# پروژه نهایی آمار و احتمالات مهندسی

استاد: دكتر ابوالقاسمي

عرفان پناهی

11.191289

نیمسال اول ۰۰–۹۹

## فهرست مطالب:

صفحه ۲	بخش اول: ضریب اویلر – ماسکرونی
صفحه ۳	بخش دوم: مسألهى نيوتن-پيپس
<u>صفحه ۵</u>	بخش سوم: تخمین عدد نپرین با روش مونته کارلو
<u>مفحه ۷</u>	بخش چهارم: سری فیبوناچی تصادفی
صفحه ۱۰	بخش پنجم: قاعدهٔ دایره ای برای مقادیر ویژه
صفحه ۱۳	بخش ششم: دادهٔ بازی

### توضیحات مربوط به فایل کد های پیوست شده:

در قسمت های مورد نیاز در گزارش پروژه از اسکریپتا پایتون استفاده شده که در همان قسمت نیز بخش مورد نظر در فایل CA\_code\_810198369 مشخص شده است.

#### ضریب اویلر - ماسکرونی

قسمت آ) با توجه به اینکه n عددی است که آنرا در ابتدا اختیار میکنیم و سپس آنرا بع اعداد صحیح کوچکتر و مساوی خودش تقسیم میکنیم، پس مقدار ثابتی خواهد داشت و نمیتواند متغیر تصادفی باشد. از سوی دیگر r همواره در حال تغییر است و مقادیر r تا r را اختیار میکند و بنابراین متغیرتصادفی مسئله r است.

قسمت ب) مقدار  $\mathcal{E}_r$  (خطا) به ازای هر r مشخص بصورت «اختلاف سقف خاج قسمت تقسیم و مقدار دقیق آن» تعریف میشود. روابط ریاضی آن بصورت زیر خواهد بود:

$$\varepsilon_r = \left| \left\lceil \frac{n}{r} \right\rceil - \frac{n}{r} \right| \to \left\lceil \frac{n}{r} \right\rceil \ge \frac{n}{r} \to \varepsilon_r = \left\lceil \frac{n}{r} \right\rceil - \frac{n}{r}$$

از طرفیr خود توزیعی یکنواخت گسسته از ۱ تا n است. پس تابع احتمال این توزیع بصورت زیر خواهد بود:

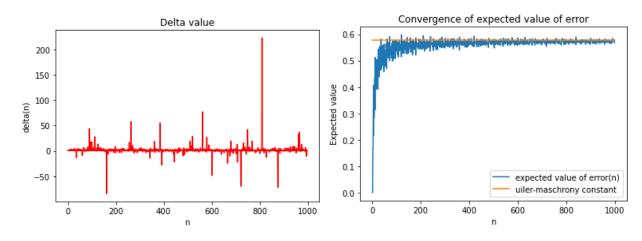
$$P_R(r) = \frac{1}{n}$$

حال میخواهیم امید ریاضی خطا را نیز محاسبه کنیم که بکمک رابطه زیر میتوان آنرا محاسبه نمود:

$$E(\varepsilon_r) = \sum_{r=1}^n \varepsilon_r P_R(r) = \sum_{r=1}^n \left( \left\lceil \frac{n}{r} \right\rceil - \frac{n}{r} \right) \frac{1}{n}$$

حال این امید را به کمک اسکریپت پایتون Part a قسمت ۱ محاسبه میکنیم.

با توجه به اینکه مقدار n باید یک عدد بزرگ باشد به ازای n=1000 مقدار امید ریاضی خطا را محاسبه میکنیم. گزارش اثبات همگرایی امید و همچنین نمودار  $\delta_n$  نیز بصورت زیر خواهد بود:(Part b قسمت ۱)



٢

قسمت آ) را با A نشان ابتدا برای بررسی منظمانه نام گذاری هایی برای پیشامدها انجام میدهیم:

پیشامد A: در پرتاب شش تاس، حداقل یکی از تاس ها ۶ باشد.

پیشامد B: حداقل دو تاس از ۱۲ تاس پرتاب شده ۶ باشد.

پیشامد C: حداقل سه تاس از ۱۸ تاس پرتاب شده ۶ باشد.

پاسخ نیوتن به پیپس بصورت زیر بود:

« از طریق اصل متمم باید احتمال A حساب شود. برای اینکار تعداد حالاتی که هرگز تاس B نیاید را از کل حالات کم میکنیم. حال برای پیشامد های B و D به ترتیب تعداد پرتاب ها را به D و D گروه شش تایی تقسیم می کنیم و به همین ترتیب احتمال های مربوط به پیشامد های D و D محاسبه می شود. D

مشکل این پاسخ اینجاست که حالاتی که در بین هردسته بندی دوبار (یا سه بار) تاس ۶ بیاید درنظر گرفته نشده است. به همین خاطر سعی میکنیم راه حلی جدید برای این مسئله معرفی کنیم که تمامی حالات در نظر گرفته شود:

راه حل: برای حل این مسئله از اصل متمم استفاده میکنیم. حالات نامطلوب حالاتی است که تعداد دفعاتی که تاس شش می آید از حداقل موردنظر کمتر باشد. برای پیشامد A حالات نامطلوب زمانی است که  $\cdot$  تاس از  $\beta$  بار پیشامد  $\beta$  حالات نامطلوب زمانهایی است که  $\delta$  یا ۱ تاس از ۱۲ تا پرتاب شش بیاید. حالات نامطلوب پیشامد  $\delta$  زمانی است که  $\delta$  ، ۱ یا ۲ تاس از بین ۱۸ تاس شش بیاید.

از سوی دیگر حالات نامطلوب به نوعی توزیع دوجمله ای است.

توزیع دوجمله ای: متغیرتصادفی X بیانگر تعداد موفقیت در n بار پرتاب است.

$$X \sim Bin(n, p) \qquad P_X\{X = k\} = \binom{n}{k} p^k (1 - p)^{n - k}$$

در مسئله ما p (احتمال موفقیت) برابر احتمال p آمدن یک تاس سالم یعنی  $\frac{1}{6}$  است. پس برای هر پیشامد احتمال مربوطه را محاسبه مینماییم:

$$P(A) = 1 - P_X\{X = 0\} = 1 - \left(\frac{5}{6}\right)^6 = 0.6551$$

$$P(B) = 1 - \sum_{i=0}^{1} P_X \{X = i\} = 1 - \sum_{i=0}^{1} {12 \choose i} \left(\frac{1}{6}\right)^i \left(\frac{5}{6}\right)^{12-i} = 0.6187$$

$$P(B) = 1 - \sum_{i=0}^{2} P_X \{X = i\} = 1 - \sum_{i=0}^{2} {18 \choose i} \left(\frac{1}{6}\right)^i \left(\frac{5}{6}\right)^{18-i} = 0.5973$$

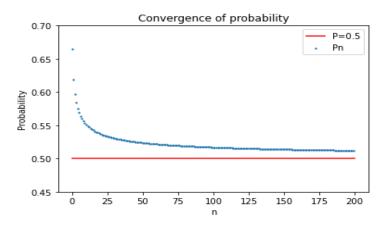
قسمت ب) حال به سادگی میتوانیم تعمیم را برای مشاهده حداقل n تا شش در میان 6n تا پرتاب محاسبه کنیم.

$$P_n = 1 - \sum_{i=0}^{n-1} P_X \{ X = i \} = 1 - \sum_{i=0}^{n-1} {\binom{6n}{i}} {\left(\frac{1}{6}\right)}^i {\left(\frac{5}{6}\right)}^{6n-i}$$

$$\rightarrow P_n = 1 - \sum_{i=0}^{n-1} \frac{(6n)!}{(6n-i)! \, i!} \left(\frac{1}{6}\right)^i \left(\frac{5}{6}\right)^{6n-i}$$

n=1000 قسمت ۲ همگرایی: به کمک اسکریپت پایتون Part b قسمت ۲ همگرایی را برای n های مختلف تا محاسبه می کنیم. محاسبه می کنیم. همچنین مقدار n=1000 را نیز به ازای n=1000 محاسبه می کنیم.

نمودار همگرایی  $P_n$  بصورت زیر خواهد بود:



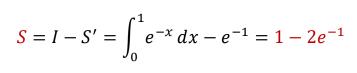
#### تخمین عدد نپرین با روش مونته کارلو

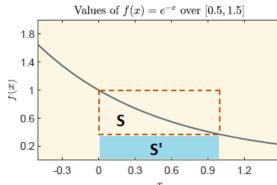
I = S + S' ور شکل روبه رو بیانگر انتگرال I = S + S' مساحت زیر منحنی) و است. پس با محاسبه I = S + S' و رابطه I = S + S'

قسمت آ) طبق نمودار داده شده با توجه به داده های زیر مساحت مستطیل جدا شده را محاسبه میکنیم:

میتوان به خواسته مسئله رسید. I-S'

٣





قسمت ب) طبق رابطه محاسبه شده برای مساحت حال e را بر حسب S مینویسیم:

$$S = 1 - 2e^{-1} \rightarrow 2e^{-1} = 1 - S \rightarrow e^{-1} = \frac{1 - S}{2} \rightarrow e = \frac{2}{1 - S}$$

Values of  $f(x) = e^{-x}$  over [0.5, 1.5]

b=1

0.3

قسمت ج) ابتدا باید  $S_{rect}$  را محاسبه نماییم:

b=1 : طول مستطیل

$$a = e^0 - e^{-1} = 1 - e^{-1}$$

پس مساحت متطیل داده شده بصورت زیر است.

$$S_{rect} = ab = 1 - e^{-1} \rightarrow S_{rect} = \frac{S+1}{2}$$

 $S_{rect} = ub = 1$   $C_{rect} = 2$ 

در نتیجه سمت چپ رابطه گفته شده بصورت زیر ساده تر میشود:

$$\frac{S}{S_{rect}} = \frac{2S}{S+1} = \lim_{n \to \infty} \frac{n_{red}}{n} = P \to S = \frac{P}{2-P}$$

حال ثابت اویلر را به کمک اسکریپت پایتون Part c قسمت ۳ تخمین میزنیم.

1.8

⊕ 1

0.6

0.2

خروجی کد پس از ران کردن بصورت زیر شده است:

The estimation of the Euler constant is : 2.7241379310344827

قسمت د) برای یک توزیع نرمال تخمین بیشینه درست نمایی میانگین و واریانس بصورت زیر است:

$$f_{\mathbb{X}}(\mathbb{X};\mu,\sigma) = \prod_{i=1}^{n} f_{X}(X_{i};\mu,\sigma) = \prod_{i=1}^{n} \frac{1}{\sigma\sqrt{2\Pi}} e^{-\frac{(X_{i}^{2}-\mu)}{2\sigma^{2}}}$$

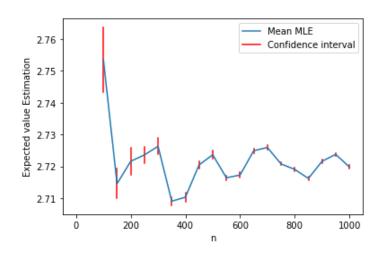
$$Ln(f_{\mathbb{X}}(\mathbb{X};\mu,\sigma)) = \sum_{i=1}^{n} Ln(f_{X}(X_{i};\mu,\sigma)) = \sum_{i=1}^{n} \left(-Ln(\sigma\sqrt{2\Pi}) - \frac{(x_{i}^{2} - \mu)}{2\sigma^{2}}\right)$$

MLE for 
$$\mu \to \frac{\partial}{\partial \mu} \left[ Ln(f_{\mathbb{X}}(\mathbb{X}; \mu, \sigma)) \right] = 0 \to \hat{\mu}_{ML} = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^{n} x_i$$

MLE for 
$$\sigma \to \frac{\partial}{\partial \sigma} \left[ Ln \left( f_{\mathbb{X}}(\mathbb{X}; \mu, \sigma) \right) \right] = 0 \to \hat{\sigma}_{ML} = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^{n} (x_i - \hat{\mu}_{ML})^2$$

حال به کمک این روابط میانگین و واریانس به ازای n=100 ، را به کمک اسکریپت پایتون Part d قسمت n=100 قسمت n=100 تخمین میزنیم.

قسمت ه) نمودار امید برحسب n که کد آن به کمک اسکریپت پایتون Part e قسمت ۳ رسم شده است بصورت زیر خواهد بود.



۴

قسمت آ) بازه اطمینان ۹۵٪ به کمک روابط زیر بدست خواهد آمد:

$$\bar{X}_n = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i$$

$$S_n^2 = \frac{1}{n-1} \sum_{i=1}^n (X_i - X_n)^2$$

$$Z_{1-\frac{\alpha}{2}} = Z_{1-\frac{5\%}{2}} = Z_{97.5\%} = 1.96$$

$$Confidence\ Interval: \bar{X}_n \pm \frac{S_n.Z_{1-\frac{\alpha}{2}}}{\sqrt{n}}$$

حال با استفاده از اسکریپت پایتون Part a قسمت ۴ سعی میکنیم یازه اطمینان را برای سه تعداد نمونه ۱۰۰، ۲۰۰ و ۳۰۰ تخمین بزنیم. خروجی این اسکریپت به صورت زیر خواهد بود:

Confidence interval for 100 samples: (1.0539953376005309,1.1342811795003558) Confidence interval for 200 samples: (1.1122695860505571,1.1395618784678778) Confidence interval for 300 samples: (1.1156848496805154,1.1348770232804968)

قسمت ب) رابطه تخمین بیشینه بزرگنمایی پارامتر توزیع نمایی ( $\lambda$ ) بصورت زیر خواهد بود:

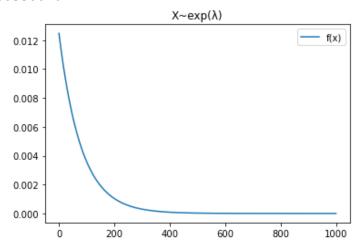
$$X \sim \exp(\lambda) \to f_X(x) = \lambda e^{-\lambda x} \to f_X(X; \lambda) = \prod_{i=1}^n f_X(X_i; \lambda) = \prod_{i=1}^n \lambda e^{-\lambda x_i}$$

$$Ln(f_{\mathbb{X}}(\mathbb{X};\lambda) = \prod_{i=1}^{n} Ln(\lambda e^{-\lambda x_i}) = n(\ln(\lambda)) - \lambda \sum_{i=1}^{n} x_i = LL(\lambda)$$

$$\frac{\partial LL(\lambda)}{\partial \lambda} = 0 \to \frac{n}{\lambda} - \sum_{i=1}^{n} x_i = 0 \to \hat{\lambda} = \frac{n}{\sum_{i=1}^{n} x_i}$$

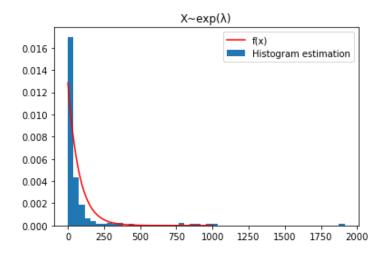
حال به کمک اسکریپت پایتون Part b قسمت \* با ۱۰۰۰ نمونه (ماکزیمم جمله در ۲۵ جمله اول دنباله) مقدار پارامتر  $\lambda$  را تخمین بزنیم و تابع چگالی را برازش می کنیم. خروجی این کد بصورت زیر خواهد بود:

#### $\lambda = 0.012149339683388207$



قسمت ج) به کمک اسکریپت پایتون Part c قسمت ۴ با ۲۰۰ نمونه (برای وضوح) خواهیم داشت:

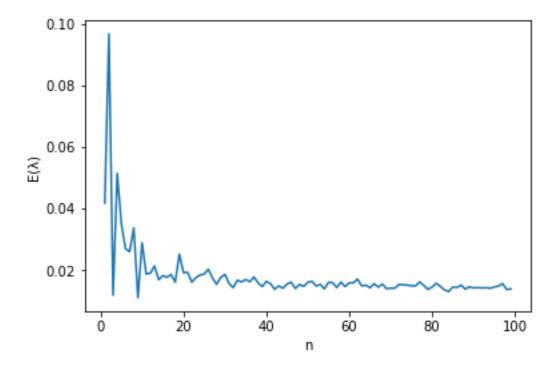
#### $\lambda = 0.012850992739189103$



قسمت د) برای محاسبه امید سعی میکنیم از ۱۰۰ <u>نمونه لاندا</u> (که با num نشان میدهیم) استفاده میکنیم.

$$E(\lambda) = \bar{\lambda}_{num} = \frac{1}{num} \sum_{i=1}^{num} \lambda_i$$

# به کمک اسکریپت پایتون Part d قسمت $^{*}$ برای num=100 خواهیم داشت:



#### قاعدهٔ دایره ای برای مقادیر ویژه

قسمت آ) با توجه به میانگیم و واریانس داده شده سعی میکنیم پارامتر های هر کدام از توزیع های گوسی و یکنواخت را بررسی و برحسب n تعیین کنیم:

#### توزيع گوسي:

۵

$$\mu = E(X) = 0 \to \mu = 0$$

$$\sigma^2 = E(X^2) - E(X) = \frac{1}{n} - 0 = \frac{1}{n} \to \sigma = \frac{1}{\sqrt{n}}$$

#### توزيع يكنواخت:

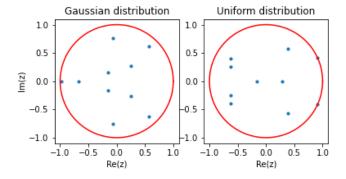
$$\frac{a+b}{2} = E(X) = 0 \rightarrow a = -b$$

$$\sigma^2 = \frac{(a-b)^2}{12} = \frac{a^2}{3} = \frac{1}{n} \to a = -\sqrt{\frac{3}{n}}, b = +\sqrt{\frac{3}{n}}$$

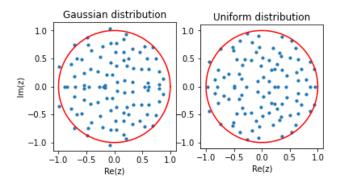
حال با استفاده از این پارامتر ها و اسکریپت پایتون Part a قسمت ۵ با افزایش مقدار **n** و رسم نمودار ها سعی میکنیم همگرایی مقادیر ویژه در دایره واحد را توجیه کنیم.

نمودار های خروجی برای n=10,100,500,1000 بصورت زیر درآمده است و همانطور که مشاهده میشود با افزایش n تمامی نقاط(مقادیر ویژه) به داخل دایره همگرا میشوند.

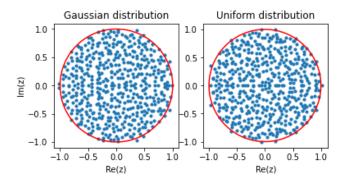
#### For n=10



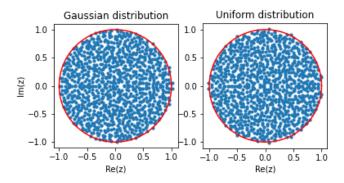
#### For n=100



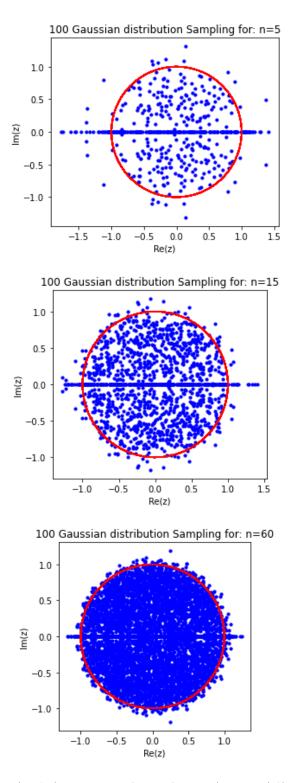
#### For n=500



For n=1000



قسمت ب) با استفاده از اسکریپت پایتون Part b قسمت  $\alpha$  و با مقادیر  $\alpha$  داده شده و رسم نمودار ها سعی میکنیم خواسته مسئله را بررسی کنیم:



همانطور که مشاهده میشود با افزایش مقدار n تمامی مقادیر ویژه به داخل دایره واحد همگرا میشوند و تقریباً توزیعی مشابه دارند.

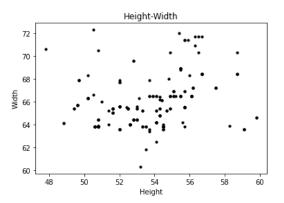
#### دادهٔ بازی

#### قسمت آ)

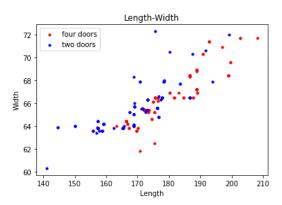
۶

آ-آ) برای بررسی این قسمت از اسکریپت پایتون بخش Part a-a قسمت ۶ استفاده میکنیم و با توجه به نمودار های خروجی این اسکریپت فرضیه ها را موشکافی میکنیم:

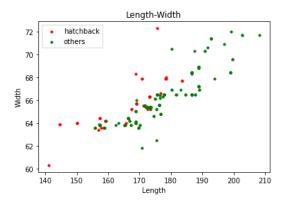
i-i-j همانگونه که در نمودار نیز قابل مشاهده است پراکندگی نقاط تقریباً بصورتی است که ضریب همبستگی زاویه ۴۵ درجه دارد. یعنی به طور معمول و تقریباً با افزایش ارتفاع ماشین، عرض آن نیز افزایش پیدا میکند اما موارد استثنائی نیز وجود دارد. (البته این فرضیه ضعیف است)



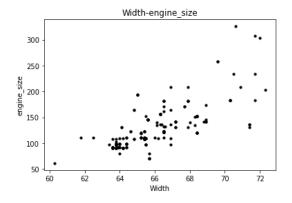
آ-آ-ii) همانطور که در نمودار هم مشاهده میشود نقاط قرمز که مربوط به ماشین های ۴ در هستند در گوشه سمت راست و پایین نمودار قرار میگیرند. یعنی ماشین های ۴ در طول بیشتری دارند.



آ-آ-iii) همانطور که طبق فرض انتظار میرفت ماشین های هاچبک بیشتر خودرو های با کمترین طول و عرض هستند.



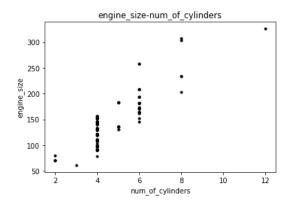
آ-آ-iv) همانطور که انتظار میرفت ظرفیت موتور با عرض ماشین نسبت مستقیم دارد و هرچه خودرو عریض تر باشد حجم موتور بیشتری دارد.



آب) برای بررسی این قسمت از اسکریپت پایتون بخش Part a-b قسمت ۶ استفاده میکنیم و با توجه به نمودار های خروجی این اسکریپت فرضیه ها را موشکافی میکنیم:

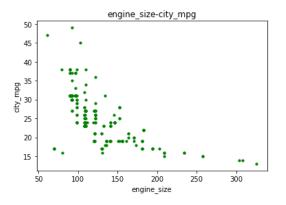
فرض اول: با افزایش تعداد سیلندر در ماشین ها حجم موتور افزایش می یابد.

همانطور که در نمودار مشاهده میشود ماشین هایی که تعداد سیلندر بیشتری دارند دارای حجم موتور بیشتری نیز هستند.



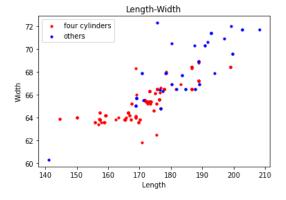
فرض دوم: هرچقدر حجم موتور بیشتر باشد، آلایندگی شهری آن ماشین بیشتر است.

بر خلاف تصور طبق نمودار رسم شده ماشین های با حجم موتور بیشتر میزان آلایندگی کمتری هم دارند.



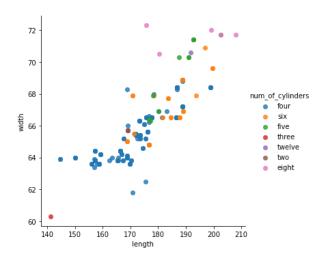
فرض سوم: ماشین های با طول و عرض کمتر تعداد سیلندر های کمتری دارند.

برای بررسی این موضوع ماشین های ۴ سیلندر را انتخاب میکنیم و رسم میکنیم. همانطور که مشاهده میشود این ماشین ها طول و عرض کمتری نسبت به بقیه دارند.



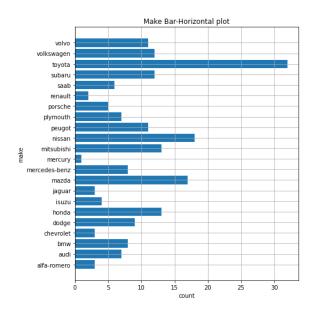
آج) لغزش زمانی اتفاق میافتد که چندین داده بعد از رسم روی همدیگر قرار گیرند و به همین خاطر نمیتوانیم پراکندگی را در آن نقطه به خوبی مشاهده کنیم. بعبارت دیگر اگر تصویر نمودار نتواند خود واقعی نمودار و پراکندگی در یک نقطه را به خوبی نشان دهد، میگوییم لغزش اتفاق افتاده است.

برای مثال در رسم نمودار عرض ماشین بر حسب طول، برای تشخیص پراکندگی ماشین های با ۴ سیلندر دچار مشوند. مشکل میشویم. زیرا این ماشین ها دارای طول و عرض مشابعی هستند برای همین روی همدیگر سوار میشوند. برای رفع این مشکل از اسکریپت پایتون Part a-c قسمت ۶ استفاده میکنیم و نمودار بهبود یافته را رسم میکنیم.



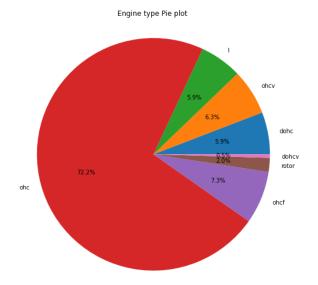
آ-د) ۱. نمودار میله ای افقی سازنده ماشین ها:

همانطور که مشاهده میشود بیشتر ماشین ها مربوط به شرکت تویوتا هستند.



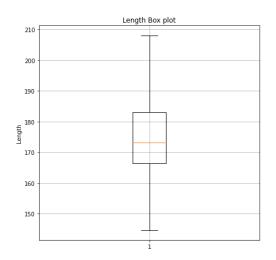
#### ۲. نمودار دایره ای نوع موتور ماشین ها:

همانطور که مشاهده میشود اغلب ماشین ها دارای موتور ohc هستند.



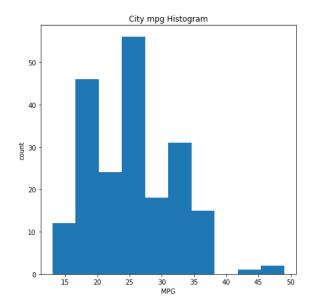
#### ٣. نمودار جعبه ای طول ماشین ها:

همانطور که مشاهده میشود بیشتر ماشین ها دارای طولی بین ۱۶۵ تا ۱۸۵ هستند و میانگین طول در حدود ۱۷۳ است.



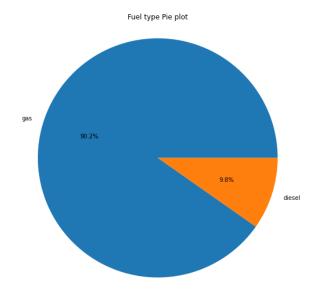
#### ۴. نمودار هیستوگرام میزان آلایندگی شهری:

همانطور که مشاهده میشود بیشتر آلایندگی در حدود ۲۵ است و این میزان توزیعی شبه گوسی دارد.



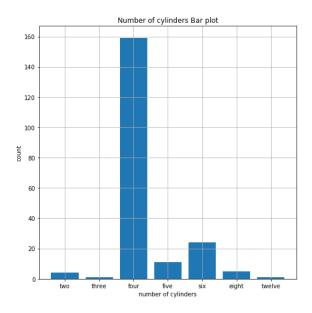
۵. نمودار دایره ای نوع سوخت مصرفی ماشین ها:

همانطور که مشاهده میشود بیشتر ماشین ها سوخت گازی مصرف می کنند.



۶. نمودار میله ای تعداد سیلندر ماشین ها:

همانطور که مشاهده میشود بیشتر ماشین ها ۴ سیلندر هستند.



قسمت ب) دو آزمون فرض را بصورت های زیر طراحی می کنیم و به کمک اسکریپت پایتون بخش Part b قسمت ۶ نتایج را بررسی می کنیم:

آزمون فرض اول: میانگین مصرف سوخت شهری ماشین ها ۲۵ است.

با گرفتن یک نمونه ۲۰ تایی از جامعه ۲۰۵ تایی بازه اطمینان بصورت زیر خواهد بود و درنتیجه فرض ما رد نمی شود.

Confidence interval for length of the cars: (23.85,27.99) The assumption is NOT FALSE

آزمون فرض دوم: ميانگين ارتفاع ماشين ها ۵۵ است.

مشابه قسمت قبل این بار با گرفتن یک نمونه ۵۰ تایی از جامعه ۲۰۵ تایی بازه اطمینان بصورت زیر خواهد بود و درنتیجه فرض ما رد میشود.

Confidence interval for length of the cars: (52.64,53.96) The assumption is FALSE

قسمت ج)

$$\varepsilon_{i} = \frac{1}{\sqrt{2\pi}\sigma} e^{-\frac{(y_{i} - \theta x_{i})^{2}}{2\sigma^{2}}} \to \prod_{i=1}^{n} \varepsilon_{i} = \prod_{i=1}^{n} \left(\frac{1}{\sqrt{2\pi}\sigma} e^{-\frac{(y_{i} - \theta x_{i})^{2}}{2\sigma^{2}}}\right)$$

$$\rightarrow \prod_{i=1}^{n} \varepsilon_{i} = \prod_{i=1}^{n} \left(\frac{1}{\sqrt{2\pi}\sigma}\right) e^{-\sum_{i=1}^{n} \frac{(y_{i} - \theta x_{i})^{2}}{2\sigma^{2}}}$$

$$\rightarrow \ln f \rightarrow \ln(f) = n \cdot \ln\left(\frac{1}{\sqrt{2\pi}\sigma}\right) \cdot \frac{\left(-\sum_{i=1}^{n} (y_i - \theta x_i)^2\right)}{2\sigma^2}$$

$$MLE \to \frac{d}{d\theta} \dots = 0 \to \sum_{i=1}^{n} x_i (y_i - \theta x_i) = 0 \to \sum_{i=1}^{n} x_i y_i - \theta \sum_{i=1}^{n} x_i^2 = 0$$

$$\rightarrow \hat{\theta}_{MLE} = \frac{\sum_{i=1}^{n} X_i Y_i}{\sum_{i=1}^{n} X_i^2}$$

معادله خط رگرسیون نیز بصورت زیر است:

$$Y - \bar{Y} = \hat{\theta}(X - \bar{X})$$

$$Y - \frac{1}{n} \sum_{i=1} Y_i = \hat{\theta} \left( X - \frac{1}{n} \sum_{i=1} X_i \right)$$

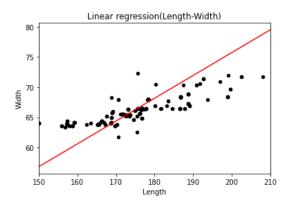
در نتیجه رابطه خطی بین دو متغیر بصورت زیر خواهد بود:

$$Y = \frac{\sum_{i=1}^{n} X_i Y_i}{\sum_{i=1}^{n} X_i^2} \left( X - \frac{1}{n} \sum_{i=1}^{n} X_i \right) + \frac{1}{n} \sum_{i=1}^{n} Y_i$$

$$\rightarrow Y = \frac{cov(X,Y)}{var(X)}X(1 - mean(X)) + mean(Y)$$

حال به کمک اسکریپت پایتون بخش Part c قسمت ۶ ، دو نمودار را بررسی میکنیم و نتایج بصورت زیر خواهد بود:

١. خط رگرسيون عرض برحسب طول ماشين:



## ۲. خط رگرسیون سوخت درون شهری برحسب برون شهری ماشین:

