

بِسْمِ اللَّهِ الرَّحْمَنِ الرَّحِيمِ

فرآیندهای تصادفی

مقدمه ای بر فرآیندهای تصادفی
دکتر آقاجانی

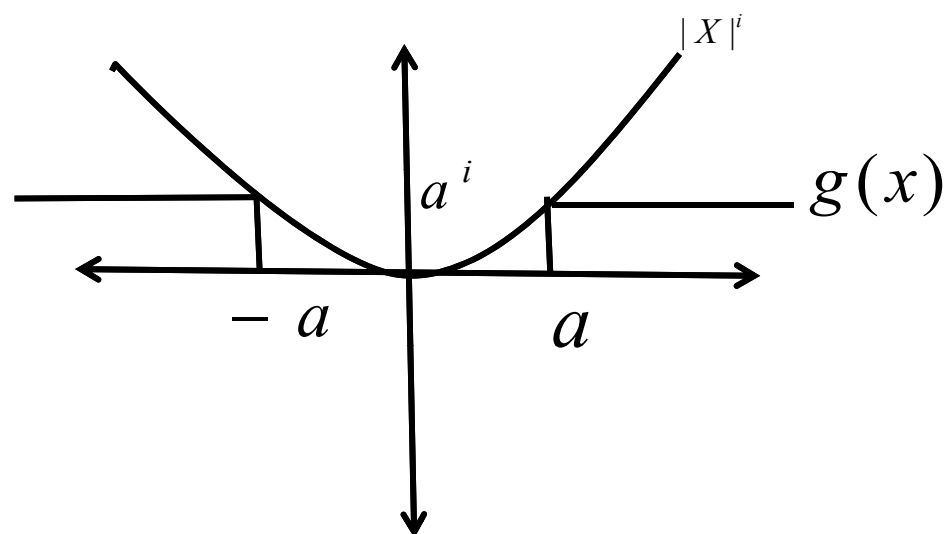


۳- امید ریاضی



نامساوی تعمیم یافته چبی شف

$$\Pr\{|X| \geq \alpha\} \leq \frac{E[|X|^i]}{\alpha^i}$$



نامساوی مارکوف

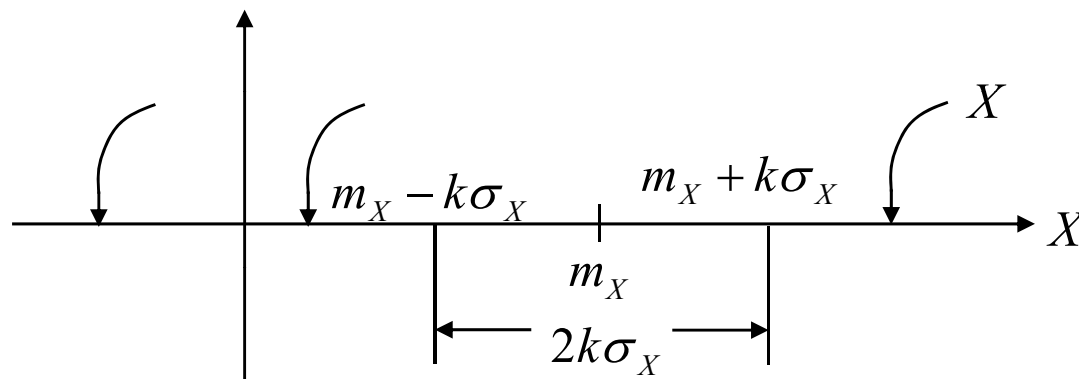
• برای متغیرهای تصادفی نامنفی یعنی $X \in [0, \infty)$

$$\Pr\{X \geq km_X\} \leq \frac{1}{k}$$



نامساوی متعارف چبی شف

$$\Pr\{|X - m_X| \geq k\sigma_X\} \leq \frac{1}{k^2}$$



نامساوی شوارتز

- $(E[XY])^2 \leq E[X^2]E[Y^2]$

- با استفاده از نامساوی شوارتز اثبات کنید

$$|\rho_{XY}| \leq 1$$



مفهوم تساوی دو متغیر

- تساوی در همه جا (در تمام نقاط فضای نمونه)

➤ مفهوم قوی ولی غیر عملی

$$X \stackrel{e}{=} Y \quad X(\xi) = Y(\xi) \quad \forall \xi \in \Omega$$

- تساوی **ms** (mean square)

➤ از نظر عملی مفیدترین مفهوم است (برای بررسی تساوی فقط به ممان ها نیاز داریم)

$$X \stackrel{ms}{=} Y$$

$$E[(X - Y)^2] = 0$$

- تساوی در توزیع احتمال

➤ مفهوم ضعیف

$$X \stackrel{dist}{=} Y$$

$$F_X(\alpha) = F_Y(\alpha) \quad \text{شرط}$$



تابع مشخصه (characteristic function)

$$\Phi_X(\omega) = E\left(e^{jX\omega}\right) = \int_{-\infty}^{+\infty} e^{jx\omega} f_X(x) dx.$$

- در مورد متغیرهای گسسته رابطه Cf به صورت زیر ساده می شود:

$$\Phi_X(\omega) = \sum_k e^{jk\omega} P(X = k).$$



خواص تابع Cf

- $E(X^k) = \frac{1}{j^k} \left. \frac{\partial^k \Phi_X(\omega)}{\partial \omega^k} \right|_{\omega=0}, \quad k \geq 1.$
- $|\Phi_X(\omega)| \leq 1 = \Phi_X(0)$
- $\Phi_{X+Y}(\omega) = \Phi_X(\omega)\Phi_Y(\omega) \quad X \perp\!\!\!\perp Y$
- $f_X(x) \xleftrightarrow{FT} \Phi_X^*(\omega)$



تابع مولد احتمال probability generating function (pgf)

• برای متغیرهای تصادفی صحیح تعریف می شود.

$$\Gamma_X(z) = E[z^X] = \sum_{i=-\infty}^{\infty} p_X(i) z^i$$



خواص تابع pgf

- $\left. \frac{\partial^n \Gamma_X(z)}{\partial z^n} \right|_{z=1} = E[(X)(X-1)\dots(X-n+1)],$
- $|\Gamma_X(1)| = 1$
- $\Gamma_{X+Y}(z) = \Gamma_X(z) \cdot \Gamma_Y(z) \quad X \perp\!\!\!\perp Y$
- $p_X(n) \xleftrightarrow{zT} \Gamma_X\left(\frac{1}{z}\right)$



تابع cf توأم

$$\Phi_{XY}(u, v) = E \left(e^{j(Xu + Yv)} \right) = \int_{-\infty}^{+\infty} \int_{-\infty}^{+\infty} e^{j(Xu + Yv)} f_{XY}(x, y) dx dy$$

• خواص

- $|\Phi_{XY}(u, v)| \leq \Phi_{XY}(0, 0) = 1.$
- $\Phi_{XY}(u, v) = E(e^{juX})E(e^{jvY}) = \Phi_X(u)\Phi_Y(v) \quad X \perp\!\!\!\perp Y$
- $\Phi_X(u) = \Phi_{XY}(u, 0), \quad \Phi_Y(v) = \Phi_{XY}(0, v).$
- $E(X^n Y^m) = \frac{1}{j^{n+m}} \frac{\partial^{n+m} \Phi_{XY}(u, v)}{\partial^n u \partial^m v} \Big|_{u=0, v=0}.$



تابع pgf توأم

$$\Gamma_{XY}(z_1, z_2) = E(z_1^X z_2^Y) = \sum \sum p_{XY}(i, j) z_1^i z_2^j$$

• خواص

- $\Gamma_{XY}(1, 1) = 1.$
- $\Gamma_{XY}(z_1, z_2) = \Gamma_X(z_1)\Gamma_Y(z_2) \quad X \perp\!\!\!\perp Y$
- $\Gamma_X(z) = \Gamma_{XY}(z, 1), \quad \Gamma_Y(z) = \Gamma_{XY}(1, z).$
- $E[X(X-1)\dots(X-n+1)Y(Y-1)\dots(Y-m+1)] = \left. \frac{\partial^{n+m} \Gamma_{XY}(z_1, z_2)}{\partial^n z_1 \partial^m z_2} \right|_{z_1=z_2=1}$



Cf , pgf توأم

- استفاده از تابع مشخصه و تابع مولد احتمال

$$f_{XY}(x, y) \xleftrightarrow{FT} \Phi_{XY}^*(\omega_1, \omega_2)$$

$$p_{XY}(n, m) \xleftrightarrow{ZT} \Gamma_{XY}(z_1^{-1}, z_2^{-1})$$



۴- آشنایی با چند متغیر تصادفی

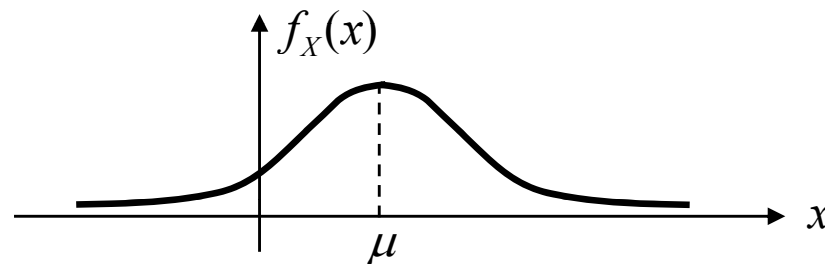


متغیرهای پیوسته

• متغیر تصادفی نرمال (گوسی) $X \sim N(\mu, \sigma^2)$

$$f_X(x) = \frac{1}{\sqrt{2\pi\sigma^2}} e^{-(x-\mu)^2 / 2\sigma^2}.$$

$$F_X(x) = \int_{-\infty}^x \frac{1}{\sqrt{2\pi\sigma^2}} e^{-(y-\mu)^2 / 2\sigma^2} dy = G\left(\frac{x-\mu}{\sigma}\right),$$

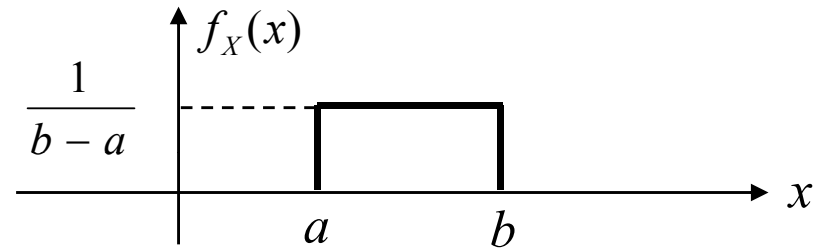


متغیرهای پیوسته

$$f_X(x) = \begin{cases} \frac{1}{b-a}, & a \leq x \leq b, \\ 0, & \text{otherwise.} \end{cases}$$

• متغیر یکنواخت

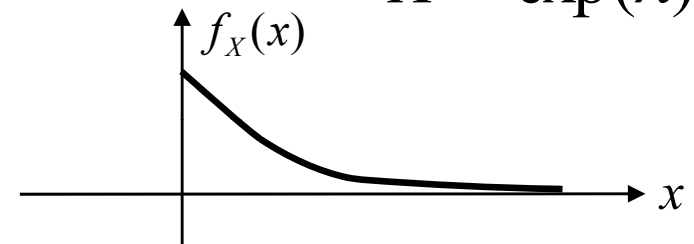
$$X \sim U(a, b), \quad a < b,$$



• متغیر نمایی

$$X \sim \exp(\lambda)$$

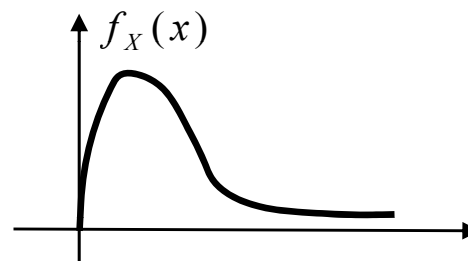
$$f_X(x) = \begin{cases} \frac{1}{\lambda} e^{-x/\lambda}, & x \geq 0, \\ 0, & \text{otherwise.} \end{cases}$$



متغیرهای پیوسته

• متغیر رایلی $X \sim R(\sigma^2)$

$$f_X(x) = \begin{cases} \frac{x}{\sigma^2} e^{-x^2/2\sigma^2}, & x \geq 0, \\ 0, & \text{otherwise.} \end{cases}$$



متغیرهای تصادفی گسسته

• متغیر برنولی $X \sim B(p)$,

➤ متغیر تصادفی آزمایش پیروزی (1) و شکست (0)

$$P(X = 0) = q, \quad P(X = 1) = p.$$

$$m_X = P$$

$$\sigma_X^2 = P(1 - P)$$

$$\Gamma_X(z) = E[z^X] = Pz + (1 - P)$$



متغیرهای تصادفی گسسته

• متغیر دو جمله ای $X \sim B(n, p)$,

➤ تعداد رخداد پیشامد پیروزی در n آزمایش

$$P(X = k) = \binom{n}{k} p^k q^{n-k}, \quad k = 0, 1, 2, \dots, n.$$

$$m_X = nP$$

$$\sigma_X^2 = nP(1-P)$$

$$\Gamma_X(z) = E[z^X] = \sum_{k=0}^n z^k \binom{n}{k} P^k + (1-P)^{n-k}$$

$$= [pz + (1-p)]^n$$

➤ مجموع n متغیر تصادفی برنولی مستقل از هم

$$X = X_1 + X_2 + \dots + X_n$$

$$\Gamma_X(z) = \Gamma_{X_1}(z) \cdot \Gamma_{X_2}(z) \dots \Gamma_{X_n}(z)$$

$$= \prod_{k=1}^n \Gamma_{X_i}(z)$$



متغیرهای تصادفی گسسته

• متغیر هندسی $X \sim G(p)$,

➤ تعداد آزمایش تصادفی برای رسیدن به اولین پیروزی

$$P(X = k) = \underbrace{q \cdot q \dots q}_{k-1 \text{ بار}} p, \quad k = 1, 2, \dots, \infty, \quad q = 1 - p.$$

$$m_X = \frac{1}{P}$$

$$\sigma_X^2 = \frac{(1-P)}{P^2}$$

$$\Gamma_X(z) = \frac{Pz}{1 - (1-p)z}$$



متغیرهای تصادفی گسسته

• متغیر دو جمله ای منفی $X \sim NB(r, p)$,

➤ تعداد آزمایش تصادفی برای رسیدن به r امین پیروزی

$$P(X = k) = \binom{k-1}{r-1} p^r q^{k-r}, \quad k = r, r+1, \dots$$

$$m_X = \frac{r}{P}$$

$$\sigma_X^2 = \frac{r(1-P)}{P^2}$$

$$\Gamma_X(z) = \frac{(Pz)^r}{(1-(1-p)z)^r}$$

➤ مجموع n متغیر تصادفی هندسی

$$X = X_1 + X_2 + \dots + X_n$$

$$\Gamma_X(z) = \Gamma_{X_1}(z) \cdot \Gamma_{X_2}(z) \dots \Gamma_{X_n}(z)$$

$$= \prod_{k=1}^n \Gamma_{X_i}(z)$$



متغیرهای تصادفی گسسته

• متغیر تصادفی پواسن $X \sim P(\lambda)$

➤ تعداد رخداد پیروزی در بی نهایت آزمایش تصادفی وقتی $rP \rightarrow \lambda$

➤ مهمترین متغیر تصادفی گسسته

$$P(X = k) = e^{-\lambda} \frac{\lambda^k}{k!}, \quad k = 0, 1, 2, \dots, \infty.$$

$$m_X = \lambda$$

$$\sigma_X^2 = \lambda$$

$$\Gamma_X(z) = e^{\lambda(z-1)}$$



یک توزیع احتمال دو بعدی

- تعریف: X و Y را دو متغیر تصادفی توأماً نرمال گوئیم هر گاه هر ترکیب خطی دلخواه آنها یک متغیر تصادفی نرمال ایجاد کند.

$$\left. \begin{array}{l} z = aX + bY \\ \forall a, b \in \mathbb{R} \end{array} \right\} \Rightarrow z \sim N(m_z, \sigma_z^2)$$

- با استفاده از تابع cf متغیر Z می توان به pdf توأم رسید:

$$f_{XY}(x, y) = \frac{1}{2\pi\sigma_X\sigma_Y\sqrt{1-\rho^2}} e^{\frac{-1}{2(1-\rho^2)}\left(\frac{(x-\mu_X)^2}{\sigma_X^2} - \frac{2\rho(x-\mu_X)(y-\mu_Y)}{\sigma_X\sigma_Y} + \frac{(y-\mu_Y)^2}{\sigma_Y^2}\right)},$$

$$-\infty < x < +\infty, -\infty < y < +\infty, |\rho| < 1.$$



خواص X و Y توأمأ نرمال

- توزیع های کناری X و Y به تنهایی نرمال خواهند بود (ضریب a یا b را صفر فرض کنید)

➤ عکس این خاصیت درست نیست!!

- توزیع های شرطی مثلاً $X|Y$ نیز نرمال خواهند بود. زیرا

$$f_X(x|y) = \frac{f_{XY}(x,y)}{f_Y(y)}$$

➤ حاصل تقسیم دو نمایی به فرم درجه دوم
➤ عکس این خاصیت نیز الزاماً درست نیست!!

- از نرمال بودن Y و $X|Y$ می توان توأمأ نرمال بودن X و Y را نتیجه گرفت (خاصیت زنجیره ای)

- از مستقل بودن X و Y و نرمال بودن توزیع کناری آنها می توان توأمأ نرمال بودن آنها را نتیجه گرفت.

ادامه



خواص X و Y توأمأً نرمال

- هر ترکیب **مستوی (Affine)** یعنی ترکیب خطی با مقدار ثابت نیز متغیر تصادفی نرمال تولید می کند.
- از ناهمبستگی X و Y توأمأً نرمال می توان استقلال آن دو را نتیجه گرفت. (اثبات به کمک cf)
- ▶ اگر متغیرهای توأمأً نرمال وابستگی خطی نداشته باشند (ناهمبسته) هیچ وابستگی دیگری نیز نخواهند داشت.



متغیر مختلط

- متغیر مختلط Z : تابعی که به هر نقطه فضای نمونه یک عدد مختلط نسبت می دهد.

$$\Omega \xrightarrow{Z} \mathbb{C}$$

$$Z(\xi) = X(\xi) + jY(\xi)$$

- متغیر تصادفی مختلط معادل است با دو متغیر تصادفی حقیقی (از pdf توأم می توان استفاده کرد)، ولی اگر بخواهیم با ممان ها کار کنیم می توان آن دو را یعنوان یک متغیر تصادفی وارد روابط کرد.

$$\begin{aligned} m_Z &= E[Z] = E[X + jY] \\ &= E[X] + jE[Y] = m_X + jm_Y \end{aligned}$$

- با تعریف ممان دوم به صورت زیر حاصل حقیقی می شود!

$$\begin{aligned} P_Z &= E[ZZ^*] = E[|Z|^2] \\ &= E[X^2] + E[Y^2] = P_X + P_Y \end{aligned}$$

