

1) 

jueves, 20 de abril de 2023 10:30

Ejercicio 1. Se baraja un conjunto de $n = 100$ cartas (numeradas consecutivamente del 1 al 100) y se extrae del mazo una carta por vez. Consideramos que ocurre un “éxito” si la i -ésima carta extraída es aquella cuyo número es i ($i = 1, \dots, n$).

a) Calcule la probabilidad de que

(i) las primeras r cartas sean coincidencias y dé su valor para $r = 10$.

(ii) haya exactamente r coincidencias y estén en las primeras r cartas. Dé su valor para $r = 10$.

b) Pruebe que $E(X) = Var(X) = 1$ donde X es el número de coincidencias obtenidas en una baraja de n cartas.

c) Escriba un programa de simulación para estimar la esperanza y la varianza del número total de éxitos, y de los eventos del inciso (a) con $r = 10$, y compare los resultados obtenidos con 100, 1000, 10000 y 100000 iteraciones.

Use el archivo “Problemas de coincidencias” para guiarse.

Probabilidad de que la i -ésima carta sea coincidencia

= Probabilidad de que la carta i no se elija antes y se elija en la i

$$\frac{1}{100 - i + 1} \sum_{j=1}^{i-1} \frac{100 - j + 1}{100 - j}$$

Sean los eventos:

E_i hay coincidencia en la i carta

$E = \bigcup_{i=1}^n E_i$ hay al menos una coincidencia

$$E_{i_1, i_2, \dots, i_r} = \bigcap_{j=1}^r E_{i_j}$$

A_i solo hay coincidencia en la i carta

A_{i_1, i_2, \dots, i_r} solo hay coincidencias en las cartas i_1, i_2, \dots, i_r

a)

Por conteo:

$$E_{1,2,\dots,r} = \frac{(n-r)!}{n!}$$

$$E_{1,2,\dots,10} = \frac{90!}{100!}$$

$$A_{1,2,\dots,r} =$$

8)

sábado, 29 de abril de 2023 15:43

Ejercicio 8.

- a) Desarrolle el método de la Transformada Inversa y el de Rechazo para generar una variable aleatoria X cuya distribución de probabilidad está dada por:

$$P(X = i) = \frac{\frac{\lambda^i}{i!} e^{-\lambda}}{\sum_{j=0}^k \frac{\lambda^j}{j!} e^{-\lambda}} \quad (i = 0, \dots, k)$$

$$\begin{aligned} p_X(i) &= \frac{\frac{\lambda^i}{i!} e^{-\lambda}}{\sum_{j=0}^k \frac{\lambda^j}{j!} e^{-\lambda}} \\ &= \frac{\frac{\lambda^i}{i!}}{\sum_{j=0}^k \frac{\lambda^j}{j!}} \end{aligned}$$

10)

sábado, 29 de abril de 2023 17:25

Ejercicio 10.

- (a) Desarrolle un método para generar una variable aleatoria X cuya distribución de probabilidad está dada por:

$$P(X = j) = \left(\frac{1}{2}\right)^{j+1} + \frac{\left(\frac{1}{2}\right)^{2j-1}}{3^j}, \quad j = 1, 2, \dots$$

- (b) Estime $E(X)$ con 1000 repeticiones y compare con la esperanza exacta.

$$\begin{aligned} p_X(j) &= \left(\frac{1}{2}\right)^{j+1} + \frac{2^{j-2}}{3^j} \\ &= \left(\frac{1}{2}\right)^{j+1} + \frac{1}{9} \left(\frac{2}{3}\right)^{j-2} \end{aligned}$$

$$E(X)$$

=

$$\sum_{j=1}^{\infty} j p_X(j)$$

=

$$\sum_{j=1}^{\infty} j \left(\frac{1}{2}\right)^{j+1} + \frac{1}{9} \sum_{j=1}^{\infty} j \left(\frac{2}{3}\right)^{j-2}$$

=

$$\frac{1}{4} \sum_{j=1}^{\infty} j \left(\frac{1}{2}\right)^{j-1} + \frac{1}{9} \sum_{j=1}^{\infty} j \left(\frac{2}{3}\right)^{j-1}$$

= {Calculo extra}

$$\frac{1}{4} \frac{1}{\left(1 - \frac{1}{2}\right)^2} + \frac{1}{9} \frac{1}{\left(1 - \frac{2}{3}\right)^2}$$

=

$$\frac{1}{4} \frac{1}{\frac{1}{4}} + \frac{1}{9} \frac{1}{\frac{1}{9}}$$

=

$$1 + \frac{3}{2}$$

=

$$\frac{5}{2}$$

Cálculo extra:

$$\begin{aligned} & \sum_{j=1}^{\infty} jx^{j-1} \\ = & \frac{d}{dx} \int \sum_{j=1}^{\infty} jx^{j-1} dx \\ = & \frac{d}{dx} \sum_{j=1}^{\infty} \int jx^{j-1} dx \\ = & \left\{ \frac{d}{dx} x^j = jx^{j-1} \right\} \\ & \frac{d}{dx} \sum_{j=1}^{\infty} x^j \\ = & \frac{d}{dx} \left(-x^0 + \sum_{j=0}^{\infty} x^j \right) \\ = & \left\{ \text{Seria geométrica: } \sum_{j=0}^{\infty} x^j = \frac{1}{1-x} \right\} \\ & \frac{d}{dx} \left(-1 + \frac{1}{1-x} \right) \\ = & -\frac{\frac{d}{dx}(1-x)}{(1-x)^2} \\ = & \frac{1}{(1-x)^2} \end{aligned}$$

Ejercicio 11. Sea X una variable aleatoria cuya distribución de probabilidad es $P(X = j) = p_j$ con $j = 1, 2, \dots$. Sea:

$$\lambda_n = P(X = n | X > n - 1) = \frac{p_n}{1 - \sum_{j=1}^{n-1} p_j}, \quad n = 1, 2, \dots$$

Las cantidades λ_n , son las tasas discretas de riesgo. Considerando a X como el tiempo (discreto) de vida de algún artículo, λ_n representa la probabilidad de que habiendo sobrevivido hasta el tiempo $n - 1$, muera en el tiempo n .

a) Muestre que $p_1 = \lambda_1$ y que

$$p_n = (1 - \lambda_1)(1 - \lambda_2) \cdots (1 - \lambda_{n-1})\lambda_n$$

Método de la tasa discreta de riesgo para simular variables aleatorias discretas: Se genera una sucesión de números aleatorios que termina cuando el n -ésimo número generado es menor que λ_n . El algoritmo puede escribirse como sigue:

Paso 1: $X = 1$

Paso 2: Generar U

Paso 3: Si $U < \lambda_X$, terminar.

Paso 4: $X = X + 1$

Paso 5: Ir al Paso 2

b) Muestre que los valores de X que genera este proceso tienen la distribución de probabilidad deseada.

c) Suponga que X es una variable aleatoria geométrica con parámetro p :

$$P(X = n) = p(1 - p)^{n-1}, \quad n \geq 1.$$

Determine los valores de $\lambda_n, n \geq 1$. Explique cómo funciona el algoritmo anterior en este caso y por qué es evidente su validez.

Sea X una variable aleatoria de imagen \mathbb{N}

$$\lambda_X(n) = P(X = n | X > n - 1)$$

El enunciado además dice que:

$$\lambda_X(n) = \frac{p_X(n)}{1 - \sum_{j=1}^{n-1} p_X(j)}$$

a)

Para $n \in \mathbb{N}$

$$p_X(n) = \lambda_X(n) \prod_{j=1}^{n-1} (1 - \lambda_X(j))$$

Demostración por inducción:

Caso base para $n = 1$:

$$\begin{aligned} & \lambda_X(1) \\ = & \\ & \frac{p_X(1)}{1 - \sum_{j=1}^{1-1} p_X(j)} \\ = & \\ & \frac{p_X(1)}{1 - 0} \\ = & \\ & p_X(1) \end{aligned}$$

Caso inductivo para $n + 1$ suponiendo que vale para n :

Primero muestro algunos resultados intermedios:

$$\begin{aligned} \lambda_X(n) &= \frac{p_X(n)}{1 - \sum_{j=1}^{n-1} p_X(j)} \\ \Rightarrow \\ p_X(n) &= \lambda_X(n) \left(1 - \sum_{j=1}^{n-1} p_X(j) \right) \\ \textcircled{1} \end{aligned}$$

Por $\textcircled{1}$ y por HI:

$$\begin{aligned} \lambda_X(n) \left(1 - \sum_{j=1}^{n-1} p_X(j) \right) &= \lambda_X(n) \prod_{j=1}^{n-1} (1 - \lambda_X(j)) \\ \Rightarrow \\ 1 - \sum_{j=1}^{n-1} p_X(j) &= \prod_{j=1}^{n-1} (1 - \lambda_X(j)) \\ \textcircled{2} \end{aligned}$$

Ahora hago la prueba en si:

$$\begin{aligned}
 &= \{\textcircled{1}\} \quad p_X(n+1) \\
 &\quad \lambda_X(n+1) \left(1 - \sum_{j=1}^n p_X(j) \right) \\
 &= \{\textcircled{2}\} \\
 &\quad \lambda_X(n+1) \prod_{j=1}^{n-1} (1 - \lambda_X(j))
 \end{aligned}$$

b)

El algoritmo genera la siguiente variable aleatoria Y :

Sean:

$$U_1, U_2, \dots \sim \mathcal{U}(0,1)$$

$$Y \sim \min\{k \in \mathbb{N} : U_k < \lambda_X(k)\}$$

Lema:

$$Y \sim X$$

Demostración:

$$\begin{aligned}
 &= p_Y(j) \\
 &= P\left(U_j < \lambda_X(j) \bigg| \bigcap_{i=1}^{j-1} U_i \geq \lambda_X(i)\right) \\
 &= \lambda_X(j) \prod_{i=1}^{j-1} (1 - \lambda_X(i)) \\
 &= \{\text{Ejercicio a}\} \\
 &\quad p_X(j)
 \end{aligned}$$

c)

$$X \sim \text{Geom}(p)$$

$$\begin{aligned}
 \lambda_{Geom(p)}(1) &= \frac{p_X(1)}{1 - \sum_{j=1}^{1-1} p_{Geom(p)}(j)} \\
 &= \frac{p(1-p)^{1-1}}{1} \\
 &= p
 \end{aligned}$$

$$\begin{aligned}
 \lambda_{Geom(p)}(n) &= \frac{p_{Geom(p)}(n)}{1 - \sum_{j=1}^{n-1} p_{Geom(p)}(j)} \\
 &= \frac{p(1-p)^{n-1}}{1 - \sum_{j=1}^{n-1} p(1-p)^{j-1}} \\
 &= \frac{p(1-p)^{n-1}}{1 - p \sum_{j=0}^{n-2} (1-p)^j} \\
 &= \{ \text{Demostración extra} \} \\
 &= \frac{p(1-p)^{n-1}}{1 - p \frac{(1-p)^{n-1} - 1}{(1-p) - 1}} \\
 &= \frac{p(1-p)^{n-1}}{1 - p \frac{(1-p)^{n-1} - 1}{-p}} \\
 &= \frac{p(1-p)^{n-1}}{1 + (1-p)^{n-1} - 1} \\
 &= \frac{p(1-p)^{n-1}}{(1-p)^{n-1}} \\
 &= p
 \end{aligned}$$

Demostración extra:

$$\sum_{i=0}^n x^i = \frac{x^{n+1} - 1}{x - 1}$$

Demostración:

Caso base:

$$\sum_{i=0}^0 x^i = x^0 = 1 = \frac{x - 1}{x - 1} = \frac{x^{0+1} - 1}{x - 1}$$

Caso inductivo:

$$\begin{aligned}
 &\sum_{i=0}^{n+1} x^i \\
 &=
 \end{aligned}$$

$$\begin{aligned}
 & x^{n+1} + \sum_{i=0}^n x^i \\
 = \{H\} & \\
 & x^{n+1} + \frac{x^{n+1} - 1}{x - 1} \\
 = & \\
 & \frac{x^{n+1}(x - 1) + x^{n+1} - 1}{x - 1} \\
 = & \\
 & \frac{x^{n+2} - x^{n+1} + x^{n+1} - 1}{x - 1} \\
 = & \\
 & \frac{x^{n+2} - 1}{x - 1}
 \end{aligned}$$

En este caso el algoritmo es equivalente a simular hasta tener un éxito, por lo tanto es evidente que es correcto

12) 

domingo, 30 de abril de 2023 13:39

Ejercicio 12. ¿Qué distribución tiene la variable simulada por el siguiente algoritmo?

```
def QueDevuelve(p1,p2):  
    X = int(np.log(1-random())/np.log(1-p1))+1  
    Y = int(np.log(1-random())/np.log(1-p2))+1  
    return min(X,Y)
```

Escriba otro algoritmo que utilice un único número aleatorio (random()) y que simule una variable con la misma distribución que la simulada por QueDevuelve(0.05, 0.2).

Sean:

$$U_1, U_2 \sim \mathcal{U}(0,1)$$

$$X \sim \left\lceil \frac{\log(U_1)}{\log(1-p_1)} \right\rceil + 1$$

$$Y \sim \left\lceil \frac{\log(U_2)}{\log(1-p_2)} \right\rceil + 1$$

$$Z \sim \min\{X, Y\}$$