In the name of God



استاد : دکتر تیموری

دانشجو: توحید حقیقی سیس

شماره دانشجویی : 830598021

موضوع: تمرین نهم

تمرين اول:

12. To estimate θ , we generated 20 independent values having mean θ . If the successive values obtained were

how many additional random variables do you think we will have to generate if we want to be 99 percent certain that our final estimate of θ is correct to within ± 0.5 ?

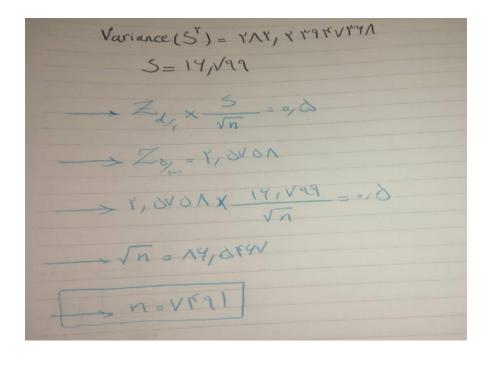
بر اساس توضیحات کتاب به صورت زیر عمل میکنیم:

$$E[(\overline{X} - \theta)^{2}] = \text{Var}(\overline{X}) \quad (\text{since } E[\overline{X}] = \theta)$$

$$= \text{Var}\left(\frac{1}{n} \sum_{i=1}^{n} X_{i}\right)$$

$$= \frac{1}{n^{2}} \sum_{i=1}^{n} \text{Var}(X_{i}) \quad (\text{by independence})$$

$$= \frac{\sigma^{2}}{n} \quad (\text{since } \text{Var}(X_{i}) = \sigma^{2})$$



تمرین دوم:

- 13. Let X_1, \ldots, X_n be independent and identically distributed random variables having unknown mean μ . For given constants a < b, we are interested in estimating $p = P\{a < \sum_{i=1}^{n} X_i/n \mu < b\}$.
 - (a) Explain how we can use the bootstrap approach to estimate p.
 - (b) Estimate p if n = 10 and the values of the X_i are 56, 101, 78, 67, 93, 87, 64, 72, 80, and 69. Take a = -5, b = 5.

In the following three exercises X_1, \ldots, X_n is a sample from a distribution whose variance is (the unknown) σ^2 . We are planning to estimate σ^2 by the sample variance $S^2 = \sum_{i=1}^n (X_i - \overline{X})^2 / (n-1)$, and we want to use the bootstrap technique to estimate $\text{Var}(S^2)$.

به منظور برآورد پارامترهای جامعه آماری، از یک نمونه آماری استفاده می کنیم. گاهی حجم نمونه برای برآورد چنین پارامتری کم است. برای افزایش دقت و همچنین برآورد خطای برآوردگر پارامتر جامعه، از روشهای »بازنمونه گیری (Re-sampling) استفاده می شود. «بوت استرپ (Bootstrap) و جک نایف (Jackknife) ، از جمله روشهای پرکاربرد در این زمینه هستند.

این روش در گروه روشهای آمار ناپارامتری و تکنیکهای بازنمونه گیری طبقه بندی می شود و به منظور بر آورد پارامتر جامعه آماری با استفاده از نمونه گیری با جایگذاری به کار می رود. بوت استرپ همچنین برای محاسبه فاصله اطمینان برای بر آورد گر کاربرد دارد. فرض کنید می خواهید در یک مسئله یادگیری ماشین، مهارت مدل تولید شده را اندازه گیری کنید. برای این کار با استفاده از روش بوت استرپ می توان یک فاصله اطمینان ایجاد کرد و برای پیشبینی داده های جدید از آن کمک گرفت.

همانطور که دیده شد، در روش جک نایف برای n مشاهده، nزیرنمونه به اندازه n-1 برای بر آورد پارامتر جامعه آماری ایجاد شد. ولی در روش بوت استرپ زیرنمونهها، بوسیله بازنمونهگیری با جایگذاری از نمونه اصلی تولید می شوند. با توجه به اینکه تعداد نمونه اصلی برابر با n است می توان بی نهایت زیرنمونه با اندازه n با جایگذاری ایجاد کرد. در روش بوت استرپ تعداد بازنمونه گیری با Nb و تعداد مشاهدات در هر زیرنمونه نیز با nمشخص می شود. واضح است که n و تعداد مشاوی یا کوچکتر باشند زیرا نمونه گیری با جایگذاری است و در حقیقت حجم نمونه اصلی را می توان بسیار بزرگ در نظر گرفت.

ب) در این قسمت ما باید به صورت رندوم ترکیب های ۱۰ تایی را انتخاب کنیم و میانگین آن را حساب میکنیم و از \mathbf{y} مقدار ان را کم میکنیم اگر بین \mathbf{a} و \mathbf{a} بود کانتر ان را یکی اضافه میکنیم این کار را ۱۰۰۰ یا بیشتر تکرا میکنیم و احتمال به دست می آوریم .

```
# Python program to get average of a list
def Average(lst):
    return sum(lst) / len(lst)

list_num=[56,101,78,67,93,78,64,72,80,69]

print(Average(list_num))

_____mean = 78.5
```

سورس ان به صورت زیر خواهد بود:

احتمال ۰.۷ به دست امده است

```
import math
import numpy as np
import random
# Python program to get average of a list
def Average(lst):
    return sum(lst) / len(lst)
list_num=[56,101,78,67,93,78,64,72,80,69]
print("mean is : ")
print(Average(list_num))
r = 100;
X = [56,101,78,67,93,87,64,72,80,69]
n = len(X)
def randomvecgenerator(Y):
   r = []
   for i in range(0,len(Y)):
       t = random.randrange(0,len(Y))
       r.append(X[t])
    return r
#Bootstrap
counter=0
for i in range(r):
   idx = randomvecgenerator(X);
   mean list=Average(idx)
   if((mean_list-78.5)<5):
       if((mean_list-78.5)>-5):
           counter=counter+1
print("----")
print(counter/r)
```

تمرین سوم:

14. If n=2 and $X_1=1$ and $X_2=3$, what is the bootstrap estimate of $Var(S^2)$?

15. If n=2 and $X_1=1$ and $X_2=3$, what is the bootstrap estimate of $Var(S^2)$?

```
import math
import numpy as np
import random
r = 100;
X = [1,3]
n = len(X)
def randomvecgenerator(Y):
    r = []
    for i in range(0,len(Y)):
        t = random.randrange(0,len(Y))
        r.append(X[t])
    return r
# Estimator g
theta = np.var(X) * (len(X)/(len(X)-1))
#Bootstrap
MSE = 0;
for i in range(r):
    idx = randomvecgenerator(X);
    Yi = \frac{(np.var(idx) * (len(idx)/(len(idx)-1)) - theta) ** 2;}
    MSE = MSE + Yi;
MSE = MSE / r
print('MSE for 100 simulations is:', MSE)
```

خروجی آن عدد ۲ خواهد بود .

ترکیب های ممکن برای ۱ و ۳ به صورت زیر است :

- 191 •
- ۱و۳
- ۳ و ۱
- ۳۰۳

تمرین چهارم :

15. If n = 15 and the data are

approximate (by a simulation) the bootstrap estimate of $Var(S^2)$.

```
import math
import numpy as np
import random
r = 100;
X = [5,4,9,6,21,17,11,20,7,10,21,15,13,16,8]
n = len(X)
def randomvecgenerator(Y):
    r = []
    for i in range(0,len(Y)):
        t = random.randrange(0,len(Y))
        r.append(X[t])
    return r
# Estimator g
theta = np.var(X) * (len(X)/(len(X)-1))
#Bootstrap
MSE = 0;
for i in range(r):
    idx = randomvecgenerator(X);
    Yi = \frac{(\text{np.var}(idx) * len(idx)}{(len(idx)-1)} - \text{theta} ** 2;
    MSE = MSE + Yi;
MSE = MSE/r
print('MSE for 100 simulations is:',MSE)
```

خروجی آن به صورت زیر است:

MSE for 100 simulations is: 50.25622766439908