Preliminares

Asignatura: PROBABILIDAD

Grado en Ingeniería Informática y Matemáticas (3er Curso - 1er semestre)

© Prof. Dr. José Luis Romero Béjar

(Este material está protegido por la Licencia Creative Commons CC BY-NC-ND que permite "descargar las obras y compartirlas con otras personas, siempre que se reconozca su autoría, pero no se pueden cambiar de ninguna manera ni se pueden utilizar comercialmente").



Departamento de Estadística e Investigación Operativa Facultad de Ciencias (Despacho XX)

Periodo de docencia: 13/09/2021 a 22/12/2021

Esquema de contenidos

Espacios de probabilidad

2 Variable aleatoria

3 Distribuciones de probabilidad discretas

Espacio de probabilidad

Un **espacio de probabilidad** es una terna (Ω, \mathcal{A}, P) donde:

- (i) Ω es un conjunto arbitrario.
- (ii) $\mathcal{A} \subset \mathcal{P}(\Omega)$ tiene estructura de σ -álgebra si verifica:
 - A ≠ Ø.
 - Cerrada para las uniones numerables.
 - Cerrada para la formación del complementario.
- (ii) $P:\mathcal{A}\longrightarrow [0,1]$, es una función de probabilidad si satisface los tres axiomas siguientes:
 - A1 $P(A) \geq 0$, $\forall A \in A$
 - A2 $P(\Omega) = 1$
 - A3 Para cualquier sucesión $\{A_n\}_{n\in\mathbb{N}}\subseteq\mathcal{A}$ de sucesos disjuntos

$$P\left(\bigcup_{n\in\mathbb{N}}A_n\right)=\sum_{n\in\mathbb{N}}P(A_n).$$

Propiedades elementales de una función de probabilidad

- $P(\emptyset) = 0$.
- Probabilidad del suceso complementario: $P(A^c) = 1 P(A)$.
- Aditividad finita para procesos disjuntos: $P\left(\bigcup_{n=1}^{N}A_{n}\right)=\sum_{n=1}^{N}P(A_{n}).$
- Probabilidad de la **diferencia**: $P(A B) = P(A) P(A \cap B)$.
 - Si además, $B \subseteq A \in \mathcal{A}$, entonces P(A B) = P(A) P(B).
- Monotonía: Si $B \subseteq A \in \mathcal{A}$, entonces $P(B) \leq P(A)$.
- $\bullet \ \ \text{Regla de adición} : \ \text{sean} \ A, B \in \mathcal{A}, \ \text{entonces} \ P(A \cup B) = P(A) + P(B) P(A \cap B).$
- Principio de inclusión-exclusión para la unión finita de sucesos no disjuntos.
- Subaditividad: $P(\bigcup_{n\in\mathbb{N}} A_n) \leq \sum_{n\in\mathbb{N}} P(A_n)$.
- Designaldad de Boole: $P(\bigcap_{n\in\mathbb{N}} A_n) \ge 1 \sum_{n\in\mathbb{N}} P(A_n^c)$.

Probabilidad Condicionada. Definición.

Dado $A \in \mathcal{A}$, con P(A) > 0, la aplicación $P(\cdot/A) : \mathcal{A} \longrightarrow [0,1]$, definida como $P(B/A) = \frac{P(A \cap B)}{P(A)}$ es una función de probabilidad sobre (Ω, \mathcal{A}) .

Al espacio $(\Omega, \mathcal{A}, P(\cdot/A))$ se le denomina **espacio de probabilidad condicionado** y, a la función $P(\cdot/A)$ función de probabilidad condicionada.

Probabilidad Condicionada (Teoremas).

• Teorema de la probabilidad compuesta.

Sean A_1, \ldots, A_{n-1} tales que $P\left(\bigcap_{i=1}^{n-1} A_i\right) > 0$, para todo $A_n \in \mathcal{A}$, entonces se verifica la siguiente identidad:

$$P\left(\bigcap_{i=1}^{n} A_{i}\right) = P(A_{1})P(A_{2}/A_{1})P(A_{3}/A_{1} \cap A_{2}) \dots P(A_{n}/A_{1} \cap \dots \cap A_{n-1}).$$

Teorema de la probabilidad total.

Sea $\{A_n\}_{n\in\mathbb{N}}\subseteq\mathcal{A}$ una secuencia de sucesos que define una partición de Ω , siendo $P(A_i)>0$, para $i\in\mathbb{N}$, entonces

$$P(B) = \sum_{i=1}^{\infty} P(B/A_i)P(A_i).$$

Teorema de Bayes.

Sea $\{A_n\}_{n\in\mathbb{N}}\subseteq\mathcal{A}$ una secuencia de sucesos que define una partición de Ω , siendo $P(A_i)>0$, para $i\in\mathbb{N}$,

$$P(A_i/B) = \frac{P(B/A_i)P(A_i)}{\sum_{i=1}^{\infty} P(B/A_i)P(A_i)}, \quad \forall i \in \mathbb{N}.$$

Independencia de sucesos

• Dos sucesos $A, B \in \mathcal{A}$, se dice que son **independientes** si y sólo si

$$P(A \cap B) = P(A)P(B).$$

• Se dice que una clase C, de sucesos, satisface la propiedad de **independencia dos a** dos de sucesos si

$$\forall A, B \in \mathcal{C}, \ P(A \cap B) = P(A)P(B).$$

 La propiedad de independencia mutua de los sucesos de una clase C se define como:

$$\forall k \geq 2, \ \forall A_{i_1}, \ldots, A_{i_k} \in \mathcal{C}, \quad P(A_{i_1} \cap \cdots \cap A_{i_k}) = \prod_{l=1}^k P(A_{i_l}).$$

Esquema de contenidos

- Espacios de probabilidad
- Variable aleatoria

3 Distribuciones de probabilidad discretas

Variable aleatoria

Una **variable aleatoria** sobre un espacio de probabilidad (Ω, \mathcal{A}, P) es una función medible $X : \Omega \longrightarrow \mathbb{R}$, i.e.,

$$X^{-1}(B) \in \mathcal{A}, \quad B \in \mathcal{B}.$$

O equivalentemente,

$$X^{-1}((-\infty,x]) \in \mathcal{A}, \quad \forall x \in \mathbb{R}.$$

Observaciones:

- \mathcal{B} es la σ -álgebra de Borel, es decir, la mínima σ -álgebra sobre \mathbb{R} que contiene a todos los intervalos.
- $X^{-1}(B) = \{\omega \in \Omega : X(\omega) \in B\}$. En este caso denotamos $\{X \in B\}$.
- $X^{-1}((-\infty, x]) = \{ \omega \in \Omega : X(\omega) \le x \}.$

Operaciones con variables aleatorias

- La suma y diferencia de dos variables aleatorias es una variable aleatoria sobre el mismo espacio de probabilidad. Se define puntualmente mediante la suma y diferencia de los respectivos valores puntuales de las variables aleatorias involucradas.
- El producto y cociente (si están bien definidos) de variables aleatorias es una variable aleatoria sobre el mismo espacio de probabilidad. Se define puntualmente mediante el producto y cociente de las respectivos valores puntuales de las variables aleatorias involucradas.
- El máximo, el mínimo y el módulo de una variable aleatoria también son variables aleatorias sobre el mismo espacio de probabilidad. También se definen, puntualmente, como el máximo, mínimo o módulo de los respectivos valores puntuales de las variables aleatorias involucradas.

Distribución de probabilidad de una variable aleatoria

Sea X una variable aleatoria sobre (Ω, \mathcal{A}, P) , se define su **distribución de probabilidad** como una función

$$\begin{split} P_X:\mathcal{B} &\longrightarrow [0,1] \\ P_X(B) &= P(\{\omega \in \Omega; \ X(\omega) \in B\}) = P(X \in B), \quad \forall B \in \mathcal{B}. \end{split}$$

Es trivial comprobar que P_X es una función de probabilidad sobre $\mathbb R$ con la sigma álgebra de Borel y por tanto $(\mathbb R,\mathcal B,P_X)$ es un espacio de probabilidad.

Función de distribución de una variable aleatoria

Una función $F_X : \mathbb{R} \longrightarrow [0,1]$, definida por

$$F_X(x) = P(X \le x) = P_X((-\infty, x]) = P(X \in (-\infty, x]), \quad \forall x \in \mathbb{R},$$

se dice que es función de distribución de la variable aleatoria X.

Satisface las siguientes propiedades:

- Monótona no decreciente.
- Continua a la derecha.
- $\bullet \ \exists \lim_{x \to -\infty} F_X(x) = 0, \ \mathsf{y} \ \exists \lim_{x \to \infty} F_X(x) = 1.$

Cálculo de probabilidades en intervalos

La distribución de probabilidad de un intervalo se puede calcular a partir de la función de distribución asociada a la variable aleatoria.

•
$$P_X([a,b]) = F_X(b) - F_X(a^-)$$

•
$$P_X((a, b]) = F_X(b) - F_X(a)$$

•
$$P_X([a,b)) = F_X(b^-) - F_X(a^-)$$

•
$$P_X((a,b)) = F_X(b^-) - F_X(a)$$
.

Variable aleatoria

Tipos de variables aleatorias

Se distinguen, según su naturaleza, dos tipos de variables aleatorias:

- Variables aleatorias discretas.
- Variables aleatorias continuas.

Variables aleatorias discretas

Una variable aleatoria (v.a.) $X:(\Omega,\mathcal{A},P)\longrightarrow (\mathbb{R},\mathcal{B},P_X)$, se dice **discreta** si existe un conjunto numerable $E_X\subset\mathbb{R}$, tal que $P_X(X\in E_X)=1$.

Función masa de probabilidad de una v.a. discreta

$$p_X: E_X \longrightarrow [0,1], \quad p_X(x) = P(X = x), \quad \forall x \in E_X.$$

Se tiene entonces $\sum_{x \in E_Y} p_X(x) = 1$.

- Toda función definida sobre un subconjunto numerable de R, no negativa y tal que la suma de sus valores es uno, es la función masa de probabilidad de alguna variable discreta con valores en dicho conjunto.
- Una variable aleatoria es discreta si y sólo si su función de distribución crece únicamente a saltos. Los saltos de dicha función se localizan en los valores de la variable. La longitud de cada salto es la probabilidad con que la variable toma cada uno de dichos valores.

Variables aleatorias continuas

Una variable aleatoria (v.a.) $X:(\Omega,\mathcal{A},P)\longrightarrow (\mathbb{R},\mathcal{B},P_X)$, se dice **continua** si existe una función $f_X:\mathbb{R}\longrightarrow\mathbb{R}$ tal que

$$F_X(x) = \int_{-\infty}^x f_X(y) dy, \quad \forall x \in \mathbb{R}.$$

La función f_X recibe el nombre de función de densidad de X y satisface:

- (i) Es no negativa.
- (ii) Es integrable con $\int_{\mathbb{R}} f_X(x) dx = 1$.

Cualquier función $f: \mathbb{R} \longrightarrow \mathbb{R}$ satisfaciendo (i)–(ii) es la función de densidad de una v.a. continua. Además se tiene:

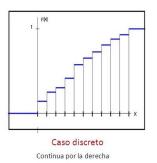
- a) $\lim_{X\to-\infty} f_X(x) = \lim_{X\to\infty} f_X(x) = 0.$
- b) f_X es **continua** salvo a lo sumo en un conjunto de medida nula.
- c) En los puntos de continuidad de f_X , se tiene que F_X es derivable y satisface

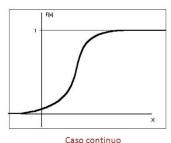
$$\frac{dF_X(x)}{dx} = f_X(x).$$

d) f_X se puede modificar en un conjunto numerable de puntos sin afectar a F_X .

Gráficas de funciones de distribución discretas y continuas

$$P(X \le x) = F(x)$$





Caso continuo

Continua por ambos sentidos

Esperanza matemática

• Para v.a. discretas. Si $\exists \sum_{x \in E_X} |x| p_X(x) < \infty$, entonces se define la esperanza matemática de X como:

$$E[X] = \sum_{x \in E_X} x p_X(x) = \sum_{x \in E_X} x P(X = x).$$

• Para v.a. continuas. Si $\exists \int_{\mathbb{R}} |x| f_X(x) dx < \infty$, entonces se define la esperanza matemática de X como:

$$E[X] = \int_{\mathbb{R}} x f_X(x) dx.$$

Algunas propiedades de la esperanza matemática. Dadas X e Y v.a.:

- $E[aX + bY] = aE[X] + bE[Y] \quad \forall a, b \in \mathbb{R}$ (linealidad).
- Si $X \leq Y \Rightarrow E[X] \leq E[Y]$ (conservación del orden).
- $\exists E[X] \Leftrightarrow \exists E[|X|]$, en cuyo caso $|E[X]| \leq E[|X|]$.
- Si $\exists M > 0 \quad /|X| \leq M \Rightarrow \exists E[X].$
- Si $a \le X \le b$ $(a, b \in \overline{\mathbb{R}})$ $y \exists E[X] \Rightarrow a \le E[X] \le b$.
- Si $X \ge 0$ y $\exists E[X]$, entonces $E[X] = 0 \Leftrightarrow P(X = 0) = 1$.

Esperanza matemática de una función de una v.a.

Sea $X:(\Omega,\mathcal{A},P)\longrightarrow (\mathbb{R},\mathcal{B},P_X)$ una v.a y sea $g:E_X\to\mathbb{R}$ una función medible. Entonces:

• Para v.a. discretas. Si $\exists \sum_{x \in E_X} |g(x)| p_X(x) < \infty$, entonces

$$\exists E[g(X)] = \sum_{x \in E_X} g(x) p_X(x) = \sum_{x \in E_X} g(x) P(X = x).$$

• Para v.a. continuas. Si $\exists \int_{\mathbb{R}} |g(x)| f_X(x) dx < \infty$, entonces

$$\exists E[g(X)] = \int_{\mathbb{R}} g(x) f_X(x) dx.$$

Momentos

Sea $k \geq 1$,

- Para v.a. discretas.
 - Si $\exists \sum_{x \in E_X} |x|^k p_X(x) < \infty$, entonces $m_k = E[X^k] = \sum_{x \in E_X} x^k p_X(x)$.
 - Si $\exists \sum_{x \in F_Y} |x E[X]|^k p_X(x) < \infty$, entonces

$$\mu_k = E[(X - E[X])^k] = \sum_{x \in E_X} (x - E[X])^k \rho_X(x).$$

- Para v.a. continuas.
 - Si $\exists \int_{\mathbb{R}} |x|^k f_X(x) dx < \infty$, entonces $m_k = E[X^k] = \int_{\mathbb{R}} x^k f_X(x) dx$.
 - Si $\exists \int_{\mathbb{R}} |x E[X]|^k f_X(x) dx < \infty$, entonces

$$\mu_k = E[(X - E[X])^k] = \int_{\mathbb{R}} (x - E[X])^k f_X(x) dx.$$

Observación:

- m_k representa el momento de orden k no centrado (o centrado en el origen).
- \bullet μ_k representa el momento de orden k centrado (o centrado en la esperanza matemática).

Función generatriz de momentos

Si $\exists E[e^{tX}]$, $\forall t \in (-t_0, t_1)$, $t_0, t_1 \in \mathbb{R}_+ \cup \{\infty\}$, se define la función generatriz de momentos (f.g.m) de X como:

$$M_X: (-t_0, t_1) \longrightarrow \mathbb{R}$$

tal que

$$M_X(t) = E[e^{tX}], \quad \forall t \in (-t_0, t_1).$$

Relación con los momentos.

Si existe la función generatriz de momentos de una variable aleatoria, se tiene:

- \bullet $\exists E[X^k], \forall k \in \mathbb{N}.$
- $M_X(t) = \sum_{j=0}^{\infty} \frac{t^j}{j!} E[X^j], \quad \forall t \in (-t_0, t_1).$
- $\bullet \ E[X^k] = \frac{d^k M_X(t)}{dt^k}_{t=0}.$

Algunos teoremas

- Teorema de unicidad. Si existe la función generatriz de momentos de una variable aleatoria, determina unívocamente su distribución de probabilidad.
- Teorema de Markov.

$$X \ge 0$$
, $\exists E[X] \Rightarrow P(X \ge \varepsilon) \le \frac{E[X]}{\varepsilon}$, $\varepsilon > 0$.

Desigualdad de Chebychev.

$$\exists E[X^2] \Rightarrow P(|X - E[X]| \ge k) \le \frac{\operatorname{Var}[X]}{k^2}, \quad k > 0.$$

Ejercicio 1 de síntesis de conocimientos

Una urna contiene diez bolas de las que ocho son blancas. Se extraen al azar sucesivamente y sin reemplazamiento dos bolas. Sea X la variable aleatoria que cuenta el número de bolas blancas obtenidas. Determina:

- La distribución de probabilidad de X.
- La función de distribución de X.
- Las siguientes probabilidades: obtener como máximo una bola blanca, obtener como mínimo una bola blanca.
- El número esperado de bolas blancas y su probabilidad.

Indicación: Obtener la función masa de probabilidad asociada al experimento aleatorio.

Ejercicio 2 de síntesis de conocimientos

El tiempo (en horas) transcurrido entre dos paradas por averías en las máquinas es una variable aleatoria, X, continua con función de densidad dada por:

$$f(x) = ax^2$$
 si $0 \le x \le 2$; $f(x) = 0$ en cualquier otro caso, con $a \in \mathbb{R}$.

Determina:

- El valor de la constante a.
- La función de distribución de X.
- El tiempo máximo que con probabilidad 0.95 puede transcurrir entre dos paradas.
- El tiempo medio esperado que puede trascurrir entre dos paradas y la dispersión de la distribución respecto a éste.

Distribuciones de probabilidad discretas

Esquema de contenidos

Espacios de probabilidad

Variable aleatoria

Oistribuciones de probabilidad discretas

Distribución Degenerada

Una v.a. $X:\Omega\longrightarrow\mathbb{R}$, tal que P(X=c)=1, para un cierto $c\in\mathbb{R}$, se dice que sigue una **Distribución Degenerada** en un punto. **Denotamos**

$$X \sim D(c)$$

- Función de distribución: F_X tal que $F_X(c^-)=0$, y $F_X(c)=F_X(x)=1$, para cualquier x>c.
- Función generatriz de momentos: $M_X(t) = e^{tc}$, $t \in \mathbb{R}$.
- Momentos: $m_k = c^k$ y $\mu_k = 0$, $\forall k \in \mathbb{N}$.
- Caracterización: Una variable X es degenerada si y sólo si Var(X) = 0.

Distribución Uniforme Discreta

Una v.a. $X: \Omega \longrightarrow \mathbb{R}$, tal que $P(X=x_i)=\frac{1}{n}, i=1,\ldots,n$, se dice que sigue una **Distribución Uniforme** en n puntos. **Denotamos**

$$X \sim \mathcal{U}(x_1, \ldots, x_n), x_i \in \mathbb{R}$$

Función de distribución:

$$F_X(x) = \begin{cases} 0 & x < x_1 \\ \frac{i-1}{n} & x_{i-1} \le x < x_i, \ i = 2, \dots, n \\ 1 & x \ge x_n \end{cases}$$

- Función generatriz de momentos: $M_X(t) = \frac{\sum_{i=1}^n e^{tx_i}}{n}$, $t \in \mathbb{R}$.
- Momentos: $m_k = \frac{\sum_{i=1}^n x_i^k}{n}$ y $\mu_k = \frac{\sum_{i=1}^n (x_i m_1)^k}{n}$, $\forall k \in \mathbb{N}$.
- Esperanza matemática de una función medible: $E[g(X)] = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^{n} g(x_i)$.
- Casos especiales $E[X] = \overline{X}$, y $Var(X) = S^2$, denotando, como es usual, por S^2 la varianza muestral.

Distribución de Benoulli

Una v.a. $X:\Omega \longrightarrow \mathbb{R}$, se dice que sigue una **Distribución Bernoulli** de parámetro p si y solo toma los valores 0 y 1 con probabilidades 1-p y p respectivamente. **Denotamos**

$$X \sim B(1, p), 0$$

- Función Masa de Probabilidad: $P(X = x) = p^{x}(1-p)^{1-x}, \quad x = 0, 1.$
- Función de Distribución: $F_X(x) = 0$, para x < 0, $F_X(x) = 1 p$, para $0 \le x < 1$, y $F_X(x) = 1$, para $x \ge 1$.
- Función Generatriz de Momentos: $M_X(t) = pe^t + (1-p)$, $t \in \mathbb{R}$.
- Momentos: $m_k = p$, y $\mu_k = (1-p)^k p + (-p)^k (1-p)$, para $k \in \mathbb{N}$.
- Media: E[X] = p.
- Varianza: Var(X) = p(1-p).

Distribución Binomial

Una variable aleatoria, $X:\Omega \longrightarrow \mathbb{R}$, asociada al número de éxitos de un experimento aleatorio que se repite un número finito de veces con probabilidad de éxito, p, constante se dice que sigue una Distribución Binomial de parámetros n y p, 0 . Denotamos

$$X \sim B(n, p), n \in \mathbb{N}$$

Función Masa de Probabilidad:

$$P(X = x) = \frac{n!}{x!(n-x)!} p^{x} (1-p)^{n-x}; x = 0, 1, 2, \dots, n.$$

- Función Generatriz de Momentos: $M_X(t) = (pe^t + (1-p))^n$, $t \in \mathbb{R}$.
- E[X] = np.
- Var(X) = np(1-p).
- Si consideramos que X está asociada **al número de fracasos**, entonces la distribución de probabilidad es, $X \sim B(n, 1-p)$ $n \in \mathbb{N}$.



Distribución de Poisson

Una variable aleatoria, asociada a la ocurrencia de un número determinado de eventos durante cierto periodo de tiempo (con probabilidad de ocurrencia pequeña) se dice que sigue una Distribución de Poisson de parámetro λ . Denotamos

$$X \sim \mathcal{P}(\lambda)$$
, $(\lambda > 0)$

También es conocida como Ley de los sucesos raros.

- λ expresa la frecuencia media de ocurrencia de un evento, esto es, el número de veces que se espera que ocurra el evento durante un intervalo de tiempo dado.
- Función Masa de Probabilidad: $P(X=x)=e^{-\lambda} \frac{\lambda^x}{x!}$, $x=0,1,2,\ldots$
- Aproximación mediante el modelo Binomial: Cuando el número n de pruebas de Bernoulli tiende a ser infinito para un suceso con escasa probabilidad de ocurrencia, la distribución Binomial aproxima a una distribución de Poisson (ley de los sucesos raros).
- Función Generatriz de Momentos: $M_X(t) = \exp(\lambda(e^t 1)), t \in \mathbb{R}$.
- Media y Varianza: $E[X] = Var(X) = \lambda$.

4D > 4B > 4E > 4E > 6 990

Distribución Geométrica

Una variable aleatoria, asociada al número de fracasos, en sucesivas repeticiones independientes de una prueba de Bernoulli con probabilidad de éxito p, antes de que ocurra el primer éxito se dice que sigue una Distribución Geométrica de parámetro p, (0 . Denotamos

$$X \sim \mathcal{G}(p)$$
, $(0$

- Función de Distribución: $F_X(x)=0$, para x<0, y, $F_X(x)=1-(1-p)^{x+1}$ para $x\geq 0$.
- Función Generatriz de Momentos: $M_X(t) = \frac{p}{1 (1 p)e^t}$, $t < -\ln(1 p)$.
- $E[X] = \frac{1-p}{p}$.
- $Var(X) = \frac{1-p}{p^2}$.
- Propiedad de falta de memoria:

$$P(X \le h + k/X \le h) = P(X \le k) \quad \forall h, k \in \mathbb{N} \cup 0.$$

• Caracterización: Es la única distribución con valores enteros positivos que verifica la propiedad de falta de memoria.

Distribución Binomial Negativa

Una variable aleatoria, asociada al número de fracasos, en sucesivas repeticiones independientes de una prueba de Bernoulli con probabilidad de éxito p, antes de que ocurra el k-éximo éxito se dice que sigue una Distribución Binomial Negativa de parámetros n y p, (0 . Denotamos

$$X \sim \mathcal{BN}(k, p), \ k \in \mathbb{N}, \ (0$$

- La v.a X + k sigue una Distribución de Pascal o Tiempo de Espera. Indica el número de pruebas hasta el k-ésimo éxito.
- Función Masa de Probabilidad:

$$P(X = x) = \frac{(x+k-1)!}{x!(k-1)!} (1-p)^x p^k, \quad x \in \mathbb{N}$$

- Función Generatriz de Momentos: $M_X(t) = \left[\frac{p}{1-(1-p)e^t}\right]^k$, $t < -\ln(1-p)$.
- $E[X] = \frac{k(1-p)}{p}$.
- $Var(X) = \frac{k(1-p)}{p^2}$.

Distribución Hipergeométrica

Si se considera una población de tamaño N y una subpoblación de tamaño N_1 , y se extrae una muestra aleatoria de tamaño n, sin reemplazamiento o simultáneamente, una v.a. X que describe el número de individuos de la muestra que pertenecen a la subpoblación se dice que sigue una Distribución Hipergeométrica de parámetros N, N_1 y n. Denotamos

$$X \sim H(N, N_1, n); N, N_1, n \in \mathbb{N}, N_1, n \leq N$$

Función Masa de Probabilidad:

$$P(X = x) = \frac{(N_1!/x!(N_1 - x)!)((N - N_1)!/(n - x)!(N - N_1 - n + x)!)}{N!/n!(N - n)!}$$

$$x = 0, \dots, n, \quad x < N_1, \quad n - x < N - N_1.$$

- $\bullet \ E[X] = n \frac{N_1}{N}.$
- $Var(X) = n \frac{N_1}{N} \left(1 \frac{N_1}{N}\right) \frac{N-n}{N-1}$.
- Aproxima a una distribución Binomial $\mathcal{B}(n,p)$ cuando $N,N_1\to\infty$, con $N_1/N\to p$, y siendo n el parámetro de la Hipergeométrica, que define el número de pruebas de Bernoulli en el modelo Binomial que aproxima.