

## 6. Ders

# BEKLENEN DEĞER

**Tanım:**  $X$ , bir rasgele değişken ve  $g : \mathbf{R} \rightarrow \mathbf{R}$ ,  $\forall B \in \mathfrak{B}(\mathbf{R})$  için  $\{x : g(x) \in B\} \in \mathfrak{B}(\mathbf{R})$  özelliğine sahip bir fonksiyon olmak üzere:

i)  $X$  kesikli ve  $\sum_x |g(x)|f(x) < \infty$  olduğunda,

$$E(g(X)) = \sum_x g(x)f(x)$$

ii)  $X$  sürekli ve  $\int_{-\infty}^{\infty} |g(x)|f(x)dx < \infty$  olduğunda,

$$E(g(X)) = \int_{-\infty}^{\infty} g(x)f(x)dx$$

değerine  $g(X)$  in beklenen değeri denir.

**Örnek:**  $X$  rasgele değişkenin olasılık fonksiyonu,

$$f(x) = \frac{1}{2^x}, \quad x = 1, 2, \dots$$

ve

$$g(x) = (-1)^{x+1} \frac{2^x}{x}$$

olmak üzere,  $g(X)$  in beklenen değerini araştıralım.

$$\sum_x |g(x)|f(x) = \sum_{x=1}^{\infty} \left| (-1)^{x+1} \frac{2^x}{x} \right| \frac{1}{2^x}$$

$$= \sum_{x=1}^{\infty} \frac{1}{x} = \infty$$

olduğundan, Tanım 4.1.1 deki  $\sum_x |g(x)|f(x) < \infty$  olma şartı sağlanmamaktadır. Bu

sebeple, gerçekte var olan,

$$\sum_x g(x)f(x) = \sum_{x=1}^{\infty} (-1)^{x+1} \frac{2^x}{x} \frac{1}{2^x} = \sum_{x=1}^{\infty} \frac{(-1)^{x+1}}{x}$$

sayısına  $g(X)$  in beklenen değeri diyemeyiz. Böyle durumlarda  $g(X)$  in beklenen değeri yoktur denir. Bundan sonraki kısımlarda  $E(g(X))$  değeri söz konusu olduğunda aksi belirtilmedikçe  $g(X)$  in beklenen değerinin var olduğunu kabul edeceğiz.

**Tanım:**  $X$  bir rasgele değişken,  $c \in \mathbf{R}$  ve  $k$  bir doğal sayı olmak üzere:

- a)  $E[(X - c)^k]$  değerine  $X$  in  $c$  ye göre  $k$  inci momenti,
- b)  $E(X^k)$  değerine  $X$  in  $k$  inci momenti,
- c)  $E(X)$  değerine  $X$  in beklenen değeri,
- d)  $E[(X - EX)^2]$  değerine  $X$  in varyansı,
- e)  $E[X(X - 1)(X - 2)\cdots(X - k + 1)]$  değerine  $X$  in  $k$  inci çarpımsal momenti denir.

Alışagelmiş olarak bir  $X$  rasgele değişkenin beklenen değeri  $\mu_X$  veya sadece  $\mu$ , varyansı ise  $Var(X)$ ,  $\sigma_X^2$  veya sadece  $\sigma^2$  ile de gösterilmektedir. Varyansın kareköküne standart sapma denir ve bir  $X$  rasgele değişkenin standart sapması  $\sigma_X$  veya sadece  $\sigma$  ile gösterilir.

**Örnek:**  $X$  rasgele değişkenin olasılık yoğunluk fonksiyonu,

$$f(x) = \begin{cases} 3x^{-4} & , \quad x > 1 \\ 0 & , \quad d.y. \end{cases}$$

olsun.  $X$  in beklenen değeri,

$$E(X) = \int_1^{\infty} x \times 3x^{-4} dx = 3 \left. \frac{x^{-2}}{-2} \right|_1^{\infty} = \frac{3}{2}$$

ve varyansı,

$$Var(X) = \int_1^{\infty} \left(x - \frac{3}{2}\right)^2 \times 3x^{-4} dx = \left(-3x^{-1} + \frac{9}{2}x^{-2} - \frac{9}{4}x^{-3}\right) \Big|_{x=1}^{\infty} = \frac{3}{4}$$

olarak bulunur.

$\alpha \geq 3$  için  $\int_1^{\infty} x^{\alpha} 3x^{-4} dx$  integrali ıraksak olduğundan  $X$  rasgele değişkenin 3 ve 3 den büyük olan momentleri yoktur.

**Teorem:**  $g_i : \mathbf{R} \rightarrow \mathbf{R}$ ,  $i = 1, 2, \dots, n$ ,  $\forall B \in \mathfrak{B}(\mathbf{R})$  için  $\{x : g_i(x) \in B\} \in \mathfrak{B}(\mathbf{R})$  olmak üzere,  $E(g_i(X))$ ,  $i = 1, 2, \dots, n$  beklenen değerleri varsa,  $\sum_{i=1}^n g_i(X)$  in beklenen değeri vardır ve

a)  $E\left(\sum_{i=1}^n g_i(X)\right) = \sum_{i=1}^n E(g_i(X))$

b)  $a, b \in \mathbf{R}$  olmak üzere,

$$E(aX + b) = aE(X) + b, \quad \text{Var}(aX + b) = a^2 \text{Var}(X)$$

c)  $m_k = E(X^k)$ ,  $\mu_k = E(X - \mu)^k$ ,  $k = 1, 2, \dots$  olmak üzere,

$$\mu_k = \sum_{i=0}^k (-1)^i \binom{k}{i} m_{k-i} \mu^i$$

$$m_k = \sum_{i=0}^k \binom{k}{i} \mu_{k-i} \mu^i$$

ve özel olarak,

$$\text{Var}(X) = \mu_2 = m_2 - \mu^2 = E(X^2) - (EX)^2$$

dır.

**İspat:**(Ödev)

**Teorem:**  $0 < h < t$  olmak üzere  $|X|^t$  nin beklenen değeri varsa  $|X|^h$  nin de beklenen değeri vardır.

**İspat:** İspatı  $X$  in sürekli olması hali için verelim.

$$\begin{aligned} \int_{-\infty}^{\infty} |x|^h f(x) dx &= \int_{|x|^h \leq 1} |x|^h f(x) dx + \int_{|x|^h > 1} |x|^h f(x) dx \\ &\leq \int_{|x|^h \leq 1} f(x) dx + \int_{|x|^h > 1} |x|^t f(x) dx \\ &\leq P(|X|^h \leq 1) + E|X|^t < \infty \end{aligned}$$

$X$  in kesikli olması durumunda ispat yukarıdakine benzer yolda yapılabilir.

**Teorem:** Negatif değerler almayan bir  $X$  rasgele değişkenin dağılım fonksiyonu  $F$  olsun. Eğer  $X$  in beklenen değeri varsa

$$E(X) = \int_0^{\infty} (1 - F(x)) dx$$

dir. Eşitliğin sağ tarafındaki integralin yakınsak olması halinde  $X$  in beklenen değeri vardır.

**İspat:** İlk önce  $X$  in sürekli rasgele değişken olması durumunu ele alalım.  $X$  negatif değerler almayan, dağılım fonksiyonu  $F$ , olasılık yoğunluk fonksiyonu  $f$  ve beklenen değeri var ( $E|X| = E(X) < \infty$ ) olan bir rasgele değişken olsun. O zaman,

$$E(X) = \int_0^{\infty} xf(x)dx = \lim_{n \rightarrow \infty} \int_0^n xf(x)dx$$

ve

$$\lim_{n \rightarrow \infty} \int_n^{\infty} xf(x)dx = 0$$

dır. Kısmi integrasyon sonucu

$$\int_0^n xf(x)dx = nF(n) - \int_0^n F(x)dx = -n(1 - F(n)) + \int_0^n (1 - F(x))dx$$

elde edilir. Diğer taraftan,

$$0 \leq n(1 - F(n)) = n \int_n^{\infty} f(x)dx < \int_n^{\infty} xf(x)dx$$

olması sebebiyle,

$$\lim_{n \rightarrow \infty} n(1 - F(n)) = 0$$

dır. Böylece,

$$\begin{aligned} E(X) &= \lim_{n \rightarrow \infty} \int_0^n xf(x)dx = \lim_{n \rightarrow \infty} \int_0^n (1 - F(x))dx \\ &= \int_0^{\infty} (1 - F(x))dx \end{aligned}$$

elde edilir. Teoremin geri kalan kısmını ispatlamak için,

$$\int_0^{\infty} (1 - F(x))dx < \infty$$

olduğunu varsayalım. O zaman,

$$\int_0^n xf(x)dx \leq \int_0^n (1 - F(x))dx \leq \int_0^{\infty} (1 - F(x))dx < \infty$$

ve böylece,

$$E|X| = \lim_{n \rightarrow \infty} \int_0^n |x|f(x)dx = \lim_{n \rightarrow \infty} \int_0^n xf(x)dx < \infty$$

dır.

Şimdi  $X$  rasgele değişkenin kesikli olması durumunu ele alalım.  $X$  rasgele değişkenin olasılık fonksiyonu  $f$  olmak üzere

$$E(X) = \sum_{j=1}^{\infty} x_j f(x_j) < \infty$$

olsun. Her  $n$  pozitif tamsayısı için,

$$\int_0^{\infty} (1 - F(x))dx = \sum_{k=1}^{\infty} \int_{(k-1)/n}^{k/n} P(X > x)dx$$

ve  $P(X > x)$ ,  $x$  e göre artmayan olduğundan,

$$\frac{1}{n} \sum_{k=1}^{\infty} P\left(X > \frac{k}{n}\right) \leq \int_0^{\infty} (1 - F(x))dx \leq \frac{1}{n} \sum_{k=1}^{\infty} P\left(X > \frac{k-1}{n}\right)$$

yazılabilir.

$$\begin{aligned} \frac{1}{n} \sum_{k=1}^{\infty} P\left(X > \frac{k}{n}\right) &= \frac{1}{n} \sum_{k=1}^{\infty} \sum_{j=k}^{\infty} P\left(\frac{j}{n} < X \leq \frac{j+1}{n}\right) \\ &= \frac{1}{n} \sum_{k=2}^{\infty} (k-1)P\left(\frac{k-1}{n} < X \leq \frac{k}{n}\right) \\ &= \sum_{k=2}^{\infty} \frac{k}{n} P\left(\frac{k-1}{n} < X \leq \frac{k}{n}\right) - \sum_{k=2}^{\infty} \frac{1}{n} P\left(\frac{k-1}{n} < X \leq \frac{k}{n}\right) \\ &= \sum_{k=2}^{\infty} \frac{k}{n} \sum_{\frac{k-1}{n} < x_j \leq \frac{k}{n}} f(x_j) - \frac{1}{n} P\left(X > \frac{1}{n}\right) \\ &= \sum_{k=1}^{\infty} \frac{k}{n} \sum_{\frac{k-1}{n} < x_j \leq \frac{k}{n}} f(x_j) - \frac{1}{n} \left[ \sum_{0 < x_j \leq \frac{1}{n}} f(x_j) + P\left(X > \frac{1}{n}\right) \right] \\ &\geq \sum_{k=1}^{\infty} \frac{k}{n} \sum_{\frac{k-1}{n} < x_j \leq \frac{k}{n}} x_j f(x_j) - \frac{1}{n} \\ &= E(X) - \frac{1}{n} \end{aligned}$$

ve benzer yoldan,

$$\frac{1}{n} \sum_{k=1}^{\infty} P\left(X > \frac{k-1}{n}\right) \leq E(X) + \frac{1}{n}$$

olduğu gösterilebilir. Buradan

$$E(X) - \frac{1}{n} \leq \int_0^{\infty} (1 - F(x))dx \leq E(X) + \frac{1}{n}$$

yazılabilir.  $n \rightarrow \infty$  için limit alındığında  $E(X) = \int_0^{\infty} (1 - F(x))dx$  elde edilir.■

**Teorem:** Bir  $X$  rasgele değişkenin beklenen değerinin var olması için gerek ve yeter

şart  $\int_{-\infty}^0 P(X \leq x)dx$  ve  $\int_0^{\infty} P(X > x)dx$  integrallerinin her ikisinin de yakınsak olmasıdır. Bu durumda

$$E(X) = \int_0^{\infty} P(X > x)dx - \int_{-\infty}^0 P(X \leq x)dx$$

dır.

**İspat:** (Ödev)

**Örnek:**  $X$  rasgele değişkenin olasılık yoğunluk fonksiyonu,

$$f(x) = \begin{cases} e^{-x-3} & , \quad x > -3 \\ 0 & , \quad d.y. \end{cases}$$

olsun.  $X$  in beklenen değeri vardır ve,

$$\begin{aligned} E(X) &= \int_{-3}^{\infty} xe^{-x-3} dx \\ &= -xe^{-x-3} \Big|_{-3}^{\infty} + \int_{-3}^{\infty} e^{-x-3} dx \\ &= - \lim_{x \rightarrow \infty} \frac{x}{e^{x+3}} - 3 + \frac{e^{-x-3}}{-1} \Big|_{-3}^{\infty} = -2 \end{aligned}$$

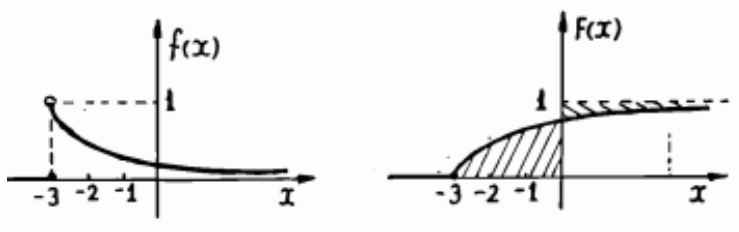
dır. Şimdi  $X$  in beklenen değerini Teorem 4.1.4 deki yoldan hesaplayalım.

$$F(x) = P(X \leq x) = \begin{cases} 0 & , \quad x < -3 \\ 1 - e^{-x-3} & , \quad x \geq -3 \end{cases}$$

olmak üzere,

$$\begin{aligned}
E(X) &= \int_0^{\infty} P(X > x) dx - \int_{-\infty}^0 P(X \leq x) dx \\
&= \int_0^{\infty} (1 - F(x)) dx - \int_{-\infty}^0 F(x) dx \\
&= \int_0^{\infty} e^{-x-3} dx - \int_{-\infty}^{-3} 0 dx - \int_{-3}^0 (1 - e^{-x-3}) dx = -2
\end{aligned}$$

elde edilir.



**Örnek:**  $X$  rasgele değişkenin olasılık fonksiyonu

$$f(x) = 1/6, \quad x = -2, -1, 0, 1, 2, 3$$

olsun.

$$E(X) = \sum_{x=-2}^3 xf(x) = 1/2$$

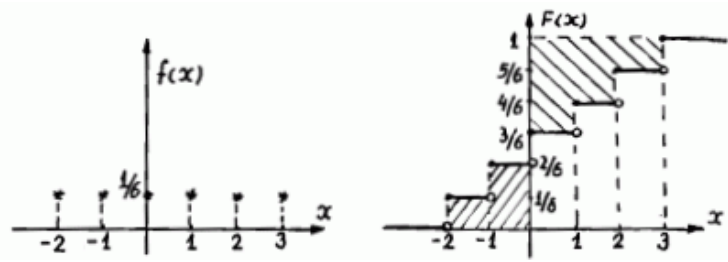
olmak üzere, bu değeri Teoremdeki yoldan hesaplayalım.

$$F(x) = \begin{cases} 0 & , \quad x < -2 \\ 1/6 & , \quad -2 \leq x < -1 \\ 2/6 & , \quad -1 \leq x < 0 \\ 3/6 & , \quad 0 \leq x < 1 \\ 4/6 & , \quad 1 \leq x < 2 \\ 5/6 & , \quad 2 \leq x < 3 \\ 1 & , \quad x \geq 3 \end{cases}$$

olmak üzere,

$$\begin{aligned}
E(X) &= \int_0^{\infty} (1 - F(x))dx - \int_{-\infty}^0 F(x)dx \\
&= \int_0^1 (1 - 3/6)dx + \int_1^2 (1 - 4/6)dx + \int_2^3 (1 - 5/6)dx + \\
&\quad + \int_3^{\infty} 0dx - \int_{-\infty}^{-2} 0dx - \int_{-2}^{-1} 1/6dx - \int_{-1}^0 2/6dx = \frac{1}{2}
\end{aligned}$$

elde edilir.



**Örnek** :  $X$  rasgele değişkenin olasılık yoğunluk fonksiyonu,

$$f(x) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{x^2}{2}}, \quad -\infty < x < \infty$$

olsun.  $n = 1, 2, \dots$  için  $E(X^n)$  değerlerini hesaplayalım.



$$\begin{aligned}
E(X^n) &= \int_{-\infty}^{\infty} x^n \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{x^2}{2}} dx \\
&= \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \left[ \int_{-\infty}^0 x^n e^{-\frac{x^2}{2}} dx + \int_0^{\infty} x^n e^{-\frac{x^2}{2}} dx \right] \\
&= \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \left[ \int_0^{\infty} (-x)^n e^{-\frac{x^2}{2}} dx + \int_0^{\infty} x^n e^{-\frac{x^2}{2}} dx \right] \\
&= \begin{cases} \frac{2}{\sqrt{2\pi}} \int_0^{\infty} x^n e^{-\frac{x^2}{2}} dx, & n = 2k, k = 1, 2, \dots \\ 0, & n = 2k - 1, k = 1, 2, \dots \end{cases} \\
&= \begin{cases} \frac{2}{\sqrt{2\pi}} \int_0^{\infty} y^{\frac{n-1}{2}} e^{-y} dy, & n = 2k, k = 1, 2, \dots \\ 0, & n = 2k - 1, k = 1, 2, \dots \end{cases} \\
&= \begin{cases} \frac{2}{\sqrt{\pi}} \Gamma\left(\frac{n+1}{2}\right), & n = 2k, k = 1, 2, \dots \\ 0, & n = 2k - 1, k = 1, 2, \dots \end{cases}
\end{aligned}$$

dır.  $n = 1, 3, 5, \dots$  için,

$$E(X^n) = 0$$

$n = 2$  için,

$$\begin{aligned}
E(X^2) &= \frac{2}{\sqrt{\pi}} \Gamma\left(\frac{3}{2}\right) \\
&= \frac{2}{\sqrt{\pi}} \left(\frac{3}{2} - 1\right) \Gamma\left(\frac{3}{2} - 1\right) \\
&= \frac{1}{\sqrt{\pi}} \Gamma\left(\frac{1}{2}\right) = 1
\end{aligned}$$

$n = 4$  için,

$$E(X^4) = \frac{2^2}{\sqrt{\pi}} \Gamma\left(\frac{5}{2}\right) = \frac{2^2}{\sqrt{\pi}} \frac{3}{2} \frac{1}{2} \Gamma\left(\frac{1}{2}\right) = 3$$

elde edilir.

**Örnek:**  $X$  rasgele değişkenin olasılık yoğunluk fonksiyonu,

$$f(x) = \begin{cases} \frac{1}{\theta} e^{-\frac{x}{\theta}} & , \quad x > 0 \ (\theta > 0) \\ 0 & , \quad d.y. \end{cases}$$

olsun.  $n = 1, 2, \dots$  için

$$\begin{aligned} E(X^n) &= \int_0^{\infty} x^n \frac{1}{\theta} e^{-\frac{x}{\theta}} dx = \theta^n \int_0^{\infty} y^n e^{-y} dy \\ &= \theta^n \Gamma(n+1) \end{aligned}$$

dır.  $n = 1$  için,

$$E(X) = \theta$$

$n = 2$  için,

$$E(X^2) = \theta^2 \Gamma(3) = 2\theta^2$$

ve

$$\text{Var}(X) = E(X^2) - (EX)^2 = 2\theta^2 - \theta^2 = \theta^2$$

elde edilir.

**Örnek:**  $X$  rasgele değişkenin olasılık fonksiyonu,

$$f(x) = \frac{e^{-\lambda} \lambda^x}{x!}, \quad x = 0, 1, 2, \dots, \ (\lambda > 0)$$

olsun.  $X$  in beklenen değeri,

$$\begin{aligned} E(X) &= \sum_{x=0}^{\infty} x \frac{e^{-\lambda} \lambda^x}{x!} = \sum_{x=1}^{\infty} \frac{x e^{-\lambda} \lambda^x}{x!} \\ &= \lambda e^{-\lambda} \sum_{x=1}^{\infty} \frac{\lambda^{x-1}}{(x-1)!} = \lambda e^{-\lambda} \sum_{x=0}^{\infty} \frac{\lambda^x}{x!} \\ &= \lambda e^{-\lambda} \left( 1 + \frac{\lambda^1}{1!} + \frac{\lambda^2}{2!} + \dots + \frac{\lambda^n}{n!} + \dots \right) \\ &= \lambda \end{aligned}$$

dır.

$X^2 = X(X-1) + X$  ifadesinden faydalanarak,

$$\begin{aligned}
E(X^2) &= E[X(X-1)] + E(X) \\
&= \sum_{x=0}^{\infty} \frac{x(x-1)e^{-\lambda}\lambda^x}{x!} + \lambda \\
&= \sum_{x=2}^{\infty} \frac{x(x-1)e^{-\lambda}\lambda^x}{x!} + \lambda \\
&= \sum_{x=2}^{\infty} \frac{e^{-\lambda}\lambda^x}{(x-2)!} + \lambda \\
&= e^{-\lambda}\lambda^2 \sum_{x=2}^{\infty} \frac{\lambda^{x-2}}{(x-2)!} + \lambda \\
&= \lambda^2 e^{-\lambda} \sum_{x=0}^{\infty} \frac{\lambda^x}{x!} + \lambda \\
&= \lambda^2 + \lambda
\end{aligned}$$

elde edilir. Buradan,

$$Var(X) = E(X^2) - (EX)^2 = \lambda$$

bulunur.

**Örnek:** Bir günde 5 parça işleyen bir torna makinası için kusursuz olarak işlediği parçaların sayısı  $X$  olsun.  $X$  in olasılık fonksiyonu,

$$f(x) = \binom{5}{x} \left(\frac{4}{5}\right)^x \left(\frac{1}{5}\right)^{5-x}, \quad x = 0, 1, 2, 3, 4, 5$$

dır. İşlenmemiş parçanın alış değeri  $a$ , işleme masrafı  $b$ , kusurlu işlenmiş parçanın hurda değeri  $c$  ve kusursuz işlenmiş parçanın satış değeri  $d$  olmak üzere günlük kazancın beklenen değeri nedir?

$K$  rasgele değişkeni günlük kazancı göstermek üzere,

$$K = -5(a+b) + (5-x)c + Xd$$

olarak ifade edilebilir.  $E(X) = 4$  olduğu göz önüne alınırsa

$$E(K) = -5(a+b) + (5-EX)c + EX \times d$$

$$= -5(a+b) + c + 4d$$

$$= 4d + c - 5(a+b)$$

elde edilir.

## KARAKTERİSTİK FONKSİYONLAR

**Tanım:**  $X$  bir rasgele değişken olmak üzere,

$$\Phi_X(t) = E(e^{itX}) = E(\cos(tX) + iE(\sin(tX))) , t \in \mathbf{R}$$

fonksiyonuna  $X$  in karakteristik fonksiyonu denir.

$|e^{itx}| = 1$  olduğundan  $E(e^{itX})$  beklenen değeri her  $X$  için mevcuttur, yani her rasgele değişkenin karakteristik fonksiyonu vardır.

**Örnek:**  $X$  rasgele değişkeni  $c$  ( $c \in \mathbf{R}$ ) noktasında yoğunlaşmış dağılıma sahip olduğunda,

$$\Phi_X(t) = E(e^{itX}) = \sum_x e^{itx}f(x) = e^{itc}, t \in \mathbf{R}$$

dır.  $c = 0$  için  $\Phi_X(t) = 1$  dir.

**Örnek:**  $X$  rasgele değişkenin olasılık fonksiyonu,

$$f(x) = \frac{1}{6}, \quad x = 1, 2, 3, 4, 5, 6$$

olmak üzere,

$$\Phi_X(t) = E(e^{itX}) = \sum_x e^{itx}f(x), t \in \mathbf{R}$$

$$= \frac{1}{6}e^{it} + \frac{1}{6}e^{2it} + \frac{1}{6}e^{3it} + \frac{1}{6}e^{4it} + \frac{1}{6}e^{5it} + \frac{1}{6}e^{6it}$$

dir.

**Örnek:**  $X$  rasgele değişkenin olasılık yoğunluk fonksiyonu,

$$f(x) = \begin{cases} \frac{1}{\theta}e^{-\frac{x}{\theta}} & , x > 0 \\ 0 & , d.y. \end{cases}$$

olmak üzere,

$$\begin{aligned} \Phi_X(t) &= E(e^{itX}) = \int_0^{\infty} e^{itx} \frac{1}{\theta} e^{-x/\theta} dx \\ &= (1 - i\theta t)^{-1}, t \in \mathbf{R} \end{aligned}$$

dir.

**Teorem:**  $X$  rasgele değişkenin karakteristik fonksiyonu  $\Phi_X$  olmak üzere,

- a)  $\Phi_X(0) = 1$
- b)  $|\Phi_X(t)| \leq 1, t \in \mathbf{R}$
- c)  $\Phi_X$  düzgün süreklidir,
- d)  $\Phi_{aX+b}(t) = e^{itb}\Phi_X(ta), t \in \mathbf{R}, (a \text{ ve } b \text{ sabit})$

dır.

**İspat:**

- a)  $\Phi_X(t) = E(e^{itX})$  olmak üzere  $\Phi_X(0) = E(1) = 1$  dir.
- b)  $|\Phi_X(t)| = |Ee^{itX}| \leq E|e^{itX}| = E(1) = 1$
- c)

$$\begin{aligned} |\Phi_X(t+h) - \Phi_X(t)| &= |E(e^{i(t+h)X} - e^{itX})| \\ &= |E[e^{itX}(e^{ihX} - 1)]| \\ &\leq E|e^{itX}(e^{ihX} - 1)| = E|e^{ihX} - 1| \end{aligned}$$

$X$  in sürekli rasgele değişken olduğunu varsayalım. O zaman

$$|\Phi_X(t+h) - \Phi_X(t)| \leq \int_{-\infty}^{\infty} |e^{ihx} - 1| f(x) dx$$

dır.  $\epsilon > 0$  için, yeterince büyük  $M > 0$  sayısı

$$\int_{|x| \geq M} f(x) dx < \frac{\epsilon}{4}$$

olacak şekilde alınırsa,

$$|\Phi_X(t+h) - \Phi_X(t)| \leq \int_{-M}^M |e^{ihx} - 1| f(x) dx + 2 \int_{|x| \geq M} f(x) dx < \epsilon$$

olur ( $h$  sadece  $\epsilon$ 'a bağlıdır).  $\Phi_X$  düzgün süreklidir.

$X$  in kesikli olması durumunda integral yerine toplam işareti gelecektir.

d)

$$\begin{aligned}\Phi_{aX+b}(t) &= E(e^{it(aX+b)}) = E(e^{itb} e^{itaX}) = e^{itb} E(e^{itaX}) \\ &= e^{itb} \Phi_X(ta)\end{aligned}$$

**Teorem:** Bir rasgele değişkenin  $n$ . momentleri varsa,  $k \leq n$  için

$$\frac{d^k}{dt^k} \Phi_X(t) \Big|_{t=0} = i^k E(X^k)$$

dır.

**İspat:**  $k = 1, 2, \dots, n$  için

$$|E(Xe^{kitX})| \leq E|X^k| = \begin{cases} \sum_x |x^k| f(x) < \infty \\ \int_{-\infty}^{\infty} |x^k| f(x) dx < \infty \end{cases}$$

dır.

$$\begin{aligned}\frac{d\Phi_X(t)}{dt} &= \frac{d}{dt} E(e^{itX}) = E\left(\frac{d}{dt} e^{itX}\right) = iE(Xe^{itX}) \\ &\vdots \\ \frac{d^k \Phi_X(t)}{dt^k} &= i^k E(X^k e^{itX}), \quad (k \leq n)\end{aligned}$$

olmak üzere

$$\frac{d^k \Phi_X(t)}{dt^k} \Big|_{t=0} = i^k E(X^k), \quad (k \leq n)$$

dır.

**Örnek:**  $X$  rasgele değişkeninin olasılık fonksiyonu

$$f(x) = \frac{e^{-\lambda} \lambda^x}{x!}, \quad x = 0, 1, 2, \dots$$

olmak üzere

$$\begin{aligned}
\Phi_X(t) &= E(e^{itX}) \\
&= \sum_{x=0}^{\infty} \frac{e^{itx} e^{-\lambda} \lambda^x}{x!} \\
&= e^{-\lambda} \sum_{x=0}^{\infty} \frac{(\lambda e^{it})^x}{x!} \\
&= e^{-\lambda} e^{\lambda e^{it}} \\
&= e^{\lambda(e^{it}-1)}
\end{aligned}$$

dır. Buradan,

$$iE(X) = \frac{d}{dt} \Phi_X(t)|_{t=0} = i\lambda e^{it} e^{\lambda(e^{it}-1)}|_{t=0} = i\lambda$$

$$\begin{aligned}
i^2 E(X^2) &= \frac{d^2}{dt^2} \Phi_X(t)|_{t=0} = [i^2 \lambda e^{it} e^{\lambda(e^{it}-1)} + (i\lambda e^{it})^2 e^{\lambda(e^{it}-1)}] |_{t=0} \\
&= i^2(\lambda + \lambda^2)
\end{aligned}$$

**Teorem:** Bir  $X$  rasgele değişkenin olasılık (yoğunluk) fonksiyonu  $f$ , dağılım fonksiyonu  $F$  ve karakteristik fonksiyonu  $\Phi$  olmak üzere:

i)  $x_1, x_2 \in \mathbb{R}$ ,  $(x_1 < x_2)$  noktalarında  $F$  sürekli ise

$$F(x_2) - F(x_1) = \lim_{T \rightarrow \infty} \frac{1}{2\pi} \int_{-T}^T \frac{1 - e^{-itx_1} - e^{-itx_2}}{it} \Phi(t) dt$$

ii)  $X$  sürekli bir rasgele değişken ise,

$$f(x) = \lim_{h \rightarrow 0} \lim_{T \rightarrow \infty} \frac{1}{2\pi} \int_{-T}^T \frac{1 - e^{-it(x+h)}}{it} e^{itx} \Phi(t) dt$$

ve  $\int_{-\infty}^{\infty} |\theta(t)| dt < \infty$  ise,

$$f(x) = \frac{1}{2\pi} \int_{-\infty}^{\infty} e^{-itx} \Phi(t) dt$$

iii)  $X$  kesikli rasgele değişken ise,

$$f(x) = \lim_{T \rightarrow \infty} \frac{1}{2T} \int_{-T}^T e^{-itx} \Phi(t) dt$$

dır.

Bu teoremin ispatı burada yapılmayacaktır. Teoremin sonucu olarak dağılım fonksiyonların kümesi ile karakteristik fonksiyonların kümesi arasında bire-bir eşleme yapılabileceği söylenebilir. Şimdi karakteristik fonksiyonların kümesini belirleyen Bochner-Khincin teoremini ispatsız olarak verelim.

**Teorem: (Bochner-Khinchin Teoremi)**

$\mathbb{C}$  kompleks sayıların kümesi olmak üzere bir  $\Phi : \mathbf{R} \rightarrow \mathbb{C}$  fonksiyonu sürekli ve  $\Phi(0) = 1$  olsun.  $\Phi$  nin karakteristik fonksiyon olması için gerek ve yeter şart her  $t_1, t_2, \dots, t_n \in \mathbf{R}$  ve her  $c_1, c_2, \dots, c_n \in \mathbb{C}$ ,  $n \in \mathbb{N}$  için

$$\sum_{k=1}^n \sum_{j=1}^n \Phi(t_j - t_k) c_j \bar{c}_k \geq 0$$

olmasıdır. (Burada  $\bar{c}$ ,  $c$  nin eşleniği olan kompleks sayıdır, yani  $c = a + bi$  ise  $\bar{c} = a - ib$  dir.)

**Örnek:**  $\Phi(t) = e^{ict}$ ,  $c \in \mathbf{R}$  karakteristik fonksiyonuna karşılık gelen dağılım nedir?

$x_1 < x_2$  için

$$\begin{aligned} F(x_2) - F(x_1) &= \lim_{T \rightarrow \infty} \frac{1}{2\pi} \int_{-T}^T \frac{e^{itx_1} - e^{itx_2}}{it} e^{ict} dt \\ &= \lim_{T \rightarrow \infty} \frac{1}{2\pi} \int_{-T}^T \frac{e^{it(c-x_1)} - e^{it(c-x_2)}}{it} dt \\ &= \lim_{T \rightarrow \infty} \frac{1}{2\pi} \int_{-T}^T \frac{\sin t(c-x_1) - \sin t(c-x_2)}{t} dt \\ &= \lim_{T \rightarrow \infty} \frac{1}{\pi} \int_0^T \frac{\sin t(c-x_1) - \sin t(c-x_2)}{t} dt \end{aligned}$$

olmak üzere,

$$\lim_{T \rightarrow \infty} \frac{1}{\pi} \int_0^T \frac{\sin at}{t} dt = \begin{cases} \frac{1}{2} & , a > 0 \\ -\frac{1}{2} & , a < 0 \end{cases}$$

olduğu göz önüne alınırsa,

$x_1, x_2 < c$  için



$$F(x_2) - F(x_1) = \frac{1}{2} - \frac{1}{2} = 0$$

$x_1, x_2 > c$  için

$$F(x_2) - F(x_1) = -\frac{1}{2} - (-\frac{1}{2}) = 0$$

$x_1 < c < x_2$  için

$$F(x_2) - F(x_1) = \frac{1}{2} - (-\frac{1}{2}) = 1$$

dir. Dağılım fonksiyonunun özelliklerinden,

$$F(x_2) = \lim_{x_1 \rightarrow -\infty} [F(x_2) - F(x_1)] = \begin{cases} 0 & , x_2 < c \\ 1 & , x_2 \geq c \end{cases}$$

bulunur. Bu dağılım fonksiyonu  $c$  noktasında yoğunlaşmış dağılıma aittir.

Şimdi aynı problemde, karakteristik fonksiyonun bir kesikli dağılıma karşılık geldiğini bildiğimizi varsayalım. Buna göre,

$$\begin{aligned} f(x) &= \lim_{T \rightarrow \infty} \frac{1}{2T} \int_{-T}^T e^{-itx} e^{itc} dt \\ &= \lim_{T \rightarrow \infty} \frac{1}{2T} \int_{-T}^T e^{it(c-x)} dt \\ &= \begin{cases} 1 & , x = c \\ \lim_{T \rightarrow \infty} \frac{1}{2T} \frac{e^{it(c-x)}}{i(c-x)} \Big|_{-T}^T & , x \neq c \end{cases} \\ &= \begin{cases} 1 & , x = c \\ \lim_{T \rightarrow \infty} \frac{\sin T(x-c)}{T(x-c)} & , x \neq c \end{cases} \\ &= \begin{cases} 1 & , x = c \\ 0 & , x \neq c \end{cases} \end{aligned}$$

bulunur.

**Örnek 4.2.6**  $\Phi(t) = e^{-t^2/2}$ , karakteristik fonksiyonu sürekli bir dağılıma karşılık gelmektedir. Bu dağılımın olasılık yoğunluk fonksiyonunu Teorem 4.2.3 yardımıyla bulmaya çalışalım.

$$\int_{-\infty}^{\infty} |\Phi(t)| dt = \int_{-\infty}^{\infty} e^{-t^2/2} dt = \sqrt{2\pi} < \infty$$

olmak üzere

$$\begin{aligned} f(x) &= \frac{1}{2\pi} \int_{-\infty}^{\infty} e^{-itx} \Phi(t) dt \\ &= \frac{1}{2\pi} \int_{-\infty}^{\infty} e^{-\frac{1}{2}(t^2+2itx)} dt \\ &= \frac{1}{2\pi} e^{-\frac{1}{2}x^2} \int_{-\infty}^{\infty} e^{-\frac{1}{2}(t+ix)^2} dt \\ &= \frac{1}{2\pi} e^{-\frac{1}{2}x^2} \int_{-\infty}^{\infty} e^{-\frac{1}{2}u^2} du \\ &= \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{1}{2}x^2}, x \in \mathbb{R} \end{aligned}$$

dır.

Karakteristik fonksiyon esasında bir Fourier dönüşümüdür. Matematik analizde ters Fourier dönüşümleri geniş bir şekilde ele alınmaktadır. Fourier dönüşümleri ile ilgili hazır formüller içeren tablolar hazırlanmıştır. Burada bunlara değinmeyeceğiz.

## ÜRETİCİ FONKSİYONLAR

Bu kısımda momentlerin hesaplanmasında kolaylık sağlayan bazı fonksiyonlar ele alınacaktır.

**Tanım:**  $X$  bir rasgele değişken olmak üzere (var olması halinde),

$$M_X(t) = E(e^{tX}), \quad -h < t < h, \quad (h > 0)$$

fonksiyonuna  $X$  'in moment üreten (moment çıkararı) fonksiyonu denir.

**Örnek:**  $X$  rasgele değişkenin olasılık yoğunluk fonksiyonu,

$$f(x) = \begin{cases} x^{-2} & , x \geq 1 \\ 0 & , d.y. \end{cases}$$

olsun.  $\forall t > 0$  için,

$$\frac{e^{tx}}{x^2} > \frac{tx}{x^2}, \quad (x \geq 1)$$

ve  $\int_1^{\infty} x^{-1} dx$  integrali iraksak olduğundan,

$$E(e^{tX}) = \int_1^{\infty} \frac{e^{tx}}{x^2} dx$$

integrali iraksaktır, yani  $t > 0$  için  $E(e^{tX})$  beklenen değeri mevcut değildir.  $X$  in moment üreten fonksiyonu yoktur.

**Örnek:**  $X$  rasgele değişkenin olasılık yoğunluk fonksiyonu,

$$f(x) = \begin{cases} e^{-x} & , x > 0 \\ 0 & , d.y. \end{cases}$$

olsun.

$$\int_0^{\infty} e^{tx} e^{-x} dx = \int_0^{\infty} e^{(t-1)x} dx$$

integrali  $t < 1$  için yakınsak olduğundan,  $M_X(t)$  vardır ve

$$\begin{aligned} M_X(t) &= \int_0^{\infty} e^{tx} e^{-x} dx \\ &= \frac{e^{(t-1)x}}{t-1} \Big|_{x=0}^{\infty} \\ &= (1-t)^{-1}, \quad -1 < t < 1 \end{aligned}$$

dır.

**Örnek:**  $X$  rasgele değişkenin olasılık fonksiyonu,

$$f(x) = \frac{e^{-\lambda} \lambda^x}{x!}, \quad x = 0, 1, 2, \dots \quad (\lambda > 0)$$

olsun.  $\forall t \in \mathbb{R}$  için

$$\sum_{x=0}^{\infty} \frac{e^{tx} e^{-\lambda} \lambda^x}{x!}$$

serisi yakınsak olduğundan

$$\begin{aligned} M_X(t) &= \sum_{x=0}^{\infty} \frac{e^{tx} e^{-\lambda} \lambda^x}{x!} \\ &= e^{\lambda(e^t-1)}, \quad t \in \mathbb{R} \end{aligned}$$

dır.

Eğer bir  $X$  rasgele değişkenin moment üreten fonksiyonu varsa,

$$M_X(it) = \Phi_X(t)$$

dır. Dolayısıyla moment üreten fonksiyonlar da olasılık dağılımlarını tek biçimde belirlemektedir.

Bir  $X$  rasgele değişkenin moment üreten fonksiyonu,

$$M_X(t) = e^{(e^t-1)} = e^{-1} \sum_{x=0}^{\infty} \frac{e^{tx}}{x!}$$

ise  $X$  in olasılık fonksiyonu

$$f(x) = \frac{e^{-1}}{x!}, \quad x = 0, 1, 2, \dots$$

dır.

Bir  $X$  rasgele değişkenin moment üreten fonksiyonu varsa,

$$\frac{d^n}{dt^n} M_X(t)|_{t=0} = E(X^n), \quad n = 1, 2, \dots$$

dır.

**Örnek:**  $M_X(t) = e^{\lambda(e^t-1)}$ ,  $t \in \mathbf{R}$  olmak üzere

$$E(X) = \frac{dM_X(t)}{dt}|_{t=0} = \lambda e^t e^{\lambda(e^t-1)}|_{t=0} = \lambda$$

$$E(X^2) = \frac{d^2 M_X(t)}{dt^2}|_{t=0}$$

$$= [\lambda e^t e^{\lambda(e^t-1)} + (\lambda e^t)^2 e^{\lambda(e^t-1)}]|_{t=0}$$

$$= \lambda + \lambda^2$$

elde edilir.

**Örnek:**  $X$  rasgele değişkenin olasılık yoğunluk fonksiyonu,

$$f(x) = \begin{cases} \frac{1}{\Gamma(\alpha)} x^{\alpha-1} e^{-x} & , \quad x > 0, \alpha > 0 \\ 0 & , \quad d.y. \end{cases}$$

olsun.

$$M_X(t) = \int_0^{\infty} \frac{1}{\Gamma(\alpha)} x^{\alpha-1} e^{-(i-t)x} dx = (1-t)^{-\alpha}, \quad t < 1$$

olmak üzere

$$E(X^n) = \frac{d^n}{dt^n} (1-t)^{-\alpha}|_{t=0} = \alpha(\alpha+1)\cdots(\alpha+(n-1))$$

dır.

Bir  $X$  rasgele değişkenin moment üreten fonksiyonu var olsun.

$$K_n = \frac{d^n}{dt^n} (\ln M_X(t))|_{t=0}, n = 1, 2, \dots$$

sayılarına  $X$  in  $n$ . dereceden kümülanlı denir.

Örneğin,

$$K_1 = \frac{M'_X(0)}{M_X(0)} = E(X)$$

$$K_2 = \frac{M''_X(0)M_X(0) - [M'_X(0)]^2}{[M_X(0)]^2} = E(X^2) - (EX)^2 = \text{Var}(X)$$

$$K_3 = E(X^3) - 3E(X^2)EX + 2(EX)^3$$

$$K_4 = E(X^4) - 4E(X^3)EX - 3(EX^2)^2 + 12E(X^2)(EX)^2 - 6(EX)^4$$

dır.

**Örnek:**  $M_X(t) = e^{\lambda(e^t-1)}$ ,  $t \in \mathbf{R}$  olsun. Kümülanlılar,

$$K_n = \frac{d^n}{dt^n} \ln e^{\lambda(e^t-1)}|_{t=0}$$

$$= \lambda e^t|_{t=0}$$

$$= \lambda, n = 1, 2, \dots$$

dır.

**Tanım:**  $\{t \in \mathbf{R} : E(t^X) < \infty\}$  kümesinde tanımlı

$$N_X(t) = E(t^X)$$

fonksiyonuna  $X$  in çarpımsal moment üreten fonksiyonu denir. Eğer  $k = 1, 2, \dots, n$  için,

$$\frac{d^n}{dt^n} [E(t^X)] = E\left[\frac{d^n}{dt^n} (t^X)\right]$$

oluyorsa,

$$\frac{d^n}{dt^n} N_X(t)|_{t=1} = E[X(X-1)\cdots(X-n+1)], n = 1, 2, \dots$$

dır.

**Örnek:**  $M_X(t) = e^{\lambda(e^t-1)}$ ,  $t \in \mathbf{R}$  moment üreten fonksiyona sahip rasgele değişken için,

$$\begin{aligned}
N_X(t) &= \sum_{x=0}^{\infty} t^x \frac{e^{-\lambda} \lambda^x}{x!} \\
&= e^{-\lambda} \sum_{x=0}^{\infty} \frac{(t\lambda)^x}{x!} \\
&= e^{\lambda(t-1)}, \quad t \in \mathbb{R}
\end{aligned}$$

olmak üzere,

$$E(X) = \frac{d}{dt} N_X(t)|_{t=0} = \lambda e^{\lambda(t-1)}|_{t=1} = \lambda$$

$$E[X(X-1)] = \lambda^2 e^{\lambda(t-1)}|_{t=1} = \lambda^2$$

ve

$$E[X(X-1)\cdots(X-n+1)] = \lambda^n e^{\lambda(t-1)}|_{t=1} = \lambda^n$$

dır.

**Örnek:**  $X$  rasgele değişkenin olasılık yoğunluk fonksiyonu,

$$f(x) = \begin{cases} e^{-x} & , \quad x > 0 \\ 0 & , \quad d.y. \end{cases}$$

olsun.

$$\begin{aligned}
N_X(t) &= \int_0^{\infty} t^x e^{-x} dx \\
&= \int_0^{\infty} \left(\frac{e}{t}\right)^{-x} dx \\
&= \int_0^{\infty} e^{(\ln t - 1)x} dx, \quad \ln t < 1 \\
&= (1 - \ln t)^{-1}, \quad 0 < t < e
\end{aligned}$$

olmak üzere

$$E(X) = -1(1 - \ln t)^{-2}(t^{-1})|_{t=1} = -1$$

$$E[X(X-1)] = 2(1 - \ln t)^{-3}(t^{-2}) + (1 - \ln t)^{-2}(t^{-2})|_{t=1} = 3$$

dır.

$X$  rasgele değişkeni kesikli ve aldığı değerler  $x = 0, 1, 2, \dots$  olduğunda

$$N_X(t) = \sum_{x=0}^{\infty} f(x)t^x, \quad |t| \leq 1$$

fonksiyonuna aynı zamanda olasılık üreten fonksiyon da denir.

# ÇOK DEĞİŞKENLİ DAĞILIMLARDA BEKLENEN DEĞER

**Tanım:**  $(X_1, X_2, \dots, X_n)$  bir rasgele vektör ve

$$g : \mathbf{R}^n \rightarrow \mathbf{R} , \quad \forall B \in \mathfrak{B}(\mathbf{R})$$

fonksiyonu,

$$\{(x_1, x_2, \dots, x_n) : g(x_1, x_2, \dots, x_n) \in B\} \in \mathfrak{B}(\mathbf{R}^n)$$

özelleğine sahip bir fonksiyon olmak üzere,

i)  $(X_1, X_2, \dots, X_n)$  kesikli,  $\sum_{(x_1, x_2, \dots, x_n)} |g(x_1, \dots, x_n)| f(x_1, \dots, x_n) < \infty$  olduğunda,

$$E(g(X_1, X_2, \dots, X_n)) = \sum_{(x_1, x_2, \dots, x_n)} g(x_1, x_2, \dots, x_n) f(x_1, x_2, \dots, x_n)$$

ii)  $(X_1, X_2, \dots, X_n)$  sürekli,  $\int_{-\infty}^{\infty} \dots \int_{-\infty}^{\infty} |g(x_1, \dots, x_n)| f(x_1, \dots, x_n) dx_1 \dots dx_n < \infty$  olduğunda,

$$E(g(X_1, X_2, \dots, X_n)) = \int_{-\infty}^{\infty} \dots \int_{-\infty}^{\infty} g(x_1, \dots, x_n) f(x_1, \dots, x_n) dx_1 \dots dx_n$$

değerine  $g(X_1, X_2, \dots, X_n)$  nin beklenen değeri denir.

**Tanım:**  $(X_1, X_2, \dots, X_n)$  bir rasgele vektör olmak üzere:

a) Var olması halinde  $E(X^{k_1} X^{k_2} \dots X^{k_n})$  değerine  $X_1, X_2, \dots, X_n$  nin  $(k_1, k_2, \dots, k_n)$  –ortak momenti denir. Buradaki  $k_1, k_2, \dots, k_n$  ler negatif olmayan tam sayılardır.

b) Var olması halinde  $E[(X_1 - EX_1)^{k_1} (X_2 - EX_2)^{k_2} \dots (X_n - EX_n)^{k_n}]$  değerine  $X_1, X_2, \dots, X_n$  nin  $(k_1, k_2, \dots, k_n)$  –merkezi ortak momenti denir.

c) Var olması halinde,

$$M_{X_1, X_2, \dots, X_n}(t_1, t_2, \dots, t_n) = E(e^{t_1 X_1 + t_2 X_2 + \dots + t_n X_n}), \quad \begin{array}{l} t_i \in (-h_i, h_i) \\ i = 1, 2, \dots, n \end{array}$$

fonksiyonuna  $X_1, X_2, \dots, X_n$  nin ortak dağılımının (veya  $(X_1, X_2, \dots, X_n)$  rasgele vektörünün) moment üreten fonksiyonu denir.

d)

$$\Phi_{X_1, X_2, \dots, X_n}(t_1, t_2, \dots, t_n) = E(e^{i(t_1 X_1 + t_2 X_2 + \dots + t_n X_n)}), \quad t_i \in \mathbf{R}, \quad i = 1, 2, \dots, n$$

fonksiyonuna  $X_1, X_2, \dots, X_n$  nin ortak dağılımının (veya  $(X_1, X_2, \dots, X_n)$  rasgele vektörünün) karakteristik fonksiyonu denir.

Şimdi moment üreten ve karakteristik fonksiyonların bazı özelliklerini verelim

a)

$$\Phi_{X_1, X_2, \dots, X_n}(0, 0, \dots, 0) = M_{X_1, X_2, \dots, X_n}(0, 0, \dots, 0) = 1$$

b)

$$\Phi_{a_1 X_1 + b_1 + \dots + a_n X_n + b_n}(t_1, \dots, t_n) = e^{i t_1 b_1 + \dots + i t_n b_n} \Phi_{X_1, \dots, X_n}(a_1 t_1, \dots, a_n t_n)$$

$$M_{a_1 X_1 + b_1 + \dots + a_n X_n + b_n}(t_1, \dots, t_n) = e^{t_1 b_1 + \dots + t_n b_n} M_{X_1, \dots, X_n}(a_1 t_1, \dots, a_n t_n)$$

c)  $X_1, X_2, \dots, X_n$  nin  $(k_1, k_2, \dots, k_n)$  –ortak momentinin var olması halinde

$$\frac{\partial^{k_1 + k_2 + \dots + k_n}}{\partial t_1^{k_1} \partial t_2^{k_2} \dots \partial t_n^{k_n}} \Phi_{X_1, \dots, X_n}(t_1, \dots, t_n) \Big|_{t_1 = \dots = t_n = 0} = i \sum_{j=1}^n k_j E(X_1^{k_1} X_2^{k_2} \dots X_n^{k_n})$$

$$\frac{\partial^{k_1 + k_2 + \dots + k_n}}{\partial t_1^{k_1} \partial t_2^{k_2} \dots \partial t_n^{k_n}} M_{X_1, \dots, X_n}(t_1, \dots, t_n) \Big|_{t_1 = \dots = t_n = 0} = E(X_1^{k_1} X_2^{k_2} \dots X_n^{k_n})$$

d)

$$\Phi_{X_1, X_2, \dots, X_n}(t_1, t_2, \dots, t_k, 0, 0, \dots, 0) = \Phi_{X_1, X_2, \dots, X_k}(t_1, t_2, \dots, t_k)$$

$$M_{X_1, X_2, \dots, X_n}(t_1, t_2, \dots, t_k, 0, 0, \dots, 0) = M_{X_1, X_2, \dots, X_k}(t_1, t_2, \dots, t_k)$$

**Örnek:**  $(X_1, X_2, X_3)$  vektörünün olasılık yoğunluk onksiyonu,

$$f(x_1, x_2, x_3) = \begin{cases} e^{-x_1 - x_2 - x_3} & , \quad x_1 > 0, \quad x_2 > 0, \quad x_3 > 0 \\ 0 & , \quad d.y. \end{cases}$$

olsun.  $(X_1, X_2, X_3)$  ün moment üreten fonksiyonu,

$$M_{X_1, X_2, X_3}(t_1, t_2, t_3) = E(e^{t_1 X_1 + t_2 X_2 + t_3 X_3})$$

$$= \int_0^{\infty} \int_0^{\infty} \int_0^{\infty} e^{t_1 X_1 + t_2 X_2 + t_3 X_3} e^{-x_1 - x_2 - x_3} dx_1 dx_2 dx_3$$

$$= \frac{1}{(1 - t_1)(1 - t_2)(1 - t_3)}, \quad t_1 < 1, \quad t_2 < 1, \quad t_3 < 1$$

dır. Buradan, örneğin,

$$E(X_1^2 X_2 X_3) = \frac{\partial^4}{\partial t_1^2 \partial t_2 \partial t_3} ((1 - t_1)^{-1} (1 - t_2)^{-1} (1 - t_3)^{-1}) \Big|_{t_1 = t_2 = t_3 = 0}$$



$$= 2(1-t_1)^{-3}(1-t_2)^{-2}(1-t_3)^{-2}|_{t_1=t_2=t_3=0}$$

$$= 2$$

ve  $(X_1, X_2)$  nin moment üreten fonksiyonu,

$$M_{X_1, X_2}(t_1, t_2) = M_{X_1, X_2, X_3}(t_1, t_2, 0)$$

$$= (1-t_1)^{-1}(1-t_2)^{-1}$$

elde edilir.

$$E(X_1) = \frac{\partial}{\partial t_1} M_{X_1, X_2, X_3}(t_1, t_2, t_3)|_{t_1=t_2=t_3=0}$$

$$= (1-t_1)^{-2}(1-t_2)^{-1}(1-t_3)^{-1}|_{t_1=t_2=t_3=0}$$

$$= 1$$

olmak üzere, bu beklenen değer  $X_1$  in

$$M_{X_1}(t_1) = M_{X_1, X_2, X_3}(t_1, 0, 0) = (1-t_1)^{-1}, \quad t_1 < 1$$

moment üreten fonksiyonu yardımıyla da elde edilebilir. Gerçekten,

$$E(X_1) = \frac{d}{dt_1} M_{X_1}(t_1)|_{t_1=0} = (1-t_1)^{-2}|_{t_1=0} = 1$$

dır.

Aşağıdaki teoremlerde geçecek olan beklenen değerlerin var olduğunu varsayacağız.

**Teorem:**  $(X_1, X_2, \dots, X_n)$  bir rasgele vektör ve  $c_1, c_2, \dots, c_k$  ler sabit sayılar olmak üzere,

$$E\left[\sum_{i=1}^k c_i g_i(X_1, X_2, \dots, X_n)\right] = \sum_{i=1}^k c_i E(g_i(X_1, X_2, \dots, X_n))$$

dır.

**İspat:** (Ödev)

Bu teoremin bir sonucu olarak

$$E\left(\sum_{i=1}^k c_i X_i\right) = \sum_{i=1}^k c_i E(X_i)$$

yazılır.

**Teorem:**  $X_1, X_2, \dots, X_n$  bağımsız rasgele değişkenler ve  $u_i : \mathbf{R} \rightarrow \mathbf{R}, i = 1, 2, \dots, n$ , fonksiyonları  $\forall B \in \mathfrak{B}$  için  $\{x : u_i(x) \in B\} \in \mathfrak{B}$  özelleğine sahip olmak üzere,

$$E\left(\prod_{i=1}^n u_i(X_i)\right) = \prod_{i=1}^n E(u_i(X_i))$$

dır.

**İspat:** (Ödev)

Bu teoremin bir sonucu olarak: Eğer  $X_1, X_2, \dots, X_n$  bağımsız rasgele değişkenler ise  $X_1, X_2, \dots, X_n$  nin ortak dağılımının karakteristik ve moment üreten fonksiyonları için,

$$\Phi_{X_1, X_2, \dots, X_n}(t_1, t_2, \dots, t_n) = \Phi_{X_1}(t_1)\Phi_{X_2}(t_2)\cdots\Phi_{X_n}(t_n)$$

$$M_{X_1, X_2, \dots, X_n}(t_1, t_2, \dots, t_n) = M_{X_1}(t_1)M_{X_2}(t_2)\cdots M_{X_n}(t_n)$$

olduğu söylenebilir. Ayrıca,  $u : \mathbf{R}^k \rightarrow \mathbf{R}$  ve  $v : \mathbf{R}^{n-k} \rightarrow \mathbf{R}$  olmak üzere,  $X_1, X_2, \dots, X_k$  nin bir fonksiyonu olan  $u(X_1, X_2, \dots, X_k)$  rasgele değişkeni ile  $X_{k+1}, X_{k+2}, \dots, X_n$  nin bir fonksiyonu olan  $v(X_{k+1}, X_{k+2}, \dots, X_n)$  rasgele değişkeni bağımsız olduğundan,

$$E[u(X_1, \dots, X_k)v(X_{k+1}, \dots, X_n)] = E[u(X_1, \dots, X_k)]E[v(X_{k+1}, \dots, X_n)]$$

dır.

**Örnek:**  $X_1, X_2, \dots, X_n$  bağımsız rasgele değişkenler ve herbirinin olasılık dağılımının yoğunluk fonksiyonu

$$f(x) = \begin{cases} e^{-x} & , \quad x > 0 \\ 0 & , \quad d.y. \end{cases}$$

olsun.  $Y = X_1 + X_2 + \cdots + X_n$  rasgele değişkeninin olasılık dağılımını bulunuz.

İlk önce  $Y$  nin moment üreten fonksiyonunu bulalım.

$$\begin{aligned} M_Y(t) &= E(e^{tY}) \\ &= E(e^{tX_1+tX_2+\cdots+tX_n}) \\ &= E\left(\prod_{i=1}^n e^{tX_i}\right) = \prod_{i=1}^n E(e^{tX_i}) \\ &= \prod_{i=1}^n M_{X_i}(t) = (1-t)^{-n} \end{aligned}$$

dır.

Bu moment üreten fonksiyona sahip  $Y$  rasgele değişkeninin olasılık yoğunluk fonksiyonu

$$f(y) = \begin{cases} \frac{1}{\Gamma(n)} y^{n-1} e^{-y} & , \quad y > 0 \\ 0 & , \quad d.y. \end{cases}$$

dır (Örnek 4.3.5).

**Örnek:**  $X_1, X_2, \dots, X_k$  bağımsız rasgele değişkenler ve  $i = 1, 2, \dots, k$  için,

$$f_i(x_i) = \binom{n_i}{x_i} p^{x_i} (1-p)^{n_i-x_i}, \quad x_i = 0, 1, \dots, n_i$$

olsun ( $0 < p < 1$ ).  $Y = X_1 + X_2 + \dots + X_n$  rasgele değişkenin olasılık dağılımını bulunuz.

$$M_{X_i} = (1 - p + pe^t)^{n_i}$$

olmak üzere,

$$M_Y(t) = E(e^{tY}) = E\left(\prod_{i=1}^k e^{tX_i}\right) = \prod_{i=1}^k E(e^{tX_i})$$

$$= \prod_{i=1}^k M_{X_i}(t) = \prod_{i=1}^k (1 - p + pe^t)^{n_i}$$

$$= (1 - p + pe^t)^{\sum_{i=1}^k n_i}$$

olarak elde edilir. Bu moment üreten fonksiyona karşılık gelen olasılık fonksiyonu,

$$f(y) = \binom{\sum_{i=1}^k n_i}{y} p^y (1-p)^{\sum_{i=1}^k n_i - y}, \quad y = 0, 1, 2, \dots, \sum_{i=1}^k n_i$$

dır.

**Örnek:**  $X_1, X_2, \dots, X_n$  rasgele değişkenleri bağımsız ve  $i = 1, 2, \dots, n$  için,

$$f(x_i) = \frac{e^{-\lambda_i} \lambda_i^{x_i}}{x_i!}, \quad x_i = 0, 1, 2, \dots$$

olsun.  $Y = X_1 + X_2 + \dots + X_n$  rasgele değişkenin olasılık dağılımını bulunuz.

$$M_Y(t) = \prod_{i=1}^n M_{X_i}(t) = \prod_{i=1}^n e^{\lambda_i(e^t-1)} = e^{\sum_{i=1}^n \lambda_i(e^t-1)}$$

olmak üzere (Örnek 4.3.3)  $Y$  nin olasılık fonksiyonu,

$$f(y) = \frac{e^{-\sum_{i=1}^n \lambda_i} \left(\sum_{i=1}^n \lambda_i\right)^y}{y!}, \quad y = 0, 1, 2, \dots$$

dır.

**Tanım:**  $(X_1, X_2, \dots, X_n)$   $n$ -boyutlu bir rasgele vektör olmak üzere:

a)  $Cov(X_i, X_j) = E[(X_i - EX_i)(X_j - EX_j)]$   $i, j = 1, 2, \dots, n$  değerine  $X_i$  ile  $X_j$  nin

**kovaryansı,**

$$b) \rho_{X_i, X_j} = \frac{Cov(X_i, X_j)}{\sqrt{Var(X_i)Var(X_j)}}, \quad i, j = 1, 2, \dots, n \text{ de\u011ferine } X_i \text{ ile } X_j \text{ arasındaki}$$

**korelasyon katsayısı,**

c)  $(Cov(X_i, X_j))_{n \times n}$  matrisine  $(X_1, X_2, \dots, X_n)$  rasgele vektörünün **var-yans-kovaryans matrisi**

d)  $(\rho_{X_i, X_j})_{n \times n}$  matrisine  $(X_1, X_2, \dots, X_n)$  rasgele vektörünün **korelasyon matrisi** denir.

**Teorem:** Herhangi  $(X, Y)$  rasgele vektörünü için:

$$a) Cov(X, Y) = E(XY) - E(X)E(Y)$$

$$b) X \text{ ve } Y \text{ ba\u011fmsız} \Rightarrow Cov(X, Y) = 0, (\rho_{X, Y} = 0)$$

$$c) |\rho_{X, Y}| \leq 1,$$

$$d) |\rho_{X, Y}| = 1 \Leftrightarrow X \text{ ve } Y \text{ arasında lineer ili\u015fi var}$$

dır.

**İspat:**

a)

$$\begin{aligned} Cov(X, Y) &= E[(X - EX)(Y - EY)] \\ &= E(XY - XEY - YEX + EXEY) \\ &= E(XY) - EXEY \end{aligned}$$

b)

$$X \text{ ve } Y \text{ bağımsız} \Rightarrow E[(X - EX)(Y - EY)] = E(X - EX)E(Y - EY) = 0$$

$$\Rightarrow \text{Cov}(X, Y) = 0$$

Buradaki gerektirmenin tersi doğru değildir. Bunu bir örnekle açıklayalım  
(X, Y) nin olasılık fonksiyonu,

$$f_{X,Y} = 1/3, (x, y) = (-1, 1), (0, 1), (1, 1)$$

olmak üzere,

$$f_X(x) = 1/3, x = -1, 0, 1$$

$$f_Y(y) = 1, y = 1$$

ve

$$\text{Cov}(X, Y) = E(XY) - E(X)E(Y)$$

$$= 0 - 0 \times (1/3) = 0$$

dır, ancak

$$f_{X,Y} \neq f_X \times f_Y$$

olduğundan, X ve Y bağımsız değildir.

c) ve d) şıklarını ispatlayınız.

Bir boyutlu rasgele değişkenlerde  $E(X)$  beklenen değeri X in olasılık dağılımının "merkezi",  $\text{Var}(X)$  değeri ise bu merkez etrafında "yayılımının" bir ölçüsüdür. İki boyutlu rasgele değişkenlerde korelasyon katsayısı, bu rasgele değişkenler arasındaki lineer ilişkinin ölçüsüdür.  $|\rho_{X,Y}| = 1$  olduğunda X ve Y arasında tam lineer ilişki,  $|\rho_{X,Y}|$  değeri bire yakın olduğunda güçlü bir lineer ilişki,  $\rho_{X,Y} = 0$  olduğunda ise lineer ilişki yoktur denir. Görüldüğü gibi X ve Y nin bağımsız olmaları ilişkisiz olmalarını gerektirir ancak tersi doğru değildir.

**Örnek:** (X, Y) nin aşağıda verilen dağılımları için kovaryans ve korelasyon katsayılarını karşılaştırınız.

$$E(X) = 1 \quad , \quad \text{Var}(X) = 3/4$$

a)	$y \setminus x$	0	1	2		
	0	0	1/8	2/8	3/8	$E(Y) = 1 \quad , \quad \text{Var}(Y) = 3/4$
	1	0	1/8	1/8	2/8	
	2	3/8	0	0	3/8	$E(XY) = 3/8 \quad , \quad \text{Cov}(X, Y) = -5/8$
		3/8	2/8	3/8		

$$\rho_{X,Y} = -0.83$$

$$E(X) = 1 \quad , \quad \text{Var}(X) = 3/4$$

b)	$y \setminus x$	0	1	2		
	0	0	0	3/8	3/8	$E(Y) = 1 \quad , \quad \text{Var}(Y) = 3/4$
	1	0	2/8	0	2/8	
	2	3/8	0	0	3/8	$E(XY) = 2/8 \quad , \quad \text{Cov}(X, Y) = -6/8$
		3/8	2/8	3/8		

$$\rho_{X,Y} = -1$$

$$E(X) = 1 \quad , \quad \text{Var}(X) = 3/4$$

c)	$y \setminus x$	0	1	2		
	0	2/8	1/8	0	3/8	$E(Y) = 1 \quad , \quad \text{Var}(Y) = 3/4$
	1	1/8	1/8	0	2/8	
	2	0	0	3/8	3/8	$E(XY) = 13/8 \quad , \quad \text{Cov}(X, Y) = 5/8$
		3/8	2/8	3/8		

$$\rho_{X,Y} = 0.83$$

$$E(X) = 1 \quad , \quad \text{Var}(X) = 3/4$$

d)	$y \setminus x$	0	1	2		
	0	3/8	0	0	3/8	$E(Y) = 1 \quad , \quad \text{Var}(Y) = 3/4$
	1	0	2/8	0	2/8	
	2	0	0	3/8	3/8	$E(XY) = 14/8 \quad , \quad \text{Cov}(X, Y) = 6/8$
		3/8	2/8	3/8		

$$\rho_{X,Y} = 1$$

					$E(X) = 1$ , $Var(X) = 3/4$	
	$Y \setminus X$	0	1	2		
	0	1/8	1/8	1/8	3/8	$E(Y) = 1$ , $Var(Y) = 3/4$
e)	1	1/8	0	1/8	2/8	
	2	1/8	1/8	1/8	3/8	$E(XY) = 1$ , $Cov(X, Y) = 0$
		3/8	2/8	3/8		$\rho_{X,Y} = 0$

b) ve d) de  $X$  ve  $Y$  arasında tam bir lineer ilişki vardır. d) de  $Y = X$ , b) de  $Y = 2 - X$  dir. e) de  $X$  ile  $Y$  arasında ilişki yoktur, ancak  $X$  ile  $Y$  nin bağımsız olduğu söylenemez. Örneğin  $f(1, 1) \neq f_X(1)f_Y(1)$  dir.

**Örnek:**  $(X_1, X_2, X_3)$  vektörünün olasılık yoğunluk fonksiyonu

$$f(x_1, x_2, x_3) = \begin{cases} \frac{1}{2}e^{-x_3} & , \quad 0 \leq x_1 + x_2 \leq 2, x_3 > 0 \\ 0 & , \quad d.y. \end{cases}$$

olsun.  $(X_1, X_2, X_3)$  ün varyans-kovaryans ve korelasyon matrislerini bulunuz.  $X_3$  ün marjinal olasılık yoğunluk fonksiyonu,

$$f_{X_3}(x_3) = \begin{cases} \int_0^{2-x_1} \int_0^{2-x_1} \frac{1}{2}e^{-x_3} dx_2 dx_1 & , \quad x_3 > 0 \\ 0 & , \quad d.y. \end{cases}$$

$$= \begin{cases} e^{-x_3} & , \quad x_3 > 0 \\ 0 & , \quad d.y. \end{cases}$$

ve  $(X_1, X_2)$  nin marjinal olasılık yoğunluk fonksiyonu,

$$f_{X_1, X_2}(x_1, x_2) = \begin{cases} \int_0^{\infty} 2e^{-x_3} dx_3 & , \quad 0 \leq x_1 + x_2 \leq 2 \\ 0 & , \quad d.y. \end{cases}$$

$$= \begin{cases} 1/2 & , \quad 0 \leq x_1 + x_2 \leq 2 \\ 0 & , \quad d.y. \end{cases}$$

olmak üzere  $(X_1, X_2)$  ile  $X_3$  bağımsız ve

$$\mu_1 = E(X_1) = 2/3, \quad \sigma_1^2 = Var(X_1) = 2/9$$

$$\mu_2 = E(X_2) = 2/3, \quad \sigma_2^2 = Var(X_2) = 2/9$$

$$\mu_3 = E(X_3) = 1, \quad \sigma_3^2 = Var(X_3) = 1$$

$$E(X_1 X_2) = 1/3$$

$$E(X_1 X_3) = EX_1 EX_3 = 2/3$$

$$E(X_2 X_3) = EX_2 EX_3 = 2/3$$

dır.

$Cov(X_i, X_j)$  yerine  $\sigma_{ij}$  ve  $\rho_{X_i, X_j}$  yerine  $\rho_{ij}$  gösterimlerini kullanarak,



$$\sigma_{11} = E[(X_1 - EX_1)(X_1 - EX_1)] = \sigma_1^2 = 2/9$$

$$\sigma_{12} = E[(X_1 - EX_1)(X_2 - EX_2)] = E(X_1X_2) - EX_1EX_2 = -1/9$$

$$\sigma_{13} = E[(X_1 - EX_1)(X_3 - EX_3)] = E(X_1X_3) - EX_1EX_3 = 0$$

$$\sigma_{21} = \sigma_{12} = -1/9$$

$$\sigma_{22} = E[(X_2 - EX_2)(X_2 - EX_2)] = \sigma_2^2 = 2/9$$

$$\sigma_{23} = E[(X_2 - EX_2)(X_3 - EX_3)] = E(X_2X_3) - EX_2EX_3 = 0$$

$$\sigma_{31} = \sigma_{13} = 0$$

$$\sigma_{32} = \sigma_{23} = 0$$

$$\sigma_{33} = E[(X_3 - EX_3)(X_3 - EX_3)] = \sigma_3^2 = 1$$

olmak üzere  $(X_1, X_2, X_3)$  ün varyans-kovaryans matrisi,

$$\Sigma = \begin{bmatrix} 2/9 & -1/9 & 0 \\ -1/9 & 2/9 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{bmatrix}$$

ve korelasyon matrisi,

$$R = \begin{bmatrix} 1 & -1/2 & 0 \\ -1/2 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{bmatrix}$$

dır.

**KOŞULLU BEKLENEN DEĞER**

**Tanım:**  $(X_1, X_2)$  iki boyutlu bir rasgele vektör,  $x_2 \in D_{X_2}$  için  $X_2 = x_2$  verilmişken  $X_1$  in koşullu dağılımının olasılık (yoğunluk) fonksiyonu  $f_{X_1/(X_2=x_2)}$  ve  $g : \mathbf{R} \rightarrow \mathbf{R}$  her  $B \in \mathfrak{B}$  için  $\{s : g(s) \in B\} \in \mathfrak{B}$  özelliğine sahip bir fonksiyon olmak üzere:

a) Kesikli halde,  $\sum_{x_1} |g(x_1)| f_{X_1/(X_2=x_2)}(x_1) < \infty$  olduğunda,

$$E(g(X_1)/(X_2 = x_2)) = \sum_{X_1} g(x_1) f_{X_1/(X_2=x_2)}(x_1)$$

b) Sürekli halde,  $\int_{-\infty}^{\infty} |g(x_1)| f_{X_1/(X_2=x_2)}(x_1) dx_1 < \infty$  olduğunda,

$$E(g(x_1)/(X_2 = x_2)) = \int_{-\infty}^{\infty} g(x_1) f_{X_1/(X_2=x_2)}(x_1) dx_1$$

değerine  $X_2 = x_2$  verilmişken  $g(X_1)$  in koşullu beklenen değeri denir.

**Tanım:**  $c \in \mathbf{R}$  ve  $k$  bir doğal sayı olmak üzere:

a)  $E((X_1 - c)^k/(X_2 = x_2))$  değerine  $X_2 = x_2$  verilmişken  $X_1$  in  $c$  ye göre  $k$ . koşullu momenti,

b)  $E(X^k/(X_2 = x_2))$  değerine  $X_2 = x_2$  verilmişken  $X_1$  in  $k$ . koşullu momenti,

c)  $E(X_1/(X_2 = x_2))$  değerine  $X_2 = x_2$  verilmişken  $X_1$  in koşullu beklenen değeri,

d)  $E((X_1 - E(X_1/(X_2 = x_2)))^2/(X_2 = x_2))$  değerine  $X_2 = x_2$  verilmişken  $X_1$  in koşullu varyansı denir.

Koşullu beklenen değer in en basit durumları için yapılan bu tanımlamalar daha genel durumlara da kolayca genişletilebilir. Yapılması gereken, beklenen değer ile ilgili verilen önceki tanımlarda olasılık (yoğunluk) fonksiyonları yerine koşullu olasılık (yoğunluk) fonksiyonlarını yazmaktır.

**Örnek:**  $(X_1, X_2, X_3)$  vektörünün olasılık yoğunluk fonksiyonu,

$$f(x_1, x_2, x_3) = \begin{cases} \frac{1}{2} e^{-x_3} & , \quad 0 \leq x_1 + x_2 \leq 2, x_3 > 0 \\ 0 & , \quad d.y. \end{cases}$$

olsun.  $x_1 \in (0, 2)$  için  $X_1 = x_1$  verilmişken  $(X_2, X_3)$  ün koşullu dağılımının olasılık yoğunluk

fonksiyonu,

$$f_{X_2, X_3 / (X_1 = x_1)}(x_2, x_3) = \begin{cases} \frac{f(x_1, x_2, x_3)}{f_{X_1}(x_1)} & , \quad 0 \leq x_2 \leq 2 - x_1, x_3 > 0 \\ 0 & , \quad d.y. \end{cases}$$
$$= \begin{cases} \frac{e^{-x_3}}{(2 - x_1)} & , \quad 0 \leq x_2 \leq 2 - x_1, x_3 > 0 \\ 0 & , \quad d.y. \end{cases}$$

dır. Örneğin  $X_1 = 1$  verilmişken  $(X_2, X_3)$  ün koşullu olasılık yoğunluk fonksiyonu,

$$f_{X_2, X_3 / (X_1 = 1)}(x_2, x_3) = \begin{cases} e^{-x_3} & , \quad 0 \leq x_2 \leq 1, x_3 > 0 \\ 0 & , \quad d.y. \end{cases}$$

dır. Buna göre,

$$E((X_2 X_3) / (X_1 = 1)) = \int_0^1 \int_0^\infty x_2 x_3 e^{-x_3} dx_3 dx_2$$
$$= \int_0^1 x_2 dx_2 \int_0^\infty x_3 e^{-x_3} dx_3 = 1/2$$

$$E((X_2 + X_3) / (X_1 = 1)) = \int_0^1 \int_0^\infty (x_2 + x_3) e^{-x_3} dx_3 dx_2$$
$$= \int_0^1 x_2 \int_0^\infty e^{-x_3} dx_3 + \int_0^1 dx_2 \int_0^\infty x_3 e^{-x_3} dx_3 = 3/2$$

$$E(X_2 / (X_1 = 1)) = \int_0^1 \int_0^\infty x_2 e^{-x_3} dx_3 dx_2 = 1/2$$

$$E(X_3 / (X_1 = 1)) = \int_0^1 \int_0^\infty x_3 e^{-x_3} dx_3 dx_2 = 1$$

elde edilir. Ayrıca,

$$E((X_2 + X_3) / (X_1 = 1)) = E(X_2 / (X_1 = 1)) + E(X_3 / (X_1 = 1))$$

olduğuna dikkat edin.

$X_1 \leq 1$  verilmişken  $(X_1, X_2, X_3)$  ün koşullu olasılık yoğunluk fonksiyonu,

$$f_{X_1, X_2, X_3 / (X_1 \leq 1)}(x_1, x_2, x_3) = \begin{cases} \frac{\frac{1}{2}e^{-x_3}}{P(X_1 \leq 1)} & , \quad 0 \leq x_1 + x_2 \leq 2 \\ & , \quad x \leq 1, x_3 > 0 \\ 0 & , \quad d.y. \end{cases}$$

$$= \begin{cases} \frac{2}{3}e^{-x_3} & , \quad 0 \leq x_1 + x_2 \leq 2 \\ & , \quad x \leq 1, x_3 > 0 \\ 0 & , \quad d.y. \end{cases}$$

ve  $X_1 \leq 1$  verilmişken  $X_2$  nin koşullu (marjinal) olasılık yoğunluk fonksiyonu,

$$f_{X_2 / (X_1 \leq 1)}(x_2) = \begin{cases} \frac{2}{3} & , \quad 0 \leq x_2 \leq 1 \\ \frac{2}{3}(2 - x_2) & , \quad 1 < x_2 < 2 \\ 0 & , \quad d.y. \end{cases}$$

olmak üzere,

$$E(X_2 / (X_1 \leq 1)) = \frac{2}{3} \int_0^1 x_2 dx_2 + \frac{2}{3} \int_1^2 x_2(2 - x_2) dx_2 = 7/9$$

dır.

$X_1 = x_1$  ve  $X_3 = x_3$  ( $0 < x_1 < 2$  ,  $x_3 > 0$ ) verilmişken  $X_2$  nin koşullu olasılık yoğunluk fonksiyonu,

$$f_{X_2 / (X_1 = x_1, X_3 = x_3)}(x_2) = \begin{cases} \frac{\frac{1}{2}e^{-x_3}}{\frac{1}{2}(2 - x_1)e^{-x_3}} & , \quad 0 \leq x_2 \leq 2 - x_1 \\ 0 & , \quad d.y. \end{cases}$$

$$= \begin{cases} \frac{1}{2 - x_1} & , \quad 0 \leq x_2 \leq 2 - x_1 \\ 0 & , \quad d.y. \end{cases}$$

olmak üzere, örneğin  $X_1 = 1$  ve  $X_3 = 1$  için,

$$E(X_2 / (X_1 = 1, X_3 = 1)) = \int_0^1 x_2 dx_2 = 1/2$$

dir.  $0 < x_1 < 2$  ve  $x_3 > 0$  için  $X_1 = x_1$  ,  $X_3 = x_3$  verilmişken  $X_2$  nin koşullu beklenen değeri,

$$E(X_2/(X_1 = x_1, X_3 = x_3)) = \int_0^{2-x_1} x_2 \frac{1}{2-x_1} dx_2 = \frac{2-x_1}{2}$$

dır.

**Teorem:**  $a, b \in \mathbf{R}$ ,  $(X, Y, Z)$  bir rasgele vektör olmak üzere:

a)  $E(aY + b/(X = x)) = aE(Y/(X = x)) + b$

b)  $E(Y + Z/(X = x)) = E(Y/(X = x)) + E(Z/(X = x))$

c)

$$E((Y - a)^2/(X = x)) = E([Y - E(Y/(X = x))]^2/(X = x)) + [E(Y/(X = x)) - a]^2$$

dır.

**İspat:** (Ödev)

**Örnek:**  $(X, Y)$  nin olasılık yoğunluk fonksiyonu,

$$f(x, y) = \begin{cases} x + y & , \quad 0 < x < 1, 0 < y < 1 \\ 0 & , \quad \text{d.y.} \end{cases}$$

olsun.  $x \in (0, 1)$  için  $X = x$  verilmişken  $Y$  nin koşullu beklenen değeri,

$$\begin{aligned} E(Y/(X = x)) &= \int_0^1 y f_{Y/(X=x)}(y) dy \\ &= \int_0^1 y \frac{f(x, y)}{f_X(x)} dy \\ &= \int_0^1 y \frac{x + y}{(x + 1/2)} dy \\ &= \frac{3x + 2}{6x + 3} = \frac{x + 2/3}{2x + 1} \end{aligned}$$

dır.  $X$  in verilmiş  $x$  değeri için  $E(Y/(X = x))$  bir sayıdır. Ancak

$$g : (0, 1) \rightarrow \mathbb{R}$$

$$x \rightarrow g(x) = E(Y/(X = x)) = \frac{x + 2/3}{2x + 1}$$

dönüşümü yardımıyla tamamlanan  $E[Y/X] = g(X)$  fonksiyonu bir rasgele değişkendir. Şimdi bu rasgele değişkenin beklenen değerini bulalım.

$$\begin{aligned}
E(E[Y/X]) &= E(g(X)) = \int_0^1 g(x)f_X(x)dx \\
&= \int_0^1 \frac{x+2/3}{2x+1}(x+1/2)dx \\
&= \int_0^1 \frac{x+2/3}{2}dx = 7/12
\end{aligned}$$

Diğer taraftan  $E(Y) = 7/12$  dir. Bu sonucu genel halde ispatlayalım.

**Teorem:**  $(X, Y)$  iki boyutlu bir rasgele vektör olmak üzere,

$$E(Y) = E(E[Y/X])$$

dır.

**İspat:** İspatı sürekli rasgele değişkenler için verelim.

$$\begin{aligned}
E(E[Y/X]) &= \int_{-\infty}^{\infty} E(Y/(X=x))f_X(x)dx \\
&= \int_{-\infty}^{\infty} \int_{-\infty}^{\infty} yf_{Y/(X=x)}(y)f_X(x)dydx \\
&= \int_{-\infty}^{\infty} \int_{-\infty}^{\infty} yf(x,y)dydx = E(Y)
\end{aligned}$$

dır.

Bu teoremin bir sonucu olarak,

$$Var(Y) = E(Y^2) - (EY)^2 = E(E[Y^2/X]) - \{E(E[Y/X])\}^2$$

yazılabilir.

Bir rasgele değişkenin beklenen değerinin veya varyansının bulunmasında ikinci bir rasgele değişken ile koşullandırılarak yapılan hesaplama birçok yerde kolaylık sağlamaktadır.

**Örnek:** Belli bir atıcı için hedefi vurma olasılığı  $p$ , ( $0 < p < 1$ ) olsun. Atıcı, hedef ilk isabetini alıncaya kadar atışlar yapmaya karardır. Atışların birbirinden bağımsız olduğu varsayımı altında atıcının yapacağı atışların sayısının beklenen değeri nedir?

$Y$ , gerekli atışların sayısı ( $y = 1, 2, \dots$ )

$X$ , birinci atıştaki isabet sayısı, ( $x = 0, 1$ )

olsun.

$$\begin{aligned} E(Y) &= E(E[Y/X]) \\ &= E(Y/(X = 0))P(X = 0) + E(Y/(X = 1))P(X = 1) \\ &= (1 - p)E(Y/(X = 0)) + pE(Y/(X = 1)) \end{aligned}$$

ve

$$E(Y/(X = 0)) = 1 + E(Y), \quad E(Y/(X = 1)) = 1$$

olmak üzere,

$$E(Y) = 1 - p + (1 - p)E(Y) + p$$

den

$$E(Y) = \frac{1}{p}$$

bulunur.

**Örnek:**  $(0, 1)$  aralığında gelişiğüzel bir sayı  $(X)$  seçildikten sonra  $(x, 1)$  aralığından gelişiğüzel bir sayı  $(Y)$  seçilmektedir. Burada gelişiğüzel sözcüğü ile kastedilen  $X$  ve  $Y_{/(X=x)}$  nin olsılık yoğunluk fonksiyonlarının,

$$f_X(x) = \begin{cases} 1 & , \quad 0 \leq x \leq 1 \\ 0 & , \quad d.y. \end{cases} , \quad f_{Y/(X=x)}(y) = \begin{cases} \frac{1}{1-x} & , \quad x \leq y \leq 1 \\ 0 & , \quad d.y. \end{cases}$$

biçiminde olmasıdır.

$$E(Y) = E(E[Y/X])$$

ve

$$E(Y/(X = x)) = \int_x^1 y \frac{1}{1-x} dy = \frac{1+x}{2}$$

$$E[Y/X] = \frac{1+X}{2}$$

olmak üzere,

$$\begin{aligned}
E(Y) &= E\left(\frac{1+X}{2}\right) \\
&= \frac{1}{2} + \frac{1}{2}E(X) \\
&= \frac{1}{2} + \frac{1}{2} \int_0^1 x dx \\
&= \frac{3}{4}
\end{aligned}$$

elde edilir.

$E[Y/X]$  nin bir rasgele deęişken olarak yorumlanmasına benzer biçimde;  $X = x$  verilmişken  $Var(Y/(X = x))$  bir reel sayı olmak üzere,  $g : \mathbf{R} \rightarrow \mathbf{R}$ ,  $g(x) = Var(Y/(X = x))$  yardımıyla tanımlanan  $Var[Y/X] = g(X)$ ,  $X$  in bir fonksiyonu olan bir rasgele deęişkendir.

**Teorem:**  $(X, Y)$  iki boyulu bir rasgele vektör olmak üzere,

$$Var(Y) = E(Var[Y/X]) + Var(E[Y/X])$$

dır.

**İspat:**

$$Var(Y) = E(Y - EY)^2 = E(E[(Y - EY)^2/X])$$

olmak üzere, Teorem 4.5.1 c) den, her  $x \in D_X$  için,

$$\begin{aligned}
E((Y - EY)^2/(X = x)) &= E(\{Y - E(Y/(X = x))\}^2/(X = x)) \\
&\quad + \{E(Y/(X = x)) - EY\}^2
\end{aligned}$$

yani,

$$\begin{aligned}
E[(Y - EY)^2/X] &= E\{\{Y - E[Y/X]\}^2/X\} + \{E[Y/X] - EY\}^2 \\
&= Var[Y/X] + \{E[Y/X] - E(E[Y/X])\}^2
\end{aligned}$$

olduğundan,

$$\begin{aligned}
Var(Y) &= E(Var[Y/X]) + E\{E[Y/X] - E\{E[Y/X]\}\}^2 \\
&= E(Var[Y/X]) + Var(E[Y/X])
\end{aligned}$$

dır.

**Örnek:**  $N$ , deęer kümesi doğal sayılar olan bir rasgele deęişken,  $X_1, X_2, \dots, X_n, N$  rasgele deęişkenleri bağımsız,  $X_i$  ler aynı dağılımlı ve

$$E(X_i) = E(X), \quad Var(X_i) = Var(X), \quad i = 1, 2, \dots, n$$

olmak üzere,



$$Y = X_1 + X_2 + \dots + X_N$$

rasgele deęişkeni için,

$$E(Y/(N = n)) = E(X_1 + X_2 + \dots + X_n) = nE(X)$$

$$\text{Var}(Y/(N = n)) = \text{Var}(X_1 + X_2 + \dots + X_n) = n\text{Var}(X)$$

$$E[Y/N] = NE(X) , \text{Var}[Y/N] = N\text{Var}(X)$$

$$E(E[Y/N]) = E(NE(X)) = E(N)E(X)$$

$$E(\text{Var}[Y/N]) = E(N\text{Var}(X)) = E(N)\text{Var}(X)$$

dır.  $Y$  rasgele deęişkeninin beklenen deęeri ve varyansı

$$E(Y) = E(N)E(X)$$

$$\text{Var}(Y) = E(\text{Var}[Y/N]) + \text{Var}(E[Y/N])$$

$$= E(N)\text{Var}(X) + \text{Var}(N)(E(X))^2$$

olarak elde edilir.

**Teorem:**  $X$  ve  $Y$  bağımsız ise

$$E(Y/(X = x)) = E(Y)$$

dır.

**İspat:** Sürekli rasgele deęişkenler için,

$$E(Y/(X = x)) = \int_{-\infty}^{\infty} yf_{Y/(X=x)}(y)dy$$

$$= \int_{-\infty}^{\infty} yf_Y(y)dy = E(Y)$$

ve kesikli rasgele deęişkenleri için,

$$E(Y/(X = x)) = \sum_y yf_{Y/(X=x)}(y)$$

$$= \sum_y yf_Y(y) = E(Y)$$

dır.

Bu teoremden görüldüğü gibi  $X$  ve  $Y$  bağımsız ise,

$$g(x) = E(Y/(X = x))$$

olarak belirlenen  $g$  fonksiyonu bir sabit fonksiyondur ve her  $x \in D_X$  için  $g(x) = E(Y)$  dir. Böylece  $X$  ve  $Y$  bağımsız ise

$$E[Y/X] = E(Y)$$

dır.

**Teorem:**  $X$  ve  $Y$  ortak dağılıma sahip rasgele değişkenler,  $E(X^2) < \infty$ ,  $E(h(X))^2 < \infty$ ,  $h : D_X \subset \mathbf{R} \rightarrow \mathbf{R}$  olmak üzere,  $E(Y - h(X))^2$  değerini minimum yapan  $h$  fonksiyonu  $h(x) = E(Y/(X = x))$  ile belirlenen fonksiyondur.

**İspat:** İspatı  $(X, Y)$  nin sürekli durumu için yapalım.

$$\begin{aligned} E(Y - h(X))^2 &= \int_{-\infty}^{\infty} \int_{-\infty}^{\infty} (y - h(x))^2 f(x, y) dx dy \\ &= \int_{-\infty}^{\infty} \int_{-\infty}^{\infty} (y - h(x))^2 f_X(x) f_{Y/(X=x)}(y) dx dy \\ &= \int_{-\infty}^{\infty} \left( f_X(x) \int_{-\infty}^{\infty} (y - h(x))^2 f_{Y/(X=x)}(y) dy \right) dx \end{aligned}$$

Bu integrali  $h$  fonksiyonları üzerinden minimize etmek için,  $x$  in bir ifadesi olan,

$$E((Y - h(x))^2 / (X = x)) = \int_{-\infty}^{\infty} (y - h(x))^2 f_{Y/(X=x)}(y) dy$$

integralini her  $x$  için minimum yapan  $h$  fonksiyonu bulmaya çalışalım. Verilmiş  $x$  değeri için  $h(x)$  bir reel sayıdır.

$$\begin{aligned} E((Y - h(x))^2 / (X = x)) &= E(\{Y - E(Y/(X = x))\}^2 / (X = x)) \\ &\quad + (E(Y/(X = x)) - h(x))^2 \end{aligned}$$

olmak üzere,  $h(x) = E(Y/(X = x))$  için  $E((Y - h(x))^2 / (X = x))$  minimuma ulaşmaktadır.

Böylece,  $E(Y - h(x))^2$  değerini minimum yapan  $h$  fonksiyonu

$$h(x) = E(Y/(X = x))$$

ile belirlenen fonksiyondur.

Alışıl gelmiş olarak,

$$h(x) = E(Y/(X = x))$$

ifadesine (fonksiyonuna)  $Y$  nin  $X$  üzerindeki regresyon denklemi denilmektedir.

**Örnek:**  $(X, Y)$  nin olasılık yoğunluk fonksiyonu,

$$f(x,y) = \begin{cases} \frac{2}{\pi} & , (x,y) \in \{(a,b) \in \mathbf{R}^2 : a^2 + b^2 \leq 1, b \geq 0\} \\ 0 & , \text{d.y.} \end{cases}$$

olsun.

$$f_X(x) = \begin{cases} \frac{2}{\pi} \sqrt{1-x^2} & , -1 \leq x \leq 1 \\ 0 & , \text{d.y.} \end{cases}$$

$$f_Y(y) = \begin{cases} \frac{4}{\pi} \sqrt{1-y^2} & , 0 \leq y \leq 1 \\ 0 & , \text{d.y.} \end{cases}$$

$y \in (0,1)$  için,

$$f_{X/(Y=y)}(x) = \begin{cases} \frac{1}{2\sqrt{1-y^2}} & , -\sqrt{1-y^2} \leq x \leq \sqrt{1-y^2} \\ 0 & , \text{d.y.} \end{cases}$$

$x \in (-1,1)$  için,

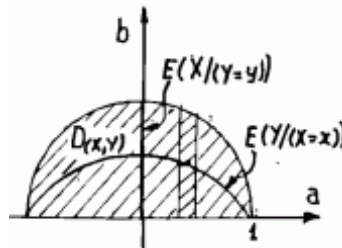
$$f_{Y/(X=x)}(y) = \begin{cases} \frac{1}{\sqrt{1-x^2}} & , 0 \leq y \leq \sqrt{1-x^2} \\ 0 & , \text{d.y.} \end{cases}$$

olmak üzere,

$$E(Y/(X=x)) = \int_0^{\sqrt{1-x^2}} y \frac{1}{\sqrt{1-x^2}} dy = \frac{\sqrt{1-x^2}}{2}$$

$$E(X/(Y=y)) = \int_{-\sqrt{1-y^2}}^{\sqrt{1-y^2}} x \frac{1}{2\sqrt{1-y^2}} dx = 0$$

dır. Regresyon denklemlerinin belirlediği eğriler aşağıdaki şekilde gösterilmiştir.



**Örnek:**  $(X, Y)$  nin olasılık yoğunluk fonksiyonu,

$$f(x, y) = \begin{cases} \frac{1}{2} & , (x, y) \in \{(a, b) \in \mathbf{R}^2 : 0 < b < a < 2\} \\ 0 & , \text{d.y.} \end{cases}$$

olsun.

$$f_X(x) = \begin{cases} \frac{x}{2} & , 0 < x < 2 \\ 0 & , \text{d.y.} \end{cases} , f_Y(y) = \begin{cases} \frac{2-y}{2} & , 0 < y < 2 \\ 0 & , \text{d.y.} \end{cases}$$

olmak üzere  $x \in (0, 2)$  için,

$$f_{Y/(X=x)}(y) = \begin{cases} \frac{1}{x} & , 0 < y < x \\ 0 & , \text{d.y.} \end{cases}$$

$y \in (0, 2)$  için,

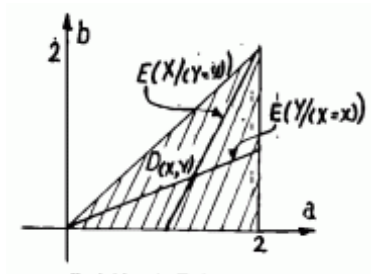
$$f_{X/(Y=y)}(x) = \begin{cases} \frac{1}{2-y} & , y < x < 2 \\ 0 & , \text{d.y.} \end{cases}$$

ve

$$E(Y/(X=x)) = \int_0^x y \frac{1}{x} dy = \frac{x}{2}$$

$$E(X/(Y=y)) = \int_y^2 x \frac{1}{2-y} dx = \frac{y+2}{2}$$

dır. Regresyon denklemlerinin belirlediği eğriler (doğrular) aşağıdaki şekilde gösterilmiştir.



**Örnek:**  $(X, Y)$  nin olasılık fonksiyonu,

$$f(x, y) = \frac{1}{15}, (x, y) \in \{(0, 0), (1, 0), (2, 0), (3, 0), (4, 0), (1, 1), (2, 1), (3, 1),$$

$$(4, 1), (2, 2), (3, 2), (4, 2), (3, 3), (4, 3), (4, 4)\}$$

olsun.

$$f_X(x) = \frac{x+1}{15}, \quad x = 0, 1, 2, 3, 4$$

$$f_Y(y) = \frac{5-y}{15}, \quad y = 0, 1, 2, 3, 4$$

olmak üzere,  $x \in \{0, 1, 2, 3, 4\}$  için,

$$f_{Y/(X=x)}(y) = \frac{1}{x+1}, \quad y = 0, 1, \dots, x$$

$$E(Y/(X=x)) = \sum_{y=0}^x y \frac{1}{x+1} = \frac{x}{2}$$

ve  $y \in \{0, 1, 2, 3, 4\}$  için,

$$f_{X/(Y=y)}(x) = \frac{1}{5-y}, \quad x = y, y+1, \dots, 4$$

$$E(X/(Y=y)) = \sum_{x=y}^4 x \frac{1}{5-y} = \frac{y+4}{2}$$

dır

Eğer  $h$  fonksiyonu  $x$  in lineer bir ifadesi, yani

$$h(x) = E(Y/(X=x)) = a + bx \quad (a, b \in \mathbb{R})$$

biçiminde alırsa,  $E(Y - h(X))^2$  nin  $h$  üzerinden minimizasyonu problemi,

$$Q(a, b) = E(Y - (a + bX))^2$$

nin  $a$  ve  $b$  üzerinden minimizasyonuna dönüşmektedir. Bir an için  $b$  nin tesbit edilmiş olduğunu varsayalım. O zaman  $E(Y - bX - a)^2$  yi minimum yapan  $a$  değeri,

$$a = E(Y - bX) = EY - bEX$$

olur.

Böyle belirlenmiş  $a$  ile

$$E(Y - a - bX)^2 = E\{(Y - EY) - b(X - EX)\}^2$$

$$= \sigma_Y^2 - 2\rho_{X,Y}\sigma_X\sigma_Yb + \sigma_X^2b^2$$

dır. Bu ifadeyi minimum yapan  $b$  değeri,

$$b = \rho_{X,Y} \frac{\sigma_Y}{\sigma_X}$$

dır. Buradan,

$$a = EY - \rho_{X,Y} \frac{\sigma_Y}{\sigma_X} EX$$

bulunur. Bu durumda  $E(Y - (a + bX))^2$  nin alabileceği minimum değer,

$$\begin{aligned} \min_{a,b} E(Y - (a + bX))^2 &= \sigma_Y^2 - 2\rho_{X,Y}\sigma_X\sigma_Y(\rho_{X,Y}\frac{\sigma_Y}{\sigma_X}) + \sigma_X^2(\rho_{X,Y}\frac{\sigma_Y}{\sigma_X})^2 \\ &= \sigma_Y^2(1 - 2\rho_{X,Y}^2) \end{aligned}$$

dır.

Koşullu beklenen değer kullanıldığı yerlerden bir başkası koşullandırılarak yapılan olasılık hesabıdır.  $A$ , bir  $(\Omega, \mathcal{U}, P)$  olasılık uzayında bir olay ve

$$I_A(\omega) = \begin{cases} 1 & , \omega \in A \\ 0 & , \omega \notin A \end{cases}$$

olmak üzere  $X = I_A$  rasgele değişkenini göz önüne alalım.  $E(X) = P(A)$  ve herhangi bir  $Y$  rasgele değişkeni için,

$$E(X/(Y = y)) = P(A/(Y = y)) , (P(Y = y) \neq 0)$$

dır. Buradan,

$$\begin{aligned} P(A) &= E(X) = E(E[X/Y]) \\ &= \sum_y E(X/(Y = Y))f_Y(y) \\ &= \sum_y P(A/(Y = y))f_Y(y) \end{aligned}$$

yazılır.  $Y$  nin sürekli olması durumunda da,

$$P(A) = \int_{-\infty}^{\infty} P(A/(Y = y))f_Y(y)dy$$

yazılabilir.

**Örnek:**  $X$  ve  $Y$  bağımsız ve sürekli rasgele değişkenler olsun.  $P(X < Y)$  olasılığı için,

$$\begin{aligned}
P(X < Y) &= \int_{-\infty}^{\infty} P((X < Y)/(Y = y))f_Y(y)dy \\
&= \int_{-\infty}^{\infty} P((X < y)/(Y = y))f_Y(y)dy \\
&= \int_{-\infty}^{\infty} P(X < y)f_Y(y)dy \\
&= \int_{-\infty}^{\infty} F_X(y)f_Y(y)dy
\end{aligned}$$

ve  $P(X + Y < a)$ ,  $a \in \mathbf{R}$  olasılığı için,

$$\begin{aligned}
P(X + Y < a) &= \int_{-\infty}^{\infty} P((X + Y < a)/(Y = y))f_Y(y)dy \\
&= \int_{-\infty}^{\infty} P((X + y < a)/(Y = y))f_Y(y)dy \\
&= \int_{-\infty}^{\infty} P(X < a + y)f_Y(y)dy \\
&= \int_{-\infty}^{\infty} F_X(a + y)f_Y(y)dy
\end{aligned}$$

dır.

## PROBLEMLER

1. Olasılık fonksiyonları aşağıda verilen dağılımların birinci, ikinci, üçüncü momentlerini, beklenen değerlerini ve varyanslarını bulunuz.

a)  $f(x) = 1/5$ ,  $x = -2, -1, 0, -1, 2$

b)  $f(x) = 1/5$ ,  $x = 0, 1, 2, 3, 4$

$$c) f(x) = \frac{1}{16} \binom{4}{x}, \quad x = 0, 1, 2, 3, 4$$

$$d) f(x) = \binom{4}{x} \left(\frac{1}{4}\right)^x \left(\frac{3}{4}\right)^{4-x}, \quad x = 0, 1, 2, 3, 4$$

$$e) f(x) = \binom{4}{x+2} \left(\frac{1}{4}\right)^{x+2} \left(\frac{3}{4}\right)^{2-x}, \quad x = -2, -1, 0, 1, 2$$

$$f) f(x) = \frac{|x|}{6}, \quad x = -2, -1, 0, 1, 2$$

$$g) f(x) = \frac{1}{10}(x+2), \quad x = -2, -1, 0, 1, 2$$

2. Olasılık yoğunluk fonksiyonları aşağıda verilen dağılımların birinci, ikinci, üçüncü momentlerini, beklenen değerlerini ve varyanslarını bulunuz.

$$a) f(x) = \begin{cases} 1/4 & , \quad -2 \leq x \leq 2 \\ 0 & , \quad d.y. \end{cases}$$

$$b) f(x) = \begin{cases} 1/4 & , \quad 0 \leq x \leq 4 \\ 0 & , \quad d.y. \end{cases}$$

$$c) f(x) = \begin{cases} \frac{1}{4}(2 - |x|) & , \quad -2 \leq x \leq 2 \\ 0 & , \quad d.y. \end{cases}$$

$$d) f(x) = \begin{cases} \frac{1}{4}(2 - |x - 2|) & , \quad 0 \leq x \leq 4 \\ 0 & , \quad d.y. \end{cases}$$



$$e) f(x) = \begin{cases} \frac{1}{4}|x| & , \quad -2 \leq x \leq 2 \\ 0 & , \quad d.y. \end{cases}$$

$$f) f(x) = \begin{cases} \frac{1}{8}(x+2) & , \quad -2 \leq x \leq 2 \\ 0 & , \quad d.y. \end{cases}$$

3. 1,2,3,4,5 rakamları birer kağıt parçasına yazılıp bir kavanoza atılsın. Kavanozdan aynı anda üç tane kağıt parçası alındığında:

$X$  –gelen sayılar arasında en küçüğü,

$Y$  –gelen sayılar arasında en büyüğü,

$U$  –gelen sayılar arasında ortancası,

$V$  –gelen sayıların toplamı,

$W$  –gelen sayıların en büyüğü ile en küçüğü arasındaki fark

olmak üzere,  $E(X)$ ,  $E(Y)$ ,  $E(U)$ ,  $E(V)$ ,  $E(W)$  değerlerini bulunuz.

4.  $1, 2, \dots, n$  sayıları birer kâğıt parçasına yazılıp bir kavanoza atılsın.

a) Kavanozdan aynı anda  $r$  tane ( $1 \leq r \leq n$ ) kâğıt parçası alındığında gelen en küçük sayı  $X$  olsun.

$$E(X) = \frac{n+1}{r+1}$$

olduğunu gösteriniz.

b) Kavanozdan, çekilene yine yerine koyarak ard arda  $r$  tane kâğıt parçası çekildiğinde gelen en küçük sayı  $X$  olsun.

$$E(X) = 1 + \left(\frac{n-1}{n}\right)^r + \left(\frac{n-2}{n}\right)^r + \dots + \left(\frac{1}{n}\right)^r$$

olduğunu gösteriniz.

5.  $X$  rasgele değişkenin olasılık fonksiyonu,

$$f(x) = pq^{x-1}, \quad x = 1, 2, \dots \quad (p + q = 1, 0 < p < 1)$$

olsun.  $X$  in  $k$  inci çarpımsal momentini bulunuz.

Yol gösterme:

$$\left[ \sum_{x=1}^{\infty} x(x-1)\cdots(x-k+1)p^{x-1} = p^{k-1} \frac{d^k}{dp^k} \left( \sum_{x=1}^{\infty} p^x \right) \right]$$

6. Belli bir atıcı için, hedef ilk isabetini alıncaya kadar yaptığı atışların sayısı  $X$  rasgele değişkeni olsun.  $X$  in olasılık fonksiyonunun

$$f(x) = \frac{3}{5} \left( \frac{2}{5} \right)^{x-1}, \quad x = 1, 2, \dots$$

olduğu bilinsin. Bu atıcı, hedef ilk isabetini alıncaya kadar atış yapmaya karardır. Harcanan her merminin değeri  $a$  ve kazanılan hedefin değeri  $b$  olduğuna göre atıcının kazancının beklenen değeri nedir?

7.  $X$  rasgele değişkenin olasılık fonksiyonu,

$$f(x) = \frac{e^{-\lambda} \lambda^x}{x!}, \quad x = 0, 1, 2, \dots, (\lambda > 0)$$

olsun.  $X$  in  $k$  inci çarpımsal momentini bulunuz.

8.  $X$  rasgele değişkenin olasılık yoğunluk fonksiyonu,

$$f(x) = \begin{cases} \beta \alpha^\beta x^{-\beta-1} & , \quad x \geq \alpha, (\alpha, \beta > 0) \\ 0 & , \quad d.y. \end{cases}$$

olsun.  $X$  in momentlerinin varlığını araştırınız.

9.  $X$  rasgele değişkenin olasılık yoğunluk fonksiyonu,

$$f(x) = \begin{cases} cx^{\alpha-1}(1-x)^{\beta-1} & , \quad 0 < x < 1, (\alpha, \beta > 0) \\ 0 & , \quad d.y. \end{cases}$$

olsun.  $c$  sabitinin değerini bulunuz.

$$E(X^n) = \frac{\Gamma(\alpha + \beta)\Gamma(\alpha + n)}{\Gamma(\alpha)\Gamma(\alpha + \beta + n)}, \quad n = 1, 2, \dots$$

olduğunu gösteriniz ve  $E(X)$  ile  $Var(X)$  değerlerini bulunuz.

10. Bir  $X$  rasgele değişkenin beklenen değeri  $EX$  olsun.  $c \in \mathbf{R}$  için,

$$E[(X - c)^2] = E[(X - EX)^2] + (EX - c)^2$$

olduğunu gösteriniz.  $E[(X - c)^2]$  yi minimum yapan  $c$  değerini bulunuz.

11.  $X$  rasgele deęişkenin olasılık yoğunluk fonksiyonu  $x = c$  doğrusuna göre simetrik ( $\forall x \in \mathbf{R}$  için  $f(c+x) = f(c-x)$ ) olsun. Mevcut olması halinde,

$$EX = c$$

ve

$$E[(X-c)^{2n-1}] = 0, \quad n = 1, 2, \dots$$

olduęunu gösteriniz.

12.

$$\lim_{T \rightarrow \infty} \frac{1}{\pi} \int_0^T \frac{\sin at}{t} dt = \begin{cases} \frac{1}{2} & , a > 0 \\ -\frac{1}{2} & , a < 0 \end{cases}$$

olduęunu gösteriniz.

Yol gösterme:

$$\begin{aligned} \int_0^T \frac{\sin x}{x} dx &= \int_0^T \sin x \left[ \int_0^\infty e^{-ux} du \right] dx \\ &= \int_0^\infty \left[ \int_0^T \sin x e^{-ux} dx \right] du \end{aligned}$$

13.  $X$  rasgele deęişkenin olasılık fonksiyonu

$$f(x) = pq^{x-1}, \quad x = 1, 2, \dots \quad (p+q = 1, 0 < p < 1)$$

olsun.  $X$  in karakteristik fonksiyonunu bulunuz ve  $E(X)$  ile  $Var(X)$  deęerlerini bu fonksiyon yardımıyla elde ediniz.

14.  $X$  rasgele deęişkenin olasılık yoğunluk fonksiyonu,

$$f(x) = \frac{1}{2} e^{-|x|}, \quad -\infty < x < \infty$$

olsun.  $X$  in karakteristik fonksiyonunu bulunuz ve  $E(X)$  ile  $Var(X)$  deęerlerini bu fonksiyon yardımıyla elde ediniz.

15. Sürekli  $X$  rasgele deęişkenin karakteristik fonksiyonu,

$$\Phi_X(t) = e^{-|t|}, \quad t \in \mathbf{R}$$

olsun.  $X$  in olasılık yoğunluk fonksiyonunu bulunuz.

16.  $X$  rasgele deęişkenin olasılık yoğunluk fonksiyonu

$$f(x) = \begin{cases} \frac{1}{2a} & , -a < x < a \\ 0 & , d.y. \end{cases}$$

olsun.  $X$  in karakteristik fonksiyonunu bulunuz.

17. Olasılık (yoğunluk) fonksiyonları aşağıda verilen dağılımlar için  $M_X(t)$  ve  $N_X(t)$  fonksiyonlarını bulunuz. Birinci ve ikinci dereceden momentleri, çarpımsal momentleri ve kümülanları hesaplayınız.

a)  $f(x) = \left(\frac{1}{2}\right)^x, x = 1, 2, \dots$

b)  $f(x) = \binom{n}{x} \left(\frac{1}{2}\right)^x, x = 0, 1, 2, \dots, n$

c)  $f(x) = \begin{cases} xe^{-x} & , x > 0 \\ 0 & , d.y. \end{cases}$

d)  $f(x) = \frac{1}{\sqrt{2\pi\sigma}} e^{-\frac{1}{2}\left(\frac{x-\mu}{\sigma}\right)^2}, -\infty < x < \infty, (\mu \in \mathbf{R}, \sigma > 0)$

18. Bir  $X$  rasgele değişkenin moment üreten fonksiyonu  $M_X(t)$  olmak üzere

a)  $M_X(0) = 1$

b)  $M_{aX}(t) = M_X(at), a \neq 0$

c)  $M_{aX+b}(t) = e^{bt} M_X(at)$

olduğunu gösteriniz.

19.  $X$  rasgele değişkenin moment üreten fonksiyonu

$$M_X(t) = e^{2t+2t^2}$$

olmak üzere  $X$  in olasılık yoğunluk fonksiyonunu yazınız .

$$Y = \frac{X - EX}{\sqrt{Var(X)}}$$

rasgele deęişkenin moment üreten fonksiyonunu ve buradan olasılık yoğunluk fonksiyonunu bulunuz.

20.  $X$  rasgele deęişkenin moment üreten fonksiyonu

$$M_X(t) = \left( \frac{1}{2} + \frac{1}{2} e^t \right)^4$$

olsun.  $X$  in olasılık fonksiyonunu bulunuz.

21.  $X$  rasgele deęişkenin olasılık yoğunluk fonksiyonu

$$f(x) = \begin{cases} 1 & , \quad 0 < x < 1 \\ 0 & , \quad d.y. \end{cases}$$

olsun.  $Y = -\ln X$  rasgele deęişkenin moment üreten fonksiyonunu ve buradan olasılık yoğunluk fonksiyonunu bulunuz.  $Y$  nin önce olasılık yoğunluk fonksiyonunu ve buradan moment üreten fonksiyonunu bulunuz.

22.  $X$  rasgele deęişkenin olasılık fonksiyonu

$$f(x) = \binom{n}{x} p^x (1-p)^{n-x}, \quad x = 0, 1, 2, \dots, n, \quad (0 < p < 1)$$

olmak üzere

$$M_X(t) = (1 - p + pe^t)^n$$

olduęunu gösteriniz.  $E(X)$  ve  $Var(X)$  deęerlerini hesaplayınız.

23.  $(X_1, X_2, X_3)$  ün olasılık yoğunluk fonksiyonu,

$$f(x_1, x_2, x_3) = \begin{cases} \frac{1}{6} e^{-2x_1 - 3x_2 - x_3} & , \quad x_1 > 0, x_2 > 0, x_3 > 0 \\ 0 & , \quad d.y. \end{cases}$$

olsun.

- $(X_1, X_2, X_3)$  ün moment üreten fonksiyonunu,
- $X_1, X_2$  ve  $X_3$  ün moment üreten fonksiyonlarını,
- $E(X_1 X_2)$ ,  $E(X_1^2 X_2)$ ,  $E(X_1 + X_2 + X_3)$  deęerlerini,

d)  $(X_1, X_2, X_3)$  ün varyans-kovaryans matrisini

bulunuz.

24.  $(X_1, X_2, \dots, X_n)$  nin olasılık fonksiyonu,

$$f(x_1, x_2, \dots, x_n) = \frac{n!}{x_1! x_2! \dots x_n!} p_1^{x_1} p_2^{x_2} \dots p_n^{x_n}, \quad x_i = 0, 1, \quad i = 1, 2, \dots, n$$

olsun.

a)  $(X_1, X_2, \dots, X_n)$  nin moment üreten fonksiyonunu,

b)  $X_i, i = 1, 2, \dots, n$  nin moment üreten ve olasılık fonksiyonunu,

c)  $(X_i, X_j)$  nin moment üreten ve olasılık fonksiyonunu  $i, j = 1, 2, \dots, n, i \neq j$

d)  $(X_1, X_2, \dots, X_n)$  nin varyans-kovaryans ve korelasyon matrisini bulunuz.

25.  $(X_1, X_2)$  nin olasılık yoğunluk fonksiyonu,

$$f(x_1, x_2) = \frac{1}{2\pi\sigma_1\sigma_2\sqrt{1-\rho^2}} \left[ \left( \frac{x_1-\mu_1}{\sigma_1} \right) - 2\rho \frac{(x_1-\mu_1)(x_2-\mu_2)}{\sigma_1\sigma_2} + \left( \frac{x_2-\mu_2}{\sigma_2} \right)^2 \right]$$

$-\infty < x_1 < \infty, -\infty < x_2 < \infty, (\mu_1, \mu_2 \in \mathbf{R}, \sigma_1 > 0, \sigma_2 > 0, \rho \in (-1, 1))$   
olsun.

a)  $(X_1, X_2)$  nin moment üreten fonksiyonunun

$$M_{X_1, X_2}(t_1, t_2) = e^{\left( \mu_1 t_1 + \mu_2 t_2 + \frac{\sigma_1^2 t_1^2 + 2\rho\sigma_1\sigma_2 t_1 t_2 + \sigma_2^2 t_2^2}{2} \right)}$$

olduğunu gösteriniz.  $(X_1, X_2)$  nin varyans-kovaryans ve korelasyon matrisini bulunuz.

b)  $X_1$  ve  $X_2$  nin bağımsız olabilmesi için gerek ve yeter şartın  $\rho = 0$  olması olduğunu gösteriniz.

26.  $i, j = 1, 2, \dots, n$  için  $Cov(X_i, X_j)$  değerleri var olsun.

$a_k, b_k \in \mathbf{R}, k = 1, 2, \dots, n$ , olmak üzere,

$$Cov\left(\sum_{i=1}^n a_i X_i, \sum_{j=1}^n a_j X_j\right) = \sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^n a_i b_j Cov(X_i, X_j)$$

olduğunu ispatlayınız. Özel olarak,

$$a) \text{Var}\left(\sum_{i=1}^n a_i X_i\right) = \sum_{i=1}^n a_i^2 \text{Var}(X_i) + 2 \sum_{1 \leq i < j \leq n} a_i a_j \text{Cov}(X_i, X_j)$$

$$b) \text{Var}\left(\sum_{i=1}^n X_i\right) = \sum_{i=1}^n \text{Var}(X_i) + 2 \sum_{1 \leq i < j \leq n} \text{Cov}(X_i, X_j)$$

c)  $X_1, X_2, \dots, X_n$  ler bağımsız ise

$$\text{Var}\left(\sum_{i=1}^n a_i X_i\right) = \sum_{i=1}^n a_i^2 \text{Var}(X_i)$$

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

d)  $a, b, c \in \mathbf{R}$  için

$$\text{Var}(aX_1 + bX_2 + c) = a^2 \text{Var}(X_1) + b^2 \text{Var}(X_2) + 2ab \text{Cov}(X_1, X_2)$$

$$\text{Var}(X_1 + X_2) = \text{Var}(X_1) + \text{Var}(X_2) + 2\text{Cov}(X_1, X_2)$$

$$\text{Var}(X_1 - X_2) = \text{Var}(X_1) + \text{Var}(X_2) - 2\text{Cov}(X_1, X_2)$$

e)  $a, b, c, d \in \mathbf{R}$  için

$$\text{Cov}(aX_1 + b, cX_2 + d) = ac \text{Cov}(X_1, X_2)$$

$$\text{Cov}(aX_1 + bX_2 + c, X_3) = a \text{Cov}(X_1, X_3) + b \text{Cov}(X_2, X_3)$$

olduğunu gösteriniz.

27. Ortak dağılıma sahip  $X$  ve  $Y$  rasgele değişkenleri sonlu varyanslı ve

$$U = aX + b$$

$$V = cY + d$$

$a, b, c, d \in \mathbf{R}$ ,  $a \neq 0$ ,  $c \neq 0$  olsun:

a)  $ac > 0$  için  $\rho_{X,Y} = \rho_{U,V}$

b)  $ac < 0$  için  $\rho_{X,Y} = -\rho_{U,V}$

olduğunu gösteriniz.

28.  $X$  ve  $Y$  ortak dağılıma sahip sonlu varyanslı iki rasgele değişken ve

$$U = X + Y$$

$$V = X - Y$$

olmak üzere;

a)  $Var(X) = Var(Y)$  ise  $\rho_{U,V} = 0$

b)  $Cov(X, Y) = 0$  ise  $\rho_{U,V} = \frac{Var(X) - Var(Y)}{\sqrt{Var(X) + Var(Y)}}$

olduğunu gösteriniz.

29.  $X_1, X_2, \dots, X_n$  bağımsız ve aynı dağılımlı rasgele değişkenler olsun.  $E(X_i) = \mu$ ,  $Var(X_i) = \sigma^2 < \infty$  olmak üzere,

$$Y = \sum_{i=1}^n a_i X_i$$

rasgele değişkeninin beklenen değeri  $E(Y) = \mu$  ve varyansı, ( $Var(Y)$ ) minimum olacak şekilde  $a_1, a_2, \dots, a_n \in \mathbf{R}$  katsayılarını belirleyiniz.

30.  $E(XY) = 0$  olduğunda  $X$  ve  $Y$  ye ortogonaldir denir.  $X$  ve  $Y$  ortogonal ise,

$$E[(X + Y)^2] = E(X^2) + E(Y^2)$$

olduğunu gösteriniz.

31.  $X$  rasgele değişkenin olasılık yoğunluk fonksiyonu,

a)  $f(x) = \begin{cases} 1/2 & , 0 < x < 2 \\ 0 & , \text{d.y.} \end{cases}$

b)  $f(x) = \begin{cases} e^{-x} & , x > 0 \\ 0 & , \text{d.y.} \end{cases}$

c)  $f(x) = \begin{cases} x^{-2} & , x > 1 \\ 0 & , \text{d.y.} \end{cases}$



olsun.  $E(X/(X > 1))$  koşullu beklenen değerinin varlığını araştırınız ve var olması halinde bulunuz.

32.  $(X, Y)$  nin olasılık yoğunluk fonksiyonu,

$$f(x, y) = \begin{cases} c(x + y) & , \quad 0 < x < y < 1 \\ 0 & , \quad d.y. \end{cases}$$

olsun.  $c$  sabitini ve  $x, y \in (0, 1)$  için  $E(X/(Y = y))$  ile  $E(Y/(X = x))$  koşullu beklenen değerlerini bulunuz.

33.  $(X, Y)$  nin olasılık fonksiyonu,

$$f(x, y) = c(x + y), \quad (x, y) \in \{(0, 0), (0, 1), (1, 0), (1, 2), (1, 3), (2, 2)\}$$

olsun.  $c$  sabitinin değerini ve  $y = 0, 1, 2, 3$  için  $E(X/(Y = y))$  ve  $x = 0, 1, 2$  için  $E(Y/(X = x))$  değerlerini hesaplayınız.

34.  $(X, Y)$  nin olasılık fonksiyonu,

$$f(x, y) = \frac{e^{-\lambda_1 - \lambda_2} \lambda_1^x \lambda_2^y}{x! y!}, \quad x, y = 0, 1, 2, \dots$$

olsun  $(\lambda_1 > 0, \lambda_2 > 0)$ .  $n \in \mathbb{N}$  için  $X + Y = n$  verilmişken  $X$  in koşullu olasılık fonksiyonunu bulunuz.

35.

$$E(u(X)/X) = u(X)$$

$$E(Xu(Y)/(Y = y)) = u(y)E(X/(Y = y))$$

$$E(g(X, Y)/(Y = y)) = E(g(X, y)/(Y = y))$$

$$E(XY) = E(YE(X/Y))$$

olduğunu gösteriniz.

36.  $h = a + bx$ ,  $a, b \in \mathbf{R}$  için,

$$Q(a, b) = E(Y - h(X))^2$$

fonksiyonunu minimum yapan  $a, b$  değerlerini,

$$\begin{cases} \frac{\partial Q(a,b)}{\partial a} = 0 \\ \frac{\partial Q(a,b)}{\partial b} = 0 \end{cases}$$

denkleminin (normal denklemlerin) bir çözümü olarak yeniden elde ediniz.

37.  $(Y, X_1, X_2, \dots, X_n)$ ,  $(n + 1)$  – boyutlu bir rasgele değişken ve

$$h : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$$

$E(Y^2) < \infty$ ,  $E\{h(X_1, \dots, X_n)\}^2 < \infty$  olmak üzere  $E\{Y - h(X_1, \dots, X_n)\}^2$  değerini minimum yapan  $h$  fonksiyonunun,

$$h(x_1, x_2, \dots, x_n) = E(Y | (X_1 = x_1, X_2 = x_2, \dots, X_n = x_n))$$

ile belirlendiğini gösteriniz.

$$h(X_1, X_2, \dots, X_n) = \beta_0 + \beta_1 X_1 + \beta_2 X_2 + \dots + \beta_n X_n$$

olması durumunda  $\beta_0, \beta_1, \beta_2, \dots, \beta_n$  katsayılarını belirleyen normal denklemleri bulunuz.