

Líkindareikningur og Tölfræði STÆ203G

Tölvuverkefni 4

Egill Ian Guðmundsson, 260693-2639

1 Verkefni

Gerið ráð fyrir að slembiúrtak X_1, \dots, X_n af stærð n sé dregið úr normaldreifingu með meðalgildi $\mu = 96$ og $\sigma = 13$. Stikann σ er hægt að meta með eftirfarandi metlum. Annars vegar með:

$$\hat{\sigma}_1 = s = \sqrt{\frac{1}{n-1} \sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X})^2}$$

og hins vegar með:

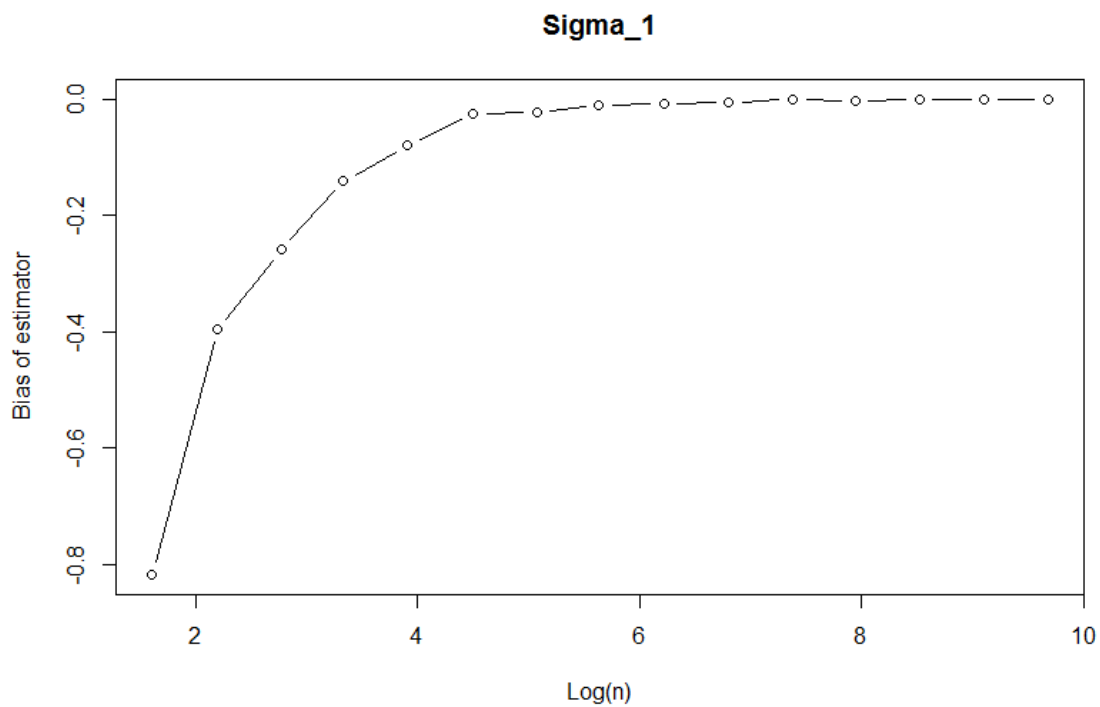
$$\hat{\sigma}_2 = \frac{IQR}{1.349}$$

Þar sem IQR er fjórðungsbil úrtaks. Þannig er $\hat{\sigma}_1$ staðalfrávik úrtaks og $\hat{\sigma}_2$ byggir á fjórðungsbili úrtaks.

1. Teiknið bjaga metils $\hat{\sigma}_1$ sem fall af n . Notið lograskala fyrir n og notið úrtaksstærðir $n = \{5, 9, 16, 28, 50, 90, 160, 280, 500, 900, 1600, 2800, 5000, 9000, 16000\}$. Fyrir hverja úrtaksstærð n , notið 10000 úrtök til að reikna gildið á $\hat{\sigma}_1$ og reiknið meðaltalið af þessum gildum til að meta væntigildi metilsins.

Svar: Notum fyrra forritið í viðauka með skipun

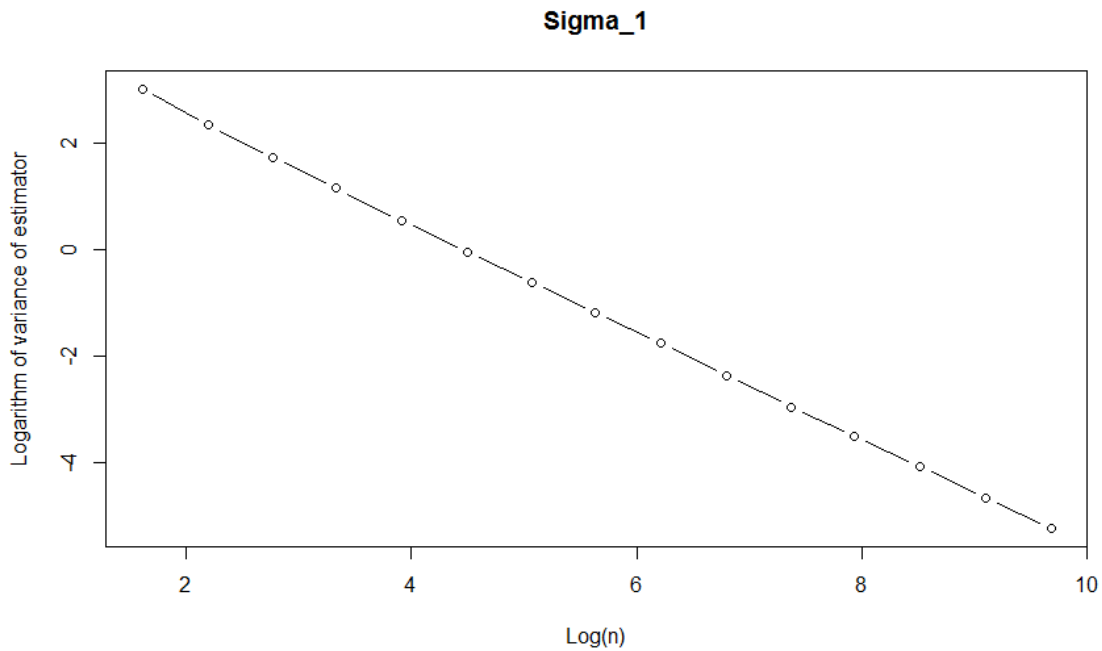
`estimatorAssignment(nVector, 96, 13, 10000, 1, 1)` til að fá:



2. Teiknið dreifni metilsins $\hat{\sigma}_1$ sem fall af n . Notið lograskala fyrir bæði n og dreifni metilsins. Notið sömu skilyrði og að ofan og reiknið dreifnina fyrir hvert úrtak til að meta dreifni metilsins.

Svar: Notum fyrra forrit með

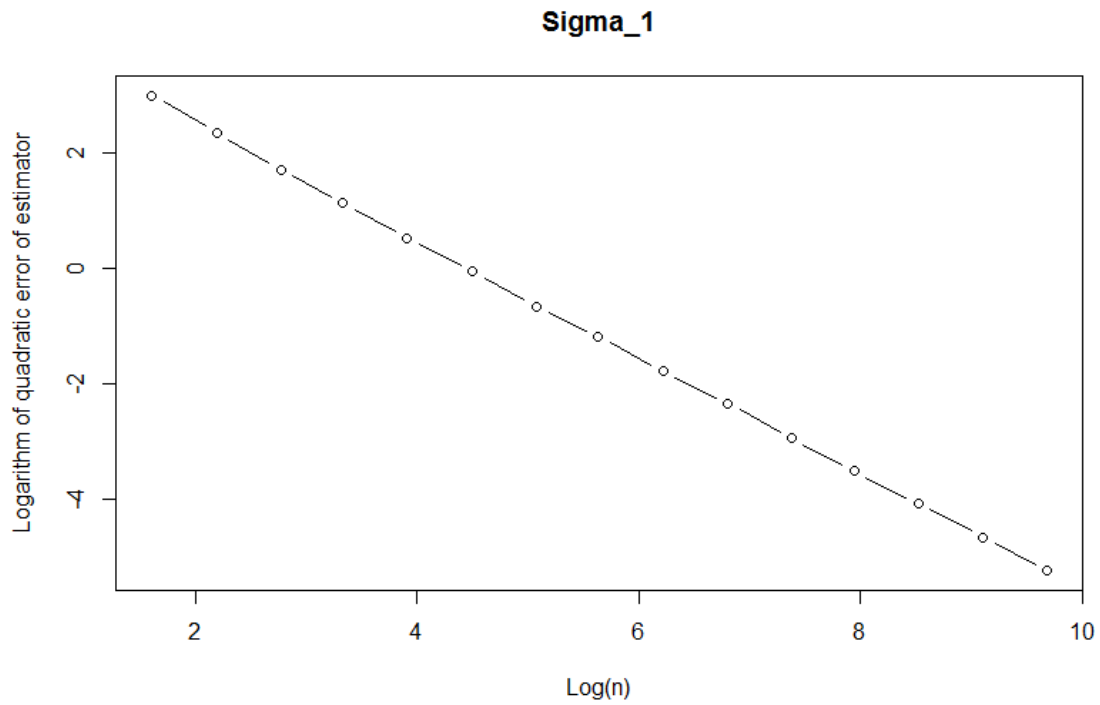
`estimatorAssignment(nVector, 96, 13, 10000, 2, 1)` til að fá:



3. Teiknið meðalferskekkju metils $\hat{\sigma}_1$ sem fall af n . Notið lograskala fyrir bæði n og dreifni metilsins. Notið sömu skilyrði og að ofan og reiknið meðalferskekkjuna fyrir hvert úrtak út frá bjaga og dreifni metilsins.

Svar: Notum fyrra forrit með skipun

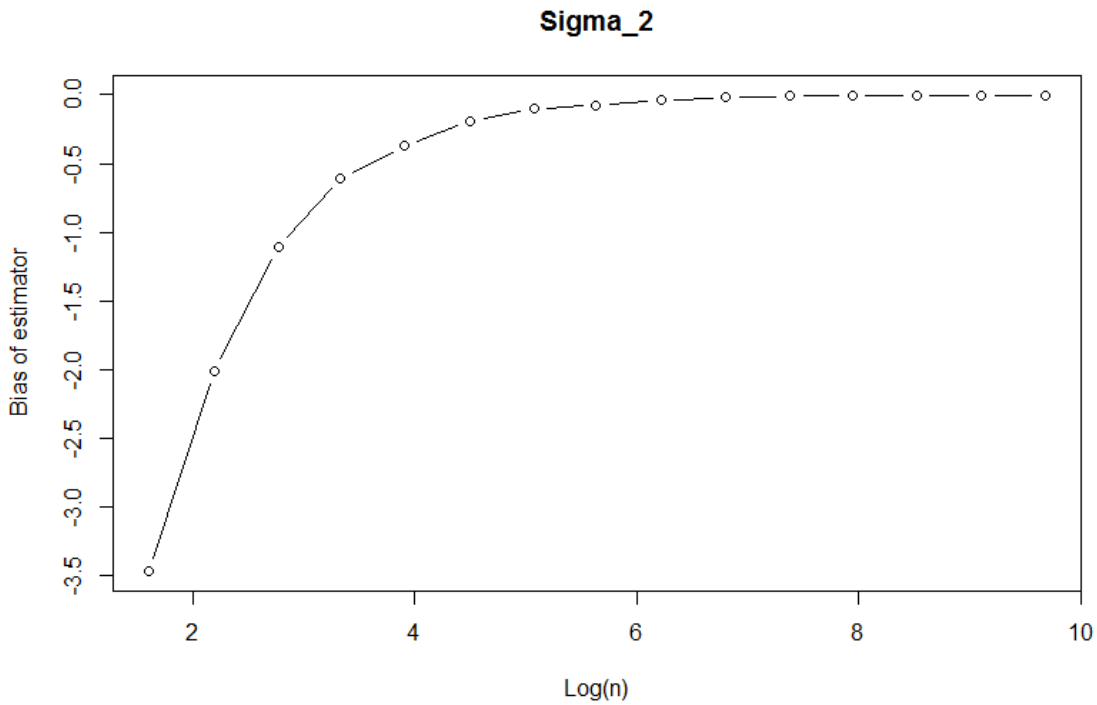
`estimatorAssignment(nVector, 96, 13, 10000, 3, 1)` til að fá mynd:



4. Teiknið bjaga metils $\hat{\sigma}_2$ sem fall af n . Notið lograskala fyrir n og notið sömu skilyrði og að ofan.

Svar: Keyrum fyrra forrit með

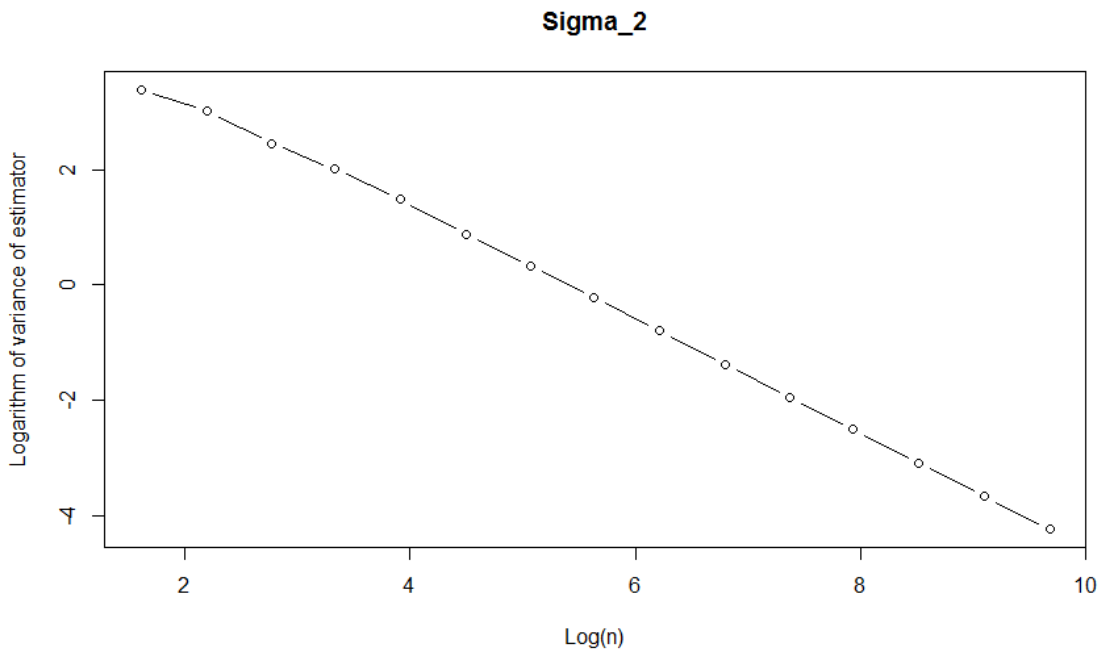
`estimatorAssignment(nVector, 96, 13, 10000, 1, 2)` og fáum:



5. Teiknið dreifni metils $\hat{\sigma}_2$ sem fall af n . Notið lograskala fyrir n og dreifnina og notið sömu skilyrði og að ofan.

Svar: Keyrum fyrra forrit með

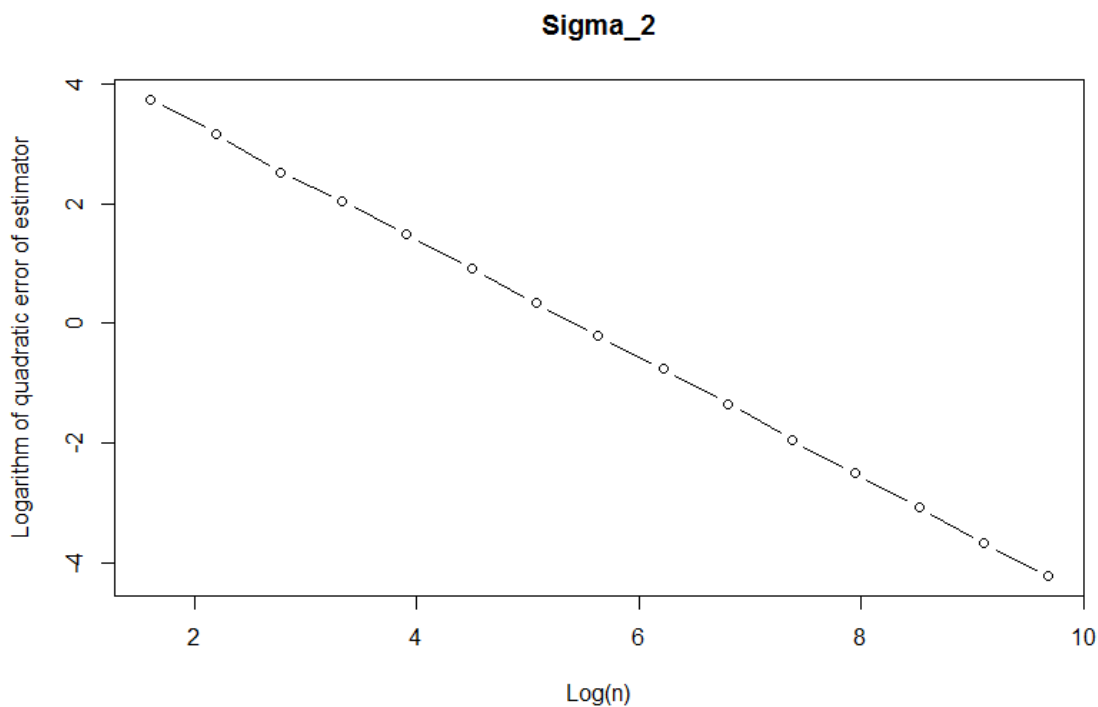
`estimatorAssignment(nVector, 96, 13, 10000, 2, 2)` og fáum:



6. Teiknið meðalferskekkju metils $\hat{\sigma}_2$ sem fall af n . Notið lograskala fyrir bæði n og dreifni metilsins. Notið sömu skilyrði og að ofan og reiknið meðalferskekkjuna fyrir hvert úrtak út frá bjaga og dreifni metilsins.

Svar: Keyrum fyrra forrit með

`estimatorAssignment(nVector, 96, 13, 10000, 3, 2)` og fáum:



7. Byggt á myndunum hér að ofan, hvorn metilinn teljið þið vera betri til að meta staðalfrávik? Útskýrið með hliðsjón af bjaga, dreifni og meðalferskekkju metlanna.

Eins og sést á gröfunum er dreifni og meðalferskekkja tiltölulega svipuð á aðferðunum tveimur. Hins vegar er bjagi aðferðanna mjög ólíkur. Bjagi $\hat{\sigma}_1$ er mikill í fyrstu en minnkar ágætlega eftir því sem úrtak stækkar og virðist stefna á 0. Bjagi $\hat{\sigma}_2$ lækkar einnig með vaxandi úrtaksstærð en ekki jafn hratt og í tilfalli $\hat{\sigma}_1$. Því er $\hat{\sigma}_1$ heppilegari kostur sem metill.

8. Látum η_p tákna 100p-tu sætisstærð í normaldreifingu. Um η_p gildir $\eta_p = \mu + z_{1-p}\sigma$. Hermið gögn frá ofangreindri normaldreifingu þegar $n = 23$ og 1.000.000 ítrunum. $\eta_{0.31}$ er 31. sætisstærðin í normaldreifingunni. Notið eftirfarandi 95% öryggisbil:

$$(\bar{x} + z_{0.69} \cdot s) \pm z_{0.025} \frac{\sqrt{s^2 + 0.5z^2 + 0.69s^2}}{\sqrt{n}}$$

Metið öryggisstig öryggisbilsins fyrir $\eta_{0.31}$. Inniheldur öryggisbilið rétta gildið á $\eta_{0.31}$ í 95% tilfella? Öryggisbilið hér að ofan byggir á nálgun og ekki gefið að öryggisstig þess sé nákvæmlega 95%

Svar: Notum seinna forritið með skipun

`confidenceIntervalAssignment(23, 96, 13, 1000000)`

til að fá niðurstöðu. Það var óljóst hvort verið var að tala um staðalfrávik eða metil $\hat{\sigma}_1 = s$ svo reiknað var með báðum stærðum. Ef reiknað var með staðalfrávik með skipun `sd()` í R fékkst að öryggisstig öryggisbilsins er 93.5779% og því inniheldur það ekki rétta gildi $\eta_{0.31}$ í 95% tilfella. Sé notast við formúlu fyrir s eins og kemur fyrir fremst í verkefninu er öryggisstig bilsins 95.4881 og inniheldur rétt gildi á $\eta_{0.31}$ í 95% tilfella.

2 Viðauki

```

1 # plotType = 1 plots estimator bias. plotType = 2 plots variance of
  # estimators.
2 # plotType = 3 plots quadratic error of estimators.
3 # estimatorType = 1 uses sigma_1 method (sum of quadratic error).
  # estimatorType = 2 uses
4 # sigma_2 method (IQR method)
5 estimatorAssignment <- function(sampleSizes, meanValue, stdDev,
  iterations, plotType, estimatorType){
6
7   # Vector keeping the average bias of each estimator by sample size
8   estimatorBiasVector = c(0)
9   # Vector keeping the average variance of each estimator by sample
  # size
10  estimatorVarianceVector = c(0)
11  # Vector keeping the average quadratic error of each estimator by
  # sample size
12  estimatorQuadraticVector = c(0)
13
14  for(s in 1:length(sampleSizes)){
15    # Vector containing every estimator for given sample size
16    estimatorSum = c(0)
17    # Creates estimator for each iteration
18    for(j in 1:iterations){
19      sampleValues = rnorm(sampleSizes[s], mean = meanValue, sd =
        stdDev)
20      sampleMean = mean(sampleValues)
21      sampleSum = 0
22      # Calculation of quadratic error inside estimator formula (
        sigma_1)
23      for(x in 1:sampleSizes[s]){
24        sampleSum = sampleSum + (sampleValues[x] - sampleMean)^2
25      }
26      if(estimatorType == 1){
27        # Calculation of estimator for given iteration
28        estimatorSum[j] = sqrt((1/(sampleSizes[s] - 1)) * sampleSum)
29      }
30      else{
31        # Calculation of estimator (sigma_2)
32        estimatorSum[j] = IQR(sampleValues)/1.349
33      }
34    }
35    estimatorBiasVector[s] = mean(estimatorSum) - stdDev
36    estimatorVarianceVector[s] = var(estimatorSum)
37    estimatorQuadraticVector[s] = estimatorVarianceVector[s] +
      estimatorBiasVector[s]^2
38  }
39
40  # Variables for plotting graph
41  lnValues = log(sampleSizes)
42  mainTitle = "Sigma_1"
43  if(estimatorType == 2){

```

```

44   mainTitle = "Sigma_2"
45 }
46
47 # Plotting of bias of estimators
48 if(plotType == 1){
49   plot(lnValues, estimatorBiasVector, type = "b", main = mainTitle
50       , xlab = "Log(n)", ylab = "Bias of estimator")
51 }
52
53 # Plotting of variance of estimators
54 if(plotType == 2){
55   lnVariances = log(estimatorVarianceVector)
56   plot(lnValues, lnVariances, type = "b", main = mainTitle, xlab =
57       "Log(n)",
58       ylab = "Logarithm of variance of estimator")
59 }
60
61 # Plotting of quadratic error of estimators
62 if(plotType == 3){
63   lnQuad = log(estimatorQuadraticVector)
64   plot(lnValues, lnQuad, type = "b", main = mainTitle, xlab = "Log
65       (n)",
66       ylab = "Logarithm of quadratic error of estimator")
67 }
68 }

```

estimatorAssignment.r

```

1 confidenceIntervalAssignment <- function(sampleSize, meanValue,
2     stdDev, iterations){
3
4   # 31. quantile for normal distribution
5   quantileValue = meanValue + qnorm(1-0.31) * stdDev
6   # Counter keeps track of how many samples are within safety
7   interval
8   counter = 0
9
10  for(i in 1:iterations){
11    # Generate random normal values with parameters
12    normalValues = rnorm(sampleSize, meanValue, stdDev)
13    # Quadratic error for given sample
14    quadError = 0
15    for(s in 1:sampleSize){
16      quadError = quadError + (normalValues[s] - meanValue)^2
17    }
18    # Calculate estimator for given sample
19    #estimator = sqrt((1/(sampleSize - 1)) * quadError)
20    estimator = sd(normalValues)
21    # Calculate confidence interval for given sample
22    middleValue = mean(normalValues) + qnorm(0.69) * estimator
23    shiftValue = qnorm(0.025)*(sqrt(estimator^2 + 0.5*qnorm(0.69)^2*
24        estimator^2)/sqrt(sampleSize))
25    confidenceUpper = middleValue + abs(shiftValue)
26    confidenceLower = middleValue - abs(shiftValue)
27  }
28 }

```

```
24     # Check if confidence interval contains quantile value
25     if(confidenceLower <= quantileValue && quantileValue <=
26         confidenceUpper){
27         counter = counter + 1
28     }
29 }
30 message((counter/iterations)*100)
31 }
```

confidenceIntervalAssignment.r