

# Matemáticas Generales.

## 1º Bachillerato.

### Capítulo 12: Distribuciones de probabilidad

#### Propiedad Intelectual

El presente documento se encuentra depositado en el registro de Propiedad Intelectual de Digital Media Rights con ID de obra AAA-0181-02-AAA-067268

Fecha y hora de registro: 2015-05-25 17:04:20.0

Licencia de distribución: CC by-nc-sa



Queda prohibido el uso del presente documento y sus contenidos para fines que excedan los límites establecidos por la licencia de distribución.

Más información en <http://www.dnrights.com>



[www.apuntesmareaverde.org.es](http://www.apuntesmareaverde.org.es)



**Autora: Raquel Caro**

**Ilustraciones: De la autora, de Wikipedia y del Banco de Imágenes de INTEF**

## Índice

### 1. DISTRIBUCIONES DE PROBABILIDAD

- 1.1. DISTRIBUCIONES DE PROBABILIDAD: MEDIA, VARIANZA Y DESVIACIÓN TÍPICA
- 1.2. DISTRIBUCIÓN BINOMIAL
- 1.3. DESIGUALDAD DE CHEBYCHEFF
- 1.4. DISTRIBUCIONES DE PROBABILIDAD CONTINUAS
- 1.5. DISTRIBUCIÓN UNIFORME
- 1.6. DISTRIBUCIÓN NORMAL
- 1.7. APROXIMACIÓN DE LA BINOMIAL A LA NORMAL
- 1.8. INTERVALOS DE CONFIANZA

### 2. MUESTREO ESTADÍSTICO

- 2.1. POBLACIÓN Y MUESTRA
- 2.2. TIPOS DE MUESTREOS ALEATORIOS
- 2.3. TAMAÑO Y REPRESENTATIVIDAD DE UNA MUESTRA
- 2.4. FICHA DE UNA ENCUESTA O SONDEO
- 2.5. TEOREMA CENTRAL DEL LÍMITE
- 2.6. DISTRIBUCIÓN DE LA MEDIA MUESTRAL
- 2.7. DISTRIBUCIÓN DE UNA PROPORCIÓN MUESTRAL

## Resumen

Muchos de los eventos que ocurren en la vida diaria no pueden ser predichos con exactitud a priori por diversas razones, pues la mayoría de ellos están influidos por factores externos. Además, existen sucesos que están directamente afectados por el azar, es decir, por procesos en los que no se está seguro de lo que va a ocurrir. La teoría de la probabilidad nos permite acercarnos a estos sucesos y estudiarlos, ponderando sus posibilidades de ocurrencia y proporcionando métodos para realizar estas ponderaciones.

En los capítulos anteriores has utilizado frecuencias, ahora vamos a asignar probabilidades y al estudiar los fenómenos aleatorios mediante distribuciones de probabilidad podremos construir modelos que reflejen la realidad y afirmar, con tal probabilidad, lo que va a ocurrir.

Además, la teoría de la probabilidad es una herramienta necesaria para abordar la *Inferencia Estadística*. Esta agrupa un conjunto de métodos y técnicas que permiten extraer conclusiones generales de una población a partir de la observación de una muestra obtenida de ella. Además, también intenta obtener indicadores sobre la significación de las conclusiones obtenidas; es decir, sobre la confianza que merecen.



## 1. DISTRIBUCIONES DE PROBABILIDAD

### 1.1. Distribuciones de probabilidad: Media, varianza y desviación típica.

Cuando se analiza un fenómeno observable aparece una serie de resultados que han de ser tratados convenientemente, de manera que se puedan comprender mejor tanto los resultados como la característica objeto de estudio correspondiente a dicho fenómeno. Para este fin ya sabes realizar una primera descripción de los datos, histograma de frecuencias absolutas o relativas y polígono de frecuencias absolutas o acumuladas, y determinar sus parámetros: la media, varianza, desviación típica...

En ese caso, los propios resultados del experimento son numéricos como en el caso en el que se mide la velocidad de un vehículo, o la altura de un individuo. En cambio, en otras ocasiones, los resultados del experimento no proporcionan dicha información adecuadamente, como puede ser en el caso de los juegos de azar (ruleta, lotería, etc.).

En estos casos, se puede utilizar una variable aleatoria, que es una función que asigna un número real a cada resultado posible del espacio muestral del fenómeno bajo estudio. Por ejemplo, en los juegos de azar se puede asignar a cada resultado la ganancia o pérdida que produce en el jugador.

Las variables aleatorias se denotan mediante una letra mayúscula y pueden ser discretas (cuando pueden tomar un número finito o infinito numerable de valores) o continuas (cuando pueden tomar cualquier valor dentro de un rango).

En cuanto a las variables aleatorias discretas, éstas son las que pueden tomar un número finito o infinito numerable (como el conjunto  $N$  de los números naturales) de valores. Dado que la variable aleatoria puede tomar diferentes valores dependiendo de los resultados del experimento aleatorio al que está asociado, su valor no se podrá predecir de manera exacta. Así pues, para describir una variable aleatoria es necesario conocer su distribución de probabilidad.

Conocer la distribución de probabilidad de una variable aleatoria  $X$  discreta consiste en asignar una probabilidad a cada uno de los resultados posibles de dicha variable aleatoria. Es decir, se trata de saber calcular o asignar los valores  $P[X = x]$ , para todos los posibles valores  $x$  que puede tomar la variable aleatoria  $X$ .

#### Actividad resuelta

✚ Se lanzan dos monedas y contamos el número de caras. La distribución de probabilidad es:

Al hacer un diagrama en árbol calculamos las probabilidades:

Número de caras ( $x$ ):	0	1	2
Probabilidad ( $p(x)$ ):	1/4	1/2	1/4
Función de distribución $F(x)$ :	1/4	3/4	4/4

Por un lado, tenemos la función  $p(x)$ , que es la probabilidad puntual o función de cuantía o función masa de probabilidad.

Por otro lado, podemos calcular lo que sería equivalente a las frecuencias acumuladas. La función  $F(x)$ , a la que se denomina función de distribución, nos indica la probabilidad de que  $F(x) = P(X \leq x)$ , es decir, calcula la probabilidad de que se tomen valores menores a  $x$ .

La tabla que hemos presentado es una **distribución de probabilidad**, donde hemos definido una función que asigna a la variable aleatoria  $x$  una probabilidad:

$$x \rightarrow p(x)$$

y es el resultado que nos ayudará a hacer predicciones sobre un experimento aleatorio.

También podemos representar la tabla anterior mediante un histograma para la función de cuantía, en el que las áreas de cada rectángulo son ahora probabilidades, en lugar de frecuencias relativas, y podemos representar con una línea la función de distribución.

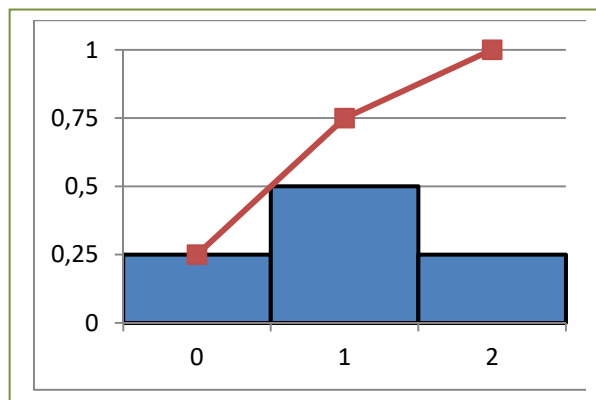
Observamos que siempre se verifican las siguientes propiedades.

**Función de probabilidad o función de cuantía:**

- 1)  $p(x) \geq 0$
- 2)  $\sum p(x) = 1$ .

**Función de distribución:**

- 1)  $0 \leq F(x) \leq 1$
- 2)  $F(x)$  es una función creciente
- 3)  $F(x_{\text{Máximo}}) = 1$ .



## Actividades propuestas

1. Se lanzan 3 monedas y contamos el número de caras que salen. Haz un diagrama en árbol. Escribe en una tabla la función de cuantía y la función de distribución. Representa la función de cuantía en un histograma y con una línea la función de distribución.
2. Se lanzan 2 dados y contamos el número de 5 que aparecen. Haz un diagrama en árbol, escribe en una tabla la función de cuantía y la función de distribución, y represéntalas gráficamente.

## Actividad resuelta

✚ Se lanzan dos dados. Por cada 5 que aparezca ganas 20 euros y pierdes 10 euros en caso contrario. ¿Te conviene ese juego? ¿Cuánto esperas ganar o perder en 36 jugadas?

En cada lanzamiento puedes perder 10 euros o ganar 20 euros o ganar 40 euros. Esos son los valores de una variable aleatoria que podemos llamar ganancia, cuyas probabilidades calculamos, haciendo un diagrama de árbol, y escribimos en la siguiente tabla:

<b>Ganancia (euros) (<math>x</math>):</b>	-10	20	40
<b>Probabilidad (<math>p(x)</math>):</b>	25/36	10/36	1/36

Por tanto, en 36 jugadas “esperamos” perder 10 euros en 25 de ellas, ganar 20 euros en 10, y ganar 40 euros en una jugada.

Ahora la variable aleatoria, que es discreta, es la ganancia.

Podemos calcular la **media** o **esperanza matemática**  $E(x)$  con la expresión:

$$E(x) = \sum_i x_i \cdot p(x_i)$$

La **esperanza matemática** es una media teórica, de ahí el nombre de esperanza. Indica que si repetimos el experimento varias veces se espera que la media de los valores obtenidos se aproxime a esta esperanza calculada.

Para distinguir la media de una distribución de frecuencias de la esperanza de una distribución de probabilidad, se suele utilizar para las frecuencias la letra  $m$  o  $\bar{x}$ , mientras que para la esperanza matemática se utiliza la letra griega  $\mu$  (que se lee “mu”) o  $E(x)$ .

Un juego es equitativo si la esperanza matemática de la ganancia es 0, es ventajoso si  $E(x) > 0$ , y es desventajoso si  $E(x) < 0$ .

En la actividad propuesta anteriormente calculamos la media o esperanza matemática:

Esperanza matemática =  $E(x) = -10(25/36) + 20(10/36) + 40(1/36) = (-250 + 200 + 40)/36 = -10/36$ .  
Como  $E(x) < 0$ , el juego es desventajoso.

Esto sería como calcular lo que “esperas” perder en 36 jugadas.

## Actividades propuestas

- Se lanzan 3 monedas. Por jugar nos cobran 1 euro, y por cada cara que aparezca ganamos 1 euro. Escribe una distribución de probabilidad y representa el histograma. ¿Cuánto esperas ganar o perder en 100 lanzamientos?
- Una persona apuesta 10 euros a un juego de tirar una moneda y que salga cara o cruz (o similar). Si gana se retira y deja de jugar. Si pierde, apuesta el doble, 20 euros. Si gana se retira. Si pierde apuesta el doble, 40 euros. Y así sucesivamente. Con esta estrategia siempre acaba ganando 10 euros, pero tiene un defecto, ¡que no lleve suficiente dinero para seguir jugando hasta ganar! Imagina que lleva 500 euros. A) Haz un diagrama de árbol y calcula todas las posibilidades y sus probabilidades. B) La distribución de probabilidad: Ganancia ( $x$ )  $\rightarrow$  Probabilidad ( $x$ ). C) ¿Es un juego ventajoso? ¿Y para nuestro jugador? D) Calcula la probabilidad de ganar 10 euros y la de perder 500 euros.
- Lanzamos dos dados. Si apostamos al 7 y sale, recuperamos tres veces lo apostado. Si apostamos que sale menor que 7 y sale, recuperamos lo apostado, y lo mismo si apostamos que sale mayor que 7. ¿Cuál es la mejor estrategia?

Por ejemplo, asegurar un coche a todo riesgo es un juego desventajoso, pero nos asegura que no habrá pérdidas grandes.

Para saber si los valores son próximos a la media, ya sabes que se utiliza la **desviación típica**. Lo mismo en las distribuciones de probabilidad. Para medir esa dispersión se utiliza la expresión:

$$\sigma^2 = \sum_i (x_i - \mu)^2 \cdot p(x_i) = E(x^2) - E^2(x).$$

$$\sigma = \sqrt{E(x^2) - E^2(x)}$$

Ahora, cuando se refiere a distribuciones de probabilidad se utiliza la letra griega  $\sigma$  para indicar la desviación típica, y  $\sigma^2$  para la varianza. Recuerda, con frecuencias utilizábamos  $s$  y  $s^2$ .

La desviación típica y la varianza son teóricas ya que se refieren a una distribución de probabilidad.

Las propiedades que verificaba la media y la desviación típica de las frecuencias se continúan verificando para la esperanza matemática y la desviación típica de las probabilidades.

### Actividades resueltas

✚ Se lanza una moneda 3 veces y contamos el número de caras. Calcula la desviación típica de la distribución de probabilidad.

Hacemos un diagrama de árbol y comprobamos que la distribución de probabilidad es:

<b>Número de caras (<math>x</math>):</b>	0	1	2	3
<b>Probabilidad <math>p(x)</math>:</b>	1/8	3·(1/8)	3·(1/8)	1/8

Completamos la tabla con las filas siguientes:

					Suma
$x \cdot p(x)$ :	0	3/8	6/8	3/8	3/2
$x^2$ :	0	1	4	9	
$x^2 \cdot p(x)$ :	0	3/8	12/8	9/8	3

De donde deducimos que:

$$E(x) = \mu = 3/2.$$

$$E(x^2) = 3.$$

$$\sigma^2 = E(x^2) - E^2(x) = 3 - \left(\frac{3}{2}\right)^2 = 3 - \frac{9}{4} = \frac{3}{4}.$$

$$\sigma = \sqrt{\frac{3}{4}} = \frac{\sqrt{3}}{2} \approx \frac{1.732}{2} \approx 0.866 \approx 0.87 =$$

## 1.2. Distribución binomial



### DISTRIBUCION BINOMIAL

<https://www.youtube.com/watch?v=W8y1LhHtuzU>



Este apartado está dedicado a describir y caracterizar matemáticamente algún modelo utilizado para variables aleatorias discretas que se repiten con frecuencia en las aplicaciones prácticas. Nos referimos al modelo de probabilidad discreto con más aplicaciones prácticas: la distribución binomial.

Antes de estudiarla vamos a ver dos ejemplos que ya conoces:

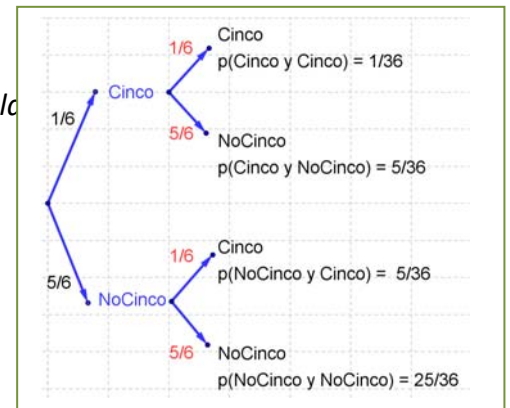
### Actividad resuelta

✚ Se lanza un dado. Llamamos "éxito" a que salga un 5. Escribe la

Número de "éxitos":	0	1
Probabilidad:	5/6	1/6

✚ Lanzamos ahora 2 dados.

Número de "éxitos":	0	1	2
Probabilidad:	25/36	5/36 + 5/36 = 10/36	1/36



Observa que:

$$p(0) = \left(\frac{5}{6}\right)^2 = 1 \cdot \left(\frac{5}{6}\right)^2 = \binom{2}{2} \cdot \left(\frac{5}{6}\right)^2$$

$$p(1) = 2 \cdot \left(\frac{1}{6}\right) \cdot \left(\frac{5}{6}\right) = \binom{2}{1} \cdot \left(\frac{1}{6}\right) \left(\frac{5}{6}\right)$$

$$p(2) = \left(\frac{1}{6}\right)^2 = 1 \cdot \left(\frac{1}{6}\right)^2 = \binom{2}{0} \cdot \left(\frac{1}{6}\right)^2 \text{ donde } \binom{2}{0}, \binom{2}{1}, \binom{2}{2} \text{ son los números combinatorios.}$$

### Actividad resuelta

✚ Se lanza una moneda 3 veces. Llamamos "éxito" a que salga cara. Escribe la distribución de probabilidad.

Dibujamos el diagrama en árbol y calculamos las probabilidades:

Número de "éxitos":	0	1	2	3
Probabilidad:	1/8	3·(1/8)	3·(1/8)	1/8

Observa que:

$$p(0) = \frac{1}{8} = \left(\frac{1}{2}\right)^3 = 1 \cdot \left(\frac{1}{2}\right)^3 = \binom{3}{0} \cdot \left(\frac{1}{2}\right)^3$$

$$p(1) = \frac{3}{8} = 3 \cdot \left(\frac{1}{2}\right) \cdot \left(\frac{1}{2}\right)^2 = \binom{3}{1} \cdot \left(\frac{1}{2}\right) \left(\frac{1}{2}\right)^2$$

$$p(2) = \frac{3}{8} = 3 \cdot \left(\frac{1}{2}\right)^2 = \binom{3}{2} \cdot \left(\frac{1}{2}\right)^2 \cdot \left(\frac{1}{2}\right)$$

$$p(3) = \frac{1}{8} = \left(\frac{1}{2}\right)^3 = 1 \cdot \left(\frac{1}{2}\right)^3 = \binom{3}{3} \cdot \left(\frac{1}{2}\right)^3 \text{ donde}$$

$$\binom{3}{0}, \binom{3}{1}, \binom{3}{2}, \binom{3}{3} \text{ son los números combinatorios.}$$

Los dos ejemplos anteriores son de una distribución binomial.

La **distribución binomial** se caracteriza porque puede ser interpretada como un experimento en el que se consideran sucesos dicotómicos, es decir, el de tener “éxito” y el de no tenerlo, de probabilidades  $p$  y  $q = 1 - p$  respectivamente. Se realiza el experimento  $n$  veces, todas independientes y con la misma probabilidad  $p$ .

Se representa a la distribución binomial de parámetro  $p$ , probabilidad de “éxito”, para  $n$ , número de pruebas como  $B(n, p)$ .

En los ejemplos anteriores hemos obtenido que la probabilidad de tener  $x$  éxitos en  $n$  pruebas repetidas en una distribución binomial  $B(n, p)$  es:

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

Esta distribución es importante pues aparece en muchas aplicaciones.

### Actividades propuestas

6. Se ha comprobado que la distribución de probabilidad del sexo de un recién nacido es:

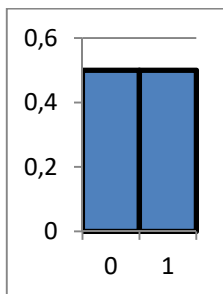
<b>Sexo del recién nacido:</b>	chica	chico
<b>Probabilidad:</b>	0.485	0.515

En un hospital van a nacer hoy 10 bebés. Escribe la expresión de probabilidad de que nazcan 7 chicas.

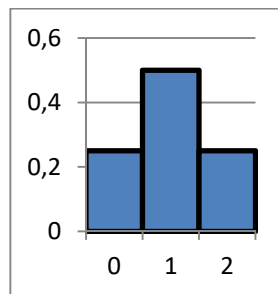
7. Se estima que el porcentaje de hogares que utiliza una determinada marca de tomate frito es del 12 %. En una muestra de 20 hogares, ¿qué probabilidad hay de encontrar entre 6 y 15 que lo utilicen? (No lo calcules, sólo plantea como lo calcularías).

### Actividades resueltas

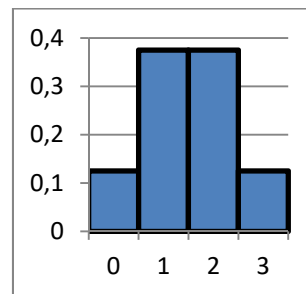
✚ Volvemos al problema de lanzar una moneda  $n$  veces. Dibujamos los histogramas de la distribución de probabilidad binomial. En este caso  $p = q = 1/2$ . Y  $n = 1, 2, 3, 5, 10, 15$  y  $20$ .



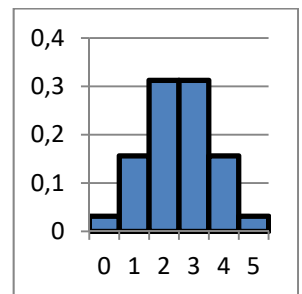
$n = 1. B(1, 1/2).$



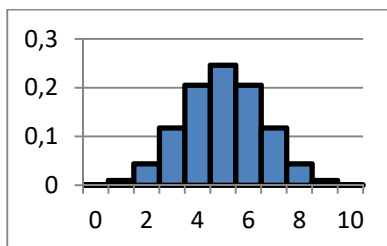
$n = 2. B(2, 1/2).$



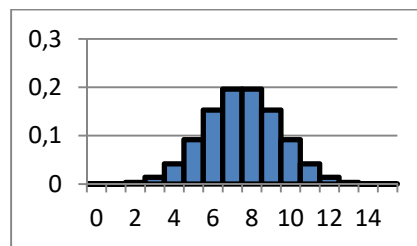
$n = 3. B(3, 1/2).$



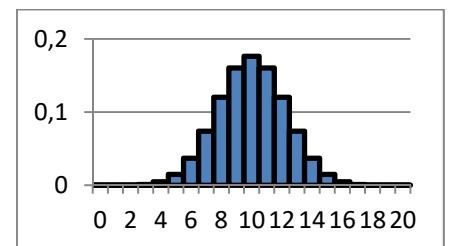
$n = 5. B(5, 1/2).$



$n = 10. B(10, 1/2).$



$n = 15. B(15, 1/2).$



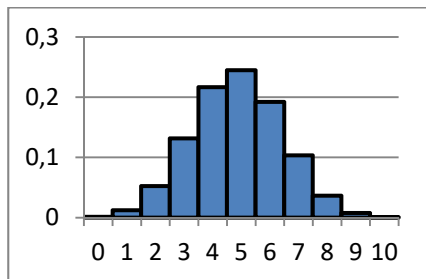
$n = 20. B(20, 1/2).$



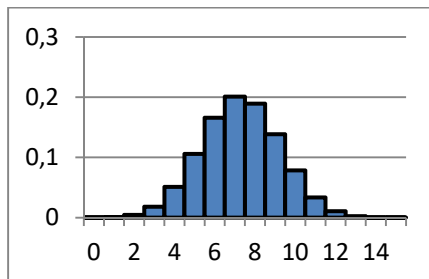
¿Observas alguna diferencia entre los histogramas para  $n$  par y para  $n$  impar?

En este caso los histogramas son simétricos pues  $p = q = 1/2$ .

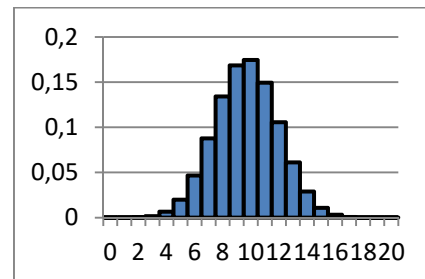
✚ Dibujamos los histogramas de la distribución de probabilidad binomial para  $n = 10, 15$  y  $20$  del sexo de un recién nacido, donde  $p = 0.485$  y por tanto  $q = 0.515$ .



$n = 10. B(10, 0.485).$



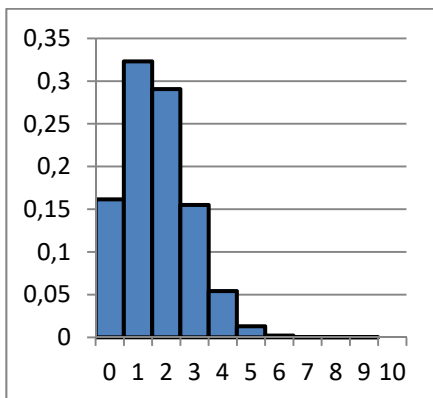
$n = 15. B(15, 0.485).$



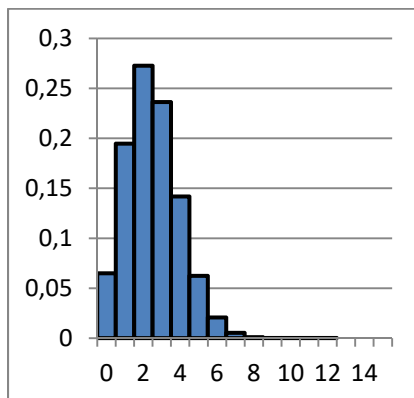
$n = 20. B(20, 0.485).$

Observa como ahora el histograma no es simétrico.

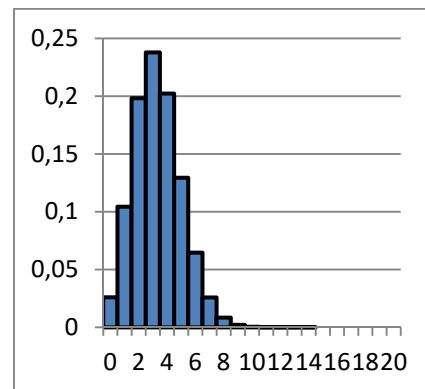
✚ Se lanza un dado. Llamamos "éxito" a que salga un 5. Dibujamos los histogramas de la distribución de probabilidad binomial para  $n = 10, 15$  y  $20$ .



$n = 10. B(10, 1/6).$



$n = 15. B(15, 1/6).$



$n = 20. B(20, 1/6).$

La probabilidad viene indicada por el área bajo es histograma.

## Actividades propuestas

8. Lanzamos dos monedas y contamos el número de caras. Calcula la media y la desviación típica de dicho experimento.
9. Observa el histograma del experimento de lanzar una moneda 3 veces. Indica las siguientes probabilidades. A) Probabilidad de que el número de caras sea menor que 1. B) Probabilidad de que el número de caras sea menor o igual a 1.
10. Observa el histograma del experimento de lanzar una moneda 5 veces. Indica las siguientes probabilidades. A) Probabilidad de que el número de caras sea menor que 3. B) Probabilidad de que el número de caras sea menor o igual a 3.
11. Escribe la expresión (no lo calcules) de la probabilidad de que al lanzar una moneda 15 veces el número de caras sea menor que 5.
12. Escribe la expresión (no lo calcules) de la probabilidad de que al lanzar un dado 15 veces el número de cincos sea mayor que 10.

## Parámetros de la distribución binomial

Vamos a dar la expresión de los parámetros de una distribución binomial, su media, varianza y desviación típica. No vamos a demostrar sus expresiones, pero si vamos a calcularlas para algunos casos particulares, que generalizaremos.

Imagina una distribución binomial para  $n = 1$ , con probabilidad de éxito  $p$ :  $B(1, p)$ . Entonces la distribución de probabilidad es:

$X$	$p(x)$	$x \cdot p(x)$	$x^2 \cdot p(x)$
0	$q$	0	0
1	$p$	$p$	$p$
Suma	1	$\mu = p$	$E(x^2) = p$

$$\text{Luego } \mu = p \text{ y } \sigma^2 = E(x^2) - E^2(x) = p - p^2 = p(1 - p) = p q.$$

Hacemos lo mismo para  $n = 2$ , con probabilidad de éxito  $p$ :  $B(2, p)$ .

$X$	$p(x)$	$x \cdot p(x)$	$x^2 \cdot p(x)$
0	$q^2$	0	0
1	$2 q p$	$2 q p$	$2 q p$
2	$p^2$	$2 p^2$	$4 p^2$
Suma	1	$\mu$	$E(x^2)$

$$\text{Luego } \mu = 2p \text{ y } \sigma^2 = E(x^2) - E^2(x) = 2 q p + 4 p^2 - (2p)^2 = 2 p q.$$

Y ahora para  $n = 3$ , con probabilidad de éxito  $p$ :  $B(3, p)$ .

$X$	$p(x)$	$x \cdot p(x)$	$x^2 \cdot p(x)$
0	$q^3$	0	0
1	$3 q^2 p$	$3 q^2 p$	$3 q^2 p$
2	$3 q p^2$	$6 q p^2$	$12 q p^2$
3	$p^3$	$3 p^3$	$9 p^3$
Suma	1	$\mu$	$E(x^2)$

$$\text{Luego } \mu = 3 q^2 p + 6 q p^2 + 3 p^3 = 3 p(q^2 + 2 q p + p^2) = 3 p(q + p)^2 = 3 p \text{ y}$$

$$\sigma^2 = E(x^2) - E^2(x) = 3 q^2 p + 12 q p^2 + 9 p^3 - (3p)^2 = 3 p(q^2 + 2 q p + p^2) + 6 q p^2 + 6 p^3 - 9p^2 =$$

$$3 p(q + p)^2 + 6 p^2 (q + p) - 9p^2 = 3 p - 3p^2 = 3 p (1 - p) = 3 p q.$$

¡Piensa! Queremos generalizar estos resultados para cualquier valor de  $n$ . ¿Cuánto crees que valdrá la media y la varianza?

### En efecto:

En una distribución binomial  $B(n, p)$  la media vale siempre:

$$E(x) = \mu = n \cdot p,$$

$$\text{la varianza } \sigma^2 = n \cdot p \cdot q \text{ y}$$

$$\text{la desviación típica } \sigma = \sqrt{npq} = \sqrt{np(1-p)}.$$

## Actividades propuestas



**Distribución binomial (Ejercicio resuelto).** En este video resolveremos un ejercicio utilizando distribución binomial, obteniendo probabilidades de éxito y fracaso, y a partir de la fórmula y de calcular el coeficiente binomial, determinaremos la probabilidad para cierto número de éxitos. Mate Fácil



[https://www.youtube.com/watch?v=EisaSQ1j\\_Kk](https://www.youtube.com/watch?v=EisaSQ1j_Kk)

13. En el control de calidad de bombillas de bajo consume de una fábrica se ha comprobado que el 90 % son buenas. Se toma una muestra de 500 bombillas. Por término medio, ¿cuántas serán de buena calidad? Calcula la media, varianza y desviación típica.
14. En el estudio sobre una nueva medicina para la hepatitis C se ha comprobado que produce curaciones completas en el 80 % de los casos tratados. Se administra a mil nuevos enfermos, ¿cuántas curaciones esperaremos que se produzcan?



### 1.3. Desigualdad de Chebycheff

El histograma de una distribución de probabilidad nos indica la probabilidad de un suceso, calculando el área de dicho suceso.

La desigualdad de *Chebycheff* nos proporciona una cota de dicha probabilidad. Se suele utilizar cuando solo conocemos la media y la desviación típica o varianza de la distribución de probabilidad que estamos estudiando. Nos dice que el área comprendida entre  $\mu - 3\sigma$  y  $\mu + 3\sigma$  es mayor que 0.89, y que el área comprendida entre  $\mu - 2\sigma$  y  $\mu + 2\sigma$  es mayor que 0.75. Es una cota mínima de probabilidad, casi siempre superada.

La desigualdad, que se puede demostrar utilizando la definición de varianza, nos proporciona la probabilidad de que  $x$  se encuentre entre dos valores  $\mu - k\sigma$  y  $\mu + k\sigma$ , y afirma que:

$$P(|x - \mu| \leq k\sigma) \geq 1 - 1/k^2.$$

Por tanto, como habíamos dicho:

$$P(|x - \mu| \leq 2\sigma) \geq 1 - 1/4 = 3/4 = 0.75.$$

$$P(|x - \mu| \leq 3\sigma) \geq 1 - 1/9 = 8/9 = 0.89.$$

#### Actividades resueltas

✚ En el juego de apostar 10 euros a que sale cara al tirar una moneda, y si ganamos abandonar el juego, pero si perdemos apostar el doble 20 euros... Calcula la esperanza matemática, la desviación típica y determina según la desigualdad de Chebycheff los intervalos correspondientes de 2 y 3 desviaciones típicas, así como su probabilidad.

Al calcular la media obtenemos que  $\mu = 0$ , y que la desviación típica  $\sigma \approx 80$ , por tanto:

$$P(|x - \mu| \leq 2\sigma) \geq 1 - 1/4 = 0.75 \Rightarrow P(|x - 0| \leq 2 \cdot 80) \geq 0.75 \Rightarrow P(-160 \leq x \leq 160) \geq 0.75$$

$$P(|x - \mu| \leq 3\sigma) \geq 1 - 1/9 = 0.89 \Rightarrow P(|x - 0| \leq 3 \cdot 80) \geq 0.89 \Rightarrow P(-240 \leq x \leq 240) \geq 0.89$$

#### Actividades propuestas

- Utiliza la desigualdad de *Chebycheff* para indicar los intervalos de probabilidad para el juego de apostar a obtener más de 7 al tirar dos dados. (Ayuda:  $\mu = -1/6$  y  $\sigma \approx 0.986$ ).
- En la fábrica de bombillas de bajo consumo con  $B(500, 0.9)$  utiliza la desigualdad de *Chebycheff* para determinar los intervalos tales que  $P(a \leq x \leq b) \geq 0.75$ , y que  $P(c \leq x \leq d) \geq 0.89$ .
- En la medicina para la hepatitis C con  $B(1000, 0.8)$  utiliza la desigualdad de *Chebycheff* para determinar los intervalos tales que la probabilidad de curación sea  $P(a \leq x \leq b) \geq 0.75$ , y que  $P(c \leq x \leq d) \geq 0.89$ .

## 1.4. Distribuciones de probabilidad continuas

La distribución binomial se utiliza para describir fenómenos aleatorios discretos: número de caras, número de curaciones, número de bombillas de buena calidad... No tendría sentido decir que se habían obtenido 0.3 cincos al tirar unos dados. Ya sabes que otras variables aleatorias pueden ser continuas, como la estatura de una persona, la medida de una pieza de fabricación... Vamos a estudiar una distribución de probabilidad continua adecuada para estos casos. Hay más distribuciones de probabilidad discretas y continuas, pero la distribución binomial para variables discretas y la distribución normal para variables continuas son las más importantes, las más utilizadas.

Ya hemos analizado las propiedades de las funciones de cuantía de las variables discretas. Las **funciones de densidad de las variables continuas**  $f(x)$  deben verificar también una serie de propiedades que estudiarás con más rigor si estudias estadística en la universidad.

**Propiedades de la función de densidad  $f(x)$ :**

- 1)  $f(x) \geq 0$ . Es natural, pues estamos midiendo probabilidades.
- 2) El área total bajo la curva debe medir 1. Ya que la probabilidad del suceso seguro es 1.

**Propiedades de la función de distribución  $F(x)$ :**

- 1)  $0 \leq F(x) \leq 1$
- 2) Es una función creciente en todo su dominio de definición
- 3)  $\lim_{x \rightarrow \infty} F(x_{\text{máximo}}) = 1$ .

Algo que puede sorprenderte es que la probabilidad de que una persona mida exactamente 1.8 metros es 0. ¿Por qué? La razón es que se debe calcular el área de un rectángulo de base 0, que es 0. Es una situación nueva pues hasta ahora parecía que si la probabilidad era nula el suceso era imposible y no es así, lo que se verifica es que si el suceso es imposible entonces la probabilidad es nula.

Tendríamos que calcular esa área en un intervalo, por ejemplo, entre 1.79 y 1.81. Ya sabes que toda medida lleva implícita una cierta imprecisión. Si decimos que Juan mide 1.8 metros como habrá una imprecisión de por ejemplo  $\pm 0.01$ , estaremos en un cierto intervalo. No estamos diciendo que no sea posible que Juan mida exactamente 1.8, sino que su probabilidad es nula:

$$P(x = 1.8) = \int_{1.8}^{1.8} f(x) dx = 0.$$

$$P(1.79 < x < 1.81) = \int_{1.79}^{1.81} f(x) dx.$$

Como consecuencia de lo anterior se tiene que:

$$P(c \leq x \leq d) = P(c < x \leq d) = P(c \leq x < d) = P(c < x < d) = \int_c^d f(x) dx.$$

En las distribuciones de variable aleatoria continua, las frecuencias relativas se corresponden cuando se consideran probabilidades con la función de densidad. Para calcular una probabilidad debemos calcular el área bajo la curva función de densidad. Las frecuencias relativas acumuladas se corresponden con lo que denominamos función de distribución de probabilidad.

La función:  $F(t) = P(a < x < t) = \int_a^t f(x) dx$  es la función de distribución.

Verifica, como sabes, que  $F'(x) = f(x)$ , es decir, la función de distribución es la función primitiva de la función de densidad. Conocida una podemos calcular la otra.

## Parámetros estadísticos en una distribución continua

Ya sabes que una integral la podemos considerar como una suma. Por eso los parámetros estadísticos en una distribución de probabilidad continua se definen igual que en una distribución discreta cambiando la suma por una integral.

Si el dominio de definición es el intervalo  $[a, b]$  entonces la media y la varianza se definen como:

$$\mu = E(x) = \int_a^b x \cdot f(x) \cdot dx = \int_a^b (x - \mu)^2 \cdot f(x) \cdot dx = 0$$

donde  $f(x)$  es la función de densidad.

La media y la varianza siguen verificando las mismas propiedades que en el caso discreto.

### Actividades resueltas

✚ Definimos la función de densidad  $f(x) = (-1/36)(x^2 - 9)$  en el intervalo  $[-3, 3]$ . Prueba que verifica las condiciones de una función de densidad y calcula la media y la varianza.

1) La función es una parábola. En el intervalo dado  $[-3, 3]$  toma valores positivos luego verifica la primera propiedad:  $f(x) \geq 0$  en todo el dominio de definición  $[-3, 3]$ .

2) Para ser función de densidad también debe verificar que  $\int_a^b f(x) \cdot dx = 1 = \int_{-3}^3 \left(\frac{-1}{36}(x^2 - 9)\right) \cdot dx$ .

Calculamos la integral:

$$\begin{aligned} \int_{-3}^3 \left(\frac{-1}{36}(x^2 - 9)\right) \cdot dx &= \left(\frac{-1}{36}\right) \cdot \int_{-3}^3 (x^2 - 9) \cdot dx = \left(\frac{-1}{36}\right) \cdot \left[\frac{x^3}{3} - 9x\right]_{-3}^3 = \\ &= \left(\frac{-1}{36}\right) \cdot \left[\left(\frac{3^3}{3} - 9 \cdot 3\right) - \left(\frac{(-3)^3}{3} - 9 \cdot (-3)\right)\right] = \left(\frac{-1}{36}\right) \cdot \left[\frac{3^3}{3} + \frac{3^3}{3} + 9(-3 - 3)\right] = \left(\frac{-1}{36}\right) \cdot (18 - 54) = 1 \end{aligned}$$

**Cálculo de la media:**

$$\begin{aligned} \mu &= \int_a^b x \cdot f(x) \cdot dx = \int_{-3}^3 x \cdot \left(\frac{-1}{36}(x^2 - 9)\right) \cdot dx = \frac{-1}{36} \int_{-3}^3 x \cdot (x^2 - 9) \cdot dx = \frac{-1}{36} \int_{-3}^3 (x^3 - 9x) \cdot dx = \frac{-1}{36} \left[\frac{x^4}{4} - 9 \frac{x^2}{2}\right]_{-3}^3 = \\ &= \frac{-1}{36} \left[\left(\frac{3^4}{4} - 9 \frac{3^2}{2}\right) - \left(\frac{(-3)^4}{4} - 9 \frac{(-3)^2}{2}\right)\right] = 0 \end{aligned}$$

**Cálculo de la varianza:**

$$\begin{aligned} \sigma^2 &= \int_a^b (x - \mu)^2 \cdot f(x) \cdot dx = \int_{-3}^3 x^2 \cdot \left(\frac{-1}{36}(x^2 - 9)\right) \cdot dx = \frac{-1}{36} \int_{-3}^3 (x^4 - 9x^2) \cdot dx = \frac{-1}{36} \left[\frac{x^5}{5} - 9 \frac{x^3}{3}\right]_{-3}^3 = \\ &= \frac{-1}{36} \left[\left(\frac{3^5}{5} - 9 \frac{3^3}{3}\right) - \left(\frac{(-3)^5}{5} - 9 \frac{(-3)^3}{3}\right)\right] = \frac{-1}{36} \left[2 \frac{3^5}{5} - 18 \frac{3^3}{3}\right] = 1.8 \end{aligned}$$

La media vale 0 y la varianza 1.8. La desviación típica vale aproximadamente 1.34.

### Actividades propuestas

18. Calcula  $A$  para que  $f(x) = A(x^2 - 16)$  sea una función de densidad. Determina el dominio. Calcula la media y la varianza.

## 1.5. La distribución uniforme

### Distribución uniforme continua

El modelo más sencillo de distribución **continua** es aquél en el que una variable aleatoria  $X$  puede tomar cualquier valor entre dos números reales  $a$  y  $b$ , sin que exista evidencia para suponer ninguna zona más probable que otra. Entonces, se dice que  $X$  sigue una distribución uniforme entre  $a$  y  $b$ , lo que supone asignar una densidad de probabilidad constante en el intervalo  $[a, b]$  y nula en el resto de la recta real. Se denota de la siguiente manera:

$$X : U(a, b)$$

Una variable con distribución uniforme cumple las siguientes propiedades:

- Valores posibles: todos los incluidos en el intervalo  $[a, b]$  y funciones de densidad y de distribución:

$$f_X(x) = \begin{cases} \frac{1}{b-a} & \text{si } a \leq x \leq b \\ 0 & \text{si } x \notin [a, b] \end{cases}$$

$$F_X(x) = \begin{cases} 0 & \text{si } x < a \\ \frac{x-a}{b-a} & \text{si } a \leq x \leq b \\ 1 & \text{si } x > b \end{cases}$$

- Esperanza:

$$E(X) = \int_a^b \frac{1}{b-a} \cdot x \cdot dx = \frac{1}{b-a} \cdot \frac{b^2 - a^2}{2} = \frac{a+b}{2}$$

Como es lógico, la esperanza coincide con el punto medio del rango de valores que puede tomar la variable.

Varianza:

$$\text{Var}(X) = \int_a^b (x - E(X))^2 \cdot \frac{1}{b-a} \cdot dx = \frac{(b-a)^2}{12}$$

Este valor de varianza indica que la desviación típica es proporcional a la longitud del intervalo, lo que es un resultado razonable.

La probabilidad de dos intervalos de igual longitud coincide si ambos están contenidos entre los valores  $a$  y  $b$ :

$$P[x < X < x+h] = P[y < X < y+h] \quad \text{si} \quad \begin{cases} a < x < x+h < b \\ a < y < y+h < b \end{cases}$$

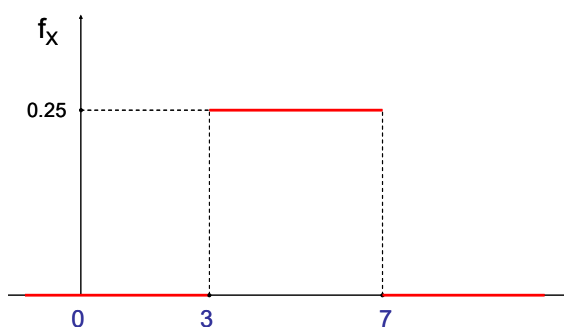
## Distribución uniforme discreta

No obstante, en teoría de probabilidad y estadística, también podemos hablar de la distribución uniforme **discreta** es una distribución de probabilidad discreta simétrica que surge en espacios de probabilidad equiprobables, es decir, en situaciones donde de  $n$  resultados diferentes, todos tienen la misma probabilidad de ocurrir. Un ejemplo simple de la distribución uniforme discreta es tirar los dados. Los valores posibles son 1, 2, 3, 4, 5, 6 y cada vez que se lanza el dado, la probabilidad de una puntuación determinada es de  $1/6$ . Si se lanzan dos dados y se suman sus valores, la distribución resultante ya no es uniforme porque no todas las sumas tienen la misma probabilidad. Aunque es conveniente describir distribuciones uniformes discretas sobre enteros, como este, también se pueden considerar distribuciones uniformes discretas sobre cualquier conjunto finito.

## Actividades resueltas

✚ Supongamos que se ha realizado un cálculo y se ha obtenido de resultado 5, sabiendo que se ha cometido cierto error de redondeo que está acotado por 2. En este caso, resulta razonable suponer que la variable aleatoria  $X$  que representa el valor que se ha calculado sigue una distribución uniforme en el intervalo  $[3,7]$ . Determinar su función de densidad, así como su media y varianza.

a) La función de densidad la variable aleatoria  $X$  está representada en la siguiente gráfica:



b) En cuanto a la esperanza y la varianza, se tiene:

$$E(X) = \frac{a+b}{2} = \frac{3+7}{2} = 5$$

$$\text{Var}(X) = \frac{(b-a)^2}{12} = \frac{(7-3)^2}{12} = 1.333$$

## Actividad propuesta

19. Un estudio propone una alternativa para el modelado de la demanda diaria de un artículo (en unidades): una distribución uniforme en el intervalo  $[21, 33]$ . Se pide calcular la probabilidad de que la demanda diaria sea mayor que 28 unidades.



## 1.6. Distribución normal

La distribución normal es la distribución más importante tanto en lo que se refiere a la teoría estadística (debido a sus múltiples aplicaciones en inferencia) como en lo que se refiere a sus aplicaciones prácticas. Esta distribución fue propuesta independientemente por *Pierre Simon de Laplace* y *Carl Friedrich Gauss* a finales del siglo XVIII y principios del XIX. Por este motivo, también se la conoce como *distribución de Gauss*. En algunas ocasiones se refiere a ella como *campana de Gauss*, debido a la forma de campana de su función de densidad. Aunque se dice (en broma) que los físicos creen que fue descubierta por un matemático y que los matemáticos opinan que la descubrió un físico.

La expresión de su función de densidad y de su función de distribución es complicada:

$$N(\mu, \sigma) := \varphi(x) = \frac{1}{\sigma\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{(x-\mu)^2}{2\sigma^2}} \quad \Phi(x) = \int_{-\infty}^x \varphi(t) \cdot dt = \int_{-\infty}^x \frac{1}{\sigma\sqrt{2\pi}} \cdot e^{-\frac{(t-\mu)^2}{2\sigma^2}} dt$$

Donde  $\mu$  es la media y  $\sigma$  la desviación típica. Para denotar que la variable aleatoria  $X$  sigue una distribución normal de parámetros  $\mu$  y  $\sigma^2$  se escribe  $N(\mu, \sigma)$ .

¡No te asustes! ¡No vamos a usar integrales! Son expresiones demasiado complicadas, y además, la integral que aparece no es posible resolverla. Y entonces, ¿qué hacemos? Por ejemplo se podría tabular  $N(\mu, \sigma)$ , pero serían necesarias infinitas tablas, una para cada uno de los posibles valores de  $\mu$  y de  $\sigma$ .

Utilizando las propiedades de la esperanza matemática y de desviación típica podemos comprobar que basta con tabular una de ellas, la normal de media 0 y desviación típica 1,  $N(0, 1)$ , que vamos a denominar **distribución normal estándar**. Por tanto, como la función de distribución no puede calcularse analíticamente, hace que los cálculos de probabilidades en la distribución normal se tengan que realizar utilizando tablas que encontraras más adelante.

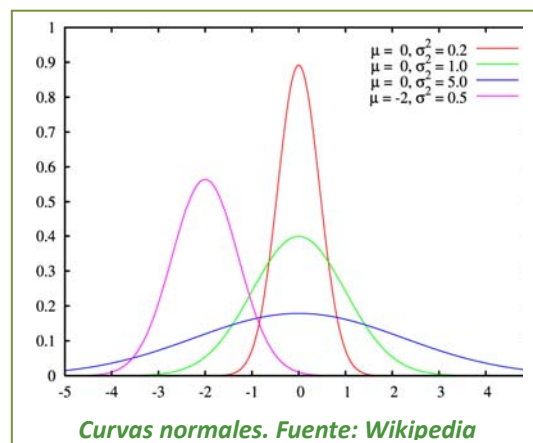
Dada una variable aleatoria  $x$ , de media  $\mu$  y desviación típica  $\sigma$  se llama **variable aleatoria tipificada** a la

variable  $z$ , obtenida por  $z = \frac{x-\mu}{\sigma}$ , con lo que se obtiene una variable aleatoria de media 0 y desviación típica 1.

### Observaciones:

- 1) La transformación, tipificación, supone una traslación, que cambia el origen de  $\mu$  a 0, y una contracción o dilatación.
- 2) Se conservan las áreas bajo ambas curvas, una vez que usemos las variables tipificadas.
- 3) La variable aleatoria tipificada es adimensional, pues se obtiene dividiendo magnitudes de la misma dimensión, lo que permite poder comparar variables aleatorias diferentes, como estaturas de una población, y pesos de recién nacidos.
- 4) En la figura del margen puedes observar varias curvas normales, la dibujada en verde es la tipificada. Observa que todas las curvas normales son simétricas, de eje de simetría  $x = \mu$  (o  $x = 0$  en el caso de  $N(0, 1)$ ). Tienen la media, la moda y la mediana iguales. En los puntos de abscisa  $x = \mu - \sigma$  y  $x = \mu + \sigma$  tienen un punto de inflexión. Son crecientes hasta  $x = \mu$ , en ese punto se alcanza un máximo, y decrecientes de  $x = \mu$  en adelante.

- 5) La expresión de la función de densidad tipificada es:  $N(0,1) \varphi(z) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{z^2}{2}}$



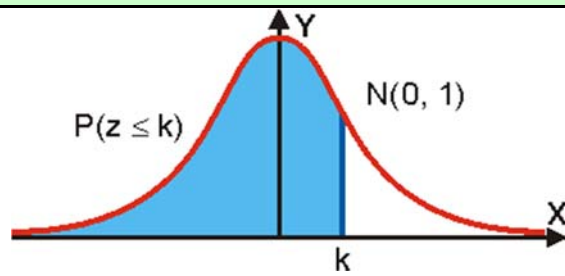
ÁREAS BAJO LA DISTRIBUCIÓN DE PROBABILIDAD NORMAL ESTÁNDAR,  $N(0, 1)$ 

Tabla de la UAM: Universidad Autónoma de Madrid

z	0	0,01	0,02	0,03	0,04	0,05	0,06	0,07	0,08	0,09
0,0	0,5000	0,5040	0,5080	0,5120	0,5160	0,5199	0,5239	0,5279	0,5319	0,5359
0,1	0,5398	0,5438	0,5478	0,5517	0,5557	0,5596	0,5636	0,5675	0,5714	0,5753
0,2	0,5793	0,5832	0,5871	0,5910	0,5948	0,5987	0,6026	0,6064	0,6103	0,6141
0,3	0,6179	0,6217	0,6255	0,6293	0,6331	0,6368	0,6406	0,6443	0,6480	0,6517
0,4	0,6554	0,6591	0,6628	0,6664	0,6700	0,6736	0,6772	0,6808	0,6844	0,6879
0,5	0,6915	0,6950	0,6985	0,7019	0,7054	0,7088	0,7123	0,7157	0,7190	0,7224
0,6	0,7257	0,7291	0,7324	0,7357	0,7389	0,7422	0,7454	0,7486	0,7517	0,7549
0,7	0,7580	0,7611	0,7642	0,7673	0,7704	0,7734	0,7764	0,7794	0,7823	0,7852
0,8	0,7881	0,7910	0,7939	0,7967	0,7995	0,8023	0,8051	0,8078	0,8106	0,8133
0,9	0,8159	0,8186	0,8212	0,8238	0,8264	0,8289	0,8315	0,8340	0,8365	0,8389
1,0	0,8413	0,8438	0,8461	0,8485	0,8508	0,8531	0,8554	0,8577	0,8599	0,8621
1,1	0,8643	0,8665	0,8686	0,8708	0,8729	0,8749	0,8770	0,8790	0,8810	0,8830
1,2	0,8849	0,8869	0,8888	0,8907	0,8925	0,8944	0,8962	0,8980	0,8997	0,9015
1,3	0,9032	0,9049	0,9066	0,9082	0,9099	0,9115	0,9131	0,9147	0,9162	0,9177
1,4	0,9192	0,9207	0,9222	0,9236	0,9251	0,9265	0,9279	0,9292	0,9306	0,9319
1,5	0,9332	0,9345	0,9357	0,9370	0,9382	0,9394	0,9406	0,9418	0,9429	0,9441
1,6	0,9452	0,9463	0,9474	0,9484	0,9495	0,9505	0,9515	0,9525	0,9535	0,9545
1,7	0,9554	0,9564	0,9573	0,9582	0,9591	0,9599	0,9608	0,9616	0,9625	0,9633
1,8	0,9641	0,9649	0,9656	0,9664	0,9671	0,9678	0,9686	0,9693	0,9699	0,9706
1,9	0,9713	0,9719	0,9726	0,9732	0,9738	0,9744	0,9750	0,9756	0,9761	0,9767
2,0	0,9772	0,9778	0,9783	0,9788	0,9793	0,9798	0,9803	0,9808	0,9812	0,9817
2,1	0,9821	0,9826	0,9830	0,9834	0,9838	0,9842	0,9846	0,9850	0,9854	0,9857
2,2	0,9861	0,9864	0,9868	0,9871	0,9875	0,9878	0,9881	0,9884	0,9887	0,9890
2,3	0,9893	0,9896	0,9898	0,9901	0,9904	0,9906	0,9909	0,9911	0,9913	0,9916
2,4	0,9918	0,9920	0,9922	0,9925	0,9927	0,9929	0,9931	0,9932	0,9934	0,9936
2,5	0,9938	0,9940	0,9941	0,9943	0,9945	0,9946	0,9948	0,9949	0,9951	0,9952
2,6	0,9953	0,9955	0,9956	0,9957	0,9959	0,9960	0,9961	0,9962	0,9963	0,9964
2,7	0,9965	0,9966	0,9967	0,9968	0,9969	0,9970	0,9971	0,9972	0,9973	0,9974
2,8	0,9974	0,9975	0,9976	0,9977	0,9977	0,9978	0,9979	0,9979	0,9980	0,9981
2,9	0,9981	0,9982	0,9982	0,9983	0,9984	0,9984	0,9985	0,9985	0,9986	0,9986
3,0	0,9987	0,9987	0,9987	0,9988	0,9988	0,9989	0,9989	0,9989	0,9990	0,9990
3,1	0,9990	0,9991	0,9991	0,9991	0,9992	0,9992	0,9992	0,9992	0,9993	0,9993
3,2	0,9993	0,9993	0,9994	0,9994	0,9994	0,9994	0,9994	0,9995	0,9995	0,9995
3,3	0,9995	0,9995	0,9995	0,9996	0,9996	0,9996	0,9996	0,9996	0,9996	0,9997
3,4	0,9997	0,9997	0,9997	0,9997	0,9997	0,9997	0,9997	0,9997	0,9997	0,9998
3,5	0,9998	0,9998	0,9998	0,9998	0,9998	0,9998	0,9998	0,9998	0,9998	0,9998
3,6	0,9998	0,9998	0,9999	0,9999	0,9999	0,9999	0,9999	0,9999	0,9999	0,9999
3,7	0,9999	0,9999	0,9999	0,9999	0,9999	0,9999	0,9999	0,9999	0,9999	0,9999
3,8	0,9999	0,9999	0,9999	0,9999	0,9999	0,9999	0,9999	0,9999	0,9999	0,9999
3,9	1,0000	1,0000	1,0000	1,0000	1,0000	1,0000	1,0000	1,0000	1,0000	1,0000
4,0	1,0000	1,0000	1,0000	1,0000	1,0000	1,0000	1,0000	1,0000	1,0000	1,0000



Vamos ahora a observar con cuidado la tabla para aprender a calcular, con ella, probabilidades.

No están todos los valores. Como el área total bajo la curva es 1, y la curva es simétrica  $\phi(-z) = 1 - \phi(z)$ .



**Introducción a la distribución normal desde cero (Bachillerato).** En este vídeo introduzco cómo se calculan las probabilidades con una distribución normal tabulada, como la que aparece en los libros de Bachillerato. La tabla de la distribución normal  $N(0, 1)$  aparece al final del vídeo. Carmela Oroa.



<https://www.youtube.com/watch?v=-vtLUeGNENY>

### Actividades resueltas

✚ Utiliza la tabla para calcular las probabilidades: a)  $P(z \leq 1)$ ; b)  $P(z \leq 2.46)$ ; c)  $P(z \geq 1)$ ; d)  $P(z \leq -1)$ ; e)  $P(0.5 < z < 1.5)$ .

a)  $P(z \leq 1)$ : Buscamos en la primera columna el 1, y como no tenemos cifras decimales, buscamos en la primera fila el 0. Obtenemos que  $P(z \leq 1) = 0.8413$ .

b)  $P(z \leq 2.46)$ : Hacemos lo mismo, buscamos el 2.4 en la primera columna y el 0.06 en la primera fila. Obtenemos  $P(z \leq 2.46) = 0.9931$

c)  $P(z \geq 1)$ : Como el área total es 1 y la curva es simétrica,  $P(z \geq 1) = 1 - P(z \leq 1) = 1 - 0.8413 = 0.1587$ .

d)  $P(z \leq -1)$ : Como el área total es 1 y la curva es simétrica,  $P(z \leq -1) = 1 - P(z \leq 1) = 1 - 0.8413 = 0.1587$ .

e)  $P(0.5 < z < 1.5)$ : Calculamos  $P(0.5 < z < 1.5) = P(z < 1.5) - P(z < 0.5)$ . Buscamos en la tabla y obtenemos  $P(0.5 < z < 1.5) = P(z < 1.5) - P(z < 0.5) = 0.9332 - 0.6915 = 0.2417$ .

### Actividades propuestas

20. Utiliza la tabla de la normal tipificada para calcular:

a)  $P(z \leq 0.37)$ ; b)  $P(z < 1.51)$ ; c)  $P(z \geq 0.87)$ ; d)  $P(z \leq -0.87)$ ; e)  $P(0.32 < z < 1.24)$ .

Para calcular probabilidades en una  $N(\mu, \sigma)$  basta tipificar las variables y buscar las probabilidades en la tabla de  $N(0, 1)$ .

### Actividad resuelta

✚ El consumo familiar diario de electricidad (en kW) en cierta ciudad se puede aproximar por una variable aleatoria con distribución normal de media 5.7 kW y desviación típica 1.1 kW. Calcula la probabilidad de que al tomar una persona al azar su consumo esté comprendido entre 5 kW y 6 kW.

Debemos calcular  $P(5 < x < 6)$  en una distribución  $N(5.7, 1.1)$ . Tipificamos las variables:  $z = \frac{x - \mu}{\sigma} = \frac{x - 5.7}{1.1}$

por tanto  $z = \frac{x - \mu}{\sigma} = \frac{5 - 5.7}{1.1} = \frac{-0.7}{1.1} = -0.636$  y  $z = \frac{x - \mu}{\sigma} = \frac{6 - 5.7}{1.1} = \frac{0.3}{1.1} = 0.2727$

Entonces:

$$P(5 < x < 6) = P(-0.636 < z < 0.2727) = P(z < 0.2727) - P(z < -0.636) =$$

$$P(z < 0.2727) - (1 - P(z < 0.636)) = P(z < 0.2727) - 1 + P(z < 0.636) = 0.6064 - 1 + 0.7389 = 0.3453.$$



## Distribución normal ejemplo

[https://www.youtube.com/watch?v=K6arYpJP\\_k4](https://www.youtube.com/watch?v=K6arYpJP_k4)



## Actividades propuestas

21. Se trata a pacientes con trastorno del sueño con un tratamiento que modela el número de días con una distribución normal de media 290 días y desviación típica 30. Calcula la probabilidad de que al tomar una persona al azar su tratamiento dure más de 300 días.
22. En una estación meteorológica que las precipitaciones anuales de lluvia tienen una media de 450 mm/m<sup>2</sup> con una desviación típica de 80 mm/m<sup>2</sup>. Suponemos que la variable aleatoria sigue una distribución normal. Calcula la probabilidad de que: a) Este próximo año la precipitación exceda los 500 mm/m<sup>2</sup>. b) La precipitación esté entre 400 y 510 mm/m<sup>2</sup>. c) La precipitación sea menor de 300 mm/m<sup>2</sup>.
23. En el caso del problema anterior de una  $N(450, 80)$  determina la probabilidad de que la variable esté en los intervalos  $(\mu - \sigma, \mu + \sigma)$ ,  $(\mu - 2\sigma, \mu + 2\sigma)$ ,  $(\mu - 3\sigma, \mu + 3\sigma)$ .

El resultado es el mismo para cualquier normal, verificándose que:

$$P(\mu - \sigma < x < \mu + \sigma) = P(-1 < z < 1) = 0.6826;$$

$$P(\mu - 2\sigma < x < \mu + 2\sigma) = P(-2 < z < 2) = 0.9544;$$

$$P(\mu - 3\sigma < x < \mu + 3\sigma) = P(-3 < z < 3) = 0.9974$$

como puedes comprobar calculándolo con la tabla pues  $P(-a < x < a) = 2 P(x < a) - 1$ .

En una distribución normal los valores comprendidos entre  $[\mu - \sigma, \mu + \sigma]$  se consideran “normales” (desde el punto de vista estadístico).

- ✓ Un año con precipitaciones entre  $[\mu + \sigma, \mu + 2\sigma]$  se considera lluvioso.
- ✓ Un año con precipitaciones entre  $[\mu + 2\sigma, \mu + 3\sigma]$  se considera muy lluvioso.
- ✓ Un año con precipitaciones entre  $[\mu - 2\sigma, \mu - \sigma]$  se considera seco.
- ✓ Un año con precipitaciones entre  $[\mu - 3\sigma, \mu - 2\sigma]$  se considera muy seco.

Y esto mismo se generaliza para cualquier distribución normal.

## Actividades propuestas

24. En una fábrica de coches se hacen pruebas para conocer el tiempo que tardan sus vehículos en alcanzar la velocidad punta. Se considera que esa variable aleatoria tiempo se distribuye según una distribución normal de media 20 s y desviación típica 2 s. Calcula las probabilidades siguientes: a) Que un vehículo alcance su velocidad punta a los 25 s. b) Alcance su velocidad punta en menos de 25 s. c) La alcance entre 18 s y 22s. d) ¿Qué velocidad punta consideras que tendrán los vehículos rápidos? e) ¿Y los lentos?



## 1.7. Aproximación de la binomial a la normal



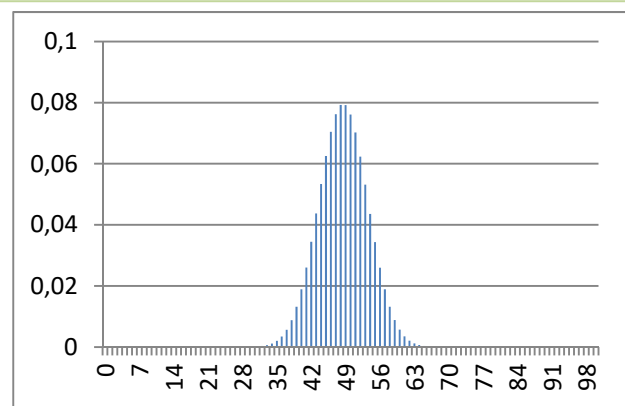
**Aproximación Binomial a Normal.** Este ejercicio extraído de la EBAU de Junio 2020 en Asturias, nos muestra como puede aproximarse una distribución binomial a una normal, para realizar cálculos de probabilidades. Matemáticas con Pablo



<https://www.youtube.com/watch?v=QBWc8iNX3JQ>

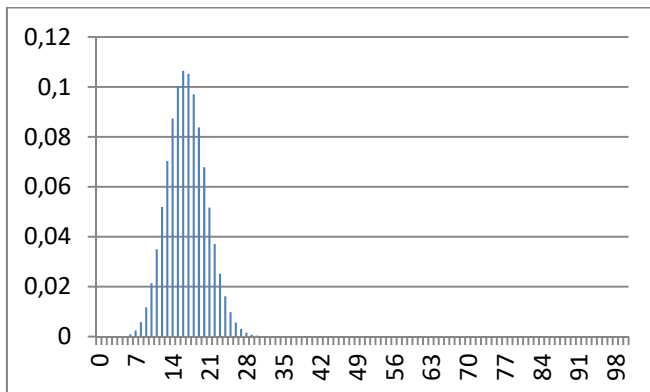
Hemos visto que la distribución binomial  $B(n, p)$  tiene una media  $\mu = np$ , y una varianza  $\sigma = npq$ . Queremos analizar en este apartado si la distribución binomial "se ajusta bien" a una normal de igual media y desviación típica. Entenderemos que el ajuste es bueno cuando el área bajo la normal en un cierto intervalo sea *casi igual* al área de los rectángulos de la binomial.

Al estudiar la distribución binomial representamos muchos histogramas de distintas binomiales donde puedes observar que, incluso para valores de  $n$  bajos, el ajuste no es malo. Representamos el histograma de  $B(100,$



$B(100, 0.485)$

representamos el histograma de  $B(100, 0.485)$  sobre el sexo de los bebés y parece que el ajuste es muy bueno. Al margen puedes observar el histograma del experimento tirar 100 dados y contar el número de cincos:  $B(100, 1/6)$  que resultaba muy asimétrico. ¿Qué opinas? ¿Se ajustan a la normal?



$B(100, 1/6)$

Otra forma de hacer la comparación podría ser comparar las áreas en determinados intervalos entre la curva normal y el histograma de la distribución binomial. Por ejemplo para  $B(3, 1/2)$  para  $x = 1$  calculamos el área bajo el histograma para el intervalo

$(0.5, 1.5)$  que es 0.38. La media es  $\mu = 3/2 = 1.5$  y  $\sigma = \sqrt{3 \cdot \frac{1}{2} \cdot \frac{1}{2}} = \sqrt{\frac{3}{4}} = 0.866$ . Tipificamos la normal

$N(3/2, 0.866)$  y calculamos:

$$P(0.5 < x < 1.5) = P\left(\frac{0.5-1.5}{0.866} < z < \frac{1.5-1.5}{0.866}\right) = P(-1.1547 < z < 0) = P(z < 0) - P(z < -1.1547) =$$

$$P(z < 0) - (1 - P(z < 1.1547)) = P(z < 0) + P(z < 1.1547) - 1 = 0.5 + 0.8749 - 1 = 0.3749.$$

Hasta en este caso tan desfavorable el ajuste es bueno.

Se puede demostrar (utilizando el teorema central del límite) que el ajuste es bueno entre binomial y normal cuando las variables son independientes y además  $npq \geq 9$ .

Al estudiar la distribución binomial no hicimos los cálculos en muchos de los ejercicios pues eran muy laboriosos. Sin embargo, mirar la tabla de la normal es bastante más rápido y sencillo.

Observa también que no hemos tomado el valor  $x = 1$  pues para tomar intervalos le hemos restado a 1 y sumado a 1 la longitud del intervalo: 0.5, y hemos tomado el intervalo (0.5, 1.5).

### Actividad resuelta

✚ En una determinada población se divide la población activa en dos grupos, los que trabajan en agricultura y servicios que son un 44 %, y el resto. Se elige al azar una muestra de 200 personas entre la población activa, ¿qué probabilidad hay de que haya entre 80 y 100 personas del primer grupo?

Es un problema de distribución binomial  $B(200, 0.44)$  pues una persona o pertenece a dicho grupo, o no pertenece. Sabemos que:

$$p(x) = \binom{n}{x} \cdot p^x \cdot q^{n-x} = \binom{200}{x} \cdot 0.44^x \cdot 0.56^{200-x}$$

Y deberíamos calcular:

$$P(80 \leq x \leq 100) = \sum_{x=80}^{x=100} p(x) = \sum_{x=80}^{x=100} \binom{200}{x} \cdot 0.44^x \cdot 0.56^{200-x}$$

Habíamos advertido que el cálculo era laborioso, pero ahora podemos utilizar el ajuste de la binomial a la normal. Calculamos la media y la desviación típica:

$$\mu = np = 200 \cdot 0.44 = 88, \quad \sigma = \sqrt{200 \cdot 0.44 \cdot 0.56} = 7.02,$$

por lo que ajustamos con la normal  $N(88, 7.02)$ .

Como la longitud de cada intervalo es 1, se añade a cada valor 0.5 para ir desde el extremo del intervalo, y no desde el centro.

$$P(80 - 0.5 \leq x \leq 100 + 0.5)$$

Ahora tipificamos:

$$P\left(\frac{80-88-0.5}{7.02} < z < \frac{100-88+0.5}{7.02}\right) = P(z \leq 1.78) + P(z \leq 1.21) - 1 = 0.9625 + 0.8869 - 1 = 0.8494$$

En el 85 % de los casos habrá entre 80 y 100 personas del primer grupo.

Como  $npq = 49.28 \geq 9$ , el ajuste es bueno.

### Actividades propuestas

25. Se lanza una moneda mil veces, ¿cuál es la probabilidad de que el número de caras obtenidas esté entre 400 y 600? ¿Y de que sea mayor que 800?
26. En una fábrica de bombillas de bajo consumo se sabe que el 70 % de ellas tienen una vida media superior a 1000 horas. Se toma una muestra de 50 bombillas, ¿cuál es la probabilidad de que haya entre 20 y 30 cuya vida media sea superior a mil horas?, ¿y la probabilidad de que haya más de 45 cuya vida media sea superior a 1 000 horas?
27. Se investigan a pie de urna las preferencias de votos en la Comunidad de Madrid. De 2 000 encuestas 700 votan al partido X. Cuantos tendrían que votar al partido estudiado para que ganara con un 99 % de confianza.

## 1.8. Intervalos de confianza

Queremos ahora resolver otro tipo de problema. En lugar de calcular la probabilidad de un intervalo dado queremos encontrar intervalos con una probabilidad dada.

Utilizaremos una actividad anterior.

### Actividades resueltas

✚ En una determinada población se divide la población activa en dos grupos, los que trabajan en agricultura y servicios que son un 44 %, y el resto. Se elige al azar una muestra de 200 personas entre la población activa y queremos conocer cuántas pertenecerán al primer grupo con una probabilidad del 0.99.

Habrà muchos intervalos que resuelvan el problema, pero nos van a interesar intervalos simétricos con respecto a la media. Recuerda  $\mu = np = 200 \cdot 0.44 = 88$  y  $\sigma = \sqrt{200 \cdot 0.44 \cdot 0.56} = 7.02$ , por lo que ajustamos con la binomial  $B(200, 0.44)$  con la normal  $N(88, 7.02)$ .

Vamos a tener en cuenta que la longitud de cada intervalo de la binomial es 1, luego vamos a añadir 0.5 a cada lado.

$$0.99 = P(88 - 0.5 - k \leq x \leq 88 + 0.5 + k) = P\left(\frac{88 - 0.5 - k - 88}{7.02} \leq z \leq \frac{88 + 0.5 + k - 88}{7.02}\right) = P\left(\frac{-0.5 - k}{7.02} \leq z \leq \frac{0.5 + k}{7.02}\right) = P\left(z \leq \frac{0.5 + k}{7.02}\right) + P\left(z \leq \frac{-0.5 - k}{7.02}\right) - 1 = 2P\left(z \leq \frac{0.5 + k}{7.02}\right) - 1$$

Despejamos:

$$P\left(z \leq \frac{0.5 + k}{7.02}\right) = \frac{0.99 + 1}{2} = 0.995$$

Buscamos ese valor en la tabla de la curva normal estándar, y obtenemos 2.58, por lo tanto:

$\frac{0.5 + k}{7.02} = 2.58$  de donde  $k = 17.61 \approx 18$ , por lo que el intervalo buscado es:

$$(88 - 18, 88 + 18) = (70, 106).$$

Volvemos al problema de las encuestas de votos.

### Actividad resuelta

- ✚ En una población de 8 millones de votantes elegimos una muestra aleatoria de 2000 de la que 700 personas nos afirman que van a votar a un determinado partido. ¿Qué podemos asegurar sobre el número de votos que recibirá dicho partido?

Como  $700/2000 = 35\%$ , una primera respuesta podría ser que  $0.35 \cdot 8000000 = 2800000$  votos, pero, ¿qué confianza podemos tener de ese resultado.

Fijamos un nivel de significación  $\alpha$ , o un grado de confianza,  $1 - \alpha$ . Sea  $\alpha = 0.05$  y  $1 - \alpha = 0.95$ .

Sea  $p$  la proporción de votantes al partido estudiado. Tenemos una distribución binomial de media  $\mu = np = 2000 \cdot p$  y  $\sigma = \sqrt{npq} = \sqrt{2000 p(1-p)}$ . Calculamos la probabilidad de que el número de votantes al partido estudiado de la muestra sea:

$$P(\mu - k\sigma \leq X \leq \mu + k\sigma) \geq 0.95$$

Pasamos de la distribución binomial a la normal para calcular  $k$  y  $p$ :

$$P(\mu - k\sigma - 0.5 \leq X \leq \mu + k\sigma + 0.5) \geq 0.95$$

Tipificamos:

$$P\left(\frac{-k\sigma - 0.5}{\sigma} \leq Z \leq \frac{k\sigma + 0.5}{\sigma}\right) \geq 0.95$$

Obtenemos que  $z = \frac{k\sigma + 0.5}{\sigma} \geq 1.96$ , por lo que  $k\sigma + 0.5 \geq 1.96\sigma$ . Debemos sustituir  $\mu$  y  $\sigma$  en función de  $p$  como se hizo anteriormente y se obtiene que:  $0.3280 \leq p \leq 0.3719$ , es decir que la proporción de votantes debe estar entre el 33 % y el 37 %.

### Actividades propuestas

- 28.** Rehaz los cálculos de la actividad anterior para un nivel de confianza del 99 %.
- 29.** Se investigan los hábitos de consumo de una población de dos millones de personas. Se pasa una encuesta a mil personas y se les pregunta si en su domicilio se cocina con gas, de los que 600 responden afirmativamente. Qué puedes afirmar sobre el número de personas en las que en su domicilio se usa gas con un nivel de confianza del 95 %.
- 30.** Se lanza 600 veces un dado y contamos el número de 5s.
- ¿Cuál es el intervalo simétrico respecto de la media con una probabilidad de 0.99?
  - Lo mismo con una probabilidad del 0.6.
- 31.** Un determinado avión de la compañía tiene 260 plazas. ¿Qué número de reservas  $n$  puede aceptar la compañía admitiendo una probabilidad del 0.02 para que el número de reservas supere al número de plazas sabiendo que el 5% de las personas que reservan un billete no se presenta? (Ayuda: Busca una binomial tal que  $p(x > 260) < 0.02 \Rightarrow p(x \leq 260) = 1 - p(x > 260) \geq 0.98$ ).



## 2. MUESTREO ESTADÍSTICO

Mediante la **inferencia estadística** se intenta conocer algo acerca de las características de la población en su conjunto mediante la generalización de lo obtenido en la muestra. Pero es necesario ser consciente de que, en la mayoría de los casos, la verdadera naturaleza y características exactas de la población van a ser desconocidas, y nunca van a poderse conocer con exactitud. A lo más que se puede llegar es a un conocimiento aproximado, que se pretenderá que sea lo más exacto y objetivo posible, dado el nivel de información empírica del que se disponga. Es por ello por lo que la inferencia proporciona conclusiones sin certeza total, sino en términos de probabilidad o de nivel de confianza.

Algunas de las características desconocidas de la población pueden ser su distribución de probabilidad y, en muchos casos, el valor de los parámetros que definen dicha distribución. Así, muchos de los procedimientos básicos de la inferencia estadística clásica están centrados alrededor del valor de dichos parámetros. A continuación desarrollamos la metodología de *estimación de parámetros*.

En muchas ocasiones se desea *estimar* un resultado. Resolver la forma mejor de hacerlo es toda una parte de la Estadística, la *Teoría de Muestras*, que nos indica varios detalles a tener en cuenta:

- ¿Cómo se deben elegir los elementos de la muestra?
- ¿Cuál debe ser el tamaño de la muestra?
- ¿Hasta qué punto la muestra es representativa de la población?

Si se da como resultado de la estimación un valor numérico concreto se habla entonces de **estimación puntual**, mientras que si se da un conjunto de valores, entre los cuales se espera que se encuentre el verdadero valor del parámetro con un cierto grado de confianza, se habla entonces de **estimación por intervalo**.

Poniendo otro ejemplo, supongamos que en una estación de ferrocarril se encuentra una máquina automática de café regulada de tal forma que se está interesado en conocer la “cantidad media de café que la máquina suministra en cada taza”. Esa “cantidad media de café” es un parámetro poblacional y, por tanto, su valor exacto es desconocido y siempre lo será. Sin embargo, mediante la información muestral, es posible estimar, esto es, ofrecer una aproximación numérica a dicho valor paramétrico desconocido. En este caso, un posible **estimador puntual** de la media de la población puede ser la media de la muestra. Si se realiza la **estimación por intervalo** se obtiene con una confianza determinada, que la “cantidad media de café” suministrada por taza estará entre dos valores numéricos determinados.

A la hora de estimar parámetros poblacionales, parece una buena estrategia inicial utilizar el que aquí se denominará criterio de analogía. Según este criterio, se elige como estimador de un parámetro poblacional (con significado conocido) su correspondiente análogo en la muestra.

En esta primera sección de este capítulo vamos a *estimar* el valor de un estadístico de una muestra conociendo la población.

En la siguiente haremos algo más útil, estimar el valor de un parámetro de una población, la media o la proporción, a partir del obtenido en una muestra. Conocer el valor exacto va a ser imposible, por eso estudiaremos los intervalos de confianza que nos dirán, con un nivel de confianza un intervalo en el que puede estar el parámetro de la población.

En la tercera sección estudiaremos el contraste de hipótesis.



## 2.1. Población y muestra

En cursos anteriores ya has estudiado lo que se entiende por muestra y por población:

### Definición:

**Población** estadística, colectivo o universo es el conjunto de todos los individuos (personas, objetos, animales, etc.) que contengan información sobre el fenómeno que se estudia.

### Ejemplos:

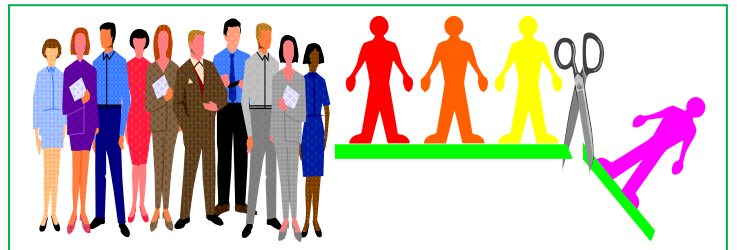
- ✚ Si estudiamos el precio de la vivienda en una ciudad, la población será el total de las viviendas de dicha ciudad.
- ✚ Se va a realizar un estudio estadístico sobre el porcentaje de personas casadas en la península. Para ello no es factible estudiar a todos y cada uno de los habitantes por razones de coste y de rapidez en la obtención de la información. Por lo tanto, es necesario acudir a examinar sólo una parte de esta **población**. Esa parte es la **muestra** elegida.

### Definición:

**Muestra** es un subconjunto representativo que se selecciona de la población y sobre el que se va a realizar el análisis estadístico.

**Muestreo** es el proceso mediante el cual se selecciona la muestra de la población.

El **tamaño de la muestra** es el número de sus elementos.



Cuando la muestra comprende a todos los elementos de la población, se denomina **censo**.

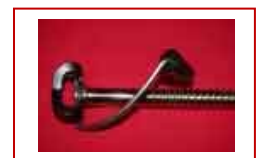
### Ejemplo:

- ✚ Si se estudia el precio de la vivienda de una ciudad, lo normal será no recoger información sobre todas las viviendas de la ciudad (ya que sería una labor muy compleja y costosa), sino que se suele seleccionar un subgrupo (muestra) que se entienda que es suficientemente representativo.
- ✚ En control de calidad, por ejemplo, si se estudia la vida de un electrodoméstico, y para ello deben funcionar hasta que se estropeen, es absurdo estudiar todos los electrodomésticos (población) pues nos quedamos sin fabricación, por lo que es imprescindible seleccionar una muestra que sea representativa de la población.

## Actividades propuestas

32. Señala en qué caso es más conveniente estudiar la población o una muestra:

- a) El diámetro de los tornillos que fabrica una máquina diariamente.
- b) La altura de un grupo de seis amigos.



33. Se puede leer el siguiente titular en el periódico que publica tu instituto: “*La nota media de los alumnos de 2º de Bachillerato de la Comunidad de Madrid es de 7’9*”. ¿Cómo se ha llegado a esta conclusión? ¿Se ha estudiado a toda la población? Si hubieran seleccionado para su cálculo solo a las mujeres, ¿sería representativo su valor?

**Recuerda que:**

La **media muestral** la representamos por  $\bar{x}$  o por la letra  $m$ , y se define como:

$$\bar{x} = \frac{\sum_i x_i n_i}{n} = \sum_{i=1}^k x_i f_i$$

La **desviación típica muestral** la representamos por la letra  $s$ , y se define como:

$$s = \sqrt{\frac{\sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})^2}{n}}$$

La media muestral y la desviación típica muestral son los **estadísticos** de la muestra que vamos a usar.

La **media poblacional**, o la media de una distribución, la representamos por la letra griega  $\mu$  y se define:

$$\mu = E(x) = \sum_i x_i \cdot p(x_i)$$

$$\mu = E(x) = \int_a^b x \cdot f(x) \cdot dx = 0$$

La **desviación típica poblacional**, o de una distribución, la representamos por la letra griega  $\sigma$  y se define:

$$\sigma^2 = \sum_i (x_i - \mu)^2 \cdot p(x_i) = E(x^2) - E^2(x) \qquad \sigma = \sqrt{E(x^2) - E^2(x)}$$

$$\sigma^2 = \int_a^b (x - \mu)^2 \cdot f(x) \cdot dx = 0$$

La media poblacional y la desviación típica poblacional son los **parámetros** de la población que vamos a usar.

**Recuerda que:**

**Estadístico:** valor obtenido de la muestra.

**Parámetro:** valor de la población.

## 2.2. Tipos de muestreos aleatorios

La forma de seleccionar la muestra, **muestreo**, debe reunir unas determinadas características para que pueda caracterizar a la población, ser representativa de la población. Debe ser un muestreo **aleatorio**, es decir, al azar. Todos los individuos de la población deben tener las mismas posibilidades de ser seleccionados para la muestra.

### Ejemplos:

- ✚ Se quiere estudiar el nivel adquisitivo de las personas de una ciudad, para lo que pasamos una encuesta a la puerta del Corte Inglés, ¿te parece un muestreo aleatorio?

No lo es. Las personas que entran en un determinado establecimiento no representan a toda la población.

- ✚ Vas a hacer un estudio sobre los gustos musicales de los jóvenes, y para ello, preguntas a cinco de entre tus amistades, ¿te parece un muestreo aleatorio?

No lo es. Tus amistades pueden tener unos gustos diferentes a los del resto de la población.

Si la muestra está mal elegida, no es representativa, se producen sesgos, errores en los resultados del estudio.

Hay muchos tipos de muestreo, que darían para analizar en un libro sobre "Muestreo". Pero es conveniente conocer alguno:

### Muestreo aleatorio simple

Todos los individuos de la población tienen la misma probabilidad de ser elegidos en la muestra.

### Muestreo aleatorio sistemático

Se ordenan los individuos de la población. Se elige al azar un individuo, y se selecciona la muestra tomando individuos mediante saltos igualmente espaciados.

### Muestreo aleatorio estratificado

Se divide la población en grupos homogéneos de una determinada característica, *estratos*, por ejemplo edad, y se toma una muestra aleatoria simple en cada estrato.

### Ejemplo:

- ✚ Se estudia el estado de los huesos de la población de un país, y se divide la población en "niños", "jóvenes", "edad media" y "tercera edad". En cada grupo se hace un muestreo aleatorio simple.

### Muestreo por conglomerados o áreas

Se divide la población en conglomerados o áreas, selecciona al azar uno o varios conglomerados y se estudia.

### Ejemplo

- ✚ Se estudia la incidencia de enfermedades cardíacas en la población rural española. Para ello se hace un censo de pueblos y se eligen varios al azar, donde se estudia a la población

### Muestreo no aleatorio

A veces también se usa. *Por ejemplo*, conoces la estimación de voto que suele hacerse a pie de urna. Es cómodo, barato pero no es representativo.

### 2.3. Tamaño y representatividad de una muestra

Cuando se elige una muestra los dos aspectos que hay que tener en cuenta son, el tamaño y la representatividad de la muestra.

Si la muestra es demasiado pequeña, aunque esté bien elegida, el resultado no será fiable.

#### Ejemplo:

- ✚ Queremos estudiar la estatura de la población española. Para ello elegimos a una persona al azar y la medimos.

Evidentemente este resultado no es fiable. La muestra es demasiado pequeña.

Si la muestra es demasiado grande los resultados serán muy fiables, pero el gasto puede ser demasiado elevado. Incluso, en ocasiones, muestras demasiado grandes no nos proporcionan mejores resultados. Vamos a aprender a encontrar cuál es el tamaño adecuado para que podamos afirmar que la población tiene tal característica con una probabilidad dada, grande.

Cuando una muestra tenga el tamaño adecuado, y haya sido elegida de forma aleatoria diremos que es una muestra representativa.

Si la muestra no ha sido elegida de forma aleatoria diremos que la muestra es **sesgada**.

### Actividad resuelta

- ✚ Indica si es población o muestra:

- 1) En una ganadería se mejora el pienso de todas las ovejas con un determinado tipo de grano.
- 2) En otra ganadería se seleccionan 100 ovejas para alimentarlas con ese tipo de grano y estudiar su eficacia.

En el primer caso, todas las ovejas, son la población. En el segundo se ha elegido una muestra.

- ✚ En una serie de televisión tienen dudas sobre qué hacer con la protagonista, si que tenga un accidente o si debe casarse. Van a hacer una consulta. ¿A toda la población o seleccionado una muestra representativa?

Observa que no sabemos bien cuál sería la población, ¿los que ven esa serie? o ¿toda la población española? Si son los que ven la serie, ¿cómo los conocemos? ¿Cómo preguntar a todos? Parece más operativo preguntar a una muestra.

- ✚ El estudio de la vida media de unas bombillas, ¿se puede hacer sobre toda la población?

El estudio es destructivo. Si se hiciera sobre toda la población nos quedamos sin bombillas. Es imprescindible tomar una muestra.

### Actividades propuestas

34. Para estudiar el número de accidentes de una población de mil conductores, de los cuales la mitad tiene carnet de conducir entre 5 y 20 años, la cuarta parte lo tiene más de 20 años y la otra cuarta parte lo tiene menos de 5 años. Se quiere elegir por muestreo aleatorio estratificado proporcional, 50 conductores, ¿cuántos seleccionarías de cada grupo?

## 2.4. Ficha de una encuesta o sondeo

Realizar una encuesta o sondeo serio es un trabajo de investigación científica dónde se aplican el método propio de la Ciencia, para obtener conocimiento sobre un tema, por lo que debe acreditarse que se ha tenido el correspondiente rigor científico.

No debe faltar:

- ✚ La población objeto de estudio
- ✚ El tamaño de la muestra escogida
- ✚ Las fechas de realización de la encuesta o sondeo
- ✚ El error de estimación
- ✚ El nivel de significación o de confianza
- ✚ Tipo de muestro
- ✚ Tipo de diseño muestral
- ✚ Cuestionario

Veamos algunos ejemplos:

- Si se estudia la opinión o actitud sobre el matrimonio, es importante conocer la fecha, pues estas opiniones pueden variar con el tiempo.
- No se pueden sacar datos sobre ingresos para evaluar el nivel de vida de una muestra o población sin vincularlos al grupo y al momento, pues con el tiempo varía el nivel adquisitivo.

Para hacer una encuesta hay que:

- ✓ Identificar la unidad de investigación.
- ✓ Elegir el tipo adecuado de encuesta.
- ✓ Realizar un muestreo probabilístico.
- ✓ Elaborar la ficha técnica de la encuesta.
- ✓ Evaluar si se va a hacer por internet, personal, correo electrónico, teléfono...
- ✓ Hacer el informe final de la encuesta

Un sondeo de opinión es el estudio estadístico realizado a través de una encuesta. Se espera conocer las preferencias de un grupo de personas sobre un tema. En general, los sondeos son más cortos y rápidos que las encuestas. Puede estar formado por una sola pregunta de opción múltiple. Mientras que la encuesta suele tener varias preguntas e información sobre la persona encuestada.

En muchas ocasiones puede utilizarse sondeo como sinónimo de encuesta.

Conocemos:

- ❖ Los sondeos electorales
- ❖ Sondeo sobre un producto del mercado

Puedes confeccionar encuestas con ayuda de Internet.

### Actividades propuestas

35. Piensa en una pregunta y haz un sondeo bien entre las personas de tu clase, de tu centro de estudios o de tu ciudad.
36. Confecciona la ficha de una encuesta. Y de nuevo pásala entre las personas de tu clase, de tu centro de estudios o de tu ciudad. Haz un estudio estadístico cuantitativo con el resultado obtenido.

## 2.4. Teorema central del límite

Cuando el curso pasado estudiamos la distribución normal ya comentamos que se pensó que todos los fenómenos se ajustaban a esa distribución, con la broma de que los matemáticos pensaban que los físicos lo habían comprobado experimentalmente, y los físicos que los matemáticos lo habían demostrado.

Este ajuste de los fenómenos a la distribución normal se conoce como Teorema Central del Límite, que fue enunciado por primera vez por el matemático francés que ya conoces por el cálculo de probabilidades, *Pierre Simon Laplace* (1749 – 1827) y demostrado por el matemático ruso *Aleksandr Mikhailovich Lyapunov* (1857 – 1918).

### Teorema Central del Límite:

Sean  $X_n$  unas variables aleatorias independientes de una población de media  $\mu$  finita y desviación típica  $\sigma$  finita. Entonces: La distribución de la media muestral de tamaño  $n$  tiene de media  $\mu$  y desviación típica  $\frac{\sigma}{\sqrt{n}}$ , y se aproxima a una distribución normal a medida que crece el tamaño de la muestra.

El problema es que no especifica qué se entiende por “crecer el tamaño”.

Aunque sí sabemos que si la población de partida es normal, entonces la distribución de las medias muestrales es también normal.

Si la población de partida no es normal entonces la distribución de la media muestral se aproximará a una normal cuando el tamaño de la muestra sea suficientemente grande y las variables aleatorias sean independientes. Vamos a considerar que ese tamaño es grande si es mayor que 30.

### Actividad resuelta

- ✚ Los parámetros de una distribución son  $\mu = 10$  y desviación típica  $\sigma = 20$ . Se extrae una muestra de 100 individuos. Calcula  $P(8 < \bar{x} < 12)$ .

Por el teorema Central del Límite sabemos que la media muestral de una población normal se distribuye según otra distribución normal  $N(\mu, \frac{\sigma}{\sqrt{n}}) = N(10, 20/10) = N(10, 2)$ .

Para calcular la probabilidad pedida, tipificamos y buscamos en la tabla de la normal.

$$P(8 < \bar{x} < 12) = P\left(\frac{8 - 10}{2} < z < \frac{12 - 10}{2}\right) = P(-1 < z < 1) = P(z < 1) - P(z < -1) = 2P(z < 1) - 1 = 2(0'8416) - 1 = 0'6832$$

Debes recordar para hacerlo las propiedades de la curva normal, el uso de la tabla y cómo se calculan probabilidades con ella.

### Actividades propuestas

37. Los parámetros de una distribución son  $\mu = 20$  y desviación típica  $\sigma = 3$ . Se extrae una muestra de 400 individuos. Calcula  $P(19.9 < \bar{x} < 20.3)$ .

## 2.5. Distribución de la media muestral

De una población se selecciona una muestra y se calcula su media  $\bar{x}$  y su desviación típica,  $s$ .

Elegimos otras muestras de la misma población, y de cada una obtenemos su media y desviación típica.

¿Cómo es la distribución de esas medias? ¿Y de esas desviaciones típicas?

Las diferentes medias dan lugar a una variable aleatoria que la vamos a representar por  $\bar{X}$ .

El **Teorema Central del Límite** nos garantiza que, si las variables son independientes:

La media de la variable aleatoria  $\bar{X}$  es la media poblacional  $\mu$ .

La desviación típica de la variable aleatoria  $\bar{X}$  es  $\frac{\sigma}{\sqrt{n}}$ , donde  $\sigma$  es la desviación típica poblacional y  $n$  es el tamaño de las muestras elegidas.

Para valores de  $n$  suficientemente grandes, ( $n \geq 30$ ) la distribución de  $\bar{X}$  se aproxima a una normal:

$$N\left(\mu, \frac{\sigma}{\sqrt{n}}\right).$$

Esta afirmación es cierta, sea cual sea la distribución de la población de partida, tanto si es discreta como si es continua, tanto si es normal (entonces se aproxima a esta normal para valores de  $n$  menores que 30) como si no lo es.

### Actividad resuelta

**Control de las medias muestrales:** En el control de calidad de una fábrica de latas de atún, se envasan latas de 100 gramos con una desviación típica de 2 gramos. Se empaquetan en cajas de 50 latas. Calcula la probabilidad de que la media de las latas de una caja sea menor que 99 gramos.

Los datos que nos dan son la media poblacional,  $\mu = 100$ , la desviación típica poblacional,  $\sigma = 2$ , y el tamaño de la muestra,  $n = 50$ .

Sabemos que la media muestral se distribuye según una  $N\left(\mu, \frac{\sigma}{\sqrt{n}}\right) = N(100, 0.28)$ . Vamos a recordar como calculábamos esas probabilidades.

Queremos calcular  $P(\bar{x} < 99)$ .

Lo primero tipificamos para pasar a una distribución  $N(0, 1)$ .

$$P(\bar{x} < 99) = P\left(z < \frac{99-100}{0.28}\right) = P(z < -3.54) = 1 - P(z < 3.54)$$



**Recuerda:**

La distribución normal es simétrica, por eso en la tabla no aparecen valores negativos, pues los calculamos usando los positivos. Buscamos en la tabla 3.54 y obtenemos que  $P(z < 3.54) = 0.9998$ .

$P(\bar{x} < 99) = 1 - P(z < 3.54) = 1 - 0.9998 = 0.0002$ , una probabilidad muy pequeña.

**Actividad resuelta**

- ✚ **Control de la suma:** En el mismo ejemplo anterior determina la probabilidad de que un lote de 400 latas pese más de 40100 gramos.

Como la media muestral es igual a  $\bar{x} = \frac{\sum_{i=1}^n x_i}{n}$ , entonces  $\sum_{i=1}^n x_i = n\bar{x}$ , por lo que su distribución es una normal de media  $n\mu$  y desviación típica  $n\frac{\sigma}{\sqrt{n}} = \sigma\sqrt{n} : N(n\mu, \sigma\sqrt{n})$ .

En nuestro caso  $N(n\mu, \sigma\sqrt{n}) = N(400 \cdot 100, 2\sqrt{400}) = N(40000, 40)$

Queremos calcular

$$P\left(\sum_{i=1}^n x_i > 40100\right) = P\left(z > \frac{40100 - 40000}{40}\right) = P(z > 2.5) = 1 - P(z < 2.5) = 1 - 0.9938 = 0.0062$$

Unas 6 cajas de cada mil pesarán más de 40.1 kg.

**Actividades propuestas**

38. Los pesos de las ovejas de una cierta ganadería tienen una media de 50 kg con una desviación típica de 4. Elegimos al azar una muestra aleatoria simple de 100 ovejas. A) Determina la probabilidad de que su media sea superior a 51 kg. B) Sea inferior a 56 kg. C) Sea superior a 48 kg. D) Esté entre 48 kg y 52 kg.
39. Una población tiene una media  $\mu = 400$  y una desviación típica  $\sigma = 20$ . Extraemos una muestra de 1 000 individuos. Halla el intervalo característico, para una probabilidad de 0.95, de la media muestral. Lo mismo para una probabilidad del 0.99.
40. El peso de una población se estima que tiene de media  $\mu = 70$  kg y una desviación típica  $\sigma = 10$ . Se elige una muestra aleatoria simple de 100 individuos y se pesan todos juntos. Calcula la probabilidad de que dicho peso sea superior a 7 010 kg.



## 2.6. Distribución de una proporción muestral

Hemos estudiado el curso pasado la distribución binomial. Era una situación en que las únicas posibilidades eran “éxito” y “no éxito”. Queremos saber cómo se distribuye la proporción muestral (número de éxitos entre el número de veces que se repite el experimento). Cada muestra que obtengamos de tamaño  $n$  se distribuye según una distribución binomial  $B(1, p)$ , por tanto la suma de  $n$  variables  $B(1, p)$  es una binomial  $B(n, p)$  por el principio de reproductividad de la distribución.

Por el Teorema Central del Límite se puede afirmar que la distribución de la proporción muestral  $\hat{p}$ :

**Media:**  $\mu = p.$

**Desviación típica:**  $\sigma = \sqrt{\frac{p(1-p)}{n}}$

A medida que crece  $n$  la distribución de la proporción muestral,  $\hat{p} = \frac{x}{n}$ , se aproxima a una normal  $N\left(p, \sqrt{\frac{p(1-p)}{n}}\right)$ , siempre que  $p$  no tome valores próximos a 0 o a 1.

### Actividad resuelta

- ✚ Una envasadora detecta que el 5 % de los paquetes de kilo de arroz tienen exceso de peso. Toman una muestra de 50 paquetes. ¿Qué distribución sigue la proporción de paquetes con exceso de peso? Calcula la probabilidad de que en la muestra elegida existan más de un paquete con exceso de peso.

La proporción sigue, para  $n$  grande, una distribución:

$$N\left(p, \sqrt{\frac{p(1-p)}{n}}\right) = N\left(0.05, \sqrt{\frac{0.05 \cdot 0.95}{50}}\right) = N(0.05, 0.03)$$

Como nos piden que haya más de 1 paquete con exceso de peso en la muestra, la proporción de paquetes con exceso de peso es  $\frac{1}{50} = 0.02$ . Calculamos la probabilidad y tipificamos:

$$P(\hat{p} > 0.02) = P\left(z > \frac{0.02 - 0.05}{0.03}\right) = P(z > -1) = P(z < 1) = 0.8413$$

### Actividades propuestas

- 41.** En los exámenes de selectividad la proporción de aprobados es del 98 %. Un centro escolar presenta a 78 estudiantes al examen.
- ¿Qué distribución sigue la proporción de aprobados?
  - Calcula la probabilidad de que en la muestra elegida haya menos de 3 suspensos.
  - Calcula la probabilidad de que en la muestra elegida haya más de 10 suspensos.
  - Calcula la probabilidad de que en la muestra elegida no haya ningún suspenso.
- 42.** En una fábrica de bombillas de bajo consumo hay que rechazar por defectos al 2 % de la producción. Se toma una muestra aleatoria simple de 100 bombillas.
- ¿Qué distribución sigue la proporción de bombillas defectuosas?
  - Calcula la probabilidad de que en la muestra elegida haya menos de 5 bombillas defectuosas.

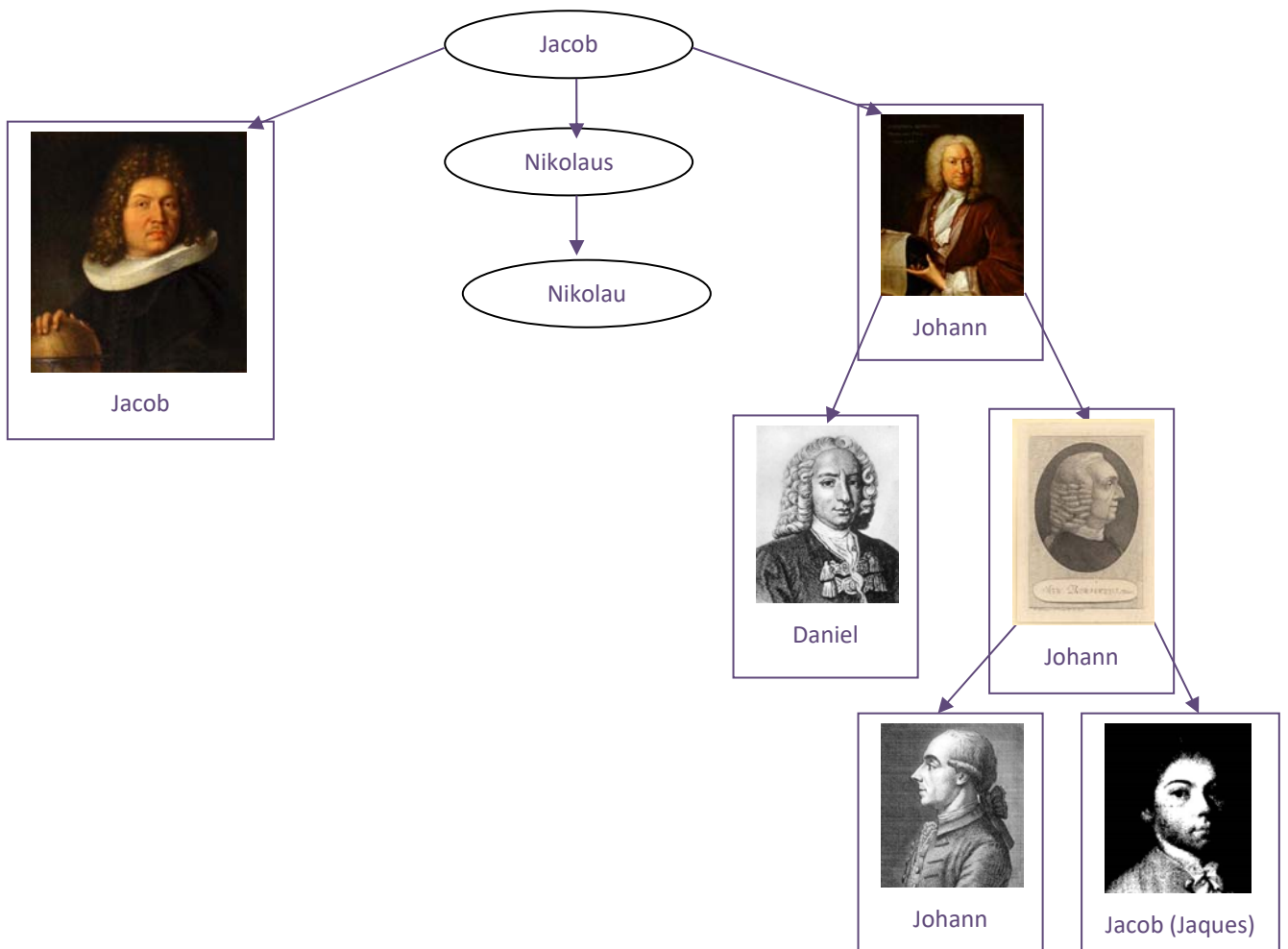
CURIOSIDADES. REVISTA**La saga de los Bernoulli**

Si te dicen: “*Bernoulli hizo esto o descubrió aquello*” tu puedes preguntar:

- ¿Cuál Bernoulli?

Y es que hubo una familia suiza del siglo XVII en la que hubo padres, hijos, tíos y sobrinos, muchos de ellos matemáticos y físicos con importantes descubrimientos.

El primero de ellos, Jacob *el viejo*, nació en Amberes, Bélgica, pero huyendo de una persecución religiosa pues era hugonote, se trasladó a vivir a Basilea (Suiza) el año 1622. Tuvo un único hijo, Nikolaus, que tuvo varios hijos, dos de ellos matemáticos famosos, Jacob (1654–1705) y Johann (1667–1748), el primero dio su nombre a los números de Bernoulli, y el segundo trabajó en cálculo infinitesimal. Otro de los hijos de Nikolaus, de nombre Nikolau (1687–1759), también fue matemático. Johann tuvo varios hijos, entre ellos, Daniel (1700–1782) que desarrolló el principio de Bernoulli, y Johann (1710–1790), que a su vez también tuvo varios hijos matemáticos, como Johann (1744–1807) y Jacob (1759–1789), también conocido como Jaques, del que recibe el nombre la distribución de Bernoulli.



### Distribución de Bernoulli

Se llama distribución de Bernoulli a una distribución con sólo dos posibilidades, "éxito" o no éxito. Por ejemplo:

- Tirar una moneda y ver si sale cara
- Tirar un dado y ver si sale un 5.
- Tirar al blanco...

No es una distribución binomial contar el número de bolas rojas que sacamos en 5 extracciones de una bolsa con 10 bolas rojas y 12 bolas de otro color, si la extracción es SIN reemplazamiento, pues la probabilidad va cambiando.

### Distribución de Binomial

Si consideramos  $n$  variables aleatorias idénticas que siguen una distribución de Bernoulli, la variable aleatoria suma sigue una distribución binomial. Por ejemplo:

- Tirar una moneda 100 veces y contar el número de caras.
- Tirar un dado mil veces y contra el número de cincos.
- Tirar al blanco 20 veces y contar el número de éxitos.

Debe verificarse que la probabilidad sea siempre la misma y que los sucesos sean independientes.

### Distribución Normal

La **importancia** de esta distribución se debe a que se utiliza para modelar numerosos fenómenos naturales, médicos y sociales. Son fenómenos en los que influyen muchas variables difíciles de controlar, por lo que podemos suponer que es suma de distintas causas independientes.

**Ejemplos** clásicos de fenómenos que se distribuyen según una normal son:

- Fenómenos morfológicos como la estatura o el peso
- Fisiológicos como los efectos de un fármaco
- Sociológicos como los de consumo
- Psicológicos como el cociente intelectual
- El ruido en las telecomunicaciones
- Los errores cometidos al medir una magnitud...

La **historia** de la distribución normal. Aparece por primera vez con *Abraham de Moivre* en un artículo publicado en 1733, sobre la distribución binomial para valores grandes de  $n$ .

El resultado fue trabajado por *Laplace* en su libro sobre la Teoría de las probabilidades trabajando sobre errores.

También sobre errores la utilizó *Gauss*, analizando datos astronómicos. En su honor también se denomina a la curva normal, *campana de Gauss*.



Moivre



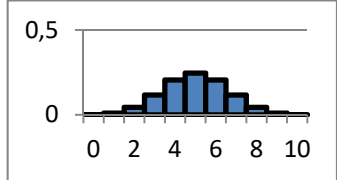
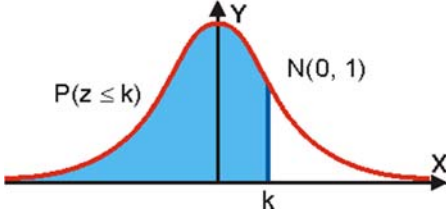
Laplace



Gauss

Autora: Raquel Caro

## RESUMEN

<b>Propiedades de función de cuantía</b>	1) $p(x) \geq 0$ 2) $\sum p(x) = 1.$	Lanzamos dos monedas y contamos el número de caras: <table border="1" style="margin-left: auto; margin-right: auto;"> <tr> <td>Número de caras (x):</td> <td>0</td> <td>1</td> <td>2</td> </tr> <tr> <td>Función de cuantía (p(x)):</td> <td>1/4</td> <td>1/2</td> <td>1/4</td> </tr> <tr> <td>Función de distribución F(x):</td> <td>1/4</td> <td>3/4</td> <td>4/4</td> </tr> </table>	Número de caras (x):	0	1	2	Función de cuantía (p(x)):	1/4	1/2	1/4	Función de distribución F(x):	1/4	3/4	4/4
Número de caras (x):	0	1	2											
Función de cuantía (p(x)):	1/4	1/2	1/4											
Función de distribución F(x):	1/4	3/4	4/4											
<b>Propiedades de función de distribución</b>	1) $0 \leq F(x) \leq 1$ 2) $F(x)$ es una función creciente 3) $F(x_{Máximo}) = 1$													
<b>Esperanza matemática</b>	$E(x) = \mu = \sum_i x_i \cdot p(x_i)$	$\mu = 0 \cdot (1/4) + 1 \cdot (1/2) + 2 \cdot (1/4) = 1$												
<b>Varianza y desviación típica</b>	$\sigma^2 = \sum_i (x_i - \mu)^2 \cdot p(x_i) = E(x^2) - E^2(x)$ $\sigma = \sqrt{E(x^2) - E^2(x)}$	$\sigma^2 = (0-1)^2 \cdot (1/4) + (1-1)^2 \cdot (1/2) + (2-1)^2 \cdot (1/4) = 1/2.$ $\sigma = \sqrt{1/2}$												
<b>Distribución binomial</b>	$B(n, p) = \binom{n}{x} \cdot p^x \cdot q^{n-x}$ $E(x) = \mu = n \cdot p,$ $\sigma^2 = n \cdot p \cdot q = n \cdot p \cdot (1-p)$	 $B(10, 1/2).$												
<b>Distribución normal</b>	$N(\mu, \sigma): \varphi(x) = \frac{1}{\sigma\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{(x-\mu)^2}{2\sigma^2}}$													
<b>Aproximación de la binomial a la normal</b>	Una binomial con $npq \geq 9$ se considera se ajusta bien a una normal de igual media y desviación típica.													

## EJERCICIOS Y PROBLEMAS

1. Se lanza un dado tres veces y se cuenta el número de treses que aparecen. Dibuja el histograma, la función de cuantía y la función de distribución. Calcula la media y la desviación típica.
2. Lanzamos 4 monedas. Por cada cara que salga ganamos 5 euros, pero debemos pagar 3 euros por jugar. ¿Cuánto esperas ganar en una jugada? ¿Y en 20 jugadas? ¿Y en 100 jugadas?
3. Disponemos de dos urnas, la primera con 6 bolas idénticas numeradas del 1 al 6; la segunda con 4 bolas idénticas numeradas del 1 al 4. Sacamos a la vez una bola de cada urna, y consideramos la variable aleatoria, “suma de puntos obtenidos”. A) Calcula la distribución de probabilidad y dibuja el histograma correspondiente. B) Si sacamos más de 5 puntos ganamos 10 euros, y en caso contrario perdemos la misma cantidad. ¿Es un juego equitativo?
4. La población activa de un cierto país se puede dividir en los que tienen estudios superiores y los que no los tienen, siendo el primero de un 20 %. Elegimos 10 personas de la población activa al azar. Escribe la expresión de todas las posibilidades y sus probabilidades. Calcula la probabilidad de que haya 9 o 10 que tengan estudios superiores.
5. Si  $p(x)$  es la probabilidad de tener  $x$  éxitos en una distribución binomial  $B(n, p)$ , y  $p(x+1)$  es la de obtener  $x+1$  éxitos, comprueba que se verifica la siguiente relación recurrente:

$$p(x+1) = \frac{p(x)}{x+1} (n-x) \frac{p}{q}$$

6. En una ruleta hay 37 números numerados del 0 al 36, de los cuales 18 son pares y 18 impares. Si sale el 0 gana la banca. Jugamos al dos por 1 a impar, apostamos 10 euros a impar, y la banca nos paga 20 euros si sale un impar, y se queda con nuestros 10 euros si no sale, ¿Te parece un juego equitativo?
7. Juego de San Petersburgo: Se lanza una moneda no trucada hasta que aparece cara. Si sale en el primer lanzamiento, se ganan 10 euros, si en el segundo, 20, si en el tercero, 40, ... y en el  $n$ -ésimo,  $10 \cdot 2^{n-1}$ . Calcula la ganancia media si sólo se puede lanzar 5 veces la moneda. ¿Y si se puede lanzar 10 veces?
8. Lanzamos un dado no trucado mil veces y contamos el número de 5, ¿qué número de éxitos esperamos con una probabilidad no inferior al 0.95, es decir, en el intervalo media menos dos veces la desviación típica y media más dos veces la desviación típica?
9. Calcula  $A$  para que la función siguiente sea una función de densidad de probabilidad.

$$f(x) = \begin{cases} 0 & \text{si } x < 0 \\ Ax & \text{si } 0 \leq x < 8 \\ A(16-x) & \text{si } 8 \leq x < 16 \\ 0 & \text{si } x > 16 \end{cases}$$

- a) Dibuja su gráfica y calcula las siguientes probabilidades:  $P(x < 5)$ ;  $P(6 < x < 10)$ ;  $P(x > 12)$ .
- b) Calcula la media y la desviación típica



10. Calcula  $A$  en cada uno de los casos siguientes para que la función  $f(x)$  sea una función de densidad de probabilidad.

a)  $f(x) = Ax^2(x - 3)$  siendo nula para  $x < 0$ , y  $x > 3$ .

b)  $f(x) = Ax(x - 3)^2$  siendo nula para  $x < 0$ , y  $x > 3$

c)  $f(x) = Ax^3(x - 3)$  siendo nula para  $x < 0$ , y  $x > 3$

d)  $f(x) = Ax^2(x - 3)^2$  siendo nula para  $x < 0$ , y  $x > 3$

Calcula en cada caso  $P(x < 1)$  y  $P(x > 2)$ .

Determina la media y la varianza. Analiza las diferencias.

11. En una distribución binomial  $B(10, 0.3)$  calcula  $P(x = 0)$ ,  $P(x \neq 0)$ ,  $P(x = 10)$  y  $P(x = 7)$ . Determina también la media y la desviación típica.

12. Lanzamos 5 monedas, calcula las probabilidades de obtener:

a) 0 caras,    b) 1 cara,    c) 2 caras,    d) 3 caras

13. Calcula en una distribución normal estándar las probabilidades siguientes:

a)  $P(z = 0)$ ,    b)  $P(z < 0)$ ,    c)  $P(z = 1.82)$ ,    d)  $P(z > 1.82)$ .

14. Calcula en una distribución normal estándar las probabilidades siguientes:

a)  $P(z > 4)$ ,    b)  $P(z < 4)$ ,    c)  $P(z > 1)$ ,    d)  $P(z < 1)$ .

15. Calcula en una distribución normal estándar las probabilidades siguientes:

a)  $P(1 < z < 2)$ ,    b)  $P(-1.3 < z < 4)$ ,    c)  $P(-0.2 < z < 2.34)$ ,    d)  $P(-1 < z < 1)$ .

16. Calcula en una distribución normal  $N(1, 2)$  las probabilidades siguientes:

a)  $P(x > 4)$ ,    b)  $P(x < 4)$ ,    c)  $P(x > 1)$ ,    d)  $P(x < 1)$ .

17. Calcula en una distribución normal  $N(0.5, 0.2)$  las probabilidades siguientes:

a)  $P(x > 4)$ ,    b)  $P(x < 4)$ ,    c)  $P(x > 1)$ ,    d)  $P(x < 1)$ .

18. Calcula en una distribución normal  $N(1, 1/2)$  las probabilidades siguientes:

a)  $P(1 < x < 2)$ ,    b)  $P(-1.3 < x < 4)$ ,    c)  $P(-0.2 < x < 2.34)$ ,    d)  $P(-1 < x < 3)$ .

19. En una distribución binomial  $B(10, 0.3)$  calcula la media y la desviación típica, y mediante la aproximación a la normal determina  $P(x = 0)$ ,  $P(x \neq 0)$ ,  $P(x = 10)$  y  $P(x = 7)$ . Compara con los resultados obtenidos en el ejercicio 9.

20. En una distribución binomial  $B(100, 0.4)$  calcula la media y la desviación típica, y mediante la aproximación a la normal determina  $P(x > 40)$ ,  $P(x \leq 50)$ ,  $P(x \geq 50)$  y  $P(40 \leq x \leq 50)$ .

21. En una distribución binomial  $B(1000, 0.5)$  calcula la media y la desviación típica, y mediante la aproximación a la normal determina  $P(x < 200)$ ,  $P(x = 150)$ ,  $P(x < 150)$  y  $P(50 \leq x \leq 150)$ .

22. En una distribución binomial  $B(1000, 0.05)$  calcula la media y la desviación típica, y mediante la aproximación a la normal determina  $P(x > 200)$ ,  $P(x = 200)$ ,  $P(x < 200)$  y  $P(50 \leq x \leq 200)$ .



- 23.** Una fábrica de móviles ha comprobado que el 1 % de los que fabrica son defectuosos. En un control de calidad se toman 10 móviles al azar. Calcula la media y la desviación típica. Calcula la probabilidad de que haya más de 2 móviles defectuosos.
- 24.** La probabilidad de que María gane a Raquel en una partida es de 0.4. Juegan 6 partidas. Calcula la probabilidad de que:
- María gane alguna vez.
  - Raquel gane al menos una vez.
  - Raquel gane más de la mitad de las partidas.
  - María gane 2 partidas.
- 25.** Las estaturas de las personas de una cierta población se distribuyen según una normal de media 180 cm y desviación típica 15 cm. Determina la probabilidad de que:
- Una persona tenga una estatura superior a 190 cm.
  - Una persona tenga una estatura menor a 160 cm.
  - ¿Qué proporción de personas tienen una estatura comprendida entre 160 cm y 190 cm?
- 26.** En un examen para entrar en un cuerpo del Estado se sabe que los puntos obtenidos se distribuyen según una normal de media 100 y desviación típica 10 puntos. Determina la probabilidad de que:
- Un opositor obtenga 120 puntos.
  - Si para aprobar es necesario tener más de 120 puntos, ¿Qué porcentaje de opositores aprueban?
  - Si aprueban únicamente los que están entre el 20 % de los mejores, ¿cuántos puntos debe obtener un opositor para aprobar?





## AUTOEVALUACIÓN

1. Se lanza un dado tres veces y se anota el número de cuatros que aparecen. La distribución de probabilidad que tenemos es:
 

a) $B(4, 1/6)$	b) $B(4, 1/4)$	c) $B(3, 1/6)$	d) $B(3, 5/6)$
----------------	----------------	----------------	----------------
2. En la distribución anterior, la media es:
 

a) $\mu = 4/6$	b) $\mu = 1/2$	c) $\mu = 15/6$	d) $\mu = 1$
----------------	----------------	-----------------	--------------
3. Y la varianza es:
 

a) $\sigma^2 = 15/12$	b) $\sigma^2 = 5/6$	c) $\sigma^2 = 1/36$	d) $\sigma^2 = 5/12$
-----------------------	---------------------	----------------------	----------------------
4. Utiliza la tabla de la distribución normal estándar para calcular la probabilidad  $P(z \leq 2.02)$ , que vale:
 

a) $P(z \leq 2.02) = 0.0217$	b) $P(z \leq 2.02) = 0.9772$	c) $P(z \leq 2.02) = 0.0228$	d) $P(z \leq 2.02) = 0.9783$
------------------------------	------------------------------	------------------------------	------------------------------
5. Utiliza la tabla de la distribución normal estándar para calcular la probabilidad  $P(0.5 < z < 1.5)$ , que vale:
 

a) 0.3417	b) 0.9332	c) 0.6915	d) 0.2742
-----------	-----------	-----------	-----------
6. Sin mirar la tabla, ni tipificar la variable, la probabilidad de  $P(x < \mu)$  es:
 

a) $-0.4$	b) 0.5	c) 0.6	d) No puede saberse
-----------	--------	--------	---------------------
7. En una distribución binomial  $B(10, 0.3)$  el valor de  $P(x = 0)$  es:
 

a) 0.11	b) 0.0198	c) 0.00001024	d) 0.8
---------	-----------	---------------	--------
8. El 2 % de las pastillas de freno fabricadas se sabe que son defectuosas. En una caja con 2000 pastillas, la probabilidad de que haya menos de 50 defectuosas es:
 

a) 0.6011	b) 0.7635	c) 0.9357	d) 0.8655
-----------	-----------	-----------	-----------
9. Una fábrica de ordenadores ha comprobado que el 5 % de los que fabrica son defectuosos. En un control de calidad se toman 10 ordenadores al azar. Determina si la probabilidad de que no haya ninguno defectuoso es:
 

a) 0.5987	b) 0.4027	c) 0.9357	d) 0.8074
-----------	-----------	-----------	-----------
10. La probabilidad de que María gane a Raquel en una partida es  $2/3$ . Juegan 4 partidas. Determina si la probabilidad de que María gane alguna vez es:
 

a) 0.0123	b) 0.5	c) 0.8972	d) 0.9877
-----------	--------	-----------	-----------

