

$$\Rightarrow P(-t_{n-1} \leq \frac{\bar{x} - \mu}{\frac{s}{\sqrt{n}}} \leq t_{n-1})$$

$$P(-z + t_{n-1} - \frac{z}{\sqrt{n}} \leq -\mu \leq -z + t_{n-1} - \frac{z}{\sqrt{n}} \cdot \sqrt{n}) = 1 - \alpha \dots (10)$$

$$P(z - t_{n-1} - \frac{z}{\sqrt{n}} \leq \mu \leq z + t_{n-1} - \frac{z}{\sqrt{n}} \cdot \sqrt{n}) = 1 - \alpha \dots (10)$$

bulunur.

II. KİTLE ORANI (π) İÇİN GÜVEN ARALIĞI

X rastgele değişkeni iki ayrı sonuç olan bir rastgele deneyde başarı durumunu göstersin. Deney sonuçlarından başarısızlık durumunu "0" ile başarı durumunu ise "1" ile gösterelim. Deneyde başarı elde etme olasılığı (π), başarısızlık olasılığı ise (1-π) olsun. Bu durumda π; X r.d.ninin temsil ettiği iki değer olan kitle için Başarı oranı parametresidir. π-parametresi için %α(1-α) güven katlıyla güven aralığını oluşturabilmek, bu kitleden n-birlik bir örnek getirilsin.

Örnek birimleri X_1, X_2, \dots, X_n ile gösterilsin. ~~Her bir birim~~

$X_i \sim \text{Bernoulli}(1, \pi)$ olduğundan, $i=1, 2, \dots, n$ için

X_1 : 1. nci denemede ki başarı durumu $\rightarrow X_1 \sim \text{Ber}(1, \pi)$

X_2 : 2. " " " " $\rightarrow X_2 \sim \text{Ber}(1, \pi)$

\vdots

X_n : n. " " " " $\rightarrow X_n \sim \text{Ber}(1, \pi)$

} Bağımsız.
i.i.d. ler

olup, π -parametresinin EĞER'isi $P = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i$ şeklinde tanımlanır.

Örnek oranı istatistiğidir. Burada;

$\sum_{i=1}^n X_i$: Birbirinden bağımsız n -denemede ki toplam başarı sayısı olup, örnekleme dağılımı; $\sum_{i=1}^n X_i \sim \text{Binom}(n, \pi)$ dir. Böylece bir

rastgele değişken olan P istatistiği için;

$$E(P) = E\left[\frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i\right] = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n E(X_i), \quad "X_i \sim \text{Ber}(1, \pi) \text{ dır. } E(X_i) = \pi \text{ ve } V(X_i) = \pi(1-\pi) \text{ dir}"$$

$$= \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n \pi = \frac{1}{n} \cdot n \pi = \pi$$

$$V(P) = V\left[\frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i\right] = \frac{1}{n^2} V\left(\sum_{i=1}^n X_i\right), \quad "X_i \text{ 'ler bağımsız dır.}"$$

$$= \frac{1}{n^2} \sum_{i=1}^n V(X_i) = \frac{1}{n^2} n \pi(1-\pi) = \frac{\pi(1-\pi)}{n} \Rightarrow \hat{V}(P) = \frac{P(1-P)}{n} \text{ olur.}$$

elde edilir. n -yeterince büyükken MLT gereğince P -istatistiği standardize edilirse; $n \rightarrow \infty$ iken

$$Z = \frac{P - E(P)}{\sqrt{\hat{V}(P)}} = \frac{P - \pi}{\sqrt{\frac{P(1-P)}{n}}} = \frac{\sqrt{n}(P - \pi)}{\sqrt{P(1-P)}} \sim N(0, 1)$$

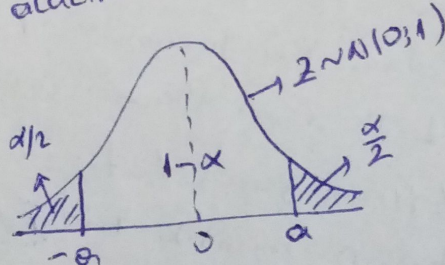
elde edilir. Böylece π -parametresinin güven analizi st. normal dağılım üzerinde oluşturulabilir. $\alpha > 0$ olmak üzere

$P(|Z| \leq a) = 1 - \alpha$ olasılığını ele alalım. Mutlak değer özelliğinden

$$P(-a \leq Z \leq a) = 1 - \alpha$$

$$P(Z < -a) = P(Z > a) = \frac{\alpha}{2}$$

(16)



$P(z \leq a) = 1 - \frac{\alpha}{2} \Leftrightarrow a = z_{1 - \frac{\alpha}{2}}$ olmalıdır. Böylece

$$P(-a \leq z \leq a) = P\left(-z_{1 - \frac{\alpha}{2}} \leq \frac{\sqrt{n}(p - \pi)}{\sqrt{p(1-p)}} \leq z_{1 - \frac{\alpha}{2}}\right)$$

$$= P\left(-z_{1 - \frac{\alpha}{2}} \cdot \frac{\sqrt{p(1-p)}}{\sqrt{n}} \leq p - \pi \leq z_{1 - \frac{\alpha}{2}} \cdot \frac{\sqrt{p(1-p)}}{\sqrt{n}}\right)$$

$$= P\left(p - z_{1 - \frac{\alpha}{2}} \cdot \sqrt{\frac{p(1-p)}{n}} \leq -\pi \leq -p + z_{1 - \frac{\alpha}{2}} \cdot \sqrt{\frac{p(1-p)}{n}}\right)$$

$$= P\left(p - z_{1 - \frac{\alpha}{2}} \cdot \hat{\sigma}_p \leq \pi \leq p + z_{1 - \frac{\alpha}{2}} \cdot \hat{\sigma}_p\right) = 1 - \alpha \quad \dots (11)$$

elde edilir. Burada $\hat{\sigma}_p = \sqrt{\frac{p(1-p)}{n}}$ olup, p istatistiğinin standart hatasının tahminidir.

π -parametresi için eşitlik (11) ile verilen güven analizi örnek çekimi yerine kasma yöntemi ile yapıldığında geçerlidir. Eğer p -istatistiğinin beklenen değeri değişken (mez) varyansı değişir.

Öyle ki;
 $E(p) = \pi$ ve $\hat{\sigma}_p = \frac{n-n}{n-1} \cdot \frac{p(1-p)}{n}$ olacaktır için, güven analizi yapmak yeterlidir.

Örnek Hacmini Belirleme

Örnek hacmi kitle ortalaması (μ) için veya kitle oranı (π) için verilen güven aralıkları yardımıyla belirlenebilir.

μ için güven aralığının kullanılması örnek çekimi yerine kasma ile yapılmış ise; $\hat{\sigma}_{\bar{x}} = \frac{\sigma}{\sqrt{n}}$ güven analizi için

$$P\left(\bar{x} - z_{1 - \frac{\alpha}{2}} \cdot \hat{\sigma}_{\bar{x}} \leq \mu \leq \bar{x} + z_{1 - \frac{\alpha}{2}} \cdot \hat{\sigma}_{\bar{x}}\right) = 1 - \alpha$$

μ 'nün tahminindeki hata analizi yazılabilir.

Hata analizi mutlak değerce; $|\mu - \bar{x}| \leq z_{1-\frac{\alpha}{2}} \cdot \sigma_{\bar{x}}$ olup, bu eşitsizlik hata için bir üst sınır verecektir. Eğer bu üst sınır için önceden bir değer seçersek örnek hacmi belirlenebilir. Önceden belirlenen üst sınır "c" olsun. O zaman

$$z_{1-\frac{\alpha}{2}} \cdot \sigma_{\bar{x}} = c \Rightarrow z_{1-\frac{\alpha}{2}} \cdot \frac{\sigma}{\sqrt{n}} = c \Rightarrow \sqrt{n} = \frac{z_{1-\frac{\alpha}{2}} \cdot \sigma}{c} \Rightarrow$$

$$n = \left[\frac{z_{1-\frac{\alpha}{2}} \cdot \sigma}{c} \right]^2 \dots (12)$$

elde edilir. ~~...~~

Eğer örnek çekimi yerine kayımlama yöntemi ile yapılmış ise; yada kitle sonlu ise;

$$P(\bar{x} - z_{1-\frac{\alpha}{2}} \cdot \sigma_{\bar{x}} \leq \mu \leq \bar{x} + z_{1-\frac{\alpha}{2}} \cdot \sigma_{\bar{x}}) = 1 - \alpha, \quad \sigma_{\bar{x}} = \sqrt{\frac{N-n}{N-1}} \frac{\sigma}{\sqrt{n}}$$

güven aralığından

Hata analizi; $-z_{1-\frac{\alpha}{2}} \cdot \sigma_{\bar{x}} \leq \mu - \bar{x} \leq z_{1-\frac{\alpha}{2}} \cdot \sigma_{\bar{x}}$ yazılabilir.

Mutlak hata analizi; $|\mu - \bar{x}| \leq \underbrace{z_{1-\frac{\alpha}{2}} \cdot \sigma_{\bar{x}}}_{\text{üst sınır}} = c \Rightarrow$

$$z_{1-\frac{\alpha}{2}} \cdot \sqrt{\frac{N-n}{N-1}} \cdot \frac{\sigma}{\sqrt{n}} = c \Rightarrow \frac{N-n}{N-1} \cdot \frac{\sigma^2}{n} z_{1-\frac{\alpha}{2}}^2 = c^2 \Rightarrow$$

$$\frac{N \sigma^2 z_{1-\frac{\alpha}{2}}^2}{n(N-1)} - \frac{N \sigma^2 z_{1-\frac{\alpha}{2}}^2}{N(N-1)} = c^2 \Rightarrow \frac{N \sigma^2 z_{1-\frac{\alpha}{2}}^2}{n(N-1)} = c^2 + \frac{\sigma^2 z_{1-\frac{\alpha}{2}}^2}{N-1}$$

$$\Rightarrow \frac{1}{n} = \frac{(N-1)c^2}{N \sigma^2 z_{1-\frac{\alpha}{2}}^2} + \frac{(N-1) \sigma^2 z_{1-\frac{\alpha}{2}}^2}{(N-1) N \sigma^2 z_{1-\frac{\alpha}{2}}^2} = \frac{(N-1)c^2 + \sigma^2 z_{1-\frac{\alpha}{2}}^2}{N \sigma^2 z_{1-\frac{\alpha}{2}}^2} \Rightarrow$$

$$n = \frac{N \sigma^2 z_{1-\frac{\alpha}{2}}^2}{(N-1)c^2 + \sigma^2 z_{1-\frac{\alpha}{2}}^2} \dots (13)$$

olarak bulunur.

π -için Güven Aralığının Kullanılması

Örnek oranı p ile kitle oranı π genellikle farklı olduğundan, aradaki fark $\pi-p$ hatayı verir. π için güven aralığına göre

$$-z_{1-\frac{\alpha}{2}} \cdot \hat{\sigma}_p \leq \pi-p \leq z_{1-\frac{\alpha}{2}} \cdot \hat{\sigma}_p, \quad \hat{\sigma}_p = \sqrt{\frac{p(1-p)}{n}} \text{ yazılabilir.}$$

Mutlak hata ise $|\pi-p| \leq \underbrace{z_{1-\frac{\alpha}{2}} \cdot \hat{\sigma}_p}_{\text{üst sınır}} = c \Rightarrow$

$$z_{1-\frac{\alpha}{2}} \cdot \sqrt{\frac{p(1-p)}{n}} = c \Rightarrow \sqrt{n} = \frac{z_{1-\frac{\alpha}{2}} \sqrt{p(1-p)}}{c} \Rightarrow$$

$$n = \frac{p(1-p) z_{1-\frac{\alpha}{2}}^2}{c^2} \dots \dots (14)$$

elde edilir.

Sonlu kitledede, örnek çekimi yerine koymama yöntemi ile yapılırsa

$$\hat{\sigma}_p = \sqrt{\frac{N-n}{N-1} \cdot \frac{p(1-p)}{n}} \text{ olduğu dikkate alındığında;}$$

$$n = \frac{p(1-p) N z_{1-\frac{\alpha}{2}}^2}{c^2(N-1) + p(1-p) z_{1-\frac{\alpha}{2}}^2} \dots \dots (15)$$

olarak bulunur.

III. Varyans için Güven Aralığı

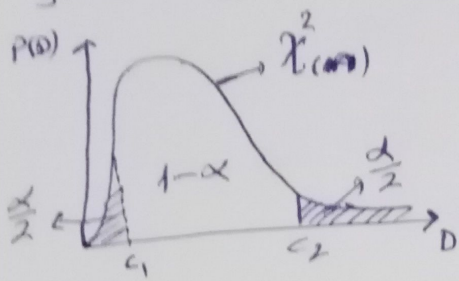
kitlelerin dağılımı için $X \sim N(\mu, \sigma^2)$ olsun. σ^2 parametresine ait $100(1-\alpha)\%$ güven katsayılı güven aralığı μ parametresinin bilinip bilinmemesine göre belirlenir.

i) μ biliniyor olsun. Verilen kitleden çekilen n -birimlik bir

rastgele örnek X_1, X_2, \dots, X_n olsun. $i=1, 2, \dots, n$ için $X_i \sim N(\mu, \sigma^2)$ ve bağımsızdır. $i=1, 2, \dots, n$ için $\frac{X_i - \mu}{\sigma} \sim N(0, 1)$ ve

bağımsızdır. Böylece $D = \sum_{i=1}^n \left(\frac{X_i - \mu}{\sigma}\right)^2 = \frac{\sum_{i=1}^n (X_i - \mu)^2}{\sigma^2} \sim \chi^2_{(n)}$ ve

elde edilir. Bu durumda σ^2 parametresi için güven aralığı D istatistiğinin örnekleme dağılımı olan $\chi^2_{(n)}$ dağılımı üzerin-
de kurulabilir. Ancak; bu dağılım simetrik olmayıp $(0, \infty)$ aralı-
ğında sağa çarpık bir dağılımdır.



$c_1 < c_2$ olmak üzere $c_1, c_2 \in (0, \infty)$ al-
alım ki;

$$P(c_1 \leq D \leq c_2) = 1 - \alpha$$

$$P(D \leq c_1) = P(D \geq c_2) = \frac{\alpha}{2} \text{ olsun.}$$

Dağılım fonksiyonu tanımından;
 $F_D(x) = P(D \leq x)$ olması sebebiyle;

$$P(D \leq c_1) = F_D(c_1) = \frac{\alpha}{2} \Leftrightarrow c_1 = \chi^2_{n; \frac{\alpha}{2}}$$

$$P(D \geq c_2) = 1 - P(D \leq c_2) = \frac{\alpha}{2} \Rightarrow P(D \leq c_2) = 1 - \frac{\alpha}{2} \Rightarrow F_D(c_2) = 1 - \frac{\alpha}{2} \Leftrightarrow$$

$$c_2 = \chi^2_{n; 1 - \frac{\alpha}{2}} \text{ elde edilir. Böylece } \sigma^2 \text{ için güven aralığı;}$$

$$P(c_1 \leq D \leq c_2) = P\left(\chi^2_{\frac{\alpha}{2}; n} \leq \frac{\sum_{i=1}^n (x_i - \mu)^2}{\sigma^2} \leq \chi^2_{1 - \frac{\alpha}{2}; n}\right)$$

$$= P\left(\frac{\chi^2_{\frac{\alpha}{2}; n}}{\sum_{i=1}^n (x_i - \mu)^2} \leq \frac{1}{\sigma^2} \leq \frac{\chi^2_{1 - \frac{\alpha}{2}; n}}{\sum_{i=1}^n (x_i - \mu)^2}\right)$$

$$= P\left[\frac{\sum_{i=1}^n (x_i - \mu)^2}{\chi^2_{n; 1 - \frac{\alpha}{2}}} \leq \sigma^2 \leq \frac{\sum_{i=1}^n (x_i - \mu)^2}{\chi^2_{n; \frac{\alpha}{2}}}\right] = 1 - \alpha \quad \dots (16)$$

bulunur.

(ii) μ - bilinmiyor olsun

n birimlik örnek x_1, x_2, \dots, x_n olmak üzere μ parametresinin
yansız EGOY'sü $\bar{x} = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n x_i$ iken, σ^2 parametresinin yansız tahmin
edicisi $s^2 = \frac{1}{n-1} \sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})^2$ dir. Bu durumda σ^2 parametresi için
güven aralığı s^2 yada $(n-1)s^2 = \sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})^2$ istatistiklerinin
örnekleme dağılımı üzerinde kurulabilir. Biliyoruz ki;

$$\frac{\sum_{i=1}^n (x_i - \mu)^2}{\sigma^2} \sim \chi^2_{(n)} \quad \text{dir. Buradan}$$

$$\begin{aligned} \frac{\sum_{i=1}^n (x_i - \mu)^2}{\sigma^2} &= \frac{\sum_{i=1}^n [(x_i - \bar{x}) + (\bar{x} - \mu)]^2}{\sigma^2} \\ &= \frac{\sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})^2}{\sigma^2} + \frac{2 \sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})(\bar{x} - \mu)}{\sigma^2} + \frac{\sum_{i=1}^n (\bar{x} - \mu)^2}{\sigma^2} \\ &= \frac{(n-1)s^2}{\sigma^2} + \frac{2 \left[\sum_{i=1}^n x_i - \sum_{i=1}^n \bar{x} \right] (\bar{x} - \mu)}{\sigma^2} + \frac{n(\bar{x} - \mu)^2}{\sigma^2} \\ &= \frac{(n-1)s^2}{\sigma^2} + \frac{2[n\bar{x} - n\bar{x}](\bar{x} - \mu)}{\sigma^2} + \left[\frac{\bar{x} - \mu}{\sigma/\sqrt{n}} \right]^2 \\ &= \frac{(n-1)s^2}{\sigma^2} + \underbrace{\frac{2[0](\bar{x} - \mu)}{\sigma^2}}_{=0} + \left[\frac{\bar{x} - \mu}{\sigma/\sqrt{n}} \right]^2 \end{aligned}$$

$\bar{x} \sim N(\mu, \frac{\sigma^2}{n})$
 $\frac{\bar{x} - \mu}{\sigma/\sqrt{n}} \sim N(0,1)$
 $\left[\frac{\bar{x} - \mu}{\sigma/\sqrt{n}} \right]^2 \sim \chi^2_{(1)}$

$$\Rightarrow \chi^2_{(n)} = \frac{(n-1)s^2}{\sigma^2} + \chi^2_{(1)}$$

$$\Rightarrow \frac{(n-1)s^2}{\sigma^2} = \chi^2_{(n)} - \chi^2_{(1)}, \quad (\bar{x} \text{ ile } s^2 \text{ bağımsız olduğundan})$$

$$\Rightarrow \frac{(n-1)s^2}{\sigma^2} \sim \chi^2_{(n-1)} \quad \text{elde edilir. Bu sebeple } \sigma^2 \text{ için güven}$$

aralığı $\chi^2_{(n-1)}$ dağılımı üzerinde, μ parametresinin bilindiği

durumdaki benzer şekilde;

$$P\left(\chi^2_{(n-1); \frac{\alpha}{2}} \leq \frac{(n-1)s^2}{\sigma^2} \leq \chi^2_{(n-1); 1-\frac{\alpha}{2}}\right) = 1-\alpha$$

$$P\left(\frac{(n-1)s^2}{\chi^2_{(n-1); 1-\frac{\alpha}{2}}} \leq \sigma^2 \leq \frac{(n-1)s^2}{\chi^2_{(n-1); \frac{\alpha}{2}}}\right) = 1-\alpha \quad \dots (17)$$

olarak bulunur. Burada $(n-1)s^2 = \sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})^2$ dir.