# Cálculo das Probabilidades II - Lista 2 - Gabarito - 2021/02

Prof. Hugo Carvalho 24/01/2022

## Questão 1:

a) A covariância entre  $W_1$  e  $W_2$  é dada por  $\mathbb{E}[W_1W_2] - \mathbb{E}[W_1]\mathbb{E}[W_2]$ . Para calcular essas esperanças, utilizaremos a lei da esperança iterada:

$$\begin{split} \mathbb{E}[W_1W_2] &= \mathbb{E}_Y[\mathbb{E}[W_1W_2|Y]] \\ &\stackrel{\star}{=} \mathbb{E}_Y[\mathbb{E}[W_1|Y]\mathbb{E}[W_2|Y]] \\ &= \mathbb{E}_Y[Y^2] \\ &= \mathbb{V}_Y(Y) + \mathbb{E}_Y[Y]^2 \\ &= b^2 + m^2. \\ \mathbb{E}[W_i] &= \mathbb{E}_Y[\mathbb{E}[W_i|Y]] \\ &= \mathbb{E}_Y[Y] \\ &= m, \text{ para } i = 1, 2, \end{split}$$

onde a igualdade marcada com  $\star$  se justifica por  $W_1$  e  $W_2$  serem condicionalmente independentes dado Y. Dessa forma, temos que

$$\mathbb{E}[W_1 W_2] - \mathbb{E}[W_1] \mathbb{E}[W_2] = b^2 + m^2 - m^2 = b^2.$$

- b) Não se pode afirmar que  $W_1$  e  $W_2$  são independentes, pois sua covariância é dada por  $b^2$ , que sendo a variância de uma distribuição de probabilidade, é usualmente um valor diferente de zero. E mesmo tendo b=0, somente poderíamos afirmar que  $W_1$  e  $W_2$  são descorrelacionadas, o que não necessariamente implica em sua independência, sem maiores informações sobre sua distribuição conjunta.
- c) (Resposta livre, sendo esse um modelo) Podemos interpretar o modelo do enunciado da seguinte forma:
  - i) Sorteie um valor Y = y segundo uma distribuição  $N(m, b^2)$ ;
  - ii) Sorteie dois valores  $W_i = w_i$ , para i = 1, 2, segundo uma distribuição  $N(y, \sigma^2)$ .

Ao repetir esse procedimento n vezes, obtemos duas sequência de valores  $w_1^{(1)}, \ldots, w_1^{(n)}$  e  $w_2^{(1)}, \ldots, w_2^{(n)}$ , sendo que cada  $w_i^{(k)}$  tem média  $y^{(k)}$ , que foi sorteada de acordo com  $N(m, b^2)$ . Analisemos dois casos:

- Assumindo que b seja um valor relativamente "pequeno", haverá pouca variabilidade nos  $y^{(k)}$  sorteados, e todos os  $w_i^{(k)}$  sorteados terão uma média parecida, próxima de m. Como o único fator que introduz dependência entre  $W_1$  e  $W_2$  é a sua média em comum, é razoável interpretar que elas serão pouco correlacionados nesse cenário.
- Agora, se b é um valor relativamente "grande", haverá maior variabilidade nos  $y^{(k)}$  sorteados, e cada par  $(w_1^{(k)}, w_2^{(k)})$  estará centrado em torno de tais valores mais discrepantes. Dessa forma, conhecer, digamos,  $w_1^{(k)}$  nos dá uma "dica" sobre o comportamento de  $w_2^{(k)}$ , indicando uma maior correlação entre essas variáveis.

## Questão 2:

a) Denote por R a variável aleatória que conta o número de pessoas que procuram reserva para o voo, de modo que  $R \sim \text{Poi}(\lambda = 170)$ . Seja S a variável aleatória que conta o número de pessoas que de fato aparece para embarcar em um desses voos. Intuitivamente, se conhecemos a quantidade de pessoas que procurou uma reserva para o voo (ou seja, se temos R = r conhecido), como temos a probabilidade de um passageiro com reserva não comparecer ao embarque

(q = 0.07), temos como inferir alguma informação probabilística sobre S|(R = r). Dessa forma, pela lei da esperança iterada, temos que:

$$\begin{split} \mathbb{E}[S] &= \mathbb{E}_R[\mathbb{E}_S[S|R]] \\ &= \sum_{r=0}^{\infty} \mathbb{E}[S|R=r] \mathbb{P}(R=r) \\ &= \sum_{r=0}^{\infty} \mathbb{E}[S|R=r] e^{-\lambda} \frac{\lambda^r}{r!}. \end{split}$$

A fim de completar tal expressão, estudemos a quantidade  $\mathbb{E}[S|R=r]$ . Assumindo independência entre os passageiros e interpretando uma pessoa que de fato aparece para embarcar como um "sucesso" e vice-versa, queremos contar o número de sucessos em uma determinada quantidade de "tentativas", onde a probabilidade de "sucesso" é igual a 1-q. Isso dá a ideia que a distribuição de S|(R=r) é Binomial, com probabilidade de sucesso igual a 1-q. Para encontrar o outro parâmetro, note que o problema fixa Q=165, ou seja, no máximo 165 passageiros conseguem uma reserva para tal voo, porém é possível que tenhamos r<165. Dessa forma, a distribuição completa de S|(R=r) é Binomial de parâmetros  $\min(r,Q)$  e 1-q, de modo que seu valor esperado é dado por

$$\mathbb{E}[S|R=r] = \sum_{k=0}^{\min(r,Q)} k \binom{\min(r,Q)}{k} (1-q)^k q^{\min(r,Q)-k}$$

$$= \min(r,Q)(1-q)$$

$$= \begin{cases} r(1-q), & \text{se } r \leq Q \\ Q(1-q), & \text{se } r > Q. \end{cases}$$

Assim, a expressão completa para  $\mathbb{E}[S]$  é dada por:

$$\mathbb{E}[S] = \sum_{r=0}^{\infty} \sum_{k=0}^{\min(r,Q)} k \binom{\min(r,Q)}{k} (1-q)^k q^{\min(r,Q)-k} e^{-\lambda} \frac{\lambda^r}{r!}$$

$$= (1-q) \sum_{r=0}^{Q} r e^{-\lambda} \frac{\lambda^r}{r!} + Q(1-q) \sum_{r=Q+1}^{\infty} e^{-\lambda} \frac{\lambda^r}{r!}.$$

b) Denote por D o número de pessoas que aparecem para embarcar em um desses voos mas não consegue um assento devido ao *overbooking*. Um raciocínio semelhante à primeira parte do item a) nos dá que:

$$\begin{split} \mathbb{E}[D] &= \mathbb{E}_R[\mathbb{E}_D[D|R]] \\ &= \sum_{r=0}^{\infty} \mathbb{E}[D|R=r] \mathbb{P}(R=r) \\ &= \sum_{r=0}^{\infty} \mathbb{E}[D|R=r] e^{-\lambda} \frac{\lambda^r}{r!}. \end{split}$$

Porém agora que o estudo da quantidade  $\mathbb{E}[D|R=r]$  será sensivelmente diferente de seu análogo no item a). Note que:

- Se  $r \le N$ , há menos reservas do que assentos na aeronave, e portanto, todos os passageiros que aparecem para embarcar conseguem um assento. Nesse caso temos então que D|R = r será igual a zero, com probabilidade 1;
- Se  $N < r \le Q$ , então cada um dos r-N passageiros excedentes estão sujeitos a não conseguirem assento caso compareçam para embarcar, o que ocorre com probabilidade 1-q. Essa situação é descrita por uma distribuição Binomial de parâmetros r-N e 1-q, de modo que  $\mathbb{E}[D|R=r]$  será igual a (r-N)(1-q).
- Finalmente, se r>Q, a quantidade de passageiros excedentes será sempre de Q-N, que também estão sujeitos a não conseguirem assento somente caso compareçam para embarcar. Analogamente, tal situação também é descrita por uma distribuição Binomial, mas dessa vez com parâmetros Q-N e 1-q, e assim, temos que  $\mathbb{E}[D|R=r]$  será dado por (Q-N)(1-q).

Juntando tais informações, concluímos que:

$$\begin{split} \mathbb{E}[D] &= \sum_{r=0}^{\infty} \mathbb{E}[D|R=r] e^{-\lambda} \frac{\lambda^r}{r!} \\ &= (1-q) \sum_{r=N+1}^Q (r-N) e^{-\lambda} \frac{\lambda^r}{r!} + (Q-N)(1-q) \sum_{r=Q+1}^{\infty} e^{-\lambda} \frac{\lambda^r}{r!}. \end{split}$$

- c) Os valores numéricos são dados por  $\mathbb{E}[S] = 150,61$  e  $\mathbb{E}[D] = 2,71$ . Para calculá-los, coloco abaixo um "pseudo-código" (bastante verboso e não lá muito eficiente... porém legível!):
  - i) Armazene em um vetor, digamos A, as quantidades  $e^{-\lambda} \frac{\lambda^r}{r!}$ , para  $r = 0, \dots, Q$ .
  - ii) Armazene no vetor B as quantidades r, para  $r = 0, \ldots, Q$ .
  - iii) Multiplique entrada-a-entrada os vetores A e B, some, e multiplique por 1-q. Some a esse resultado o produto de Q(1-q) com 1 menos a soma das entradas de A. Isso dá o resultado numérico do item a).
  - iv) Armazene no vetor C as quantidades  $e^{-\lambda} \frac{\lambda^r}{r!}$ , para  $r = N + 1, \dots, Q$ .
  - v) Armazene no vetor D as quantidades r N, para  $r = N + 1, \dots, Q$ .
  - vi) Multiplique entrada-a-entrada os vetores C e D, some, e multiplique por 1-q. Some a esse resultado o produto de (Q-N)(1-q) com 1 menos a soma das entradas de A. Isso dá o resultado numérico do item b).

### Questão 3:

a) A função geradora de momentos de Y é definida como  $\psi_Y(t) = \mathbb{E}[e^{tY}]$ , porém o limite superior do somatório que define Y é uma variável aleatória, o que nos dificulta utilizar resultados prévios para poder fazer a conta. A fim de contornar tal questão, condicionamos em N=n, e aí temos que:

$$\mathbb{E}\left[e^{tY}|N=n\right] = \mathbb{E}\left[e^{t\sum_{i=1}^{N}X_{i}}|N=n\right]$$

$$= \mathbb{E}\left[e^{t\sum_{i=1}^{n}X_{i}}|N=n\right]$$

$$\stackrel{*}{=} \mathbb{E}\left[e^{t\sum_{i=1}^{n}X_{i}}\right]$$

$$= \prod_{i=1}^{N}\mathbb{E}[e^{tX_{i}}]$$

$$= [\psi_{X}(t)]^{n},$$

onde na igualdade marcada com \* usamos a independência de  $X_1, X_2, \ldots$  e N. Dessa forma, temos que

$$\mathbb{E}_Y \left[ e^{tY} | N \right] = \left[ \psi_X(t) \right]^N,$$

e portanto,

$$\psi_Y(t) = \mathbb{E}\left[e^{tY}\right]$$

$$= \mathbb{E}_N\left[\mathbb{E}_Y\left[e^{tY}|N\right]\right]$$

$$= \mathbb{E}_N\left[\left[\psi_X(t)\right]^N\right].$$

b) Primeiramente, calculamos as duas primeiras derivadas de  $\psi_Y$ :

$$\begin{split} \psi_Y'(t) &= \mathbb{E}_N \left[ N \left[ \psi_X(t) \right]^{N-1} \psi_X'(t) \right] \\ \psi_Y''(t) &= \frac{d}{dt} \mathbb{E}_N \left[ N \left[ \psi_X(t) \right]^{N-1} \psi_X'(t) \right] \\ &= \mathbb{E}_N \left[ N(N-1) \left[ \psi_X(t) \right]^{N-2} \left[ \psi_X'(t) \right]^2 + N \left[ \psi_X(t) \right]^{N-1} \psi_X''(t) \right]. \end{split}$$

Temos então que:

$$\begin{split} \mathbb{E}[Y] &= \psi_Y'(0) \\ &= \mathbb{E}_N \left[ N \left[ \psi_X(0) \right]^{N-1} \psi_X'(0) \right] \\ &= \mathbb{E}_N \left[ N \mathbb{E}[X] \right] \\ &= \mathbb{E}[N] \mathbb{E}[X]. \end{split}$$

E também:

$$\begin{split} \mathbb{V}(Y) &= \mathbb{E}[Y^2] - \mathbb{E}[Y]^2 \\ &= \psi''(0) - \mathbb{E}[N]^2 \mathbb{E}[X]^2 \\ &= \mathbb{E}_N \left[ N(N-1) \left[ \psi_X(0) \right]^{N-2} \left[ \psi_X'(0) \right]^2 + N \left[ \psi_X(0) \right]^{N-1} \psi_X''(0) \right] - \mathbb{E}[N]^2 \mathbb{E}[X]^2 \\ &= \mathbb{E}\left[ X \right]^2 \mathbb{E}\left[ N(N-1) \right] + \mathbb{E}[X^2] \mathbb{E}\left[ N \right] - \mathbb{E}[N]^2 \mathbb{E}[X]^2 \\ &= \mathbb{E}\left[ X \right]^2 \mathbb{E}\left[ N^2 \right] - \mathbb{E}\left[ X \right]^2 \mathbb{E}\left[ N \right] + \mathbb{E}[X^2] \mathbb{E}\left[ N \right] - \mathbb{E}[N]^2 \mathbb{E}[X]^2 \\ &= \mathbb{E}[N] \left[ \mathbb{E}[X^2] - \mathbb{E}[X]^2 \right] + \mathbb{E}[X]^2 \left[ \mathbb{E}[N^2] - \mathbb{E}[N]^2 \right] \\ &= \mathbb{E}[N] \mathbb{V}(X) + \mathbb{E}[X]^2 \mathbb{V}(N). \end{split}$$

#### Questão 4:

a) Sabendo o fato de que  $X|(Y=p) \sim \operatorname{Bern}(n,p)$ , temos que:

$$\begin{split} \psi_X(t) &= \mathbb{E}[e^{tX}] \\ &= \mathbb{E}_Y \left[ \mathbb{E}_X \left[ e^{tX} | Y \right] \right] \\ &\stackrel{*}{=} \mathbb{E}_Y \left[ (Ye^t + 1 - Y)^n \right] \\ &= \int_0^1 (ye^t + 1 - y)^n \ dy \\ &\stackrel{**}{=} \frac{1}{e^t - 1} \int_1^{e^t} z^n \ dz \\ &= \frac{1}{e^t - 1} \frac{e^{t(n+1)} - 1}{n+1} \\ &= \frac{1}{n+1} \frac{e^{t(n+1)} - 1}{e^t - 1}, \end{split}$$

onde na igualdade marcada com \* usamos o fato enunciado no início da resolução, e em \*\* usamos a mudança de variáveis  $z = ye^t + 1 - y$ .

b) Seja Z uma variável aleatória com distirbuição uniforme discreta no intervalo  $\{0, 1, ..., n\}$  Pela definição da função geradora de momentos, temos que:

$$\begin{split} \mathbb{E}[e^{tZ}] &= \sum_{z=0}^{n} e^{tz} \frac{1}{n+1} \\ &= \frac{1}{n+1} \sum_{z=0}^{n} e^{tz} \\ &= \frac{1}{n+1} \frac{e^{t(n+1)} - 1}{e^t - 1}, \end{split}$$

onde na última igualdade usamos a fórmula para a soma de uma PA.

c) Note que X e Z têm a mesma função geradora de momentos. Por Teorema visto durante o curso, temos que X e Z têm a mesma distribuição. Sabendo que Z é uniforme contínua em  $\{0, 1, \ldots, n\}$ , concluímos que X também o é.