



دانشکدهی علوم ریاضی

مدرس: دكتر محمد هادى مستفيد

آمار و کاربرد ها

تمرین سری دو

شماره دانشجویی: ۴۰۱۱۰۰۰۷۱

نام و نامخانوادگی: کژال باغستانی

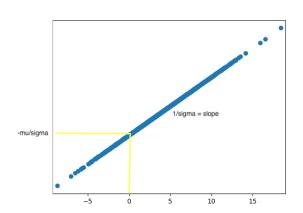
پرسش ۱

آ) فرض کنیم نقاط quantile ها هستند. داریم به صورتی که x_i ها نقاط x_i ها هستند. داریم

$$\frac{1}{n} = \int_{a}^{b} f(x)dx = P(a < X < b) = P(a < \sigma Y + \mu < b) = P(\frac{a - \mu}{\sigma} < Y < \frac{b - \mu}{\sigma}) = \int_{\frac{a - \mu}{\sigma}}^{\frac{b - \mu}{\sigma}} f(y)dy$$

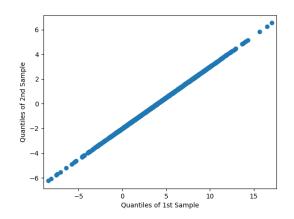
 $b = x_{i+1}$ و $a = x_i$

پس نقطه متناظر x_i در نمودار توزیع X برابر است با $\frac{x_i-\mu}{\sigma}$ که این یعنی با رسم نمودار qqplot برای این دو متغیر نقاط روی یه خط صاف با شیب $\frac{1}{\sigma}$ و عرض از مبدا $\frac{u}{\sigma}$ داریم.



ب) كد پايتون:

خروجي:



پرسش ۲

آ) قانون قوی اعداد بزرگ میگوید:

$$\lim_{n o\infty}P(rac{X1+X2+X3+...+Xn}{n}=\mu)=1$$
یا به بیان دیگر $ar{X}_n o\mu\quad a.s.\quad as\quad n o\infty$

1-pو یکی از مثال های جالب آن این است که در یک بازی که احتمال برد قمار باز p است و احتمال برد کازینو p که یکی از مثال های زیاد هرچند شاید دفعه اول قمار باز برنده باشد ولی در نهایت کازینو برنده است زیرا $p<\frac{1}{2}$

تعداد برد های کازینو نسبت به تعداد کل بازی ها به سمت p-1 می رود که بیشتر از $\frac{1}{2}$ است.

 تفاوت صورت قوی و ضعیف قانون اعداد بزرگ این است که در صورت قوی آن مجموعه پشامد هایی که در قانون صدق نمیکنند نسبت به مجموعه کل پشامد ها اندازه صفر است و این پیشامد ها ثابت و مشخص هستند در صورتی که در صورت ضیف آن مجموعه آین پیشامد ها ثابت و مشخص نیستند و این قانون میگوید صرفا با زیاد كردن تعداد نمونه ها نسبت اين پيشامد ها به مجموعه كل پيشامد ها كم و كم تر ميشود اما درباره اينكه اين پيشامد ها ثابت هستند تضمینی نمیدهد.

برهان: مي خواهيم نشان دهيم :

$$\forall \epsilon > 0$$
 $\lim_{n \to \infty} P(|\bar{X} - \mu| > \epsilon) = 0$

با توجه به نامساوی مارکوف داریم

$$P(X > a) \le \frac{E[X]}{a}$$

پس داریم

$$P((\bar{X} - \mu)^2 > a^2) \le \frac{E[(\bar{X} - \mu)^2]}{a^2}$$

که این یعنی

$$P((\bar{X} - \mu)^2 > a^2) \le \frac{var(\bar{X})}{a^2}$$

و با توجه به i.i.d بو دن Xi ها

$$var(\bar{X}) = \frac{\sigma^2}{n}$$

$$P(|\bar{X} - \mu| > \epsilon) \le \frac{\sigma^2}{n\epsilon}$$
 for fixed ϵ and $\sigma < \infty$

$$0 \le \lim_{n \to \infty} P(|\bar{X} - \mu| > \epsilon) \le \lim_{n \to \infty} \frac{\sigma^2}{n\epsilon} = 0$$

كه ثابت ميشود:

$$\forall \epsilon > 0$$
 $\lim_{n \to \infty} P(|\bar{X} - \mu| > \epsilon) = 0$

پ) کد پایتون:

```
src > hw2 > 👶 LLN.py > ...
       import numpy as np
      X1 = np.random.uniform(1,100,100)
      X2= np.random.uniform(1,100,1000)
      X3 = np.random.uniform(1,100,10000)
      X4 = np.random.uniform(1,100,100000)
      X5 = np.random.uniform(1,100,1000000)
      X6 = np.random.uniform(1,100,10000000)
       mean1 = np.mean(X1)
       mean2 = np.mean(X2)
      mean3 = np.mean(X3)
      mean4 = np.mean(X4)
      mean5 = np.mean(X5)
      mean6 = np.mean(X6)
      print(mean1,"-> 100")
      print(mean2,"-> 1000")
      print(mean3,"-> 10000")
      print(mean4,"-> 100000")
      print(mean5,"-> 1000000")
      print(mean6,"-> 10000000")
```

خروجي کد:

```
54.29280128531462 -> 100
49.519823405486044 -> 1000
50.689668124716846 -> 10000
50.48996036208122 -> 100000
50.48932856481535 -> 1000000
50.49718798076861 -> 10000000
```

پرسش ۳

آ) قضیه حد مرکزی: فرض کنیم دنبالهای از متغیرهای تصادفی مستقل و هم توزیع (i.i.d) را داشته باشیم، که به صورت X_1, X_2, \dots, X_n نشان داده می شوند. قضیه حد مرکزی بیان میکند که توزیع متغیر تصادفی

$$\frac{\bar{X} - \mu}{\frac{\sigma}{\sqrt{n}}}$$

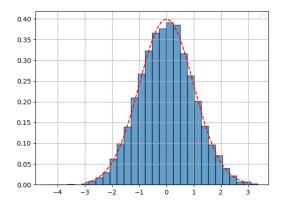
به توزیع متغیر تصادفی نرمال استاندارد نزدیک و نزدیکتر می شود وقتی که مقدار n به خوبی زیاد شود. به صورت رسمی، این قضیه به صورت زیر بیان می شود:

$$\lim_{n\to\infty} P\left(\frac{\bar{X}-\mu}{\frac{\sigma}{\sqrt{n}}} \le x\right) = \Phi(x)$$

که در این جا $\Phi(x)$ تابع توزیع متغیر تصادفی نرمال استاندارد است. $\Phi(x)$ کد پایتون:

```
src > hw2 > @ CLT.py > ...
1    import numpy as np
2    import matplotlib.pyplot as plt
3
4    n = 30# Sample size
5    num_samples = 10000
6    mu = 50
7    lb = 0
8    ub = 100
9
10    random_vars = np.random.uniform(lb, ub, (num_samples, n))
11    sample_means = np.mean(random_vars, axis=1)
12    # variance of uniform distribution 0 to 100 is 2500/3
13    variance = 2500/3
14    Z = (sample_means - mu) / (np.sqrt(variance) / np.sqrt(n))
15
16    plt.hist(Z, bins=30, density=True, edgecolor='black', alpha=0.7)
17
18    x = np.linspace(-3, 3, 1000)
19    standard_normal = (1 / np.sqrt(2 * np.pi)) * np.exp(-0.5 * x**2)
20    plt.plot(x, standard_normal, color='red', linestyle='dashed')
21
22    plt.legend()
23    plt.grid(True)
24    plt.show()
```

خروجي:



پرسش ۴

آ) تعریف استقلال برای دو متغیر تصادفی به صورت زیر است:

$$E[XY] = E[X]E[Y]$$
 که برای این دومتغیر تصادفی اگر تعریف کنیم کنیم $Xi = flip(i) = H - > 1:0$ داریم:
$$E[X] = E[X1+X2] = E[X1] + E[X2] = \frac{1}{2} + \frac{1}{2} = E[X2] + E[X3] = E[X2+X3] = E[Y] = 1$$

حالا کافیست E[XY] را محاسبه کنیم که داریم:

		VV	V	\mathbf{v}
p	event	XY	Y	X
$\frac{1}{8}$	TTT	0	0	0
$\frac{8}{1}$	TTH	0	1	0
0	impossible	0	2	0
$\frac{1}{8}$	HTT	0	0	1
$\frac{2}{8}$	THT or HTH	1	1	1
$\begin{array}{r} \frac{1}{8} \\ \frac{2}{8} \\ \frac{1}{8} \end{array}$	THH	2	2	1
0	impossible	0	0	2
$\frac{1}{8}$	HHT	2	1	2
$\frac{1}{8}$	ННН	4	2	2

در نتیجه داریم:

$$E[XY] = \frac{2}{8} \times 1 + \frac{1}{8} \times 2 + \frac{1}{8} \times 2 + \frac{1}{8} \times 4 = 1.25$$

پس مستقل نیستند و کوواریانس آنها برابر است با:

$$cov(X, Y) = E[XY] - E[X]E[Y] = 1.25 - 1 = 0.25$$

 $oldsymbol{\psi}$ چون پرتاب های سکه مستقل هستند توزیع و میانگین و واریانس برای Y برابر با X است. پس به محاسبه این پارامتر ها برای X و Z می پردازم.

$$P(X = 0) = \frac{1}{4}$$
 $P(X = 1) = \frac{1}{2}$ $P(X = 2) = \frac{1}{4}$

که عبارت بالا توزیع X و Y است.

$$E[X] = E[Y] = 1$$

$$var(X) = var(Y) = E[X^2] - E[X]^2 = 1.5 - 1 = 0.5$$

و برای Z داریم :

$$P(Z=0) = \frac{1}{8}$$
 $P(Z=1) = \frac{3}{8}$ $P(Z=2) = \frac{3}{8}$ $P(Z=3) = \frac{1}{8}$

كه عبارت بالا توزيع Z است.

$$E[Z] = 1.5$$

$$var(Z) = E[Z^2] - E[Z]^2 = 3 - 2.25 = 0.75$$

که به صورت کلی متغیر های X و Y توزیع دو جمله دارند با پارامتر های $(2,\frac{1}{2})$ و Z توزیع دو جمله ای با پارامتر $(3,\frac{1}{2})$ دارد.

پرسش ۵

فرض میکنیم X متغیر تصادفی هندسی است که نشان دهنده اولین دفعه ای است که سکه را پرتاب میکنیم و شیر می آید و دوبار بعد از آن نیز شیر می آید. به این ترتیب داریم:

$$P(X = i) = (1 - x)^{i-1}x$$

که در آن x احتمال رخ دادن سه شیر پشت سر هم است که برابر است با p^3 و میدانیم تعداد دفعات پرتاب برای رسیدن به اولین بار سه شیر پشت سر هم برابر است با :

$$X + 2$$

- حالا میخواهیم متوسط تعداد دفعات پرتاب را محاسبه کنیم که یعنی E[X+2] که داریم

$$E[X+2] = 2 + E[X] = 2 + \frac{1}{p^3}$$

علت اینکه E[X] برابر با $\frac{1}{p}$ شد این است که امید ریاضی متغیر تصادفی هندسی با پارامتر p برابر با p است. در نتیجه متوسط تعداد دفعات پرتاب برای رسیدن به این منظور برابر با p بار است.