

Vetores aleatórios discretos (parte 4): distribuição multinomial

Prof. Caio Azevedo

Vetores aleatórios

- Seja $(\Omega, \mathcal{A}, \mathcal{P})$ um espaço de probabilidade.
- Definamos um experimento aleatório que consiste em repetir ensaios independentes, digamos n vezes, em que três eventos são possíveis de serem observados: A_1 , A_2 ou algo que não seja em A_1 e nem A_2 . Assuma ainda que $p_i = P(A_i)$, $i = 1, 2$, ao longo das repetições.
- Defina $\mathbf{X} = (X_1, X_2)'$ de sorte que X_i mede o número de vezes que o evento A_i , $i = 1, 2$ fora observado.
- Exemplo, lançar um dado n vezes, de sorte que X_1 : número de vezes em que a face 2 aparece e X_2 : número de vezes em que uma face ímpar é observada.

Vetores aleatórios

- Considere $n = 5$ e a seguinte configuração (em que A_3 representa um evento que não é nem A_1 e nem A_2):

$$A_1 A_2 A_1 A_3 A_1.$$

- A probabilidade dessa sequência é $p_1^3 p_2 (1 - p_1 - p_2)$. Temos um total de $\frac{5!}{3!1!1!}$ configurações distintas.
- Para cada sequência com um número fixado de eventos A_1 , A_2 e A_3 , temos um total de $\frac{n!}{x_1!x_2!(n - x_1 - x_2)!}$ cuja probabilidade é

Vetores aleatórios

- Portanto, seguindo raciocínio análogo ao feito para a distribuições binomial ([aqui](#)), temos que:

$$\begin{aligned} P(\mathbf{X} = \mathbf{x}) &= P(X_1 = x_1, X_2 = x_2) = \frac{n!}{x_1! x_2! (n - x_1 - x_2)!} \\ &\times p_1^{x_1} p_2^{x_2} (1 - p_1 - p_2)^{n - x_1 - x_2} \mathbb{1}_{\{0,1,2,\dots,n\}}(x_1) \\ &\times \mathbb{1}_{\{0,1,2,\dots,n-x_1\}}(x_2) \\ &= \frac{n!}{x_1! x_2! (n - x_1 - x_2)!} p_1^{x_1} p_2^{x_2} (1 - p_1 - p_2)^{n - x_1 - x_2} \\ &\times \mathbb{1}_{\{0,1,2,\dots,n\}}(x_2) \mathbb{1}_{\{0,1,2,\dots,n-x_2\}}(x_1) \end{aligned}$$

Vetores aleatórios

- Teorema (dem.: exercício): Temos que:

$$\begin{aligned} & \sum_{x_1=0}^n \sum_{x_2=0}^{n-x_1} \frac{n!}{x_1! x_2! (n - x_1 - x_2)!} a^{x_1} b^{x_2} c^{n-x_1-x_2} \\ = & \sum_{x_2=0}^n \sum_{x_1=0}^{n-x_2} \frac{n!}{x_1! x_2! (n - x_1 - x_2)!} a^{x_1} b^{x_2} c^{n-x_1-x_2} = (a + b + c)^n \end{aligned}$$

Vetores aleatórios

■ Distribuições marginais:

$$\begin{aligned} P(X_1 = x_1) &= \sum_{x_2} P(\mathbf{X} = \mathbf{x}) = \sum_{x_2} \frac{n!}{x_1! x_2! (n - x_1 - x_2)!} p_1^{x_1} p_2^{x_2} \\ &\times (1 - p_1 - p_2)^{n - x_1 - x_2} \mathbb{1}_{\{0, 1, 2, \dots, n\}}(x_1) \mathbb{1}_{\{0, 1, 2, \dots, n - x_1\}}(x_2) \\ &= \frac{p_1^{x_1} n!}{x_1! (n - x_1)!} \mathbb{1}_{\{0, 1, 2, \dots, n\}}(x_1) \\ &\times \sum_{x_2=0}^{n-x_1} \frac{(n - x_1)!}{x_2! (n - x_1 - x_2)!} p_2^{x_2} (1 - p_1 - p_2)^{n - x_1 - x_2} \\ &= \frac{p_1^{x_1} (1 - p_1)^{n - x_1} n!}{x_1! (n - x_1)!} \mathbb{1}_{\{0, 1, 2, \dots, n\}}(x_1) \\ &= \binom{n}{x} p_1^{x_1} (1 - p_1)^{n - x_1} \mathbb{1}_{\{0, 1, 2, \dots, n\}}(x_1) \end{aligned}$$

Vetores aleatórios

- Assim $X_1 \sim \text{binomial}(n, p_1)$.
- Analogamente (demonstrar) $X_2 \sim \text{binomial}(n, p_2)$.
- Distribuições condicionais:

$$\begin{aligned} P(X_1 = x_1 | X_2 = x_2) &= \frac{P(X_1 = x_1, X_2 = x_2)}{P(X_2 = x_2)} \\ &= \frac{\frac{n!}{x_1!x_2!(n-x_1-x_2)!} p_1^{x_1} p_2^{x_2} (1-p_1-p_2)^{n-x_1-x_2} \mathbb{1}_{\{0, \dots, n\}}(x_2) \mathbb{1}_{\{0, \dots, n-x_2\}}(x_1)}{\frac{n!}{x_2!(n-x_2)!} p_2^{x_2} (1-p_2)^{n-x_2} \mathbb{1}_{\{0, 1, 2, \dots, n\}}(x_2)} \\ &= \frac{(n-x_2)!}{x_1!(n-x_1-x_2)!} \left(\frac{p_1}{1-p_2}\right)^{x_1} \left(1 - \frac{p_1}{1-p_2}\right)^{n-x_2-x_1} \mathbb{1}_{\{0, \dots, n-x_2\}}(x_1). \end{aligned}$$

- Logo $X_1 | X_2 = x_2 \sim \text{binomial}\left(n - x_2, \frac{p_1}{1 - p_2}\right)$.



Vetores aleatórios

- Analogamente, (demonstrar) $X_2|X_1 = x_1 \sim \text{binomial}\left(n - x_1, \frac{p_2}{1 - p_1}\right)$.
- Covariância e Correlação. Temos que:

$$\begin{aligned}\mathcal{E}(X_1 X_2) &= \sum_{x_1} \sum_{x_2} x_1 x_2 P(\mathbf{X} = \mathbf{x}) \\ &= \sum_{x_1} \sum_{x_2} \frac{n! x_1 x_2}{x_1! x_2! (n - x_1 - x_2)!} p_1^{x_1} p_2^{x_2} (1 - p_1 - p_2)^{n - x_1 - x_2} \\ &\quad \times \mathbb{1}_{\{0, 1, 2, \dots, n\}}(x_1) \mathbb{1}_{\{0, 1, 2, \dots, n - x_1\}}(x_2) \\ &= \sum_{x_1=0}^n \sum_{x_2=0}^{n-x_1} \frac{n! x_1 x_2}{x_1! x_2! (n - x_1 - x_2)!} p_1^{x_1} p_2^{x_2} (1 - p_1 - p_2)^{n - x_1 - x_2}\end{aligned}$$

Vetores aleatórios

- (Cont.)(*: todos os termos com x_1 e x_2 se anulam e, além disso,

$$\sum_{k=a}^b f(k) = 0, \text{ se } a < b)$$

$$\begin{aligned}\mathcal{E}(X_1 X_2) &\stackrel{*}{=} \sum_{x_1=1}^{n-1} \sum_{x_2=1}^{n-x_1} \frac{n!}{(x_1-1)!(x_2-1)!(n-x_1-x_2)!} \\ &\times p_1^{x_1} p_2^{x_2} (1-p_1-p_2)^{n-x_1-x_2} \\ &= n! p_2 \sum_{x_1=1}^{n-1} \sum_{y_2=0}^{n-1-x_1} \frac{1}{(x_1-1)! y_2! (n-1-x_1-y_2)!} \\ &\times p_1^{x_1} p_2^{y_2} (1-p_1-p_2)^{n-1-x_1-y_2} \\ &= n! p_2 \sum_{x_1=1}^{n-1} \frac{p_1^{x_1}}{(n-1-x_1)!(x_1-1)!} \sum_{y_2=0}^{n-1-x_1} \frac{(n-1-x_1)!}{y_2! (n-1-x_1-y_2)!} \\ &\times p_2^{y_2} (1-p_1-p_2)^{n-1-x_1-y_2}\end{aligned}$$

Vetores aleatórios

■ (Cont.)

$$\begin{aligned}\mathcal{E}(X_1 X_2) &= n! p_2 \sum_{x_1=1}^{n-1} \frac{p_1^{x_1}}{(x_1 - 1)!(n - 1 - x_1)!} (1 - p_1)^{n-1-x_1} \\ &= n(n-1)p_1 p_2 \sum_{y_1=0}^{n-2} \frac{(n-2)!}{y_1!(n-2-y_1)!} p_1^{y_1} (1 - p_1)^{n-2-y_1} \\ &= n(n-1)p_1 p_2.\end{aligned}$$

■ Logo

$$\begin{aligned}\text{Cov}(X, Y) &= \mathcal{E}(X_1 X_2) - \mathcal{E}(X_1)\mathcal{E}(X_2) = n(n-1)p_1 p_2 - n^2 p_1 p_2 \\ &= n^2 p_1 p_2 - np_1 p_2 - n^2 p_1 p_2 = -np_1 p_2 < 0\end{aligned}$$

Vetores aleatórios

- Assim

$$\text{Corre}(X_1, X_2) = \frac{-np_1p_2}{n\sqrt{p_1p_2(1-p_1)(1-p_2)}} = -\sqrt{\frac{p_1p_2}{(1-p_1)(1-p_2)}} < 0$$

- Uma outra forma de calcular $\mathcal{E}(X_1X_2)$ é através de:

$$\begin{aligned}\mathcal{E}(X_1X_2) &= \mathcal{E}(\mathcal{E}(X_1X_2|X_2)) = \mathcal{E}(X_2\mathcal{E}(X_1|X_2)) \\ &= \mathcal{E}\left[X_2\left((n-X_2)\frac{p_1}{1-p_2}\right)\right] = \frac{p_1}{1-p_2} [n\mathcal{E}(X_2) - \mathcal{E}(X_2^2)] \\ &= \frac{p_1}{1-p_2} [n^2p_2 - np_2(1-p_2) - n^2p_2^2] \\ &= \frac{p_1}{1-p_2} [n^2p_2(1-p_2) - np_2(1-p_2)] = n(n-1)p_1p_2.\end{aligned}$$

Distribuição Multinomial

- Dizemos que um vetor aleatório:

1 $\mathbf{Y} = (Y_1, \dots, Y_k)' \sim \text{multinomial}_k(n, \mathbf{p}^*)$, $\mathbf{p}^* = (p_1, \dots, p_k)', \sum_{i=1}^k p_i = 1, p_i \in (0, 1), \forall i, \sum_{i=1}^k y_i = n, y_i \in \{0, 1, \dots, n\}$, ou

2 $\mathbf{Y} = (Y_1, \dots, Y_{k-1})' \sim \text{multinomial}_k(n, \mathbf{p}), \mathbf{p} = (p_1, \dots, p_{k-1})', \sum_{i=1}^{k-1} p_i < 1, p_i \in (0, 1), \forall i, \sum_{i=1}^{k-1} y_i < n, y_i \in \{0, 1, \dots, n\}, \forall i.$

- Se sua fdp (em que A é o suporte da distribuição, $p_k = 1 - \sum_{i=1}^{k-1} p_i, y_k = n - \sum_{i=1}^{k-1} y_i$) é dada por (próxima página)

Distribuição Multinomial

- (Cont.)

$$\begin{aligned} P(\mathbf{Y} = \mathbf{y}) &= \frac{n!}{\prod_{i=1}^k y_i!} \left(\prod_{i=1}^k p_i^{y_i} \right) \mathbb{1}_A(\mathbf{y}) \\ &= \frac{n!}{\prod_{i=1}^k y_i!} \left(\prod_{i=1}^k p_i^{y_i} \right) \mathbb{1}_{\{0,1,\dots,n\}}(y_1) \mathbb{1}_{\{0,1,\dots,n-y_1\}}(y_2) \times \\ &\dots \times \mathbb{1}_{\{0,1,\dots,n-\sum_{i=1}^{k-1} y_i\}}(y_{k-1}) \end{aligned}$$

- Existem outras formas (inclusive em relação às funções indicadoras) de apresentar a fdp da multinomial.

Distribuição Multinomial

■ Resultados

- $Y_i \sim \text{binomial}(n, p_i).$
- $Y_i | Y_j = y_j \sim \text{binomial} \left(n - y_j, \frac{p_i}{1-p_j} \right), i \neq j.$
- $\text{Cov}(Y_i, Y_j) = -n(n-1)p_i p_j.$
- $\text{Corre}(Y_i, Y_j) = -\sqrt{\frac{p_i p_j}{(1-p_i)(1-p_j)}}.$
- $$\sum_{x_1=0}^n \sum_{x_2=0}^{n-x_1} \dots \sum_{x_{k-1}=0}^{n-\sum_{i=1}^{k-2} x_i} \frac{n!}{x_1! x_2! \dots (n - \sum_{i=1}^{k-1} x_i)!} \left(\prod_{i=1}^{k-1} a_i^{x_i} \right) a_k^{x_k} = \left(\sum_{i=1}^k a_i \right)^n$$

Distribuição Multinomial

- Função geradora de momentos ($\mathbf{t} = (t_1, \dots, t_{k-1})'$):

$$\begin{aligned} M_{\mathbf{Y}}(\mathbf{t}) &= \mathcal{E}(e^{\mathbf{t}' \mathbf{Y}}) = \mathcal{E}\left(e^{\sum_{i=1}^{k-1} t_i y_i}\right) \\ &= \sum_{y_1=0}^n \sum_{y_2=0}^{n-y_1} \cdots \sum_{y_{k-1}=0}^{n-\sum_{i=1}^{k-2} y_i} \frac{n!}{\prod_{i=1}^{k-1} y_i! \left(n - \sum_{i=1}^{k-1} y_i\right)!} \\ &\quad \times \left(\prod_{i=1}^{k-1} (p_i e^{t_i})^{y_i} \right) p_k^{y_k} = \left(\sum_{i=1}^{k-1} p_i e^{t_i} + p_k \right)^n \end{aligned}$$

Distribuição Multinomial

- $\frac{\partial^2}{\partial t_i \partial t_j} M_{\mathbf{Y}}(\mathbf{t}) = n(n-1)p_i e^{t_i} [p_i e^{t_i} + p_j e^{t_j} + 1 - p_i - p_j] p_j e^{t_j}$
- $\mathcal{E}(Y_i Y_j) = \left. \frac{\partial^2}{\partial t_i \partial t_j} M_{\mathbf{Y}}(\mathbf{t}) \right|_{\mathbf{t}=\mathbf{0}}$