

Zayıf Büyük Sayılar Kanunu ve Merkezi Limit Teoremi

1 Zayıf Büyük Sayılar Kanunu

Markov Eşitsizliği: X negative değerler almayan bir rasgele değişken olmak üzere Markov eşitsizliği aşağıdaki gibi tanımlanır.

$$P(X \geq a) \leq \frac{\mathbb{E}(X)}{a}.$$

İspat

$$\begin{aligned} \mathbb{E}(x) &= \int_0^{\infty} x f(x) dx \\ &= \int_0^a x f(x) dx + \int_a^{\infty} x f(x) dx \\ &\geq \int_a^{\infty} x f(x) dx \\ &\geq \int_a^{\infty} a f(x) dx \\ &= a \int_a^{\infty} f(x) dx \\ &= aP(X \geq a). \end{aligned}$$

Chebyshev Eşitsizliği: X rasgele değişkeni birinci ve ikinci momenti olan bir rasgele değişken olmak üzere Chebyshev Eşitsizliği aşağıdaki gibi tanımlanır.

$$P(|X - \mu| \geq a) \leq \frac{\sigma^2}{a^2}$$

İspat

Markov eşitsizliğinde X yerine $(X - \mu)^2$ konulursa

$$P((X - \mu)^2 > a^2) = P(|X - \mu| > a) \leq \frac{E((X - \mu)^2)}{a^2} = \frac{\sigma^2}{a^2}$$

sonucuna ulaşılır.

Zayıf Büyük Sayılar Kanunu X_1, X_2, \dots, X_n birbirinden bağımsız aynı dağılıma sahip rasgele değişkenler olmak üzere. $\mathbb{E}(X_i) = \mu$ ve $Var(X_i) = \sigma^2, i = 1, 2, 3, \dots, n$ olsun.

Örneklem ortalaması

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

olmak üzere büyük sayılar kanunu

$$\lim_{n \rightarrow \infty} P(|\bar{X}_n - \mu| < \epsilon) = 1.$$

şeklinde ifade edilir.

İspat

Zayıf Büyük Sayılar Kanunu ispat etmek için Chebyshev Eşitsizliğinde X yerine \bar{X}_n 'in örneklem ortalaması olan \bar{X}_n konulması ve limitin alınması yeterlidir. Ayrıca örneklem ortalamasının beklenen değeri ve varyansına ihtiyaç vardır.

$$\begin{aligned} \mathbb{E}(\bar{X}_n) &= \mathbb{E}\left(\frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i\right) = \frac{1}{n} \mathbb{E}(X_1 + X_2 + \dots + X_n) \\ &= \frac{1}{n} (\mathbb{E}(X_1) + \mathbb{E}(X_2) + \dots + \mathbb{E}(X_n)) = \frac{1}{n} (n\mu) \\ &= \mu. \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} Var(\bar{X}_n) &= Var\left(\frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i\right) = \frac{1}{n^2} Var(X_1 + X_2 + \dots + X_n) \\ &= \frac{1}{n^2} (Var(X_1) + Var(X_2) + \dots + Var(X_n)) \\ &= \frac{1}{n^2} (n\sigma^2) = \frac{1}{n} \sigma^2. \end{aligned}$$

Chebyshev eşitsizliğinde bulduğumuz değerleri yerine koyarak limitini alırsak

$$\lim_{n \rightarrow \infty} P(|X_n - \mu| \geq \epsilon) \leq \lim_{n \rightarrow \infty} \frac{\sigma^2}{n\epsilon^2} = 0$$

buradan

$$\lim_{n \rightarrow \infty} P(|X_n - \mu| \geq \epsilon) = 0$$

veya

$$\lim_{n \rightarrow \infty} P(|X_n - \mu| < \epsilon) = 1$$

olduğu açıktır.

Örnek 1. Bir zarın atılması deneyinde X_1, X_2, \dots, X_n rasgele değişkenleri zarın üzerindeki noktaların sayısını göstermek üzere $\overline{X_n} \rightarrow \mu$ olduğunu gösteren ve grafiğini çizen Matlab komutlarını yazınız.

Yukarıdaki örnek için gerekli algoritma:

- Kesikli Düzgün(0,6) dağılımından 1000 tane rasgele sayı üret,
- $\sum_{i=1}^n X_i$ değerini hesaplat,
- Ortalamayı $\overline{X_n}$ değerini hesaplat,
- Kitle ortalamasının ve örneklem ortalamasının grafiklerini çizdir.

Yukarıdaki algoritmanın matlabda uygulanması:

```
» r = unidrnd(6,1,1000);  
» R = cumsum(r);  
» Xbar = Y./(1:length(R));  
» Tort = 3.5.*ones(1,length(R));  
» plot(Tort);
```

»hold on

»plot(Xbar)

Örnek 2. Bir paranın arka arkaya 10000 kere atılması deneyinin simülasyonunu yapan ve

$$\lim_{n \rightarrow \infty} P(|\overline{X}_n - \mu| < \epsilon) = 1.$$

veya

$$\lim_{n \rightarrow \infty} P(|\overline{X}_n - \mu| > \epsilon) = 0.$$

olduğunu gösteren matlab komutlarını yazınız.

X_1, X_2, \dots, X_n rasgele değişkeni gelen yazıları göstermek üzere; (X(yazı) = 1 ve X(tura) = 0) olmak üzere $X \sim \text{Binom}(n=1, p=0.5)$ dir. Yukarıdaki örnek için gerekli algoritma:

- $\text{Binom}(n=1, p=0.5)$ dağılımından 10000 tane rasgele sayı üret,
- $\sum_{i=1}^n X_i$ değerini hesaplat,
- Ortalamayı \overline{X}_n değerini hesaplat,
- Kitle ortalamasının ve örneklem ortalamasının grafiklerini çizdir.

Yukarıdaki algoritmanın matlabda uygulanması:

» x= binornd(1,0.5,1,10000);

» X= cumsum(x);

» Xbar = Y./(1:length(x));

»Tort = 3.5.*ones(1,length(x));

»plot(Tort);

»hold on

»plot(Xbar)

2 Merkezi Limit Teoremi

X_1, X_2, \dots, X_n beklenen değeri μ ve varyansı σ^2 olan bağımsız ve aynı dağılıma sahip rasgele değişkenler olmak üzere Merkezi Limit Teoremi

$$\frac{\sum_{i=1}^n X_i - \mathbb{E}(\sum_{i=1}^n X_i)}{\sqrt{\text{Var}(\sum_{i=1}^n X_i)}} \rightarrow N(0, 1).$$

veya

$$\frac{\sqrt{n}(\bar{X}_n - \mu)}{\sigma} \rightarrow N(0, 1).$$

şeklinde ifade edilir.

Örnek 3. 0 ile 1 arasında düzgün dağılımdan 100 tane rasgele sayı üretip

$$\frac{\sqrt{n}(\bar{X}_n - \mu)}{\sigma} \rightarrow N(0, 1).$$

olduğunu histogram çizerek gösteren Matlab komutlarını yazınız.

```

» for i = 1:1000;
» x = rand(1,100);
» y(i) = sum(x)/100;
» z(i) = (y(i) - 0.5).*sqrt(100)./sqrt(1/12);
» end
» histfit(x)
» mean(x)
» var(x)

```

Örnek 4. $X \sim \text{Poisson}(4)$ dağılımından 100 adet rasgele sayı üretip

$$\frac{\sqrt{n}(\bar{X}_n - \mu)}{\sigma} \rightarrow N(0, 1).$$

olduğunu histogram çizerek gösteren Matlab komutlarını yazınız.

```
» for i= 1:1000;  
» x= poissrnd(4,1,100);  
» y(i) = sum(x)/100;  
»z(i) = (y(i) - 0.5).*sqrt(100)./sqrt(1/12);  
»end  
»histfit(x)  
»mean(x)  
»var(x)
```