Teoria do Risco Aula 4

Danilo Machado Pires danilo.pires@unifal-mg.edu.br

https://atuaria.github.io/portalhalley/index.html

➤ Notas de aula da disciplina Teoria do Risco oferecida pelo curso de Bacharelado em Ciências Atuariais da Universidade federal de Alfenas, Campus Varginha.

PIRES,M.D. Funções Geradora de Momentos. (Notas de aula). Universidade Federal de Alfenas, Curso de Ciências Atuariais, Alfenas, 2025. Disponível em: https://atuaria.github.io/portalhalley/notas_TR.html. Acessado em: 28 jun. 2025.

Momentos

o Valor esperado de X

$$\mu_X = E(X)$$

o Variância probabilística de X

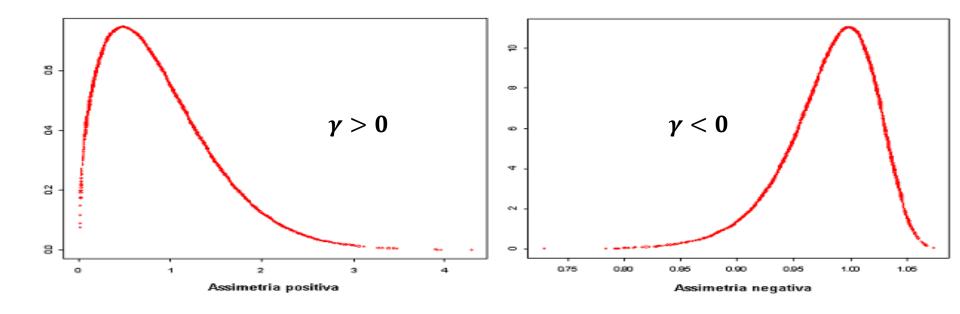
$$\sigma_X^2 = E\{[X - E(X)]^2\} = E(X^2) - E(X)^2$$

o Assimetria de X

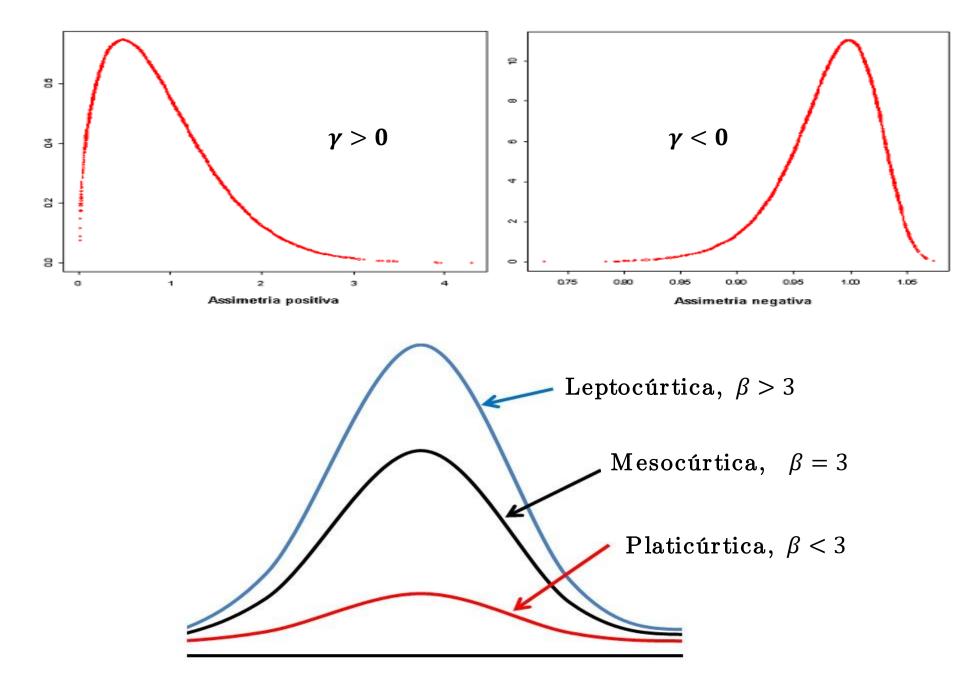
$$\gamma = E\left[\left(\frac{X - E(X)}{\sigma_X}\right)^3\right] = \frac{E(X^3) - 3E(X)E(X^2) + 2E(X)^3}{[E(X^2) - E(X)^2]^{\frac{3}{2}}}$$

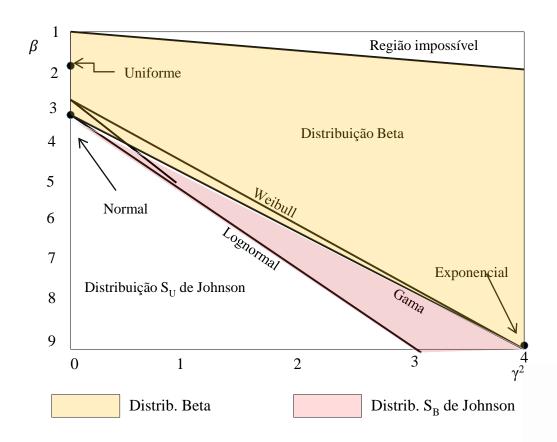
o Curtose de X

$$\beta = E\left[\left(\frac{X - E(X)}{\sigma_X}\right)^4\right] = \frac{E(X^4) - 4E(X)E(X^3) + 6E(X^2)E(X)^2 - 3E(X)^4}{[E(X^2) - E(X)^2]^2}$$



Em seguros, é comum que sinistros de baixo valor ocorram com maior frequência do que sinistros de alto valor, o que gera assimetria positiva





HAFLEY, W.; SCHREUDER, H. Statistical distributions for fitting diameter and height data in even-aged stands. **Canadian Journal of Forest Research**, NRC Research Press, v. 7, n. 3, p. 481–487, 1977.

Momentos

Momento de ordem k ou momentos ordinários de ordem k de uma variável Y (sendo k um inteiro positivo) como:

$$m_k = E(Y^k)$$



Momentos

$$m_k = E(Y^k) = \begin{cases} \sum_{i} y_i^k P(Y = y_i) \\ \int_{-\infty}^{\infty} y^k f(y) dy \end{cases}$$

- $m_1 = E(Y)$
- $-m_2 = E(Y^2)$
- $-m_3 = E(Y^3)$

Função Geradora de Momentos

$$M_Y(t) = E(e^{tY}) = \begin{cases} \sum_{i} e^{ty_i} P(Y = y_i) \\ \int_{-\infty}^{\infty} e^{ty} f(y) dy \end{cases}$$

Função Geradora de Momentos

- 1) A geradora de momentos determina completamente a distribuição de probabilidades.
- 2) A função geradora de uma soma de variáveis aleatórias independentes é o produto das funções geradoras de cada componente da soma.
- 3) <u>Os momentos de uma variável aleatória podem ser obtidos pela derivação da função geradora.</u>
- 4) A convergência ordinária de uma sequência de funções geradoras corresponde à convergência das correspondentes distribuições.

1) A geradora de momentos determina completamente a distribuição de probabilidades.

....se duas v.a. possuem funções geradoras de momentos iguais, então elas têm a mesma função de distribuição (teorema de unicidade).

2) A função geradora de uma soma de variáveis aleatórias independentes é o produto das funções geradoras de cada componente da soma.

Seja $Y=X_1+X_2+\cdots+X_n$, tal que X_1,X_2,\ldots,X_n são variáveis aleatórias independentes.

$$M_Y(t) = E(e^{tY}) = E[e^{t(X_1 + X_2 + \dots + X_n)}]$$

$$M_{Y}(t) = E(e^{tX_1}e^{tX_2}...e^{tX_n}) = E(e^{tX_1})E(e^{tX_2})...E(e^{tX_n})$$

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

3) Os momentos de uma variável aleatória podem ser obtidos pela derivação da função geradora.

$$M_X(t) = E(e^{tX}) = E\left[\sum_{k=0}^{\infty} \frac{(tX)^k}{k!}\right] = E\left[1 + tX + \frac{(tX)^2}{2} + \frac{(tX)^3}{6} + \frac{(tX)^4}{24} + \cdots\right]$$

$$M_X(t) = 1 + tE(X) + \frac{t^2E(X^2)}{2} + \frac{t^3E(X^3)}{6} + \frac{t^4E(X^4)}{24} + \cdots$$

$$\frac{\partial M_X(t)}{\partial t} = E(X) + tE(X^2) + \frac{t^2 E(X^3)}{2} + \frac{t^3 E(X^4)}{6} + \cdots \qquad \Rightarrow \quad \frac{\partial M_X(t)}{\partial t} \Big|_{t=0} = E(X)$$

$$\frac{\partial^2 M_X(t)}{\partial t^2} = E(X^2) + tE(X^3) + \frac{t^2 E(X^4)}{2} + \cdots \qquad \Rightarrow \frac{\partial^2 M_X(t)}{\partial t^2} \bigg|_{t=0} = E(X^2)$$

$$\frac{\partial^3 M_X(t)}{\partial t^3} = E(X^3) + tE(X^4) + \cdots$$

$$\Rightarrow \frac{\partial^3 M_X(t)}{\partial t^3} \Big|_{t=0} = E(X^3)$$

Universidade Federal de Alfena

- 4) A convergência ordinária de uma sequência de funções geradoras corresponde à convergência das correspondentes distribuições.
- Em muitas situações, é mais fácil mostrar a convergência de funções geradoras do que provar a convergência das distribuições diretamente.
- Sob hipótese de existência em um intervalo comum em torno de 0, a convergência de FGM implica convergência em distribuição.



Exemplo 1: Seja $Y \sim B(n,q)$ e $X \sim Exp(\lambda)$ vamos obter as respectivas funções geradoras de momentos.

$$P(Y = y) = \binom{n}{y} q^{y} (1 - q)^{n - y}, \qquad y = 0, ..., n$$
$$f(x) = \lambda e^{-\lambda x}, \qquad x \ge 0$$

Seja $Y \sim B(n, q)$, $0 \le Y \le n$

$$P(Y = y) = \binom{n}{y} q^y (1 - q)^{n - y}$$

Lembrando que
$$\binom{n}{k} = \frac{n!}{(n-k)!k!}$$
 e $(a+b)^n = \sum_{k=0}^n \binom{n}{k} a^k b^{n-k}$

$$M_Y(t) = E(e^{tY}) = \sum_{y=0}^n e^{ty} \binom{n}{y} q^y (1-q)^{n-y} = \sum_{y=0}^n \binom{n}{y} (e^t q)^y (1-q)^{n-y}$$

$$M_Y(t) = [e^t q + (1-q)]^n$$



Seja $X \sim Exp(\lambda)$

$$f(x) = \lambda e^{-\lambda x}$$
, $0 \le x \le \infty$.

$$M_X(t) = E(e^{tX}) = \int_0^\infty e^{tx} \lambda e^{-\lambda x} dx = \int_0^\infty \lambda e^{-x(\lambda - t)} dx$$

$$M_X(t) = -\frac{\lambda}{(\lambda - t)e^{x(\lambda - t)}} \Big|_{x=0}^{x \to \infty} = \frac{\lambda}{(\lambda - t)}$$



Exemplo 2: Usando a função geradora de momentos da distribuição exponencial, tal que $X \sim Exp(\lambda)$. Calcule E(X) e var(X).



Exemplo 2: Usando a função geradora de momentos da distribuição exponencial, tal que $X \sim Exp(\lambda)$. Calcule E(X) e var(X).

$$M_X(t) = \frac{\lambda}{(\lambda - t)}$$

$$\frac{dM_X(t)}{dt} = \lambda(-1)(\lambda - t)^{-2}(-1) = \frac{\lambda}{(\lambda - t)^2}$$

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



Exemplo 2: Usando a função geradora de momentos da distribuição exponencial, tal que $X \sim Exp(\lambda)$. Calcule E(X) e var(X).

$$\frac{d^2 M_X(t)}{dt^2} = \lambda (-2)(\lambda - t)^{-3}(-1) = \frac{2\lambda}{(\lambda - t)^3}$$

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

Logo

$$var(X) = \frac{2}{\lambda^2} - \left(\frac{1}{\lambda}\right)^2 = \frac{1}{\lambda^2}$$

Repare que

$$\ln(M_X(t)) = \ln\left(\frac{\lambda}{\lambda - t}\right) = \ln(\lambda) - \ln(\lambda - t)$$

Assim

$$\frac{d\ln(M_X(t))}{dt} = \frac{M'_X(t)}{M_X(t)} = -\frac{1}{\lambda - t}(-1) = \frac{1}{\lambda - t}$$

Logo

$$\frac{d^2 \ln(M_X(t))}{dt^2} = (-1)(\lambda - t)^2(-1) = \frac{1}{(\lambda - t)^2}$$

$$\left. \frac{d^2 \ln(M_X(t))}{dt^2} \right|_{t=0} = \frac{1}{\lambda^2} = var(X)$$

Exemplo 3: Seja uma dada variável aleatória $X \sim N(0,1)$. Encontre a distribuição de $Y = g(X) = X^2$, pela técnica da função geradora de momentos.



$$M_Y(t) = E(e^{tY}) = \int_{-\infty}^{\infty} e^{tx^2} \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{1}{2}x^2} dx$$

$$M_Y(t) = E(e^{tY}) = \int_{-\infty}^{\infty} \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{1}{2}x^2(1-2t)} dx$$

$$M_Y(t) = \frac{(1-2t)^{-\frac{1}{2}}}{(1-2t)^{-\frac{1}{2}}} \int_{-\infty}^{\infty} \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{1}{2}x^2(1-2t)} dx$$

$$M_Y(t) = (1 - 2t)^{-\frac{1}{2}} \int_{-\infty}^{\infty} \frac{e^{-\frac{1}{2}x^2} \frac{1}{(1 - 2t)^{-1}}}{(1 - 2t)^{-\frac{1}{2}} \sqrt{2\pi}} dx$$

Universidade Federal de Alfe

$$\int_{-\infty}^{\infty} \frac{e^{-\frac{1}{2}x^2} \frac{1}{(1-2t)^{-1}}}{(1-2t)^{-\frac{1}{2}} \sqrt{2\pi}} dx \to X \sim N(0, (1-2t)^{-1})$$

Logo

$$M_Y(t) = (1 - 2t)^{-\frac{1}{2}} \int_{-\infty}^{\infty} \frac{e^{-\frac{1}{2}x^2} \frac{1}{(1 - 2t)^{-1}}}{(1 - 2t)^{-\frac{1}{2}} \sqrt{2\pi}} dx = (1 - 2t)^{-\frac{1}{2}}$$

$$M_Y(t) = (1 - 2t)^{-\frac{1}{2}} = \left(\frac{\frac{1}{2}}{\frac{1}{2} - t}\right)^{\frac{1}{2}} \text{ para } t < \frac{1}{2}$$

$$Y \sim Gama\left(\lambda = \frac{1}{2}, r = \frac{1}{2}\right)$$

Seja $X_j \sim Ber(q)$, $j=1,2,\ldots,n$ sendo X_j independentes. Então a distribuição de $Y=X_1+X_2+\cdots+X_n$ é?

$$M_{X_i}(t) = qe^t + 1 - q$$



Função Geradora de Momentos

Sejam $Y_1, ..., Y_n$ v.as definidas num mesmo espaço de probabilidade, com $f_{Y_1,...,Y_n}(y_1,...,y_n)$ então a função geradora de momentos multidimensional dessas variáveis é definida por:

$$M_{Y_1,...,Y_n}(t_1,...,t_n) = E(e^{t_1Y_1+\cdots+t_nY_n})$$

ou

$$M_{Y_1,\dots,Y_n}(t_1,\dots,t_n) = \int \dots \int e^{t_1y_1+\dots+t_ny_n} f_{Y_1,\dots,Y_n}(y_1,\dots,y_n) \prod_{j=1}^n dy_j$$

Obs.:

$$M_{Y_1}(t_1) = M_{Y_1, \dots, Y_n}(t_1, 0, 0, 0, \dots, 0) = \lim_{t_s \neq t_1 \to 0} M_{Y_1, \dots, Y_n}(t_1, \dots, t_n)$$



Função Geradora de Momentos

Propriedade:

Dada as constantes a e b , então se Y = aX + b, então:

$$M_Y(t) = e^{bt} M_X(at)$$

Essa propriedade é útil para encontrar a FGM de distribuições deslocadas ou escaladas.

Se
$$X \sim Bernoulli(q) \rightarrow M_X(t) = qe^t + 1 - q; \quad 0 \le q \le 1$$

Se
$$X \sim N(\mu, \sigma^2)$$
 $\rightarrow M_X(t) = e^{\left(\mu t + \frac{\sigma^2 t^2}{2}\right)}; -\infty \le \mu \le \infty, \quad \sigma^2 > 0$

Se
$$X \sim Po(\lambda)$$
 $\rightarrow M_X(t) = e^{\lambda(e^t - 1)}; \quad \lambda > 0$

Se
$$X \sim Exp(\alpha)$$
 $\rightarrow M_X(t) = \frac{\alpha}{\alpha - t}$; $\alpha > 0$

Se
$$X \sim Geo(q)$$
 $\rightarrow M_X(t) = \frac{qe^t}{1-(1-q)e^t}; \quad 0 \le q \le 1$

Se
$$X \sim Uni_C(a,b)$$
 $\rightarrow M_X(t) = \frac{e^{tb} - e^{ta}}{t(b-a)};$ $a < b$

Se
$$X \sim Gama(\lambda, r)$$
 $\rightarrow M_X(t) = \left(\frac{\lambda}{\lambda - t}\right)^r$; $\lambda > 0$, $r > 0$, $t < \lambda$

Exemplo 4: Seja $X \sim N(\mu_1, \sigma_1^2)$ e $Y \sim N(\mu_2, \sigma_2^2)$, Sendo X e Y independentes. Seja $Y_1 = X + Y$ e $Y_2 = X - Y$. Encontre as distribuições de Y_1 e Y_2 .

Entregar!!



$$>M_Y(t)=E(e^{tY})$$

$$\left. \frac{d^n M_Y(t)}{dt^n} \right|_{t=0} = E(Y^n)$$

$$> \psi_Y(t) = E(e^{itY})$$

$$\left. \frac{d^n M_Y(t)}{dt^n} \right|_{t=0} = E(Y^n) \left. \left| \frac{d^n \psi_Y(t)}{dt^n} \right|_{t=0} = i^n E(Y^n)$$

$$\psi_Y(t) = M_Y(it)$$

Fórmula de Inversão

Seja Y uma variável aleatória, e $\psi_Y(t)$ sua função característica, tal que $|\psi_Y(t)|=1$ para algum t=0 se ela for discreta, ou $\int_{-\infty}^{\infty} |\psi_Y(t)| dt < \infty$ se for contínua. Então:

$$f(Y) = \frac{1}{2\pi} \int_{-\infty}^{\infty} e^{-ity} \, \psi_Y(t) dt$$



Exemplo 5: Considere a função geradora de momentos abaixo

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

Determine a função de densidade de X.

Exemplo 5: Como $\psi_Y(t) = M_Y(it)$, então $\psi_Y(t) = e^{\left(-\frac{t^2}{2}\right)}$.

Aplicando a fórmula de inversão.

$$f(Y) = \frac{1}{2\pi} \int_{-\infty}^{\infty} e^{-ity} e^{\left(-\frac{t^2}{2}\right)} dt = \frac{1}{2\pi} \int_{-\infty}^{\infty} e^{\left[-\frac{(t^2 + 2ity)}{2}\right]} dt$$

$$f(Y) = \frac{1}{2\pi} \int_{-\infty}^{\infty} e^{-\frac{[t^2 + 2ity + (iy)^2]}{2}} e^{\frac{(iy)^2}{2}} dt$$

$$f(Y) = \frac{e^{-\frac{y^2}{2}}}{\sqrt{2\pi}} \int_{-\infty}^{\infty} \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{(t+iy)^2}{2}} dt$$



Exemplo 5

...

$$f(Y) = \frac{e^{-\frac{y^2}{2}}}{\sqrt{2\pi}} \int_{-\infty}^{\infty} \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{(t+iy)^2}{2}} dt$$

N(-iy,1)

$$f(Y) = \frac{e^{-\frac{y^2}{2}}}{\sqrt{2\pi}}$$

$$f(Y) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}}e^{-\frac{y^2}{2}}$$

 $Y \sim N(0,1)$

Referências

- Magalhães, M. N. Lima, A. C. P. Noções de Probabilidade e Estatística, Editora USP: SAD Paulo, 2001.
- JAMES,B. R.; Probabilidade: Um Curso em nível intermediário, IMPA, Rio de Janeiro, 3 ed., 2004.
- PIRES,M.D.;COSTA,L.H.;FERREIRA,L.;MARQUES,R. Teoria do risco atuarial: Fundamentos e conceitos. Curitiba, CRV 2020.

