58.488, 46.448, 25.280, 67.619, 66.846,
        80.208, 98.492, 41.149, 40.395, 22.220, 34.628, 77.768, 48.161,
        48.909, 66.267)
```

Hasi baino lehen, gogoratu Gamma banaketaren dentsitate-funtzioa honela idatz daitekeela (R bidez `dgamma`):

$$f(x) = \frac{1}{\Gamma(k)\theta^k} x^{k-1} e^{-\frac{x}{\theta}} I_{\{x \geq 0\}}(x)$$

Gainera, banaketa honen momentuak ere ezagunak dira:

$$E(X) = k\theta; \quad VAR(X) = k\theta^2$$

1. Momentuen metodoa:

- Lortu momentuen metodoen bidezko estimazioa dagokion ekuazio sistema ebatziz. Horretarako, erabili `nleqslv` funtzioa, zenbakizko metodoen bitartez soluzioa hurbilduko duena.

$$VAR[X] = E[X^2] - [EX]^2 \implies E[X^2] = VAR[X] + [EX]^2$$

$$\begin{cases} \hat{k}\hat{\theta} &= \bar{x} \\ \hat{k}\hat{\theta}^2 + (\hat{k}\hat{\theta})^2 &= \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n x_i^2 \end{cases}$$

$$\begin{cases} \hat{k}\hat{\theta} - \bar{x} &= 0 \\ (1 + \hat{k})\hat{k}\hat{\theta}^2 - \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n x_i^2 &= 0 \end{cases}$$

Sistema definitu

```

# x[1]: theta; x[2]: k
mom <- function(x){
  theta <- x[1]
  k <- x[2]

  y <- numeric(2)
  y[1] <- k * theta - mean(lagina)
  y[2] <- k * (1 + k) * theta^2 - mean(lagina^2)

  y
}

```

Jakobiarrarekin:

```

mom_jac <- function(x) {
  theta <- x[1]
  k <- x[2]

  y <- numeric(2)
  y[1] <- k * theta - mean(lagina)
  y[2] <- k * (1 + k) * theta^2 - mean(lagina^2)

  # Jacobian matrix
  J <- matrix(0, nrow = 2, ncol = 2)
  J[1, 1] <- k           # ay1/at
  J[1, 2] <- theta        # ay1/ak
  J[2, 1] <- 2 * k * (1 + k) * theta # ay2/at
  J[2, 2] <- (1 + 2 * k) * theta^2    # ay2/ak

  attr(y, "jacobian") <- J
  y
}

```

Sistema ebatzi

```

xstart <- c(5, 5)

sol <- nleqslv(xstart, mom, method = "Broyden",
                 control = list(ftol = 1e-10, maxit = 200))

thetaHat <- sol$x[1]
kHat <- sol$x[2]
thetaHat

```

```
## [1] 6.171723
```

```
kHat
```

```
## [1] 8.428127
```

Jakobiarrarekin

```

xstart <- c(5, 5)

sol <- nleqslv(xstart, mom_jac,
                 control = list(ftol = 1e-10, xtol = 1e-10, maxit = 200,
                               trace = 0)) # trace=1 shows iterations

thetaHat <- sol$x[1]
kHat <- sol$x[2]
thetaHat

## [1] 6.171723

kHat

## [1] 8.428127

```

- Kalkulatu eskuz momentuen metodoaren bidezko estimatzaileak eta konparatu aurreko atalean lortutako estimazioa eskuz lortutako balioekin. Hurbilketa ona lortu al dugu?

$$E(X) = k\theta; \quad VAR(X) = k\theta^2$$

$$\begin{cases} \hat{k}\hat{\theta} \\ \hat{k}\hat{\theta}^2 + (\hat{k}\hat{\theta})^2 \end{cases} = \begin{cases} \bar{x} \\ \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n x_i^2 \end{cases}$$

$\hat{k} = \frac{\bar{x}}{\hat{\theta}}$ ordezkapena eginez:

$$\begin{aligned} \hat{\theta}\bar{x} + \bar{x}^2 &= \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n x_i^2 \\ \hat{\theta}\bar{x} &= \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n x_i^2 - \bar{x}^2 \end{aligned}$$

$$\hat{\theta} = \frac{\widehat{Var}(x)}{\bar{x}} \text{ non } \widehat{Var}(x) = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n x_i^2 - \bar{x}^2$$

$$\hat{k} = \frac{\bar{x}}{\hat{\theta}} = \frac{\bar{x}^2}{\widehat{Var}(x)}$$

```

theta_MM <- function(x) {
  n <- length(x)
  (mean(x^2) - mean(x)^2) / mean(x)
}

k_MM <- function(x) {
  mean(x)^2 / (mean((x - mean(x))^2))
}

theta_MM(lagina)

```

[1] 6.171723

```
k_MM(lagina)
```

```
## [1] 8.428127
```

2. Egiantz handieneko estimazioa:

- Irakurri lagina eta eraiki dagokion egiantz-funtzioaren logaritmoa (L) kalkulatzen duen funtzioa.

```
getLikelihood <- function(k, theta, sample){  
  l <- 0  
  if(all(sample>=0)){  
    return(prod(dgamma(sample, k, scale = theta)))  
  }  
  return(1)  
}
```

Eta, ondoren, logaritmoa kalkulatu:

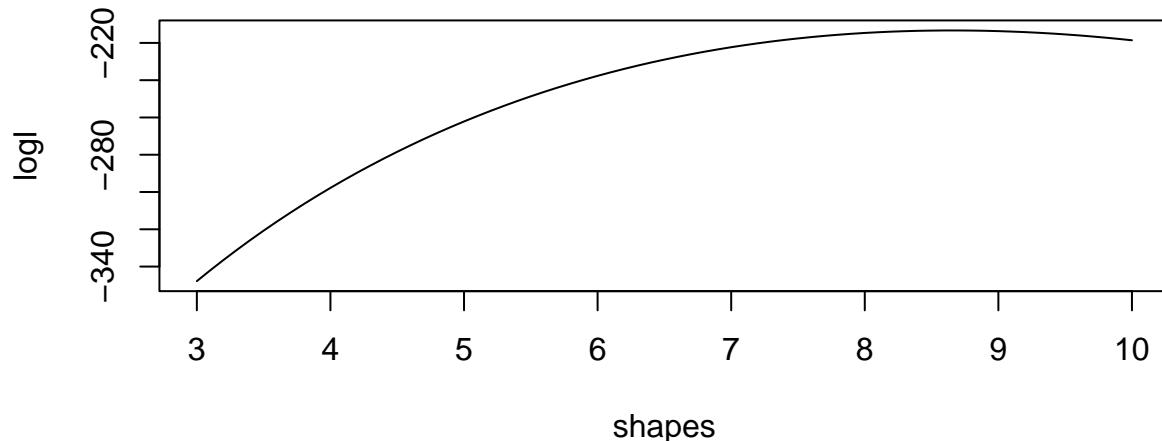
```
getLogLikelihood <- function(k, theta, sample){  
  l <- getLikelihood(k, theta, sample)  
  if(l!=0){  
    return(log(l))}  
  else{  
    # -Inf balioa ekiditeko  
    return(-Inf)  
  }  
}
```

Edo logaritmoen baturarekin

```
getLogLikelihood <- function(k, theta, sample){  
  probs <- dgamma(sample, k, scale=theta)  
  ll <- sum(log(probs))  
  return (ll)  
}
```

- Marraztu L k balioekiko $[3, 10]$ eremuan. θ ren zein balio finkatu duzu?

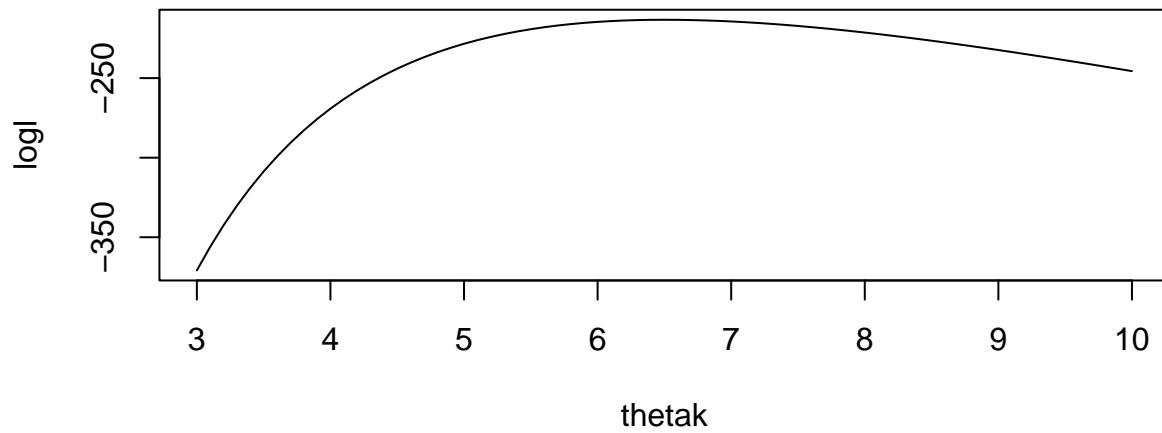
```
shapes <- seq(3, 10, 0.1)  
logl <- sapply(shapes, FUN=getLogLikelihood,  
                sample=lagina, theta=6)  
plot(shapes, logl, type="l")
```



Momentuen metodoan lortutako estimazioa finkatu dut theta baliorako

- Marraztu L θ balioekiko $[3, 10]$ eremuan. k ren zein balio finkatu duzu?

```
thetak <- seq(3, 10, 0.1)
logl <- sapply(thetak, FUN=getLogLikelihood,
                sample=lagina, k=8)
plot(thetak, logl, type="l")
```



Momentuen metodoan lortutako estimazioa finkatu dut k baliorako

- Marraztu L -ren maila-kurbak $[1, 10] \times [1, 10]$ eremuan.

```

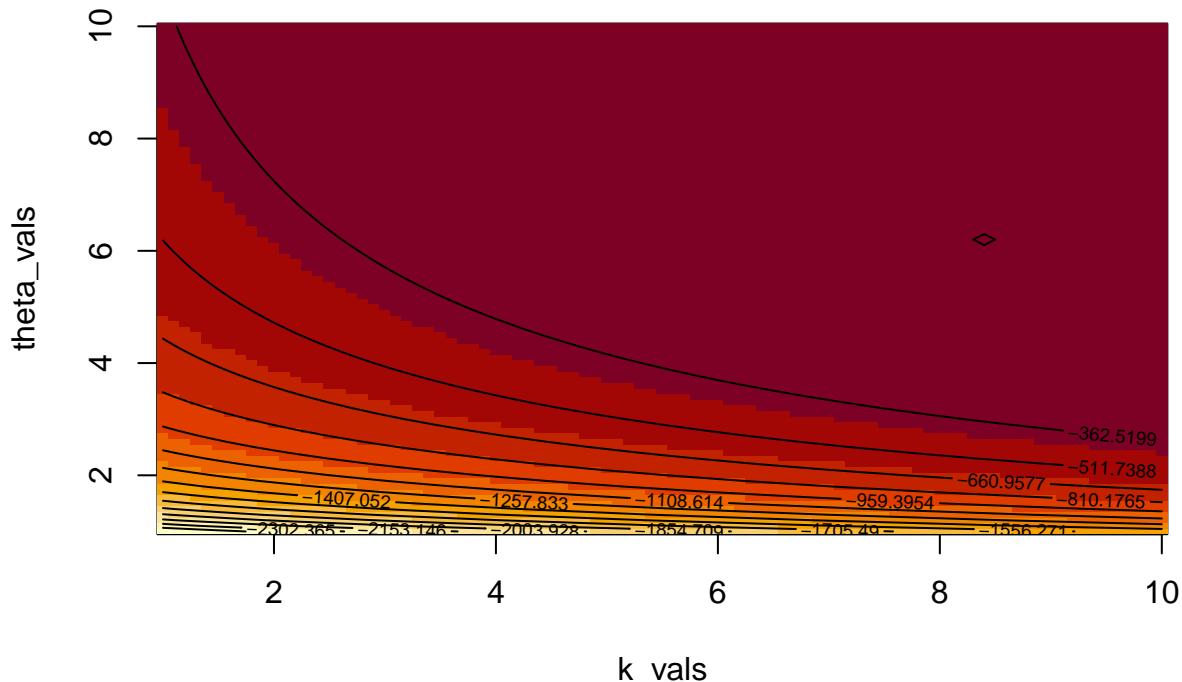
k_vals <- seq(1, 10, 0.1)
theta_vals <- seq(1, 10, 0.1)

# Balioak gordeko dituen matrizea sortu
ll_matrix <- matrix(0, nrow = length(k_vals), ncol = length(theta_vals))

# Puntu bakoitzeko balioa kalkulatu
for (i in 1:length(k_vals)) {
  for (j in 1:length(theta_vals)) {
    ll_matrix[i, j] <- getLogLikelihood(k_vals[i],
                                          theta_vals[j],
                                          lagina)
  }
}

# Maila kurbak irudikatu
image(k_vals, theta_vals, ll_matrix)
contour(k_vals, theta_vals, ll_matrix,
        xlab = "k (shape)",
        ylab = "theta (scale)",
        main = "L-ren maila-kurbak",
        add = TRUE,
        levels = seq(min(ll_matrix), max(ll_matrix), length.out = 17)) # Maximoa agertzeko

```



- Erabili n/m funtzioa egiantz handieneko estimazioak topatzeko. Erabili hasiera puntu bezala $k = 1, \theta = 3$.

(Gogoratu nlm minimoa bilatzen saiatuko dela).

nlm -k minimoa kalkulatzen du, beraz, funtziaren negatiboa pasa behar diogu

```
minusL <- function(x, sample){  
  k <- x[1]  
  theta <- x[2]  
  ll <- getLogLikelihood(k, theta, sample)  
  if (is.infinite(ll)) {  
    ll <- -1000  
  }  
  return(-ll)  
}  
  
#Estimatzailea edozein laginerako lortzeko funtzioa  
getThetaML <- function(sample, initial.theta=c(6, 6)){  
  return(nlm(f=minusL, p=initial.theta, sample=sample))  
}  
emaitza <- getThetaML(lagina)$estimate  
names(emaitza) <- c('kHat', 'thetaHat')  
emaitza  
  
##      kHat thetaHat  
## 8.390465 6.199422
```

3. Propietateak: Sortu Gamma(5, 8) banaketatik $n \in \{10, 20, 30, 40, 50, 75, 100, 150, 200, 250, 300, 350\}$ tamainuko laginak $N = 500$ aldiz.

- Lortu EHEk ematen dizkizun estimazioak lagin bakoitzeko eta aztertu batezbesteko eta bariantzak n -ren arabera. Estimatzailea tinkoa al da? (Hasi $\hat{k} = \hat{\theta} = 3$ balioetatik eta zehaztu $stepmax=2$ nlm funtziolan)
- Egin ariketa berdina momentuen metodoak ematen dizkizun estimazioak erabiliz. Estimatzailea tinkoa al da?

Lagina egin

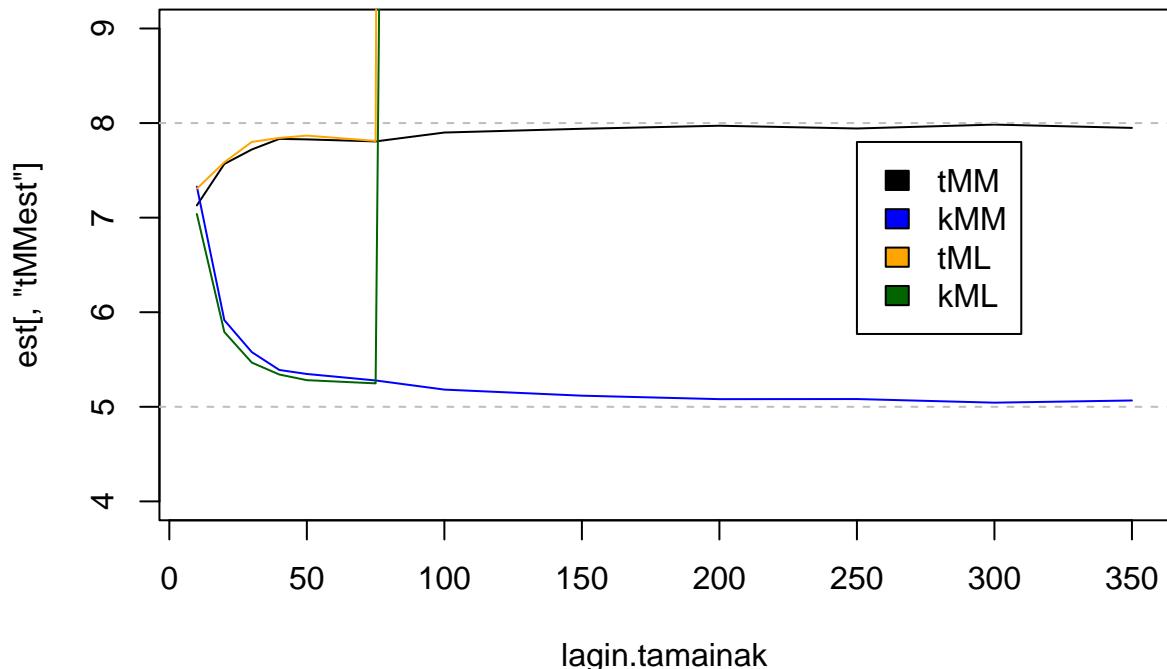
```
N <- 1000  
lagin.tamainak <- c(10, 20, 30, 40, 50, 75, 100, 150, 200, 250, 300, 350)  
set.seed(323)  
#Hemen gordeko ditugu estimazioen batezbesteko eta bariantzak  
est <- c()  
for(n in lagin.tamainak){  
  #Sortu laginak  
  laginak <- matrix(rgamma(n*N, 5, scale=8), nrow=N, ncol=n)  
  #Kalkulatu estimazioak lagin guzientzat  
  aux<- t(apply(laginak, 1,  
    function(x){c(theta_MM(x), k_MM(x),  
      rev(getThetaML(x, initial.theta = c(3, 3))$estimate)}))  
  #Kalkulatu estimazio guztien batezbestekoak eta bariantzak  
  bb <- colMeans(aux)  
  vars <- apply(aux, 2, var)  
  est <- rbind(est, c(bb, vars))  
}  
  
colnames(est) <- c("tMMest", "kMMest", "tMLEst", "kMLEst",
```

```
"tMMvar", "kMMvar", "tMLvar", "kMLvar")
```

Lagina irudikatu

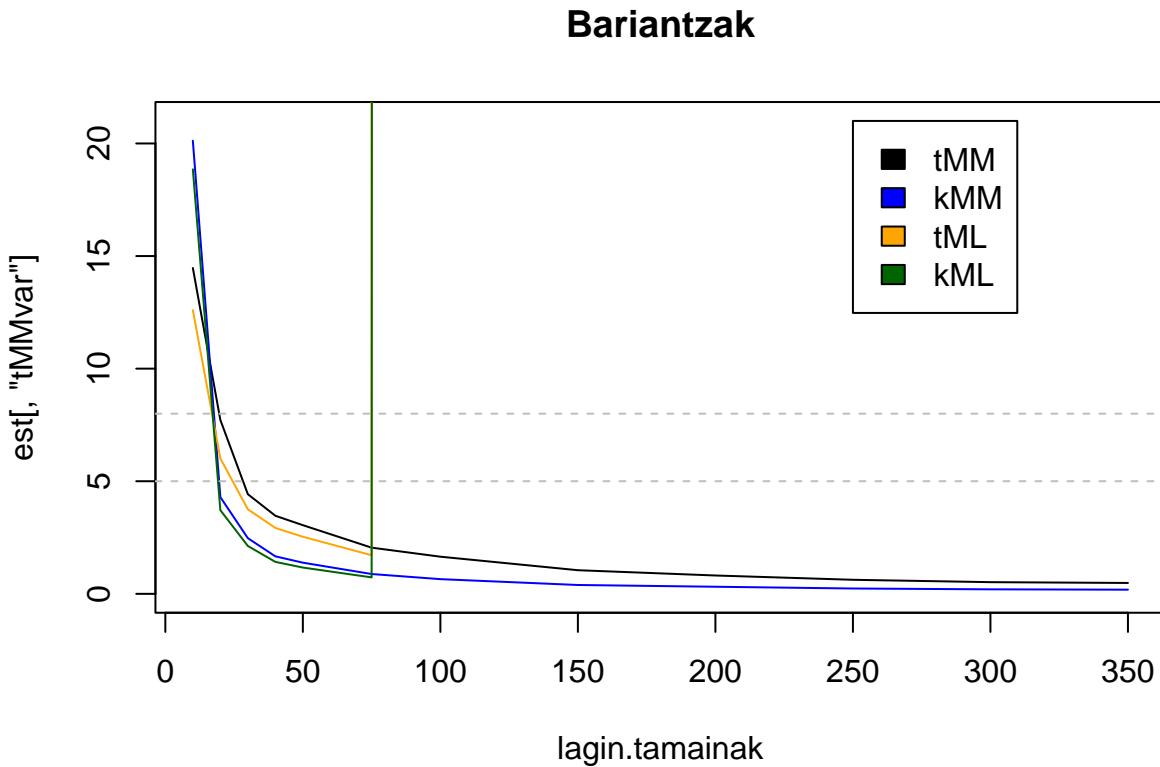
```
# Estimazioak
plot(lagin.tamainak, est[, "tMMest"], col="black", type="l",
      ylim=c(4, 9), main="Estimazioak")
lines(lagin.tamainak, est[, "kMMest"], col="blue")
lines(lagin.tamainak, est[, "tMLEst"], col="orange")
lines(lagin.tamainak, est[, "kMLEst"], col="darkgreen")
abline(h=8, col="gray", lty=2)
abline(h=5, col="gray", lty=2)
legend(250, 7.8, legend=c("tMM", "kMM", "tML", "kML"),
       fill=c("black", "blue", "orange", "darkgreen"))
```

Estimazioak



```
# Bariantzak
plot(lagin.tamainak, est[, "tMMvar"], col="black", type="l",
      ylim=c(0, 21), main="Bariantzak")
lines(lagin.tamainak, est[, "kMMvar"], col="blue")
lines(lagin.tamainak, est[, "tMLvar"], col="orange")
lines(lagin.tamainak, est[, "kMLvar"], col="darkgreen")
abline(h=8, col="gray", lty=2)
abline(h=5, col="gray", lty=2)
```

```
legend(250, 21, legend=c("tMM", "kMM", "tML", "kML"),
      fill=c("black", "blue", "orange", "darkgreen"))
```



Lagina handiegia bada nlm funtziari pasatzen diogun hasierako puntuaren malda 0 da norabide guztietan eta ondorioz ez du aurkitzen funtzioaren minimoa. Hasierako puntu hobea aukeratzerakoan ($\hat{k} = \hat{\theta} = 6$ adibidez) minimoa aurkitzen du.

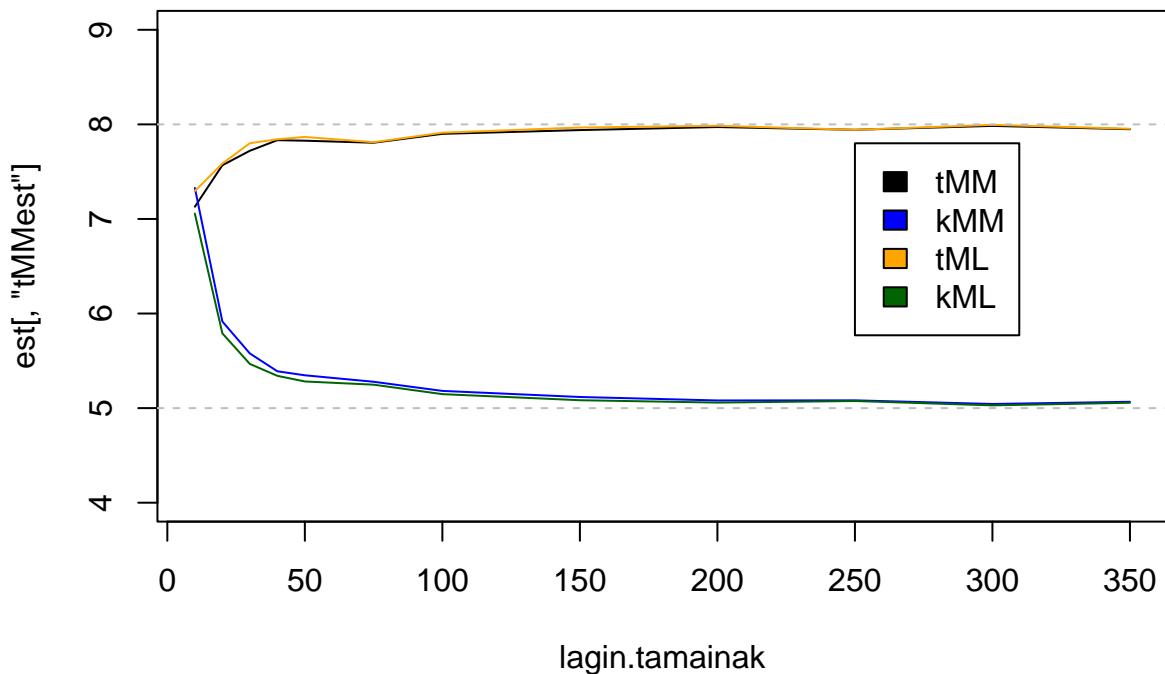
```
N <- 1000
lagin.tamainak <- c(10, 20, 30, 40, 50, 75, 100, 150, 200, 250, 300, 350)
set.seed(323)
#Hemen gordeko ditugu estimazioen batezbesteko eta bariantzak
est <- c()
for(n in lagin.tamainak){
  #Sortu laginak
  laginak <- matrix(rgamma(n*N, 5, scale=8), nrow=N, ncol=n)
  #Kalkulatu estimazioak lagin guztientzat
  aux<- t(apply(laginak, 1,
    function(x){c(theta_MM(x), k_MM(x),
      rev(getThetaML(x, initial.theta = c(6, 6)$estimate))))})
  #Kalkulatu estimazio guztien batezbestekoak eta bariantzak
  bb <- colMeans(aux)
  vars <- apply(aux, 2, var)
  est <- rbind(est, c(bb,vars))
}
```

```
colnames(est) <- c("tMMest", "kMMest", "tMLEst", "kMLEst",
                    "tMMvar", "kMMvar", "tMLvar", "kMLvar")
```

Lagina irudikatu

```
# Estimazioak
plot(lagin.tamainak, est[, "tMMest"], col="black", type="l",
      ylim=c(4, 9), main="Estimazioak")
lines(lagin.tamainak, est[, "kMMest"], col="blue")
lines(lagin.tamainak, est[, "tMLEst"], col="orange")
lines(lagin.tamainak, est[, "kMLEst"], col="darkgreen")
abline(h=8, col="gray", lty=2)
abline(h=5, col="gray", lty=2)
legend(250, 7.8, legend=c("tMM", "kMM", "tML", "kML"),
       fill=c("black", "blue", "orange", "darkgreen"))
```

Estimazioak



```
# Bariantzak
plot(lagin.tamainak, est[, "tMMvar"], col="black", type="l",
      ylim=c(0, 21), main="Bariantzak")
lines(lagin.tamainak, est[, "kMMvar"], col="blue")
lines(lagin.tamainak, est[, "tMLvar"], col="orange")
lines(lagin.tamainak, est[, "kMLvar"], col="darkgreen")
abline(h=8, col="gray", lty=2)
```

```
abline(h=5, col="gray", lty=2)
legend(250, 21, legend=c("tMM", "kMM", "tML", "kML"),
       fill=c("black", "blue", "orange", "darkgreen"))
```

