

# Função Geradora de Momentos

Rodrigo R. Pescim

Universidade Estadual de Londrina

22 de junho de 2020

**Definição 1.** Seja  $X$  uma **variável aleatória** com função densidade (ou de probabilidade)  $f_X(x)$  (ou  $P[X = x]$ ). A **função geradora de momentos** (f.g.m.) de  $X$  é definida por

$$M_X(t) = E(e^{tX}),$$

desde que a esperança seja finita para  $t$  real em algum intervalo  $-t_0 < t < t_0$ , com  $t_0 > 0$ .

**Definição 1.** Seja  $X$  uma **variável aleatória** com função densidade (ou de probabilidade)  $f_X(x)$  (ou  $P[X = x]$ ). A **função geradora de momentos** (f.g.m.) de  $X$  é definida por

$$M_X(t) = E(e^{tX}),$$

desde que a esperança seja finita para  $t$  real em algum intervalo  $-t_0 < t < t_0$ , com  $t_0 > 0$ .

A função geradora de momentos é o valor esperado de uma função positiva da variável aleatória. Para os **casos discretos e contínuos**, temos

**Definição 1.** Seja  $X$  uma **variável aleatória** com função densidade (ou de probabilidade)  $f_X(x)$  (ou  $P[X = x]$ ). A **função geradora de momentos** (f.g.m.) de  $X$  é definida por

$$M_X(t) = E(e^{tX}),$$

desde que a esperança seja finita para  $t$  real em algum intervalo  $-t_0 < t < t_0$ , com  $t_0 > 0$ .

A função geradora de momentos é o valor esperado de uma função positiva da variável aleatória. Para os **casos discretos e contínuos**, temos

$$M_X(t) = \sum_x e^{tX} P[X = x] \quad \text{e} \quad M_X(t) = \int_{-\infty}^{\infty} e^{tX} f_X(x) dx.$$

**Definição 1.** Seja  $X$  uma **variável aleatória** com função densidade (ou de probabilidade)  $f_X(x)$  (ou  $P[X = x]$ ). A **função geradora de momentos** (f.g.m.) de  $X$  é definida por

$$M_X(t) = E(e^{tX}),$$

desde que a esperança seja finita para  $t$  real em algum intervalo  $-t_0 < t < t_0$ , com  $t_0 > 0$ .

A função geradora de momentos é o valor esperado de uma função positiva da variável aleatória. Para os **casos discretos e contínuos**, temos

$$M_X(t) = \sum_x e^{tX} P[X = x] \quad \text{e} \quad M_X(t) = \int_{-\infty}^{\infty} e^{tX} f_X(x) dx.$$

**Resultado: Unicidade da f.g.m.**

Se duas variáveis aleatórias têm **funções geradoras de momentos** que existem, e são **iguais**, então elas têm a **mesma distribuição de probabilidade**.

1. Vamos obter a função geradora de momentos de  $X \sim \text{binomial}(n, p)$ .

1. Vamos obter a função geradora de momentos de  $X \sim \text{binomial}(n, p)$ .

**Solução:**

$$M_X(t) = \sum_x e^{tx} P[X = x]$$

1. Vamos obter a função geradora de momentos de  $X \sim \text{binomial}(n, p)$ .

**Solução:**

$$\begin{aligned} M_X(t) &= \sum_x e^{tx} P[X = x] \\ &= \sum_{x=0}^n e^{tx} \binom{n}{x} p^x (1-p)^{n-x} \end{aligned}$$



1. Vamos obter a função geradora de momentos de  $X \sim \text{binomial}(n, p)$ .

**Solução:**

$$\begin{aligned} M_X(t) &= \sum_x e^{tx} P[X = x] \\ &= \sum_{x=0}^n e^{tx} \binom{n}{x} p^x (1-p)^{n-x} \\ &= \sum_{x=0}^n \binom{n}{x} (pe^t)^x (1-p)^{n-x} \end{aligned}$$

1. Vamos obter a função geradora de momentos de  $X \sim \text{binomial}(n, p)$ .

**Solução:**

$$\begin{aligned} M_X(t) &= \sum_x e^{tx} P[X = x] \\ &= \sum_{x=0}^n e^{tx} \binom{n}{x} p^x (1-p)^{n-x} \\ &= \sum_{x=0}^n \binom{n}{x} (pe^t)^x (1-p)^{n-x} \\ &= (pe^t + 1 - p)^n \end{aligned}$$

2. Seja  $X$  uma variável aleatória contínua tal que sua função densidade é representada por  $f_X(x) = e^{-x} I_{(0,\infty)}$ . Calcule a f.g.m de  $X$ .

2. Seja  $X$  uma variável aleatória contínua tal que sua função densidade é representada por  $f_X(x) = e^{-x} I_{(0,\infty)}$ . Calcule a f.g.m de  $X$ .

**Solução:**

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

2. Seja  $X$  uma variável aleatória contínua tal que sua função densidade é representada por  $f_X(x) = e^{-x} I_{(0,\infty)}$ . Calcule a f.g.m de  $X$ .

**Solução:**

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

Fazendo  $u = (1 - t)x$ , temos que:  $du = (1 - t) dx$ . Então,

2. Seja  $X$  uma variável aleatória contínua tal que sua função densidade é representada por  $f_X(x) = e^{-x} I_{(0,\infty)}$ . Calcule a f.g.m de  $X$ .

**Solução:**

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

Fazendo  $u = (1 - t)x$ , temos que:  $du = (1 - t) dx$ . Então,

$$M_X(t) = \int_0^{\infty} e^{-(1-t)x} dx = \frac{1}{1-t} \int_0^{\infty} e^u du$$

2. Seja  $X$  uma variável aleatória contínua tal que sua função densidade é representada por  $f_X(x) = e^{-x} I_{(0,\infty)}$ . Calcule a f.g.m de  $X$ .

**Solução:**

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

Fazendo  $u = (1 - t)x$ , temos que:  $du = (1 - t) dx$ . Então,

$$\begin{aligned} M_X(t) &= \int_0^{\infty} e^{-(1-t)x} dx = \frac{1}{1-t} \int_0^{\infty} e^u du \\ &= \frac{1}{1-t} \underbrace{\int_0^{\infty} e^u du}_{\Gamma(1)=1} \end{aligned}$$

2. Seja  $X$  uma variável aleatória contínua tal que sua função densidade é representada por  $f_X(x) = e^{-x} I_{(0,\infty)}$ . Calcule a f.g.m de  $X$ .

**Solução:**

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

Fazendo  $u = (1 - t)x$ , temos que:  $du = (1 - t) dx$ . Então,

$$\begin{aligned} M_X(t) &= \int_0^{\infty} e^{-(1-t)x} dx = \frac{1}{1-t} \int_0^{\infty} e^u du \\ &= \frac{1}{1-t} \underbrace{\int_0^{\infty} e^u du}_{\Gamma(1)=1} \\ &= \frac{1}{1-t}, \text{ para } t < 1 \text{ e } t \neq 1. \end{aligned}$$



3. Seja  $Z$  uma variável aleatória tal que  $Z \sim N(0, 1)$ . Qual é a f.g.m. de  $Z$ ?

3. Seja  $Z$  uma variável aleatória tal que  $Z \sim N(0, 1)$ . Qual é a f.g.m. de  $Z$ ?

**Solução:**

$$M_Z(t) = E(e^{tZ}) = \int_{-\infty}^{\infty} \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{tz} e^{-z^2/2} dz$$

3. Seja  $Z$  uma variável aleatória tal que  $Z \sim N(0, 1)$ . Qual é a f.g.m. de  $Z$ ?

**Solução:**

$$\begin{aligned} M_Z(t) &= E(e^{tZ}) = \int_{-\infty}^{\infty} \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{tz} e^{-z^2/2} dz \\ &= \int_{-\infty}^{\infty} \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-(z^2 - 2tz)/2} dz \end{aligned}$$

3. Seja  $Z$  uma variável aleatória tal que  $Z \sim N(0, 1)$ . Qual é a f.g.m. de  $Z$ ?

**Solução:**

$$\begin{aligned} M_Z(t) &= E(e^{tZ}) = \int_{-\infty}^{\infty} \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{tz} e^{-z^2/2} dz \\ &= \int_{-\infty}^{\infty} \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-(z^2 - 2tz)/2} dz \\ &= e^{t^2/2} \int_{-\infty}^{\infty} \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-(z-t)^2/2} dz \end{aligned}$$

3. Seja  $Z$  uma variável aleatória tal que  $Z \sim N(0, 1)$ . Qual é a f.g.m. de  $Z$ ?

**Solução:**

$$\begin{aligned} M_Z(t) &= E(e^{tZ}) = \int_{-\infty}^{\infty} \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{tz} e^{-z^2/2} dz \\ &= \int_{-\infty}^{\infty} \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-(z^2 - 2tz)/2} dz \\ &= e^{t^2/2} \int_{-\infty}^{\infty} \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-(z-t)^2/2} dz \\ &= e^{t^2/2} \underbrace{\int_{-\infty}^{\infty} \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-(z-t)^2/2} dz}_1 \end{aligned}$$

3. Seja  $Z$  uma variável aleatória tal que  $Z \sim N(0, 1)$ . Qual é a f.g.m. de  $Z$ ?

**Solução:**

$$\begin{aligned} M_Z(t) &= E(e^{tZ}) = \int_{-\infty}^{\infty} \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{tz} e^{-z^2/2} dz \\ &= \int_{-\infty}^{\infty} \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-(z^2-2tz)/2} dz \\ &= e^{t^2/2} \int_{-\infty}^{\infty} \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-(z-t)^2/2} dz \\ &= e^{t^2/2} \underbrace{\int_{-\infty}^{\infty} \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-(z-t)^2/2} dz}_1 \\ &= e^{t^2/2} \end{aligned}$$

Observa-se que a última integral é igual a 1, pois o integrando corresponde a função densidade que segue uma  $N(t, 1)$ .

Suponha que  $X \sim N(\mu, \sigma^2)$ , vamos utilizar o resultado anterior e algumas propriedades de esperança matemática para calcular a f.g.m. de  $X$ .

Observa-se que  $X = \sigma Z + \mu$ , com  $Z \sim N(0, 1)$ . Então,

$$M_X(t) = E(e^{tX}) = E[e^{t(\sigma Z + \mu)}] = e^{t\mu} E[e^{(t\sigma)Z}] = e^{t\mu} M_Z(t\sigma) = e^{t\mu + \frac{\sigma^2 t^2}{2}}$$

Portanto,

$$M_X(t) = e^{t\mu + \frac{\sigma^2 t^2}{2}}$$

Observa-se que poderíamos ter calculado a f.g.m de  $X$  diretamente pela integral, utilizando a definição. Porém, o caminho seria mais trabalhoso e com um certo grau de dificuldade.

1. Seja  $X$  uma variável aleatória tal que  $X \sim \text{Poisson}(\lambda)$ . Mostre que a função geradora de  $X$  é dada por

$$M_X(t) = e^{-\lambda(1-e^t)}$$

2. Seja  $X$  uma variável aleatória tal que  $X \sim \text{Ga}(\alpha, \beta)$ . Mostre que a função geradora de  $X$  é dada por

$$M_X(t) = \left( \frac{\beta}{\beta - t} \right)^\alpha, \text{ para } t < \beta.$$



# Propriedades da f.g.m.

Suponha que a função geradora de momentos de  $X$  exista para  $|t| < t_0$ , com  $t_0 > 0$ . Então,

P1.

$$M_X(t) = \sum_{n=0}^{\infty} \frac{t^n}{n!} E(X^n)$$

# Propriedades da f.g.m.

Suponha que a função geradora de momentos de  $X$  exista para  $|t| < t_0$ , com  $t_0 > 0$ . Então,

P1.

$$M_X(t) = \sum_{n=0}^{\infty} \frac{t^n}{n!} E(X^n)$$

**Dem:**

Seja  $X$  uma variável aleatória qualquer tal que sua f.g.m é  $M_X(t)$ .

Observa-se que a função  $e^x$  pode ser escrita em termos de uma série de potências utilizando a expansão de Taylor, temos

# Propriedades da f.g.m.

Suponha que a função geradora de momentos de  $X$  exista para  $|t| < t_0$ , com  $t_0 > 0$ . Então,

P1.

$$M_X(t) = \sum_{n=0}^{\infty} \frac{t^n}{n!} E(X^n)$$

**Dem:**

Seja  $X$  uma variável aleatória qualquer tal que sua f.g.m é  $M_X(t)$ .

Observa-se que a função  $e^x$  pode ser escrita em termos de uma série de potências utilizando a expansão de Taylor, temos

$$e^x = 1 + x + \frac{x^2}{2!} + \frac{x^3}{3!} + \dots = \sum_{n=0}^{\infty} \frac{x^n}{n!}$$

Então,

$$M_X(t) = E(e^{tX}) =$$

# Propriedades da f.g.m.

Suponha que a função geradora de momentos de  $X$  exista para  $|t| < t_0$ , com  $t_0 > 0$ . Então,

P1.

$$M_X(t) = \sum_{n=0}^{\infty} \frac{t^n}{n!} E(X^n)$$

**Dem:**

Seja  $X$  uma variável aleatória qualquer tal que sua f.g.m é  $M_X(t)$ .

Observa-se que a função  $e^x$  pode ser escrita em termos de uma série de potências utilizando a expansão de Taylor, temos

$$e^x = 1 + x + \frac{x^2}{2!} + \frac{x^3}{3!} + \dots = \sum_{n=0}^{\infty} \frac{x^n}{n!}$$

Então,

$$M_X(t) = E(e^{tX}) = E \left[ \sum_{n=0}^{\infty} \frac{(tX)^n}{n!} \right] =$$

# Propriedades da f.g.m.

Suponha que a função geradora de momentos de  $X$  exista para  $|t| < t_0$ , com  $t_0 > 0$ . Então,

P1.

$$M_X(t) = \sum_{n=0}^{\infty} \frac{t^n}{n!} E(X^n)$$

**Dem:**

Seja  $X$  uma variável aleatória qualquer tal que sua f.g.m é  $M_X(t)$ .

Observa-se que a função  $e^x$  pode ser escrita em termos de uma série de potências utilizando a expansão de Taylor, temos

$$e^x = 1 + x + \frac{x^2}{2!} + \frac{x^3}{3!} + \dots = \sum_{n=0}^{\infty} \frac{x^n}{n!}$$

Então,

$$M_X(t) = E(e^{tX}) = E\left[\sum_{n=0}^{\infty} \frac{(tX)^n}{n!}\right] = \sum_{n=0}^{\infty} E\left[\frac{(tX)^n}{n!}\right] =$$

# Propriedades da f.g.m.

Suponha que a função geradora de momentos de  $X$  exista para  $|t| < t_0$ , com  $t_0 > 0$ . Então,

P1.

$$M_X(t) = \sum_{n=0}^{\infty} \frac{t^n}{n!} E(X^n)$$

**Dem:**

Seja  $X$  uma variável aleatória qualquer tal que sua f.g.m é  $M_X(t)$ .

Observa-se que a função  $e^x$  pode ser escrita em termos de uma série de potências utilizando a expansão de Taylor, temos

$$e^x = 1 + x + \frac{x^2}{2!} + \frac{x^3}{3!} + \dots = \sum_{n=0}^{\infty} \frac{x^n}{n!}$$

Então,

$$M_X(t) = E(e^{tX}) = E\left[\sum_{n=0}^{\infty} \frac{(tX)^n}{n!}\right] = \sum_{n=0}^{\infty} E\left[\frac{(tX)^n}{n!}\right] = \sum_{n=0}^{\infty} \frac{t^n}{n!} E(X^n)$$

P2.

$$M_X^{(n)}(t) \Big|_{t=0} = E(X^n)$$

P2.

$$M_X^{(n)}(t) \Big|_{t=0} = E(X^n)$$

**Dem:**

Observa-se que  $M_X(t) = \sum_{n=0}^{\infty} \frac{t^n}{n!} E(X^n)$  pela propriedade anterior. Então,

$$M_X(t) = 1 + t E(X) + \frac{t^2 E(X^2)}{2!} + \frac{t^3 E(X^3)}{3!} + \dots$$

Então,

$$M'_X(t) = \frac{d}{dt} M_X(t) = E(X) + \frac{2t E(X^2)}{2!} + \frac{3t^2 E(X^3)}{3!} + \dots$$

Assim, para obtermos os momentos, igualamos  $t = 0$  nas sucessivas derivadas obtidas, isto é

$$M'_X(0) = E(X) + \underbrace{\frac{2 \cdot 0 \cdot E(X^2)}{2!}}_0 + \underbrace{\frac{3 \cdot 0^2 \cdot E(X^3)}{3!}}_0 + \dots = E(X)$$



Da mesma forma, temos

$$M_X''(t) = \frac{d^2}{dt^2} M_X(t) = E(X^2) + \frac{6t E(X^3)}{3!} + \frac{12t^2 E(X^4)}{4!} + \dots$$

Igualando  $t = 0$ ,

$$M_X''(0) = E(X^2) + \underbrace{\frac{6 \cdot 0 E(X^3)}{3!}}_0 + \underbrace{\frac{12 \cdot 0^2 E(X^4)}{4!}}_0 + \dots = E(X^2)$$

Prosseguindo dessa mesma forma, a  $n$ -ésima derivada da f.g.m. é dada por

$$\begin{aligned} M_X^{(n)}(t) &= E(X^n) + \frac{(n+1)n(n-1)\dots 2}{(n+1)!} t E(X^{n+1}) \\ &+ \frac{(n+2)(n+3)n\dots 3}{(n+2)!} t^2 E(X^{n+2}) + \dots \end{aligned}$$

Portanto,

$$M_X^{(n)}(t) \Big|_{t=0} = E(X^n)$$

**Definição 2.** Sejam  $X_1, \dots, X_n$  variáveis aleatórias definidas num mesmo espaço de probabilidade e  $t_1, \dots, t_n$  números reais. A função geradora de momentos conjunta é definida por

$$M_{X_1, \dots, X_n}(t_1, \dots, t_n) = E(e^{t_1 X_1 + \dots + t_n X_n}),$$

desde que a esperança seja finita para os  $t_j$ 's tomados numa vizinhança de zero.

**P3.** Sejam  $X_1, \dots, X_n$  variáveis aleatórias independentes e funções geradora de momentos, respectivamente, iguais a  $M_{X_j}(t)$ ,  $j = 1, \dots, n$  para  $t$  em alguma vizinhança de zero. Considere  $Y = X_1 + \dots + X_n$ , então a função geradora de momentos  $Y$  existe e é dada por

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

**Dem:**

Pela definição de f.g.m., temos que

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

**Dem:**

Pela definição de f.g.m., temos que

$$\begin{aligned}M_Y(t) &= E(e^{tY}) = E[e^{t(X_1 + \dots + X_n)}] \\&= E(e^{tX_1} \dots e^{tX_n}) \quad (\text{independência})\end{aligned}$$

**Dem:**

Pela definição de f.g.m., temos que

$$\begin{aligned}M_Y(t) &= E(e^{tY}) = E[e^{t(X_1 + \dots + X_n)}] \\&= E(e^{tX_1} \dots e^{tX_n}) \quad (\text{independência}) \\&= E(e^{tX_1}) \dots E(e^{tX_n})\end{aligned}$$

**Dem:**

Pela definição de f.g.m., temos que

$$\begin{aligned}M_Y(t) &= E(e^{tY}) = E[e^{t(X_1 + \dots + X_n)}] \\&= E(e^{tX_1} \dots e^{tX_n}) \quad (\text{independência}) \\&= E(e^{tX_1}) \dots E(e^{tX_n}) \\&= \underbrace{E(e^{tX_1})}_{M_{X_1}(t)} \dots \underbrace{E(e^{tX_n})}_{M_{X_n}(t)}\end{aligned}$$

Portanto,

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

P4. Sejam  $X_1, \dots, X_n$  variáveis aleatórias independentes com função geradora de momentos conjunta  $M_{X_1, \dots, X_n}(t_1, \dots, t_n)$ . Então se as variáveis  $X_1, \dots, X_n$  são independentes se, e somente se, a função geradora de momentos conjunta pode ser fatorada como produto das funções geradoras das variáveis.

**Dem:**

Pela definição 2 de f.g.m. conjunta, temos que

$$M_{X_1, \dots, X_n}(t_1, \dots, t_n) = E[e^{t_1 X_1 + \dots + t_n X_n}]$$

P4. Sejam  $X_1, \dots, X_n$  variáveis aleatórias independentes com função geradora de momentos conjunta  $M_{X_1, \dots, X_n}(t_1, \dots, t_n)$ . Então se as variáveis  $X_1, \dots, X_n$  são independentes se, e somente se, a função geradora de momentos conjunta pode ser fatorada como produto das funções geradoras das variáveis.

**Dem:**

Pela definição 2 de f.g.m. conjunta, temos que

$$\begin{aligned} M_{X_1, \dots, X_n}(t_1, \dots, t_n) &= E[e^{t_1 X_1 + \dots + t_n X_n}] \\ &= E(e^{t_1 X_1} \dots e^{t_n X_n}) \quad (\text{independência}) \end{aligned}$$



P4. Sejam  $X_1, \dots, X_n$  variáveis aleatórias independentes com função geradora de momentos conjunta  $M_{X_1, \dots, X_n}(t_1, \dots, t_n)$ . Então se as variáveis  $X_1, \dots, X_n$  são independentes se, e somente se, a função geradora de momentos conjunta pode ser fatorada como produto das funções geradoras das variáveis.

**Dem:**

Pela definição 2 de f.g.m. conjunta, temos que

$$\begin{aligned} M_{X_1, \dots, X_n}(t_1, \dots, t_n) &= E[e^{t_1 X_1 + \dots + t_n X_n}] \\ &= E(e^{t_1 X_1} \dots e^{t_n X_n}) \quad (\text{independência}) \\ &= E(e^{t_1 X_1}) \dots E(e^{t_n X_n}) \end{aligned}$$

P4. Sejam  $X_1, \dots, X_n$  variáveis aleatórias independentes com função geradora de momentos conjunta  $M_{X_1, \dots, X_n}(t_1, \dots, t_n)$ . Então se as variáveis  $X_1, \dots, X_n$  são independentes se, e somente se, a função geradora de momentos conjunta pode ser fatorada como produto das funções geradoras das variáveis.

**Dem:**

Pela definição 2 de f.g.m. conjunta, temos que

$$\begin{aligned} M_{X_1, \dots, X_n}(t_1, \dots, t_n) &= E[e^{t_1 X_1 + \dots + t_n X_n}] \\ &= E(e^{t_1 X_1} \dots e^{t_n X_n}) \quad (\text{independência}) \\ &= E(e^{t_1 X_1}) \dots E(e^{t_n X_n}) \\ &= \underbrace{E(e^{t_1 X_1})}_{M_{X_1}(t_1)} \dots \underbrace{E(e^{t_n X_n})}_{M_{X_n}(t_n)} \end{aligned}$$

Portanto,

$$M_{X_1, \dots, X_n}(t_1, \dots, t_n) = \prod_{j=1}^n M_{X_j}(t_j), \text{ para } j = 1, \dots, n.$$

3. Seja  $X$  uma variável aleatória tal que  $X \sim \exp(\lambda)$ .
- (a) Encontre a f.g.m. de  $X$
  - (b) Determine o  $n$ -ésimo momento ordinário de  $X$
  - (c) Determine a média e a variância de  $X$
4. Seja  $X$  uma variável aleatória tal que  $X \sim \text{Geo}(p)$ . Encontre a f.g.m. de  $X$ .
5. Sejam  $X_1, \dots, X_n$  variáveis aleatórias independentes que seguem distribuição Poisson, isto é,  $X_i \sim \text{Poisson}(\lambda_i)$ . Considere  $Y$  a soma de  $X_i$ 's, ou seja,  $Y = X_1 + \dots + X_n$ .
- (a) Determine a f.g.m. de  $Y$ .
  - (b) Determine a distribuição de  $Y$ .