

# Aula 20: Esperança condicional

Disciplina: PGE950 - Probabilidade  
Programa de Pós-graduação em Estatística da UFPE

Prof. Pablo M. Rodriguez  
<http://www.pablo-rodriguez.org>



UNIVERSIDADE  
FEDERAL  
DE PERNAMBUCO

**CCEN**

CENTRO DE CIÊNCIAS EXATAS  
E DA NATUREZA

# Conteúdo desta aula

- ▶ Esperança condicional.
- ▶ Propriedades e exemplos.



# Esperança condicional

Se  $X$  e  $Y$  são variáveis aleatórias em  $(\Omega, \mathcal{F}, P)$ , a esperança condicional de  $X$  dado que  $Y = y$ , que denota-se como:

$$E(X|Y = y)$$

é a esperança da distribuição condicional de  $X$  dado que  $Y = y$ , se esta esperança existir.

- ▶ Se  $X$  é discreta:

$$E(X|Y = y) = \sum_x x p_{X|Y}(x|y).$$

- ▶ Se  $X$  é contínua:

$$E(X|Y = y) = \int_{-\infty}^{\infty} x f_{X|Y}(x|y).$$



# Caso de variáveis aleatórias discretas

## Observação!

$$X, Y \text{ discretas} \Rightarrow E(X|Y = y) = \sum_x x p_{X|Y}(x|y) = \sum_x x P(X = x|Y = y).$$

## Exemplo 20.1

Sejam  $X \sim B(n, p)$  e  $Y \sim B(n, p)$  independentes. Vamos encontrar

$$E(X|X + Y = m).$$

Dado que  $X + Y = m$ ,  $X$  toma valores em  $\{0, 1, \dots, \min\{n, m\}\}$  e

$$P(X = k|X + Y = m) = \frac{P(X = k, X + Y = m)}{P(X + Y = m)} = \frac{P(X = k, Y = m - k)}{P(X + Y = m)},$$

mas  $X + Y \sim B(2n, p)$ .



... continuação do Exemplo 20.1. Temos que

$$P(X = k | X + Y = m) = \frac{\left\{ \binom{n}{k} p^k (1-p)^{n-k} \right\} \left\{ \binom{n}{m-k} p^{m-k} (1-p)^{n-m+k} \right\}}{\binom{2n}{m} p^m (1-p)^{n-m}}$$

isto é:

$$P(X = k | X + Y = m) = \frac{\binom{n}{k} \binom{n}{m-k}}{\binom{2n}{m}},$$

para  $k \in \{0, 1, \dots, \min\{n, m\}\}$ .



... *continuação do Exemplo 20.1.* A partir daqui temos duas opções:

- ▶ Calcular  $E(X|X + Y = m) = \sum_k k P(X = k|X + Y = m)$ ,
- ▶ ou reconhecer que:

$$X|X + Y = m \sim H(m, 2n, n)$$

e portanto:  $E(X|X + Y = m) = \frac{nm}{2n} = \frac{m}{2}$ .



# Caso de variáveis aleatórias contínuas

## Observação!

$$X, Y \text{ contínuas} \Rightarrow E(X|Y = y) = \int_{-\infty}^{\infty} x f_{X|Y}(x|y) dx = \int_{-\infty}^{\infty} x \left\{ \frac{f(x, y)}{f_Y(y)} \right\} dx.$$

## Exemplo 20.2

Suponha que a densidade conjunta das variáveis aleatórias  $X$  e  $Y$  é dada por

$$f(x, y) = \begin{cases} \frac{e^{-x/y} e^{-y}}{y}, & \text{se } x, y \in (0, \infty), \\ 0, & \text{caso contrário.} \end{cases}$$

Para calcular  $E(X|Y = y)$  note que

$$f_{X|Y}(x|y) = \frac{f(x, y)}{f_Y(y)} = \frac{(1/y)e^{-x/y} e^{-y}}{f_Y(y)} = C \frac{1}{y} e^{-x/y}.$$



... continuação do Exemplo 20.2. Temos que

$$f_{X|Y}(x|y) = \begin{cases} \frac{1}{y} e^{-x/y}, & \text{se } x \in (0, \infty), \\ 0, & \text{caso contrário.} \end{cases}$$

A partir daqui temos duas opções:

- ▶ Calcular  $E(X|Y = y) = \int_{-\infty}^{\infty} x f_{X|Y}(x|y) dx$ ,
- ▶ ou reconhecer que:

$$X|Y = y \sim \text{Exp}(1/y)$$

e portanto:  $E(X|Y = y) = y$ .





# A esperança condicional como variável aleatória

Sejam  $X, Y$  duas variáveis aleatórias em  $(\Omega, \mathcal{F}, P)$ . Se

$$\varphi(y) := E(X|Y = y)$$

então  $\varphi(Y) = E(X|Y)$  é uma variável aleatória chamada **esperança condicional de  $X$  dada  $Y$** .

**Propriedade importante:**  $E(E(X|Y)) = E(X)$ . Isto é:

$$E(X) = \int E(X|Y = y) dF_Y(y).$$

- ▶ Se  $Y$  é discreta:  $E(X) = \sum_y E(X|Y = y)P(Y = y)$ ,
- ▶ Se  $Y$  é contínua:  $E(X) = \int_{-\infty}^{\infty} E(X|Y = y)f_Y(y)$



# Propriedades da esperança condicional

## Observação!

Na sequência  $Y$  é uma v.a. e  $X, X_1, X_2$  são integráveis, todas em  $(\Omega, \mathcal{F}, P)$ .

- ▶ Se  $X = c$ , com  $c$  uma constante, então  $E(X|Y) = c$ .
- ▶ Se  $X_1 \leq X_2$  então  $E(X_1|Y) \leq E(X_2|Y)$ .
- ▶ **Linearidade.**  $E(aX_1 + bX_2|Y) = aE(X_1|Y) + bE(X_2|Y)$ .
- ▶ **Jensen.** Se  $\varphi$  é convexa então  $\varphi(E(X|Y)) \leq E(\varphi(X)|Y)$ .
- ▶ **Princípio da substituição.** Se  $\varphi(X, Y)$  é integrável, então

$$E(\varphi(X, Y)|Y = y) = E(\varphi(X, y)|Y = y).$$

- ▶ Se  $X$  e  $Y$  são independentes então  $E(X|Y) = E(X)$ .



## Esperança da soma de um # aleatório de variáveis aleatórias.

Seja  $X_1, X_2, \dots$  uma sequência de variáveis aleatórias *i.i.d* e  $N$  uma variável aleatória discreta com valores em  $\mathbb{N}$ , independente às  $X_i$ 's.

$$\text{Se } Y = \sum_{i=1}^N X_i \text{ então } E(Y) = E(X_1)E(N).$$

De fato, como

$$E(Y|N = n) = E\left(\sum_{i=1}^N X_i \mid N = n\right) = E\left(\sum_{i=1}^n X_i \mid N = n\right) = E\left(\sum_{i=1}^n X_i\right)$$

temos  $E(Y|N = n) = n E(X_1)$  e portanto  $E(Y|N) = N E(X_1)$ . Logo:

$$E(Y) = E(E(Y|N)) = E(NE(X_1)) = E(X_1)E(N).$$



# Processo de ramificação

Considere uma v.a. discreta  $X$  com função de probabilidade

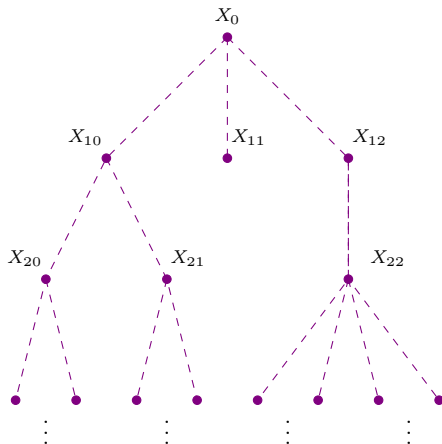
$$P(X = i) = p_i,$$

para  $i \in \mathbb{N} \cup \{0\}$ .

No que segue, todas as v.a. são cópias independentes de  $X$ .



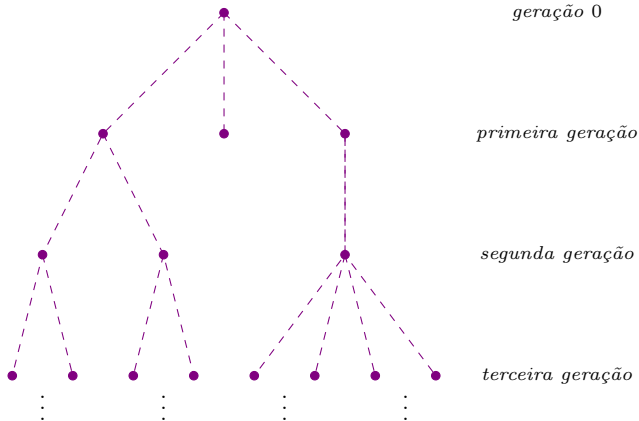
# Processo de ramificação: ideia



**Pergunta:** O processo continuará indefinidamente ou não?



# Processo de ramificação: gerações



# Processo de ramificação

Considere, para cada  $n \geq 0$ , a variável aleatória:

$$Z_n = \# \text{ de partículas da } n\text{-ésima geração.}$$

A sequência  $(Z_n)_{n \geq 0}$  chama-se de processo de ramificação.

 é uma Cadeia de Markov.

O evento  $\mathcal{E} := \bigcup_{n=1}^{\infty} \{Z_n = 0\}$  chama-se **extinção** do processo. Vamos provar que

$$m := E(X) < 1 \Rightarrow P(\mathcal{E}) = 1.$$



# Extinção do processo de ramificação

Suponha que  $m < 1$ . Para todo  $n \geq 1$  temos que

$$Z_n = \sum_{i=1}^{Z_{n-1}} X_i,$$

onde as  $X_i$ 's são i.i.d. à variável aleatória  $X$  com  $E(X) = m$ . Então,

$$E(Z_n) = m E(Z_{n-1}),$$

para todo  $n \in \mathbb{N}$ , o que implica:  $E(Z_n) = m^n$ . Então,

$$P(\mathcal{E}^c) = P\left(\bigcap_{n=0}^{\infty} \{Z_n \geq 1\}\right) = \lim_{n \rightarrow \infty} P(Z_n \geq 1) \leq \lim_{n \rightarrow \infty} E(Z_n) = 0$$

$m < 1$

$\{Z_n \geq 1\} \searrow$        $P(Z_n \geq 1) \leq E(Z_n)$





# Esperança condicional para o cálculo de probabilidades

Seja  $A$  um evento aleatório. Se

$$X = \begin{cases} 1, & \text{se } A \text{ ocorre,} \\ 0, & \text{se } A^c \text{ ocorre,} \end{cases}$$

então, a partir de  $E(X) = E(E(X|Y))$  concluimos que:

- ▶ Se  $Y$  é discreta:

$$P(A) = \sum_y P(A|Y = y)P(Y = y),$$

- ▶ Se  $Y$  é contínua:

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



### Exemplo 20.3

Sejam  $X$  e  $Y$  independentes com densidades  $f_X$  e  $f_Y$  resp. Então:

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

Por exemplo, se  $X \sim \text{Exp}(\lambda_1)$  e  $Y \sim \text{Exp}(\lambda_2)$  então

$$P(X < Y) = \frac{\lambda_1}{\lambda_1 + \lambda_2}.$$



Bom estudo!



UNIVERSIDADE  
FEDERAL  
DE PERNAMBUCO

**CCEN**

CENTRO DE CIÊNCIAS EXATAS  
E DA NATUREZA