

Apuntes de Estadística

Joaquín Escalona

Índice general

Introducción	2
Tipos de datos	3
Variables cualitativas	3
Variables cuntitativas	3
Algunas definiciones	4
Población	4
Parámetro	4
Muestra	4
Estadístico o Estadigrafo	4
Representación de variables	5
Tablas de frecuencias	5
Intervalos de clase	6
Otros graficos	6
Medidas de tendencia central	7
Promedio	7
Mediana	7
Moda	7
Percentiles	8
Datos no agrupados	8
Datos agrupados	8
BoxPlot	8
Medidas de dispersión	10
Rango Intercuartil y Varianza	10
Desviación estándar	10
Coeficiente de variación	10
Estadística	11
Definiciones	11
Experimento aleatorio	11
Espacio muestral	11
Evento	11
Evento unión	11

Evento intersección	12
Evento complemento	12
Evento diferencia	12
Evento vacío	12
Diagrama de venn	12
Algebra de eventos	12
Resultados importantes	13
Eventos disjuntos	13
Partición	13
Calculo de probabilidades	13
Definición frecuentista	13
Definición de Laplace	13
Axiomas	13
Propiedades	13
Propiedades	13
Probabilidades condicionales	15
Introducción	15
Definición	15
Probabilidad total y Teorema de Bayes	16
Regla multiplicativa	16
Teorema de la probabilidad total	16
Teorema de Bayes	16
Eventos independientes	16
Variable aleatoria	17
Definición	17
Tipos de variables aleatorias	17
Discreta	17
Continua	17
Función de densidad de probabilidad	17
Caso continuo	17
Función de distribución acumulada	18
Caso discreto	18
Caso continuo	18
Esperanza de una variable	18
Propiedades	18
Varianza	18
Modelos probabilísticos	20
Modelos Bernoulli	20
Modelos Binomial	20
Modelo geométrico	20
Modelo Binomial negativa	20
Modelo hipergeométrico	21

Modelos Poisson	21
Modelos uniforme	21
Modelos exponencial	22
Modelos Normal	22

Introducción

La estadística es una ciencia que nos facilita numerosas herramientas para abordar de manera óptica todas las etapas necesarias, hasta una interpretación final buena de los datos, que a su vez guardan relación con el interés de nuestro estudio.

Las etapas a considerar se basan básicamente en reunir, resumir y clasificar los datos para luego ser analizados e interpretados.

En resumen es:

Obtenemos datos, analizamos los datos y finalmente presentamos conclusión referente a la información de interés.

Tipos de datos

En estricto rigor, un dato es un valor (o resultado) de una variable. Por ejemplo, si preguntamos a una persona ¿Cuántos hermanos tiene? y esta contesta 2, entonces la variable es 'Nº de hermanos' y el dato obtenido es 2.

Las variables pueden ser clasificadas en dos grandes grupos:

Variables cualitativas

Estas denotan una cualidad (Ej: Tamaño de un árbol: Alto, mediano, bajo; Color de un vehículo: Verde, azul, rojo; etc...)

Las variables cualitativas a su vez pueden ser clasificadas en dos sub-grupos:

- **Nominales:** Sus resultados son representados por números o letras y el orden de clasificación **NO** importa (Ej: La variable 'Color de un vehículo' puede tener resultados V: Verde, A: Amarillo, R: Rojo).
- **Ordinales:** Sus resultados son representados por números o letras y el orden de clasificación **SI** importa (Ej: La variable 'Tamaño de un árbol' puede tener por resultado 1: Alto, 2: Mediano, 3: Bajo).

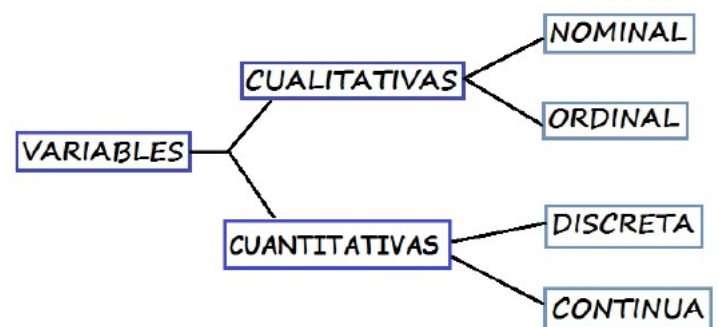
Variables cuantitativas

Estas denotan una cantidad (Ej: El Nº de hermanos: 0, 1, 2...; Peso; Estatura; etc...) Las variables cuantitativas a su vez pueden ser clasificadas en dos sub-grupos:

- **Discretas:** Sus resultados toman valores enteros pues surgen de un procedimiento de conteo.

- **Continuas:** Sus resultados toman valores dentro de un intervalo y surgen de un procedimiento de medición

A modo de resumen:



Algunas definiciones

Población

Conjunto de todos los individuos u objetos que tienen al menos una característica en común. (Ej: Peso de los niños en Chile)

Parámetro

Medida resumen que describe alguna característica del total de la población.

Muestra

Subconjunto de la población y es obtenida por medio de un muestreo.

Estadístico o Estadígrafo

Una medida que describe alguna característica de la muestra (Ej: Estatura media de la muestra).

Representación de variables

Surge una pregunta acerca de cómo podemos resumir la información que tenemos en un problema particular con varios datos.

Las opciones son

Tablas de frecuencias

Supongamos que contamos con n observaciones de la variable aleatoria X . Diremos que n es el **tamaño de la muestra**.

La representación tabular o bien **Tabla de frecuencias** de las variables no es mas que un resumen en forma de tabla de la información de los datos obtenidos.

Para construir una tabla de frecuencias debemos tener en claro las siguientes definiciones:

- **Frecuencia absoluta (n_i):** Es el número de veces que se repite un valor de una variable estadística que llamaremos x_i . Notemos que la suma de éstas frecuencias será igual al tamaño muestral n
- **Frecuencia absoluta acumulada (N_i):** Es el número de veces que se repite un valor menor o igual a x_i de una variable estadística.
- **Frecuencia relativa (f_i):** Es la proporción en que está representado el valor x_i sobre el total de n muestras. Es decir,

$$f_i = \frac{n_i}{n}$$

- **Frecuencia relativa acumulada (F_i):** Es la proporción en que está representado un valor menor o igual a x_i sobre el

total de n muestras. Es decir,

$$F_i = \frac{N_i}{n}$$

- **Frecuencia relativa porcentual o Porcentaje ($\%f_i$):** Es el porcentaje en que está representado el valor x_i sobre el total de n muestras. Es decir,

$$\%f_i = 100 \times f_i$$

Para **variables cualitativas** no tiene sentido las frecuencias acumuladas

Ejemplo 1 Los siguientes datos son los computadores fabricados por la empresa Dell:

Notebook	País	Demora	Tiempo Repara	Cant. Acc.
1	Chile	Baja	11,13	2
2	Argentina	Media	8,07	0
3	Brazil	Baja	12,08	1
4	Chile	Media	13,47	1
5	Brazil	Alta	7,31	1
6	Argentina	Alta	7,67	3
7	Argentina	Media	8,67	0
8	Chile	Baja	11,63	1
9	Chile	Media	10,13	4
10	Chile	Alta	12,31	2

Notebook	País	Demora	Tiempo Repara	Cant. Acc.
11	Argentina	Media	10,40	3
12	Brazil	Baja	9,50	2
13	Chile	Media	7,27	0
14	Argentina	Alta	9,26	0
15	Brazil	Media	13,85	2
16	Chile	Media	8,44	0
17	Brazil	Baja	10,63	1
18	Argentina	Media	13,20	2
19	Argentina	Alta	12,49	3
20	Chile	Baja	13,70	3

Para variable cualitativa nominal

País	n_i	f_i	$f_i \%$
Chile	8	$\frac{8}{20}$	$100 \times \frac{8}{20}$
Brazil	5	$\frac{5}{20}$	$100 \times \frac{5}{20}$
Argentina	7	$\frac{7}{20}$	$100 \times \frac{7}{20}$

Para variable cualitativa ordinal

Cant. Acc	n_i	f_i	$f_i \%$
0	5	$\frac{5}{20}$	25 %
1	5	$\frac{5}{20}$	25 %
2	5	$\frac{5}{20}$	25 %
3	4	$\frac{4}{20}$	20 %
3	1	$\frac{1}{20}$	5 %

En el caso de variables cuantitativas continuas, dado que hay muchos valores posibles para la variable, agrupemos valores en intervalos que llamaremos **intervalos de clase**

Intervalos de clase

Para la construcción de los intervalos de clase, será necesario considerar las siguientes definiciones:

- **Clase:** Es el intervalo en que cae cada dato
- **Marca de clase (x_i):** Corresponde al punto medio de cada clase (Es el representante de cada clase)
- **Rango (R):** Es la distancia que existe entre valor mínimo y valor máximo de los datos de la muestra. Es decir, $R = X_{(n)} - X_{(1)} = x_{max} - x_{min}$
- **Amplitud (A):** Es el tamaño de cada intervalo, se define como $A = \frac{R}{k}$

Ahora bien, es válido preguntarse, 'Si dispongo de una muestra de tamaño n , ¿Cuántas clases (intervalos debemos considerar? Para ello, debemos emplear la **Regla de Sturges**, que se define como

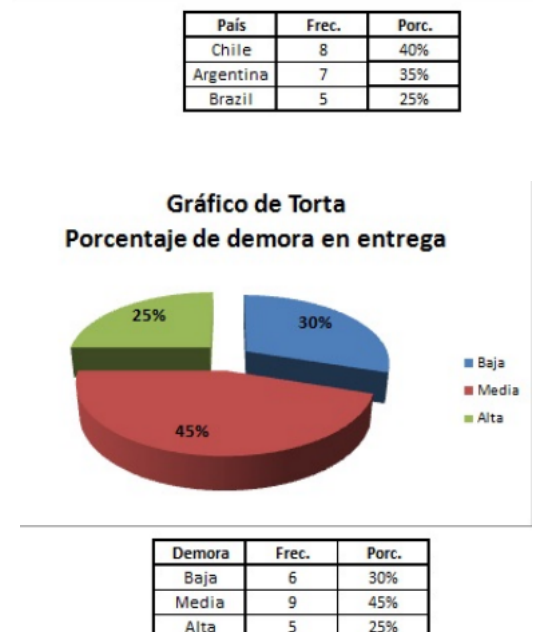
$$k = 1 + 3,322 \log(n)$$

Ejemplo 2 con los datos del ejemplo anterior 1 construiremos la tabla de frecuencia para las variables continuas

Intervalos de CI	x_i	n_i	f_i	$\%f_i$	N_i	F_i	$\%F_i$
[7.27 , 8.59]	7.93	5	0.25	25	5	0.25	25
(8.59 , 9.91]	9.25	3	0.15	15	8	0.4	40
(9.91 , 11.23]	10.57	4	0.2	20	12	0.6	60
(11.23 , 12.55]	11.87	4	0.2	20	16	0.8	80
[12.55 , 13.87]	13.21	4	0.2	20	20	1	100

Otros graficos

Para variables cualitativas se usan gráficos **de torta / barra** y para las cuantitativas se usa el **histograma / boxplot**



Medidas de tendencia central

Promedio

La media o promedio de una muestra x_1, \dots, x_n se define como:

$$\bar{X} = \begin{cases} \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n x_i & \text{Datos no tabulados} \\ \frac{1}{n} \sum_{j=1}^k n_j x_j & \text{Datos tabulados} \end{cases}$$

Note que para el caso de datos tabulados (agrupados) SIN intervalos, x_j representa una clase (valor) en particular y para el caso de datos tabulados (agrupados) CON intervalos, x_j representa la marca de clase.

Mediana

La mediana de un conjunto de observaciones se define como aquel valor que no es superado ni supera a más de la mitad de las observaciones ordenadas de forma creciente (es el dato que está en el centro de los datos de la muestra). La mediana no es afectada por valores extremos como sucede en el caso de la media y se calcula de manera diferente si las observaciones se encuentran agrupadas o no.

En el caso que las observaciones NO estén agrupadas, primero debemos ordenarlas de menor a mayor.

Luego la mediana se obtiene como

$$Me = \begin{cases} X_{(\frac{n+1}{2})} & \text{n impar} \\ \frac{X_{(\frac{n}{2})} + X_{(\frac{n}{2}+1)}}{2} & \text{n par} \end{cases}$$

En el caso de que los datos estén agrupados en una tabla de frecuencia, habrá que hacer

distinción entre datos tabulados CON o SIN intervalos.

Para el caso de datos tabulados SIN intervalos la mediana la calculamos de la siguiente manera:

$$Me = \begin{cases} x_j & \text{si } N_{j-1} < \frac{n}{2} < N_j \\ \frac{x_{j-1} + x_j}{2} & \text{si } \frac{n}{2} = N_{j-1} \end{cases}$$

donde N_{j-1} es la frecuencia acumulada del intervalo anterior al que contiene la mediana.

Para el caso de datos tabulados CON intervalos la mediana la calculamos de la siguiente manera: Buscamos el intervalo que contiene al dato que ocupa la posición $\frac{n}{2}$, esto de forma similar al procedimiento descrito para datos tabulados sin intervalos. Luego calculamos la mediana como:

$$Me = L_{inf,j} + \frac{\frac{n}{2} - N_{j-1}}{n_j} A_j$$

Donde:

- $L_{inf,j}$: Límite inferior del intervalo que contiene la mediana
- N_{j-1} : frecuencia acumulada del intervalo anterior al que contiene la mediana.
- n_j : frecuencia absoluta del intervalo que contiene la mediana.
- A_j : amplitud del intervalo que contiene la mediana.

Moda

La moda de un conjunto de datos es el valor que más se repite. Notemos que ésta no

necesariamente es única y se obtiene de forma natural tanto para el caso en que se tienen datos cualitativos como cuantitativos no tabulados o tabulados SIN intervalos.

En el caso que se tengan datos tabulados CON intervalos, debemos encontrar una aproximación de la moda, la cual calculamos de la siguiente manera:

Buscamos el (los) intervalos que contienen a la moda al que llamaremos **clase modal**. Luego calculamos la moda como:

$$Mo = L_{inf,j} + \frac{n_j - n_{j-1}}{(n_j - n_{j-1}) + (n_j - n_{j+1})} A_j$$

- $L_{inf,j}$: límite inferior de la clase modal.
- n_j : frecuencia absoluta de la clase modal.
- A_j : amplitud de la clase modal.

Percentiles

Se divide a la muestra **ordenada** en 100 partes iguales y es tal que el i -ésimo percentil (P_i es un valor donde al menos un i % de los datos están bajo su valor y el restante $(100-i)$ % por encima de él.

Los percentiles se calculan de manera diferente si las observaciones se encuentran agrupadas o no.

Datos no agrupados

En el caso de que las observaciones **NO** estén agrupadas, primero debemos ordenarlas de menor a mayor.

Luego, el percentil i -ésimo se obtiene como

$$P_i = \begin{cases} x_{\lceil \frac{i \cdot n}{100} \rceil} & \text{si } \frac{i \cdot n}{100} \text{ es fracción} \\ (x_{\frac{i \cdot n}{100}} + x_{\frac{i \cdot n}{100} + 1})/2 & \text{si } \frac{i \cdot n}{100} \text{ es entero} \end{cases}$$

Donde $\lceil q \rceil$ es el entero próximo mayor a la fracción q .

Datos agrupados

En el caso de que los datos estén agrupados en una tabla de frecuencias, habrá que hacer distinción entre datos tabulados CON o SIN intervalos.

Para el caso de datos tabulados **SIN** intervalos, el percentil P_i será calculado de la siguiente manera:

$$P_i = \begin{cases} x_j & \text{si } N_{j-1} < \frac{i \cdot n}{100} < N_j \\ \frac{x_j + x_{j+1}}{2} & \text{si } \frac{i \cdot n}{100} = N_j \end{cases}$$

donde N_{j-1} : frecuencia acumulada del intervalo anterior al que contiene la mediana.

Para el caso de datos tabulados **CON** intervalos el percentil P_i será calculado de la siguiente manera.

Buscamos el intervalo que contiene al dato que ocupa la posición $\frac{i \cdot n}{100}$

$$P_i = L_{inf,j} + \frac{\frac{i \cdot n}{100} - N_{j-1}}{n_j} A_j$$

donde:

- $L_{inf,j}$: límite inferior que contiene el P_i .
- N_{j-1} : frecuencia acumulada del intervalo anterior al que contiene el P_i .
- n_j : frecuencia absoluta del intervalo que contiene el P_i
- A_j : amplitud del intervalo que contiene el P_i .

BoxPlot

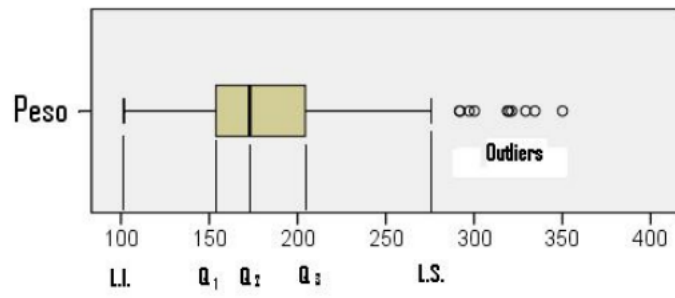
En este gráfico es posible observar características de los datos como simetría y posibles observaciones atípicas.

Para construir un boxplot es necesario delimitar los límites admisibles tal que fuera de ellos consideraremos que los datos son atípicos (datos outliers). Estos se calculan como:

Límite inferior (L.I) = $Q_1 - f(Q_3 - Q_1)$
 Límite Superior (L.S) = $Q_3 + f(Q_3 - Q_1)$

Donde, en general se considera $f = 0,75$ o 1.5

El boxplot entonces tendrá la siguiente forma:



Medidas de dispersión

Rango Intercuartil y Varianza

Dado que es adimensional, permite comparar la dispersión de dos conjuntos de datos que no tengan la misma unidad de medida.

El rango intercuartil (R.I) es la longitud del intervalo donde están concentrados el 50 % central de los datos, es decir,

$$R.I = Q_3 - Q_1$$

La varianza de una muestra, denotada por s^2 se define como la media del cuadrado de las desviaciones de los datos con respecto al promedio de éstos. En términos numéricos, se obtiene de la siguiente manera:

$$s^2 = \begin{cases} \frac{1}{n-1} \sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})^2 & \text{Datos NO agrupados} \\ \frac{1}{n-1} \sum_{j=1}^k (x_j - \bar{x})^2 & \text{Datos agrupados} \end{cases}$$

Desviación estándar

Un posible inconveniente de la varianza es que las unidades de medida quedan elevadas al cuadrado, por lo que esta interpretación de dispersión no es muy natural.

La desviación estándar de una muestra se denota por s y se obtiene como la raíz cuadrada de la varianza s^2 :

$$s = \sqrt{s^2}$$

Coeficiente de variación

Es una medida de dispersión que es adimensional pues está definido por:

$$CV = \frac{s}{\bar{x}}$$

Estadística

Si usted compra un boleto de Kino o bien invierte en acciones de alguna empresa, no sabe a ciencia cierta si es que va a obtener ganancias o pérdidas.

Lo que intentamos hacer con el cálculo de probabilidades es cuantificar la incertidumbre asociada a ganar el Kino o, en el otro caso, la probabilidad de ganar una cierta cantidad de dinero al comprar la acción.

Intentamos indicar cuán factible es que ocurra algún resultado en particular como consecuencia de un **experimento aleatorio**.

Definiciones

Experimento aleatorio

Un experimento aleatorio es cualquier experimento cuyo resultado es incierto, no se conoce con seguridad. Denotaremos a cualquier experimento aleatorio como ϵ

Ejemplos de experimentos aleatorios:

- Lanzamiento de una moneda
- lanzamiento de un dado
- género de un alumno(a) seleccionado en el curso

Espacio muestral

Decimos que el conjunto S_ϵ es el espacio muestral del experimento ϵ si S contiene a **TODOS** los posibles resultados del experimento ϵ

Algunos ejemplos de espacios muestrales son los siguientes:

Experimento (ϵ)	Espacio Muestral (S)
ϵ_1 : lanzamiento 2 monedas	$S_1 = \{cc, cs, sc, ss\}$
ϵ_2 : lanzamiento 2 dados	$S_2 = \{(a, b) : a, b \in \{1, 2, \dots, 6\}\}$
ϵ_3 : seleccionar una combinación para el sorteo del kino	$S_3 = \dots$
ϵ_4 : tiempo de vida de un producto electrónico	$S_4 = \{x \in \mathbb{R}, x > 0\}$

Evento

Un evento es cualquier colección de posibles resultados de un experimento.

Consideremos el experimento del lanzamiento de dos dados. El espacio muestral está dado por

$$S = \{(a, b) : a, b \in \{1, 2, \dots, 6\}\}$$

Sea el evento A = la suma de las caras superiores sea a lo más 4. Por lo tanto

$$A = \{(1, 1); (1, 2); (1, 3); (2, 1); (3, 1); (2, 2)\}$$

Notemos que A es un subconjunto de S .

Decimos que el evento A ocurre si el resultado del experimento está en el conjunto A .

Sea A un evento cualquiera asociado al experimento ϵ . Por definición, A es **siempre un subconjunto** del espacio muestral S_ϵ , es decir

$$A \subset S \iff x \in A \Rightarrow x \in S$$

Evento unión

Sean A y B dos eventos definidos sobre el espacio muestral S . El evento definido por la unión de A y B , denotado por $A \cup B$, contiene al conjunto de elementos que están o bien en A , o bien en B , o bien en ambos eventos.

$$A \cup B = \{x : x \in A \vee x \in B\}$$

Evento intersección

Sean A y B dos eventos definidos sobre el espacio muestral S . El evento definido por la intersección de A y B , denotado por $A \cap B$, contiene al conjunto de elementos que están en A y B a la vez.

$$A \cap B = \{x : x \in A \wedge x \in B\}$$

Evento complemento

Sea A un evento definido sobre el espacio muestral S . El evento complemento de A , denotado por A^c , contiene todos los elementos que **NO** están en A .

$$A^c = \{x : x \notin A\}$$

Notemos que:

$$S = A \cup A^c$$

Evento diferencia

Sean A y B dos eventos definidos sobre el espacio muestral S . El evento diferencia de A menos B , denotado por $A/B = A - B$, contiene todos los elementos que están en A y no están en B .

$$A/B = A - B = \{x : x \in A \wedge x \notin B\}$$

Evento vacío

Denotaremos por el símbolo \emptyset al evento que no tiene elementos y lo llamaremos **elemento vacío**.

Para cualquier evento A definido sobre el espacio muestral S se cumple que:

$$A \cup A^c = \emptyset$$

Representación gráfica

El espacio muestral de un experimento, en conjunto con los eventos que se definan sobre el espacio muestral, pueden ser representados

de manera gráfica usando el **Diagrama de Venn**.



Algebra de eventos

Para cualquiera eventos A , B y C definidos sobre un espacio muestral S , se tienen las siguientes propiedades:

- Conmutatividad:

$$A \cup B = B \cup A \quad A \cap B = B \cap A$$

- Asociatividad:

$$A \cup (B \cup C) = (A \cup B) \cup C$$

$$A \cap (B \cap C) = (A \cap B) \cap C$$

- Ley distributiva:

$$A \cup (B \cap C) = (A \cup B) \cap (A \cup C)$$

$$A \cap (B \cup C) = (A \cap B) \cup (A \cap C)$$

- Leyes de Morgan:

$$(A \cap B)^c = A^c \cup B^c$$

$$(A \cup B)^c = A^c \cap B^c$$

Resultados importantes

Eventos disjuntos

Sean los eventos A y B definidos sobre el espacio muestral S . Decimos que A y B son **eventos disjuntos** o **eventos mutuamente excluyentes** si

$$A \cap B = \emptyset$$

Partición

Sean los eventos A_1, A_2, \dots una colección de eventos disjuntos de a pares, es decir

$$A_i \cap A_j = \emptyset \quad \forall i \neq j, i, j = 1, 2, \dots$$

entonces los eventos A_1, A_2, \dots forman una partición de S , por lo que

$$\bigcup_{i=1}^{\infty} A_i = S$$

Calculo de probabilidades

Decimos que un evento ocurre cuando, como realización del experimento, se obtiene un resultado en el conjunto definido por el evento.

Pero el evento está formado por uno o varios elementos, entonces ¿Cuál es la probabilidad asociada a la ocurrencia de un evento en particular?

Definición frecuentista

Si un experimento es repetido n veces bajo las mismas condiciones y el evento A ocurre m veces, entonces la probabilidad que el evento A ocurra esta dada por

$$P(A) = \frac{m}{n}$$

Definición de Laplace

Sea S el espacio muestral de un experimento aleatorio. En el caso que todos los elementos del espacio muestral sean equiprobables, entonces la probabilidad del evento A ocurra está dada por

$$P(A) = \frac{\text{número de caso favorables}}{\text{número de casos posibles}}$$

Axiomas

Dado un espacio muestral S y A un evento definido sobre S , una **función de probabilidad** $P(\cdot)$ cumple que:

- $P(S) = 1$
- $0 \leq P(A) \leq 1 \quad \forall A \subset S$
- Para dos eventos A_1 y A_2 definidos sobre S tal que

$$A_1 \cap A_2 = \emptyset$$

entonces

$$P(A_1 \cup A_2) = P(A_1) + P(A_2)$$

Propiedades

Sean A, B y C eventos definidos sobre el espacio muestral S ,

- Para cualquier par de eventos A y B , se tiene que

$$P(A \cup B) = P(A) + P(B) - P(A \cap B)$$

OBS: Si $A \cap B = \emptyset$, entonces

$$P(A \cup B) = P(A) + P(B)$$

se conoce como la regla aditiva

Propiedades

Sean A, B y C eventos definidos sobre el espacio muestral S ,

- La probabilidad del evento complemento está definida como

$$P(A^c) = 1 - P(A)$$

- Se cumple que

$$P(A \cup B \cup C) = P(A) + P(B) + P(C) - P(A \cap B) - P(A \cap C) - P(B \cap C) + P(A \cap B \cap C)$$

- Si A_1, A_2, \dots, A_k son eventos definidos sobre S de tal manera que forman una partición de S , es decir, los A_i son mutuamente excluyentes, entonces:

$$P(A_1 \cup A_2 \cup \dots \cup A_k) = P(A_1) + P(A_2) + \dots + P(A_k)$$

Probabilidades condicionales

Introducción

Todas las probabilidades que hemos calculado hasta ahora han sido probabilidades **incondicionales**: definidas sobre el espacio muestral **original**.

Sin embargo, en algunos experimentos, a medida que éste se lleva a cabo, el espacio muestral cambia. En tales el cálculo de probabilidades se basa en probabilidades condicionales.

Se sabe que el 70 % de las personas que conducen un vehículo deportivo tiene un accidente en un período de 5 años, y que el 15 % de las personas que conducen un vehículo no deportivo tiene un accidente en el mismo periodo de tiempo.

Si queremos calcular la probabilidad que una persona tenga un accidente en un periodo de 5 años ¿Nos servirá contar con la información sobre el tipo de vehículo que conduce?.

La respuesta es SÍ, y de hecho, de tener información relevante, previa al cálculo de probabilidades, es lo que motiva el concepto de probabilidades condicionales.

La idea de probabilidad condicional es que el espacio muestral ha sido actualizado a B . Así, la ocurrencia de los eventos depende de su relación con el evento B .

En particular, note qué sucede con la probabilidad condicional de eventos disjuntos.

Suponga que A y B son eventos disjuntos, es decir:

$$P(A \cap B) = 0$$

Se tiene entonces que

$$P(A/B) = P(B/A) = 0$$

Definición

Probabilidad condicional: Si A y B son eventos definidos sobre S , y $P(B) > 0$, la probabilidad condicional de A dado B , denotada como $P(A/B)$ está dada por:

$$P(A/B) = \frac{P(A \cap B)}{P(B)}$$

Probabilidad total y Teorema de Bayes

Regla multiplicativa

Usando la definición de probabilidad condicional, se cumple la siguiente relación:

$$P(A/B) = \frac{P(A \cap B)}{P(B)} \Rightarrow P(A \cap B) = P(A/B)P(B)$$

$$P(B/A) = \frac{P(B \cap A)}{P(A)} \Rightarrow P(A \cap B) = P(B/A)P(A)$$

Así, la probabilidad del evento intersección puede ser calculada como:

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

Teorema de la probabilidad total

Suponga que los eventos A_1, A_2, \dots, A_k conforman una partición del espacio muestral S , es decir:

$$A_i \cap A_j = \emptyset \quad i \neq j, \quad A_1 \cup A_2 \cup \dots \cup A_k = S$$

entonces,

$$P(B) = P(B \cap A_1) + P(B \cap A_2) + \dots + P(B \cap A_k)$$

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

Teorema de Bayes

Si A_1, A_2, \dots, A_k conforman una partición del espacio muestral S , entonces

$$P(A_i/B) = \frac{P(B/A_i)P(A_i)}{P(B)}$$

$$P(A_i/B) = \frac{P(B/A_i)P(A_i)}{\sum_{i=1}^k P(B/A_i)P(A_i)}$$

Eventos independientes

Sean los eventos A y B definidos sobre el espacio muestral S . Decimos que los 2 eventos son independientes si y sólo si cualquier de las siguientes propiedades es verdadera:

- $P(A/B) = P(A)$
- $P(B/A) = P(B)$
- $P(A \cap B) = P(A)P(B)$

OBSERVACIONES: La dependencia de eventos tiene relación con la probabilidad de ocurrencia de los eventos en cuestión. Según la definición, se establece que los eventos A y B son independientes cuando la probabilidad de ocurrencia del evento A no influye en la probabilidad de ocurrencia del evento B .

Variable aleatoria

Definición

Una variable aleatoria (v.a) X es una función que asigna un número real a cada resultado en espacio muestral de un experimento aleatorio:

$$\begin{aligned} X &: S \rightarrow \mathbb{R} \\ &: s_i \rightarrow X(s_i) = x \end{aligned}$$

Las variables aleatorias se denotan por una letra mayúscula tal como X (usualmente X, Y o Z) y el valor posible de X se denota por la letra minúscula x (o bien $X = x$).

El **rango o recorrido** de la variable X , denotado R_X , corresponde al conjunto de todos los valores posibles de la variable X .

Tipos de variables aleatorias

Dependiendo de cuál es el rango de la v.a X , podemos clasificarlas en 2 grupos:

Discreta

Si el recorrido de X es un conjunto finito o infinito **numerable.**, ejemplos:

- X : Suma de los números que aparecen en las caras cuando se lanzan dos dados.
- X : Número de lanzamientos de una moneda hasta que salga una cara.

Continua

Si el recorrido de X es un conjunto **no numerable.**, ejemplos:

- X : Tiempo (meses) de vida de un Smartphone.
- X : Largo(metros) de un cable del tendido eléctrico.

Función de densidad de probabilidad

La función $f_X(x) = P(X = x)$ que va desde el conjunto de valores posibles de la v.a X al intervalo $[0,1]$, recibe el nombre de **función de probabilidad**. Para una v.a discreta X , $P(X = x)$ satisface las siguientes propiedades.

- $0 \leq P(X = x) \leq 1 \quad \forall x \in R_X$
- $\sum_{x \in R_X} P(X = x) = 1$

Caso continuo

En el caso de que X sea una v.a continua, la **función de densidad** de X , $f_X(x)$, es una función tal que:

- $f_X(x) \geq 0 \quad \forall x \in R_X$
- $\int_{-\infty}^{\infty} f_X(x) dx = 1$

Si A es un subconjunto de R_X , entonces la probabilidad de que el evento A ocurra la calculamos de la siguiente manera:

$$P(X \in A) = \int_A f(x) dx$$

Función de distribución Esperanza de una variable acumulada

Se define la función de distribución acumulada (F.D.A) de la v.a X (discreta o continua), denotada como $F_X(x)$, como:

$$F_X(x) = P(X \leq x) \quad \forall x \in R_X$$

Luego, $F_X(x)$ satisface las siguientes propiedades:

- $\lim_{x \rightarrow -\infty} F_X(x) = 0 \quad \lim_{x \rightarrow \infty} F_X(x) = 1$
- $F_X(x)$ es una función no decreciente, es decir si $x < y \rightarrow F_X(x) \leq F_X(y)$
- $F_X(x)$ es continua por la derecha, es decir

$$\lim_{\epsilon \rightarrow 0} F_X(x + \epsilon) = F_X(x)$$

Caso discreto

La F.D.A de la v.a X en el caso discreto se define como:

$$F_X(x) = P(X \leq x) = \sum_{x_i \leq x} P(X = x_i) \quad x_i \in R_X$$

y cumple con la siguiente propiedad:

$$P(a < X \leq b) = P(X \leq b) - P(X \leq a) = F_X(b) - F_X(a)$$

Caso continuo

La F.D.A de la v.a X en el caso continuo se define como:

$$F_X(x) = P(X \leq x) = \int_{-\infty}^x f_X(t) dt$$

y cumple con las siguientes propiedades:

- $f_X(x) = \frac{dF_X(x)}{dx}$
- $P(a < X \leq b) = F_X(b) - F_X(a) = \int_a^b f_X(t) dt$
- $P(X = a) = \int_{a-}^a f_X(x) dx = 0$
- $P(a < X \leq b) = P(a < X < b) = P(a \leq X < b) = P(a \leq X \leq b)$

La esperanza de una v.a X se puede interpretar como el "centro de gravedad" de la variable y se define como:

$$E(X) = \begin{cases} \sum_{x \in R_X} x \cdot P(X = x) & X \text{ es v.a discreta} \\ \int_{-\infty}^{+\infty} x \cdot f_X(x) dx & X \text{ es v.a continua} \end{cases}$$

Propiedades

Sean a y b valores reales constantes. Sea X una variable aleatoria con esperanza $\mu_X = E(X)$ y sea Y otra variable aleatoria con esperanza μ_Y . Se cumple que:

- La esperanza de una constante, es la misma constante:

$$E(a) = a$$

- La esperanza es un operador lineal, es decir:

$$Y = a + bX \rightarrow E(Y) = a + bE(X) = a + b\mu_X$$

- La esperanza de la suma de v.a es la suma de las esperanzas:

$$E(aX + bY) = aE(X) + bE(Y) = a\mu_X + b\mu_Y$$

- Si $g(X)$ es una función de X , entonces podemos calcular la esperanza de $g(X)$ como:

$$E[g(X)] = \begin{cases} \sum_{x \in R_X} g(x) P(X = x) & X \text{ es discreta} \\ \int_{-\infty}^{\infty} g(x) f(x) dx & X \text{ es continua} \end{cases}$$

Varianza

Es un estadístico que cuantifica la dispersión que tienen los datos de una muestra.

La varianza de una variable aleatoria X , denotada por $\sigma_X^2 = V(X)$, se obtiene como:

$$\sigma_X^2 = V(X) = E([X - E(X)]^2) = E([X - \mu_X]^2)$$

donde

$$V(X) = \begin{cases} \sum_{x \in R_X} (x - \mu_X)^2 P(X = x) & \text{X es discreta} \\ \int_{-\infty}^{\infty} (x - \mu_X)^2 f(x) dx & \text{X es continua} \end{cases}$$

Una forma muy utilizada es especificar la varianza de la siguiente forma:

$$V(X) = E(X^2) - (E(X))^2 = E(X^2) - E^2(X)$$

OBS: Como la varianza queda definida en términos de la unidad de medida al cuadrado de la variable en estudio, para poder describir la dispersión del proceso en términos de la unidad de medida original, calcularemos la raíz cuadrada de la varianza, lo que conocemos como **desviación estándar** de X , denotada por

$$\sigma_X = \sqrt{\sigma_X^2}$$

Modelos probabilísticos

Modelos Bernoulli

Se llama experimento Bernoulli a un experimento con las siguientes características:

- Se realiza un experimento aleatorio con solo dos resultados posibles: x_0 y x_1 tal que $P(X = x_0) = p$ y $P(X = x_1) = q = 1 - p$
- La repetición del experimento aleatorio no altera los resultados posibles de x_0 y x_1 .
- Sea X una v.a se dice que X es Bernoulli ($X \sim \text{bern}(p)$) si:

$$X = \begin{cases} 1 & \text{si ocurre } x_0 \\ 0 & \text{e.o.c} \end{cases}$$

- La función de probabilidad está dada por: $P(X = x) = p^x q^{1-x}$ con $(x = 0, 1)$ de aquí se obtiene

$$E(X) = p$$

$$Var(X) = pq$$

Modelos Binomial

Si se repite un experimento bernoullí n veces, con ensayos independientes, a este experimento se le llama **Binomial**.

- Si X : Número de veces que ocurre x_0 , X se llama v.a Binomial ($X \sim \text{Bin}(n, p)$)
- La función de probabilidad está dada por:

$$P(X = x) = \binom{n}{x} p^x q^{n-x}$$

con $(x = 0, 1, 2, \dots, n)$ de aquí se obtiene:

$$E(X) = np$$

$$Var(X) = npq$$

OBS: $\text{Bern}(p) = \text{Bin}(n = 1, p)$.

Modelo geométrico

Si se repite un experimento de bernoulli hasta obtener el primer éxito, se dice que X es una v.a con distribución geométrica, donde se define:

- X : Número de repeticiones hasta obtener x_0 (un éxito) por primera vez ($X \sim \text{Geo}(p)$)
- La función de probabilidad está dada por:

$$P(X = x) = pq^{x-1}$$

con $(x = 0, 1, 2, \dots, n)$ de aquí se obtiene:

$$E(X) = \frac{1}{p}$$

$$Var(X) = \frac{q}{p^2}$$

Modelo Binomial negativa

Si se repite un experimento aleatorio de bernoulli hasta obtener el r -ésimo éxito, se dice que X es una v.a con distribución binomial Negativa, donde se define:

- X : Número de ensayos hasta alcanzar el r -ésimo éxito ($x = r, r + 1, r + 2, \dots$) ($X \sim \text{BN}(r, p)$)

- La función de probabilidad está dada por:

$$P(X = x) = \binom{x-1}{r-1} p^r q^{x-r}$$

con $(x = r, r+1, \dots, n)$ de aquí se obtiene:

$$E(X) = \frac{1}{p}$$

$$Var(X) = \frac{rq}{p^2}$$

Modelo hipergeométrico

Supongamos se tiene un conjunto de N objetos clasificados como:

- M: objetos son éxitos
- N - M: objetos son fallas o fracasos.

Se toma una muestra de tamaño n al azar sin reemplazo de entre los N objetos, con $M \leq N$ y $n \leq N$.

- X : Número de éxito en la muestra. Entonces se dice que la v.a X tiene distribución hipergeométrica ($X \sim HP(N, M, n)$)
- La función de probabilidad está dada por:

$$P(X = x) = \frac{\binom{M}{x} \binom{N-M}{n-x}}{\binom{N}{n}}$$

con $(x = \max\{0, n + M - N\}, \dots, \min(M, n))$ de aquí se obtiene:

$$E(X) = np$$

$$Var(X) = npq \frac{N-n}{N-1}$$

con $p = \frac{M}{N}$

Modelos Poisson

Si el **número promedio** de ocurrencias, en un intervalo de tiempo, es $\lambda > 0$. Donde se define X : **Número de ocurrencias** en un intervalo de tiempo. Entonces la v.a X tiene distribución poisson con tasa λ

- Su notación es $X \sim Po(\lambda)$
- La función de probabilidad está dada por

$$P(X = x) = \frac{\lambda^x e^{-\lambda}}{x!}$$

con

$$(x = 0, 1, 2, 3, \dots)$$

de aquí se obtienen:

$$E(X) = \lambda$$

$$Var(X) = \lambda$$

Modelos uniforme

X es una variable aleatoria Uniforme en (a, b) si su función de densidad está dada por:

$$f_X(x) = \begin{cases} \frac{1}{b-a} & a < x < b \\ 0 & \text{e.o.c} \end{cases}$$

- Su notación es $X \sim U(a, b)$
- De la función de probabilidad se obtiene:

$$E(X) = \frac{(a+b)}{2}$$

$$Var(X) = \frac{(b-a)^2}{12}$$

La función de densidad acumulada está dada por:

$$F_X(x) = P(X \leq x) = \begin{cases} 0 & \text{e.o.c} \\ \frac{x-a}{b-a} & a \leq x < b \\ 1 & b \leq x \end{cases}$$

Modelos exponencial

X es una v.a exponencial con parámetro $\lambda > 0$ conocido, si su función de densidad está dada por:

$$f_X(x) = \begin{cases} \lambda e^{-\lambda x} & x > 0 \\ 0 & \text{e.o.c} \end{cases}$$

- Su notación es $X \sim \text{Exp}(\lambda)$
- De la función de probabilidad se obtiene:

$$E(X) = \frac{1}{\lambda}$$

$$\text{Var}(X) = \frac{1}{\lambda^2}$$

La función de densidad acumulada está dada por:

$$f_X(x) = P(X \leq x) = \begin{cases} 0 & x < 0 \\ 1 - e^{-\lambda x} & x \geq 0 \end{cases} \quad \text{e.o.c}$$

NOTAS

- La dist. exponencial se usa comúnmente cuando la v.a X denota el tiempo que transcurre hasta que ocurra un evento
- El valor de λ se conoce como tasa y tiene el mismo significado que el parámetro λ descrito en el modelo de Poisson.
- Se dice que la distribución exponencial posee la propiedad de falta de memoria, esto es:

$$P(X > s + t | X > s) = P(X > t)$$

Modelos Normal

X es una variable aleatoria normal con parámetro (μ, σ^2) si su función de densidad está dada por:

$$f_X(x) = \begin{cases} \frac{1}{\sqrt{2\pi\sigma^2}} \exp\left\{-\frac{1}{2}\left[\frac{x-\mu}{\sigma}\right]^2\right\} & -\infty < x < +\infty \\ 0 & \text{e.o.c} \end{cases}$$

- Su notación es $X \sim N(\mu, \sigma^2)$
- De la función de probabilidad se obtiene:

$$E(X) = \mu$$

$$\text{Var}(X) = \sigma^2$$

Otras propiedades y notaciones de interés son:

- Sea $Z \sim N(0, 1)$, entonces se dice que Z tiene distribución **Normal estándar**
- Si $Z \sim N(0, 1)$, entonces la F.D.A se denota como

$$\phi(z) = P(Z \leq z).$$

- Si $Y = aX + b$ (a, b : ctes) y $X \sim N(\mu, \sigma^2)$, entonces $Y \sim N(a\mu + b, a^2\sigma^2)$
- Si $X \sim N(\mu, \sigma^2)$, entonces

$$Z = \frac{X - \mu}{\sigma} \sim N(0, 1)$$

por lo que a este procedimiento se le conoce como **estandarizar la variable**.

- Si $Z \sim N(0, 1)$, entonces

$$P(Z \leq -a) = P(Z \geq a) = 1 - P(Z < a)$$

con lo que se desprende que

$$P(Z > -a) = P(Z < a)$$