

# FUNÇÕES CARACTERÍSTICAS

Vanderlei da Costa Bueno

Instituto de Matemática e Estatística

Universidade de São Paulo, SP. Brasil

Outubro de 2020

# Funções características

**Observação** Seja  $Y$  uma variável aleatória com distribuição normal padrão e  $c$  uma constante real a função característica de  $cY$  é  $\varphi_{cY}(t) = e^{-\frac{c^2 t^2}{2}}$ . Seja  $X$  uma variável aleatória, independente de  $Y$ , com função característica  $\varphi_X(t)$ . A função característica de  $Z = X + cY$  é

$$\varphi_Z(t) = \varphi_X(t) \cdot e^{-\frac{c^2 t^2}{2}}.$$

Como  $\varphi_Z(t)$  é integrável, aplicamos o teorema acima e obtemos

$$f_Z(x) = \frac{1}{2\pi} \int_{-\infty}^{\infty} e^{-itx} \varphi_X(t) e^{-\frac{c^2 t^2}{2}} dt.$$

# Funções características

Se integramos a expressão acima sobre o intervalo  $(a, b]$  e aplicamos o teorema de Fubini temos

$$P(a < X + cY \leq b) = \frac{1}{2\pi} \int_{-\infty}^{\infty} \left( \int_a^b e^{-itx} dx \right) \varphi_X(t) e^{-\frac{c^2 t^2}{2}} dt =$$
$$\frac{1}{2\pi} \int_{-\infty}^{\infty} \left( \frac{e^{-ibt} - e^{-iat}}{-it} \right) \varphi_X(t) e^{-\frac{c^2 t^2}{2}} dt.$$

Fazendo  $c$  convergir para 0 e  $a$  convergir para  $-\infty$  na expressão acima, obtemos a função de distribuição de  $X$  que, pela expressão à direita, depende exclusivamente da função característica de  $X$ . O resultado é enunciado abaixo.

## Teorema 1 Teorema da Unicidade

Se duas variáveis aleatórias tem mesma função característica, então tem mesma função de distribuição.

### Exemplo 1

Seja  $X$  uma variável aleatória com distribuição binomial de parâmetros  $n$  e  $p$ ,  $0 < p < 1$  e seja  $Y$  uma variável aleatória, independente de  $X$ , com distribuição binomial de parâmetros  $m$  e  $p$ ,  $0 < p < 1$ . As funções características de  $X$  e  $Y$  são

$$\varphi_X(t) = (q + pe^{it})^n \quad e \quad \varphi_Y(t) = (q + pe^{it})^m$$

respectivamente, onde  $q = 1 - p$ .

Portanto  $\varphi_{X+Y}(t) = (q + pe^{it})^{n+m}$  e concluímos que  $X + Y$  tem distribuição binomial de parâmetros  $n + m$  e  $p$ ,  $0 < p < 1$ .

**Exemplo 2** Se  $X$  é uma variável aleatória com função característica  $\varphi_X(t) = \cos^2(t)$ , qual sua função de probabilidade? Observe que a função característica é real, isto é  $\varphi_X(t) = E[\cos Xt]$ .

Podemos, também, escrever que

$$\varphi_X(t) = \cos^2(t) = \frac{1 + \cos 2t}{2} = \frac{1}{2} + \frac{1}{2} \cos 2t.$$

Se definimos  $X = 0$  com probabilidade  $P(X = 0) = \frac{1}{2}$  e  $X = 2$  com probabilidade  $P(X = 2) = \frac{1}{2}$  obtemos, pelo teorema da unicidade, o resultado.

No que segue enunciaremos os teoremas que relacionam a convergência em distribuição com a convergência das respectivas funções características.

## **Teorema 2 Teorema de Helly-Bray**

Sejam  $(X_n)_{n \geq 1}$  e  $X$  variáveis aleatórias. Sejam  $(F_n)_{n \geq 1}$  e  $F$  as suas respectivas funções de distribuições tais que  $F_n \xrightarrow{D} F$ . Então, para toda função  $g$  contínua e limitada temos

$$E[g(X_n)] = \int_{-\infty}^{\infty} g(x) dF_n(x) \rightarrow_{n \rightarrow \infty} \int_{-\infty}^{\infty} g(x) dF(x) = E[g(X)].$$

## Observação 2

Em particular, podemos aplicar o teorema acima para as funções  $\cos(t)$  e  $\sin(t)$  que são contínuas e limitadas, obtendo

$$\begin{aligned}\varphi_{X_n}(t) &= E[e^{itX_n}] = \int_{-\infty}^{\infty} e^{itx} dF_n(x) = \int_{-\infty}^{\infty} (\cos(tx) + i\sin(tx)) dF_n(x) = \\ &= \int_{-\infty}^{\infty} \cos(tx) dF_n(x) + i \int_{-\infty}^{\infty} \sin(tx) dF_n(x) \xrightarrow{n \rightarrow \infty} \\ &= \int_{-\infty}^{\infty} \cos(tx) dF(x) + i \int_{-\infty}^{\infty} \sin(tx) dF(x) = \int_{-\infty}^{\infty} e^{itx} dF(x) = \varphi_X(t).\end{aligned}$$

**Exemplo 3** Se  $f : (0, 1) \rightarrow \mathbb{R}$  é uma função contínua e limitada , então podemos representar  $f(t)$  por

$$f(t) = \lim_{n \rightarrow \infty} \sum_{k=0}^n f\left(\frac{k}{n}\right) \binom{n}{k} t^k (1-t)^{n-k}.$$

Claramente , a representação é resultado do teorema de Helly-Bray, quando consideramos variáveis aleatórias independentes e identicamente distribuídas com distribuição de Bernoulli de parâmetro  $t$ .

## Teorema 3 Teorema da continuidade de Paul-Levy

Seja  $(F_{X_n})_{n \geq 1}$  uma sequência de funções de distribuições e  $(\varphi_{X_n})_{n \geq 1}$  a sequência de suas respectivas funções características.

Se  $\varphi_{X_n}(t)$  converge pontualmente para  $\varphi(t)$  e  $\varphi$  é contínua no ponto 0, então:

- Existe uma variável aleatória  $X$ , com função de distribuição  $F_X$  tal que  $F_n \rightarrow^D F$  e
- $\varphi$  é função característica de  $X$ .

# Funções características

**Prova** Pela fórmula da inversão temos

$$f_{X_n}(x) = \frac{1}{2\pi} \int_{-\infty}^{\infty} e^{-itx} \varphi_{X_n}(t) dt.$$

Seja

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

Portanto

$$\begin{aligned} P(a < X_n \leq b) &= \frac{1}{2\pi} \int_a^b \left( \int_{-\infty}^{\infty} e^{-itx} \varphi_{X_n}(t) dt \right) dx = \\ &= \frac{1}{2\pi} \int_{-\infty}^{\infty} \left( \int_a^b e^{-itx} dx \right) \varphi_{X_n}(t) dt, \end{aligned}$$

e, pelo teorema da convergência dominada temos

# Funções características

$$\lim_{n \rightarrow \infty} P(a < X_n \leq b) = \lim_{n \rightarrow \infty} \frac{1}{2\pi} \int_{-\infty}^{\infty} \left( \int_a^b e^{-itx} dx \right) \varphi_{X_n}(t) dt =$$

$$\frac{1}{2\pi} \int_{-\infty}^{\infty} \left( \int_a^b e^{-itx} dx \right) \varphi_X(t) dt =$$

$$\frac{1}{2\pi} \left( \int_a^b \int_{-\infty}^{\infty} e^{-itx} dx \right) \varphi_X(t) dt = \int_a^b f_X(x) dx = P(a < X \leq b).$$

Assim

$$P(X_n \leq b) = \lim_{a \rightarrow -\infty} P(a < X_n \leq b) = \lim_{a \rightarrow -\infty} P(a < X \leq b) = P(X \leq b).$$

# Funções características

**Exemplo 4** Seja  $(X_n)_{n \geq 1}$  uma sequência de variáveis aleatórias com  $X_n \sim B(n, p)$  e tal que  $\lim_{n \rightarrow \infty} np = \lambda$ .

A função característica de  $X_n$  é

$$\varphi_{X_n}(t) = (1 - p + pe^{it})^n = \left(1 - \frac{\lambda}{n} + \frac{\lambda}{n}e^{it}\right)^n = \left(1 - \frac{\lambda}{n}(e^{it} - 1)\right)^n$$

e

$$\lim_{n \rightarrow \infty} \varphi_{X_n}(t) = e^{\lambda(e^{it} - 1)} = \varphi_X(t)$$

que é contínua no ponto 0 e é a função característica de uma variável aleatória com distribuição de Poisson.

# Funções características

**Exemplo 5** Seja  $(X_n)_{n \geq 1}$  uma sequência de variáveis aleatórias com  $X_n \sim N(0, n)$  com função característica  $\varphi_{X_n}(t) = e^{-\frac{t^2 n}{2}}$ .

Assim

$$\lim_{n \rightarrow \infty} \varphi_{X_n}(t) = 1 \text{ se } t = 0 \text{ e } 0 \text{ se } t \neq 0$$

que não é contínua em  $t = 0$  e portanto não é função característica.

Observe que

$$P(X_n \leq x) = P\left(\frac{X_n}{\sqrt{n}} \leq \frac{x}{\sqrt{n}}\right) = P\left(Z \leq \frac{x}{\sqrt{n}}\right) \xrightarrow{n \rightarrow \infty} \frac{1}{2}$$

que não é função de distribuição.

**Observação 3** Se  $z$  é um número complexo tal que  $|z - 1| < 1$ , podemos definir, através da série de Taylor

$$\ln z = (z - 1) - \frac{(z - 1)^2}{2} + \frac{(z - 1)^3}{3} - \dots$$

Portanto se se  $|z - 1| < 1$  temos as propriedades usuais:  $z = e^{\ln z}$ ,  $\ln 1 = 0$ . Se  $X$  é uma variável aleatória, a sua função característica  $\varphi_X(t)$  é contínua,  $\varphi_X(0) = 1$  e assim  $\ln \varphi_X(t)$  é bem definida para  $t$  próximo de zero.

# Funções características

Se  $E[X] = \mu < \infty$ , então  $\varphi'_X(0) = i\mu$ . Portanto

$$\begin{aligned}\lim_{t \rightarrow 0} \frac{\ln \varphi_X(t)}{t} &= \lim_{t \rightarrow 0} \frac{\ln \varphi_X(t) - \ln \varphi_X(0)}{t} = \\ &= \left. \frac{d \ln \varphi_X(t)}{dt} \right|_{t=0} = \frac{\varphi'_X(0)}{\varphi_X(0)} = i\mu.\end{aligned}$$

Consequentemente temos

$$\lim_{t \rightarrow 0} \frac{\ln \varphi_X(t) - i\mu t}{t} = 0.$$

Suponha que  $\text{Var}(X) = \sigma^2 < \infty$ , então

$$\varphi''_X(0) = -E[X^2] = -(\mu^2 + \sigma^2).$$

# Funções características

$$\lim_{t \rightarrow 0} \frac{\ln \varphi_X(t) - i\mu t}{t^2} = \lim_{t \rightarrow 0} \frac{\frac{\varphi_X'(t)}{\varphi_X(t)} - i\mu}{2t} =$$

$$\lim_{t \rightarrow 0} \frac{\varphi_X'(t) - i\mu\varphi_X(t)}{2t\varphi_X(t)} =$$

$$\lim_{t \rightarrow 0} \frac{\varphi_X''(t) - i\mu\varphi_X'(t)}{2\varphi_X(t) + 2t\varphi_X'(t)} =$$

$$\frac{\varphi_X''(0) - i\mu\varphi_X'(0)}{2\varphi_X(0)} = \frac{-(\mu^2 + \sigma^2) - (i\mu)^2}{2} = -\frac{\sigma^2}{2}.$$

Portanto

$$\lim_{t \rightarrow 0} \frac{\ln \varphi_X(t) - i\mu t}{t^2} = -\frac{\sigma^2}{2}.$$

## Teorema 4 Teorema do Limite Central

Seja  $(X_n)_{n \geq 1}$  uma sequência de variáveis aleatórias independentes e identicamente distribuídas com média  $E[X_1] = \mu$  e variância  $Var(X_1) = \sigma^2 < \infty$ . Então

$$\lim_{n \rightarrow \infty} P\left(\frac{S_n - n\mu}{\sigma\sqrt{n}} \leq x\right) = P(Z \leq x), \quad -\infty < x < \infty.$$

onde  $S_n = \sum_{i=1}^n X_i$  e  $Z$  tem distribuição normal padrão.

# Funções características

**Prova** Seja  $S_n^* = \frac{S_n - n\mu}{\sigma\sqrt{n}}$ . então

$$\begin{aligned}\varphi_{S_n^*}(t) &= E[e^{itS_n^*}] = E[e^{it(\frac{S_n - n\mu}{\sigma\sqrt{n}})}] = \\ &= e^{-\frac{itn\mu}{\sigma\sqrt{n}}} E[e^{\frac{itS_n}{\sigma\sqrt{n}}}] = \\ &= e^{-\frac{itn\mu}{\sigma\sqrt{n}}} \varphi_{X_1}\left(\frac{t}{\sigma\sqrt{n}}\right)^n.\end{aligned}$$

Portanto

$$\varphi_{S_n^*}(t) = \exp\left\{n\left[\ln \varphi_{X_1}\left(\frac{t}{\sigma\sqrt{n}}\right) - i\mu\left(\frac{t}{\sigma\sqrt{n}}\right)\right]\right\}.$$

# Funções características

Contudo

$$\begin{aligned}\lim_{n \rightarrow \infty} n \left[ \ln \varphi_{X_1} \left( \frac{t}{\sigma \sqrt{n}} \right) - i \mu \left( \frac{t}{\sigma \sqrt{n}} \right) \right] &= \\ \lim_{n \rightarrow \infty} \frac{t^2 \ln \varphi_{X_1} \left( \frac{t}{\sigma \sqrt{n}} \right) - i \mu \left( \frac{t}{\sigma \sqrt{n}} \right)}{\left( \frac{t}{\sigma \sqrt{n}} \right)^2} &= \\ \frac{t^2}{\sigma^2} \left( -\frac{\sigma^2}{2} \right) &= -\frac{t^2}{2}.\end{aligned}$$

Concluimos que

$$\lim_{n \rightarrow \infty} \varphi_{S_n^*}(t) = e^{-\frac{t^2}{2}} = \varphi_Z(t).$$

Pelo teorema da unicidade temos o resultado.

# Funções características

Como uma extensão do Teorema do Limite Central, pode-se provar que (ver Barry James)

**Teorema 5** Sejam  $(Y_n)_{n \geq 1}$  uma sequência de variáveis aleatórias tais que

$$\sqrt{n}(Y_n - \mu) \rightarrow^D N(0, \sigma^2).$$

Se  $g(y)$  é uma função derivável no ponto  $\mu$ , então

$$\sqrt{n}(g(Y_n) - g(\mu)) \rightarrow^D N(0, \sigma^2(g'(\mu))^2).$$

# Funções características

**Exemplo 6** Pelo Teorema do limite central temos

$$\frac{S_n - n\mu}{\sigma\sqrt{n}} \rightarrow^D N(0, 1)$$

que é equivalente a

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

Pelo Teorema de Slutsky concluímos que

$$\sqrt{n}(\bar{X}_n - \mu) \rightarrow^D N(0, \sigma^2).$$

Pelo teorema anterior, se consideramos  $g(x) = x^2$ , temos

$$\sqrt{n}(\bar{X}_n^2 - \mu^2) \rightarrow^D N(0, 4\mu^2\sigma^2).$$

Se consideramos  $g(x) = \frac{1}{x}$  temos, se  $\mu \neq 0$

$$\sqrt{n}\left(\frac{1}{\bar{X}_n} - \frac{1}{\mu}\right) \rightarrow^D N\left(0, \frac{\sigma^2}{\mu^4}\right).$$