## Lista 02 - PGM2017

## Renato Assunção - DCC, UFMG

## Agosto 2016

- 1. A tabela abaixo apresenta uma distribuição de probabilidade conjunta do vetor  $\mathbf{X}=(I,D,G)$ . Usando esta distribuição, obtenha:
  - A distribuição marginal de D. Isto é, obtenha  $\mathbb{P}(D=d^0)$  e  $\mathbb{P}(D=d^1)$ .
  - A distribuição marginal do subvetor (I, D). Isto é, marginalize sobre G para obter os quatro valores de  $\mathbb{P}(I = i, D = d)$ .
  - A distribuição condicional do sub-vetor (I, D) dado que  $G = g^2$ .
  - A distribuição condicional da variável D dado que  $G = g^2$ .

I	D	G	$\mathbb{P}(I=i, D=d, G=g)$
$i^0$	$d^0$	$g^1$	0.1260
$i^0$	$d^0$	$g^2$	0.1680
$i^0$	$d^0$	$g^3$	0.1260
$i^0$	$d^1$	$g^1$	0.0090
$i^0$	$d^1$	$g^2$	0.0450
$i^1$	$d^1$	$g^3$	0.1260
$i^1$	$d^0$	$g^1$	0.2520
$i^1$	$d^0$	$g^2$	0.0224
$i^1$	$d^0$	$g^3$	0.0056
$i^1$	$d^1$	$g^1$	0.0600
$i^1$	$d^1$	$g^2$	0.0360
$i^1$	$d^1$	$g^3$	0.0240

- 2. Considere a tabela anterior, que apresenta uma distribuição de probabilidade conjunta do vetor  $\mathbf{X}=(I,D,G)$ . Aprendemos em sala que, para obtermos a distribuição condicional  $\mathbb{P}(D=d|G=g^2)$  da variável D dado que  $G=g^2$ , usamos um algoritmo em dois passos a partir da tabela do vetor conjunto:
  - Passo 1: obtemos a distribuição condicional  $\mathbb{P}(I=i,D=d|G=g^2)$  do sub-vetor (I,D) dado que  $G=g^2$ .
  - Passo 2: Marginalizamos a variável I somando sobre seus valores para obtermos  $\mathbb{P}(D=d|G=g^2)$ . Isto é, calculamos:

$$\mathbb{P}(D = d | G = g^2) = \mathbb{P}(I = i^0, D = d | G = g^2) + \mathbb{P}(I = i^1, D = d | G = g^2)$$

Mostre empiricamente que obtemos o mesmo resultado se fizermos os seguintes dois passos:

1

• Passo 1\*: obtenha os elementos  $\mathbb{P}(D=d,G=g^2)$  da distribuição conjunta do sub-vetor (D,G) marginalizando sobre I. Isto é, obtenha a tabela com duas entradas com os valores das probabilidades.

$$\mathbb{P}(D=d,G=g^2) = \mathbb{P}(I=i^0,D=d,G=g^2) + \mathbb{P}(I=i^1,D=d,G=g^2)$$

• Passo 2\*: Renormalize as entradas obtidas para que somem 1.

Este é um resultado geral, não é apenas uma coincidência numérica deste exercício.

- 3. Mostre que são equivalentes as seguintes definições de independência condicional  $X \perp Y | Z$ :
  - $\bullet \ \mathbb{P}(X=x,Y=y|Z=z) = \mathbb{P}(x|z)\mathbb{P}(y|z)$
  - $\mathbb{P}(X = x | Y = y, Z = z) = \mathbb{P}(X = x | Z = z)$
  - $\mathbb{P}(Y = y|X = x, Z = z) = \mathbb{P}(Y = y|Z = z)$
  - $\mathbb{P}(X = x, Y = y, Z = z) \propto g(x, z)h(y, z)$
- 4. Uma de duas moedas, A ou B, é escolhida ao acaso. A moeda A possui  $\mathbb{P}(\operatorname{Cara}|\operatorname{Moeda} = A) = 0.70$  e a moeda B possui  $\mathbb{P}(\operatorname{Cara}|\operatorname{Moeda} = B) = 0.10$ . A moeda escolhida é jogada dez vezes sucessivamente e independentemente. Seja  $X_i$  o resultado, cara ou coroa, do i-ésimo lançamento. Calcule:
  - $\mathbb{P}(X_1 = \operatorname{Cara}, X_2 = \operatorname{Cara}, \dots, X_{10} = \operatorname{Cara}|\operatorname{Moeda} = A)$
  - $\mathbb{P}(X_1 = \operatorname{Cara}, X_2 = \operatorname{Cara}, \dots, X_{10} = \operatorname{Cara}|\operatorname{Moeda} = B)$
  - $\mathbb{P}(X_1 = \operatorname{Cara}, X_2 = \operatorname{Cara}, \dots, X_{10} = \operatorname{Cara})$
  - $\mathbb{P}(X_{10} = \operatorname{Cara}|X_1 = \operatorname{Cara}, X_2 = \operatorname{Cara}, \dots, X_9 = \operatorname{Cara})$
  - $\mathbb{P}(X_{10} = \text{Cara}|\text{Moeda} = A, X_1 = \text{Cara}, X_2 = \text{Cara}, \dots, X_9 = \text{Cara})$
  - $\mathbb{P}(X_{10} = \text{Cara}|\text{Moeda} = B, X_1 = \text{Cara}, X_2 = \text{Cara}, \dots, X_9 = \text{Cara})$
- 5. Considere a estatística qui-quadrado para testar independência entre duas variáveis aleatórias discretas. Mostre que ela pode ser calculada por qualquer uma das três fórmulas seguintes:
  - $\chi^2 = \sum_{i,j} \frac{(N_{ij} E_{ij})^2}{E_{ij}}$  (esta é a fórmula que aparece na maioria dos livros).
  - $\chi^2 = N_{++} \sum_{i,j} \frac{(\hat{p}_{ij} \hat{p}_{i+} \hat{p}_{+j})^2}{\hat{i} + \hat{p}_{+j}}$  (esta fórmula é a que usei em sala de aula).
  - $\chi^2 = \sum_{i,j} \left(\frac{N_{ij}^2}{E_{ij}}\right) N_{++}$

onde  $N_{++} = \sum_{ij} N_{ij}$  é o tamanho da amostra,  $\hat{p}_{+j} = \sum_i N_{ij}/N_{++}$  e  $\hat{p}_{i+} = \sum_j N_{ij}/N_{++}$  sãao as probabilidades marginais estimadas e  $\hat{p}_{ij} = N_{ij}/N_{++}$ . O valor  $E_{ij} = N_{++}\hat{p}_{i+}\hat{p}_{+j}$  é o valor esperado de  $N_{ij}$  sob a hipótese de independência.

- 6. V ou F:
  - $\mathbb{P}(A \cap B) < \min{\{\mathbb{P}(A), \mathbb{P}(B)\}}.$
  - Sejam Ae C dois eventos quaisquer e  $B_1, \ldots, B_k$  uma partição do espaço amostral (isto é,  $\cup_i B_i = \Omega$  e  $B_i \cap B_j = \text{se } i \neq j$ . Então

$$\mathbb{P}(A|C) = \sum_{i=1}^{k} \mathbb{P}(A|C, B_i) \ \mathbb{P}(B_i|C)$$

- $\mathbb{P}(A \cap B) + \mathbb{P}(A^c \cap B) = 1$
- $\mathbb{P}(A|B) + \mathbb{P}(A^c|B) = 1$
- $\mathbb{P}(A|B) + \mathbb{P}(A|B^c) = 1$
- $\mathbb{P}(A \cap B) + \mathbb{P}(A^c \cap B) = \mathbb{P}(B)$
- Se $\mathbb{P}(A|B) > \mathbb{P}(A)$ então  $\mathbb{P}(A^c|B) < \mathbb{P}(A^c)$
- Se  $\mathbb{P}(A|B) > \mathbb{P}(A^c|B)$  então  $\mathbb{P}(A|B) > 1/2$ .