# Mis apuntes

Compilación de apuntes de matemáticas  $^{1}$ 

Carlos Rodríguez Jaso<sup>2</sup>

<sup>1</sup>https://github.com/crdguez/mis\_mat\_notas
2https://crdguez.github.io/about/

# Índice general

1.	Geo	ometría 1		
	1.1.	Vectores Libres	1	
	1.2.	Coordenadas y módulo de un vector	1	
		1.2.1. Ejemplo	2	
	1.3.	Operaciones con vectores	2	
		1.3.1. Producto de un número por un vector	2	
		1.3.2. Suma y resta de vectores	3	
	1.4.	Punto medio de un segmento	3	
		1.4.1. Ejemplo	3	
	1.5.	Puntos alineados	3	
		1.5.1. Ejemplo	4	
	1.6.	Ecuaciones de la recta	4	
		1.6.1. Ecuación vectorial	5	
		1.6.2. Ecuaciones paramétricas	5	
		1.6.3. Ecuación continua	5	
		1.6.4. Ecuación implícita o general	5	
		1.6.5. Ecuación explícita	5	
		1.6.6. Ejemplo	5	
	1.7.	Condiciones de paralelismo y perpendicularidad	6	
	1.8.	Ecuación de la circunferencia	6	
		1.8.1. Ejemplo	7	
2.	Aná	lisis	9	
	2.1.	Conjuntos de números reales	9	
		2.1.1. Repaso de Intervalos, Entornos y Valor Absoluto	9	
	2.2.	Funciones	9	
		2.2.1. Definición	9	
	2.3.		0	
			0	
		v	0	
		v	0	
		-	0	
			0	
		r	-	

		2.3.6.	Funciones inyectivas y biyectivas	10
		2.3.7.	Continuidad	10
	2.4.	Contin	nuidad y límites	10
		2.4.1.	Límites en un punto	10
		2.4.2.	Límites laterales	11
3.	Prol	oabilid	lad	15
	3.1.	Experi	imento aleatorio	15
		3.1.1.		15
	3.2.	Espaci	io muestral y sucesos	15
			Ejemplo:	16
	3.3.	Opera	ciones con sucesos y relaciones	16
		3.3.1.	<del>-</del>	17
		3.3.2.		17
	3.4.	Proba	bilidad en experimentos regulares y Regla de Laplace .	18
		3.4.1.	Ejemplos de experimentos regulares	18
		3.4.2.	Regla de Laplace	18
	3.5.	Propie	edades de la probabilidad	19
	3.6.	Proba	bilidad condicionada	19
		3.6.1.	Ejemplo	19
		3.6.2.	Generalización del fórmula de la probabilidad condi-	
			cionada	20
	3.7.	Experi	imentos compuestos	20
		3.7.1.	Independencia y dependencia de sucesos	20
		3.7.2.	Cálculo de probabilidad compuesta para sucesos de-	
			pendientes	21
		3.7.3.	1 1	
			pendientes	22
	3.8.		ma de la probabilidad total	22
		3.8.1.		23
	3.9.		na de Bayes	24
		3.9.1.	5 1	25
			oles aleatorias y distribuciones de probabilidad	25
	3.11.		bles aleatorias	25
			Tipos de variables aleatorias	26
			buciones de probabilidad	27
			bución uniforme discreta	27
	3.14.		bución Binomial	28
	0.15		Probabilidad de la binomial	30
	3.15.		bución Normal	31
			función de densidad de una variable continua:	31
			función de densidad de una distribución normal:	32
		ა.15.პ.	. Cálculo práctico de la probabilidad de la Normal:	32

ÍNDICE GENERAL	V
ÍNDICE GENERAL	V

4.	Infe	rencia	estadística	35	
	4.1.	Inferer	ncia Estadística	35	
	4.2.	Estima	ación puntual	35	
	4.3.	Estima	ación por intervalos de confianza	36	
		4.3.1.	Estimación de la media por intervalo de confianza	36	
		4.3.2.	Estimación de la proporción por intervalo de confianza	37	
		4.3.3.	Conclusiones	38	
5.	Miscelánea				
	5.1.	Rectas	s y puntos notables de un triángulo	39	
			Mediana		
		5.1.2.	Mediatriz	40	
		5.1.3.	Altura	40	
		5.1.4.	Bisectriz	41	

## 1

## Geometría

#### 1.1. Vectores Libres

Dados dos puntos en el plano (A y B), podemos trazar una flecha que vaya del primero al segundo. A esta flecha la llamaremos vector (fijo) y se denota  $\overrightarrow{AB}$ .



- Módulo: La longitud del vector
- **Dirección**: La recta que contiene al vector y cualquiera de sus paralelas
- Sentido: El que va del origen al final o su contrario. Viene representado por punta "la cabeza de la flecha"

Dos vectores (fijos) son **equipolentes** cuando tienen el mismo módulo, misma dirección y mismo sentido. Un vector fijo y todos sus equipolentes forman lo que de denomina un **vector libre**. Se denota  $\overrightarrow{v}$  o  $[\overrightarrow{AB}]$  siendo  $\overrightarrow{AB}$  un vector fijo representante de  $\overrightarrow{v}$ . Un vector libre viene determinado por sus coordenadas:

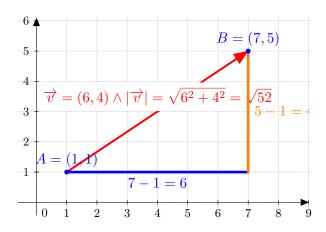
## 1.2. Coordenadas y módulo de un vector

Un vector se puede ver como el desplazamiento que tenemos que hacer horizontalmente y verticalmente para ir del origen al extremo del mismo. Al desplazamiento horizontal le llamaremos primera coordenada y al vertical, segunda. 2 1. GEOMETRÍA

- Dados  $A(x_1, y_2), B(x_2, y_2) \to \overrightarrow{AB}(x_2 x_1, y_2 y_1)$
- A partir de las coordenadas del punto podremos calcular su módulo. Dados  $\overrightarrow{u}(x,y), \to |\overrightarrow{u}| = \sqrt{x^2 + y^2}$

#### 1.2.1. Ejemplo

Determina las coordenadas y el módulo del vector libre cuyo representante es el vector que va de A(1,1) a B(7,5)



## 1.3. Operaciones con vectores

#### 1.3.1. Producto de un número por un vector

**Definición** Dado  $k \in \mathbb{R}$  y  $\overrightarrow{u}$  se define  $k \cdot \overrightarrow{u}$  como un  $\overrightarrow{v}$  que:

- $|\overrightarrow{v}| = |k| \cdot |\overrightarrow{u}|$
- <del>v</del> //<del>u</del>
- $\bullet$  Mismo sentido que  $\overrightarrow{u}$  si k>0 o sentido contrario si k>0

Además se cumple que si  $\overrightarrow{u}(x_1,y_1) \to k \overrightarrow{u}(k \cdot x_1,k \cdot y_1)$ 

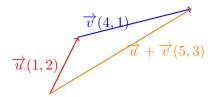
#### **Ejemplos**

$$\overrightarrow{u}(1,2)$$
 $2\overrightarrow{u}(2,4)$ 
 $1 \xrightarrow{\overrightarrow{u}}(0,5,1)$ 
 $-\frac{3}{2}\overrightarrow{u}(1,5,3)$ 

3

#### 1.3.2. Suma y resta de vectores

**Definición de suma** Dados  $\overrightarrow{u}$  y  $\overrightarrow{v}$  se define la suma como el vector que si los ponemos seguidos va del origen del primer vector al extremo del segundo vector. Además se cumple que si  $\overrightarrow{u}(x_1, y_1)$  y  $\overrightarrow{v}(x_2, y_2) \rightarrow \overrightarrow{u} + \overrightarrow{v}(x_1 + x_2, y_1 + y_2)$ 



**Definición de resta** Dados  $\overrightarrow{u}$  y  $\overrightarrow{v}$  se define la resta como la suma del primero con el opuesto del segundo. Además se cumple que si  $\overrightarrow{u}(x_1,y_1)$  y  $\overrightarrow{v}(x_2,y_2) \rightarrow \overrightarrow{u} - \overrightarrow{v}(x_1-x_2,y_1-y_2)$ 

## 1.4. Punto medio de un segmento

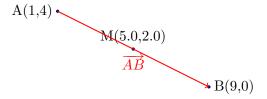
Dados dos puntos del plano,  $A(x_1,y_1)$  y  $B(x_2,y_2)$ , el punto medio es  $M(\frac{x_1+x_2}{2},\frac{y_1+y_2}{2})$ .

$$M(\frac{x_1+x_2}{2}, \frac{y_1+y_2}{2}) B(x_2, y_2)$$

$$A(x_1, y_1) A(x_1, y_2)$$

La demostración es sencilla aplicando la propiedad geométrica que cumple el punto medio:  $\overrightarrow{AM} = \overrightarrow{MB}$ 

#### 1.4.1. Ejemplo



### 1.5. Puntos alineados

Dados los puntos A, B y C estarán alineados si los vectores  $\overrightarrow{AB}$  y  $\overrightarrow{BC}$  son colineales, o tienen la misma dirección, y por tanto:  $\exists k \in \mathbb{R} | \left[\overrightarrow{BC}\right] = k \cdot \left[\overrightarrow{AB}\right]$ 

4 1. GEOMETRÍA

o bien:  
Si 
$$\left[\overrightarrow{AB}\right] = \overrightarrow{u}(u1, u2)$$
 y  $\left[\overrightarrow{BC}\right] = \overrightarrow{v}(v1, v2)$ , se cumple:  

$$\frac{v1}{u1} = \frac{v2}{u2}$$

#### 1.5.1. Ejemplo

$$\overrightarrow{AB}(1,0,-0,5)$$

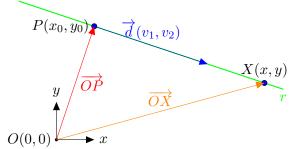
$$B(2,5,5)$$

$$\overrightarrow{BC} = 3 \cdot \overrightarrow{AB} = (3,0,-1,5)$$

$$C(5,0,4,0)$$
Están alineados porque  $\left[\overrightarrow{BC}\right] = 3 \cdot \left[\overrightarrow{AB}\right]$ , o bien porque: 
$$\frac{3}{1} = \frac{-1,5}{-0,5}$$

## 1.6. Ecuaciones de la recta

Podemos definir la recta como el lugar geométrico formado por el conjunto de puntos del plano que a partir de un punto fijo siguen una misma dirección. Dado un punto  $P(x_0, y_0)$  y un vector  $\overrightarrow{d}(v_1, v_2)$ , en la recta r se cumple:



$$\overrightarrow{OX} = \overrightarrow{OP} + \overrightarrow{PX}$$

Como  $\overrightarrow{PX}$  y  $\overrightarrow{d}$  son colineales:

$$\overrightarrow{OX} = \overrightarrow{OP} + \lambda \cdot \overrightarrow{d}$$

5

#### 1.6.1. Ecuación vectorial

Se obtiene a partir de las coordenadas de la expresión anterior :

$$(x,y) = (x_0, y_0) + \lambda \cdot (v_1, v_2)$$

#### 1.6.2. Ecuaciones paramétricas

Se obtienen separando cada coordenada del expresión anterior:

$$\begin{cases} x = x_0 + \lambda \cdot v_1 \\ y = y_0 + \lambda \cdot v_2 \end{cases}$$

#### 1.6.3. Ecuación continua

Se obtienen de la anterior despejando  $\lambda$  en cada ecuación e igualando la expresiones:

$$\frac{x-x_0}{v_1} = \frac{y-y_0}{v_2}$$

#### 1.6.4. Ecuación implícita o general

Operando y reduciendo la expresión anterior llegaremos a una de la forma:

$$Ax + By + C = 0$$

#### 1.6.5. Ecuación explícita

Despejando la y en la ecuación anterior obtendremos

$$y = mx + n$$

donde m es la pendiente y n la ordenada en el origen

Vector director y pendiente de una recta: Dada una recta r de pendiente m entonces el vector  $\overrightarrow{v}(1,m)$  es un vector director de la recta. Y al revés, si  $\overrightarrow{d}(v_1,v_2)$  es un vector director de la recta, entonces  $m=\frac{v_2}{v_1}$  es la pendiente de la recta

#### 1.6.6. Ejemplo

Dada la recta que pasa por P(1,3) y de dirección la marcada por edl vector  $\overrightarrow{d}(3,-1)$  determina la ecuación de la misma en sus diferentes variantes:

• Ecuación vectorial:  $(x, y) = (1, 3) + \lambda \cdot (3, -1)$ 

6 1. GEOMETRÍA

■ Ecuaciones paramétricas: 
$$\begin{cases} x = 1 + 3\lambda \\ y = 3 - \lambda \end{cases}$$

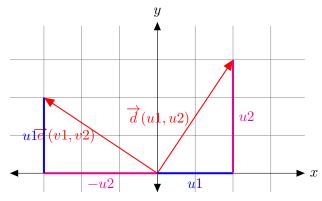
• Ecuación continua: 
$$\frac{x-1}{3} = 3 - y$$

 $\bullet$  Ecuación general: 3y+x-10=0

 $\bullet$  Ecuación explícita:  $y = -\frac{1}{3}x + \frac{10}{3}$ 

## 1.7. Condiciones de paralelismo y perpendicularidad

Dado  $\overrightarrow{d}(u1, u2)$  y un vector perpendicular del mismo módulo  $\overrightarrow{e}(v1, v2)$ :



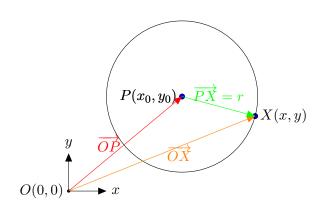
Se cumple que  $\overrightarrow{e}(v1, v2) = (-u2, u1)$  y por tanto:

- Para que dos rectas sean paralelas basta con que tengan la misma dirección
- Dada una recta con vector director  $\overrightarrow{d}(v_1, v_2)$ , un vector director de las rectas perpendiculares será  $\overrightarrow{e}(-v_2, v_1)$ . Además si m y m' son las pendientes de las rectas perpendiculares, se cumple:  $m \cdot m' = -1$

#### 1.8. Ecuación de la circunferencia

Dada una circunferencia de centro  $P(x_0, y_0)$  y de radio r:

#### 1.8. ECUACIÓN DE LA CIRCUNFERENCIA



Los puntos X(x,y) de la misma cumplen:

$$\left|\overrightarrow{PX}\right| = r$$

7

 $\left|\overrightarrow{PX}\right|=r$  Como  $\overrightarrow{OP}+\overrightarrow{PX}=\overrightarrow{OX},$  luego  $\overrightarrow{PX}=\overrightarrow{OX}-\overrightarrow{OP}$ - Por tanto:

$$\left|\overrightarrow{OX} - \overrightarrow{OP}\right| = r$$

Pasando a coordenadas:

$$|(x - x_0, y - y_0)| = r$$

Y por el teorema de Pitágoras obtenemos la ecuación de la circunferencia:

$$(x - x_0)^2 + (y - y_0)^2 = r^2$$

#### 1.8.1. Ejemplo

Determina la ecuación de la circunferencia con centro P(3,1) y radio 3:

$$(x-3)^2 + (y-1)^2 = 3^2$$

$$x^2 - 6x + 9 + y^2 - 2y + 1 = 9$$

$$x^2 + y^2 - 6x - 2y + 1 = 0$$

8 1. GEOMETRÍA

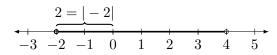
## 2

## Análisis

## 2.1. Conjuntos de números reales

#### 2.1.1. Repaso de Intervalos, Entornos y Valor Absoluto

Se define el valor absoluto de un número como la distancia al cero.
 Se calcula tomando el número con signo positivo.



Ejemplos:

**Distancia entre dos números:** Entre a y b hay una distancia de |a-b|

**Ejemplo:** Determina la distancia entre los números -2 y 4:

$$6 = |(4) - (-2)|$$

$$-3 -2 -1 0 1 2 3 4 5$$

#### 2.2. Funciones

#### 2.2.1. Definición

En el lenguaje matemático se dice que y es **función** de x cuando y depende de x.

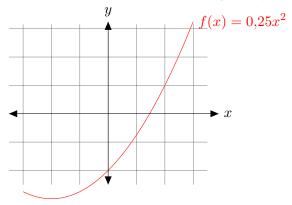
10 2. ANÁLISIS

#### 2.3. Características de una función

#### 2.3.1. Dominio y recorrido

El conjunto de los posibles valores de la variable independiente se llama dominio de la función (Dom(f)); y el conjunto de valores que toma la variable dependiente, imagen o recorrido de la función (Im(f)).

**Ejemplo**  $y = x^2$  o  $f(x) = x^2$ , x es la variable independiente e y es la variable dependiente. El  $Dom(f) = \{x \in \mathbb{R} | \exists y = f(x)\}$ 



- 2.3.2. Crecimiento y decrecimiento
- 2.3.3. Cortes con ejes
- 2.3.4. Funciones acotadas
- 2.3.5. Funciones periódicas
- 2.3.6. Funciones inyectivas y biyectivas

#### 2.3.7. Continuidad

De manera informal, una función es continua si se puede dibujar con un solo trazo, o lo que es lo mismo, sin levantar "del papel. el "bolígrafo". Para dar una definición

## 2.4. Continuidad y límites

#### 2.4.1. Límites en un punto

Dado  $x_0 \neq \pm \infty$ , decimos que  $\lim_{x \to x_0} f(x) = l$  cuando ocurre que si x toma valores próximos al número  $x_0$  (tanto menores como mayores), los correspondientes valores de f(x) se aproximan al número l

#### 2.4. CONTINUIDAD Y LÍMITES

11

#### 2.4.2. Límites laterales

#### Límites por la derecha

Dado  $x_0 \neq \pm \infty$ , decimos que  $\lim_{x \to x_0^+} f(x) = l$  cuando ocurre que si x toma valores próximos al número  $x_0$  pero mayores que él, los correspondientes valores de f(x) se aproximan al número l

#### Límites por la izquierda

Dado  $x_0 \neq \pm \infty$ , decimos que  $\lim_{x \to x_0^-} f(x) = l$  cuando ocurre que si x toma valores próximos al número  $x_0$  pero menores que él, los correspondientes valores de f(x) se aproximan al número l

Teorema de unicidad del límite: Dado  $x_0 \neq \pm \infty$ ,

$$\lim_{x\to x_0} f(x) = l \leftrightarrow \lim_{x\to x_0^-} f(x) = \lim_{x\to x_0^+} f(x) = l$$

Por lo tanto si los límites laterales no coinciden, el límite no existe.

**Ejemplo:** Calcula el límite de la función  $f(x) = \frac{1}{x}$  cuando  $x \to 0$ .

$$\lim_{x \to 0^-} \frac{1}{x} = -\infty$$

12

#### 2. ANÁLISIS

#### Derivatives and Integrals

#### Basic Differentiation Rules

1. 
$$\frac{d}{dx}[cu] = cu'$$
  
3.  $\frac{d}{dx}[uv] = uv' + vu'$   
5.  $\frac{d}{dx}[c] = 0$   
7.  $\frac{d}{dx}[x] = 1$   
9.  $\frac{d}{dx}[ln \quad u] = \frac{u'}{u}$   
11.  $\frac{d}{dx}[sin \quad u] = (cos \quad u)u'$   
13.  $\frac{d}{dx}[tan \quad u] = (sec^2 \quad u)u'$   
15.  $\frac{d}{dx}[sec \quad u] = (sec \quad u \quad tan \quad u)u'$   
17.  $\frac{d}{dx}[arcsin \quad u] = \frac{u'}{\sqrt{-1 - u^2}}$   
19.  $\frac{d}{dx}[arctan \quad u] = \frac{u'}{1 + u^2}$   
21.  $\frac{d}{dx}[arcsec \quad u] = \frac{u'}{|u|\sqrt{u^2 - 1}}$ 

2. 
$$\frac{d}{dx}[u \pm v] = u' \pm v'$$
4. 
$$\frac{d}{dx}[\frac{u}{v}] = \frac{vu' - uv'}{v^2}$$
6. 
$$\frac{d}{dx}[u^n] = nu^{n-1} \quad u'$$
8. 
$$\frac{d}{dx}[|u|] = \frac{u}{|u|}(u'), \quad u \neq 0$$
10. 
$$\frac{d}{dx}[e^u] = e^u \quad u'$$
12. 
$$\frac{d}{dx}[\cos u] = -(\sin u)u'$$
14. 
$$\frac{d}{dx}[\cot u] = -(\csc^2 u)u'$$
16. 
$$\frac{d}{dx}[\csc u] = -(\csc u \cot u)u'$$
18. 
$$\frac{d}{dx}[\arccos u] = \frac{-u'}{\sqrt{1 - u^2}}$$
20. 
$$\frac{d}{dx}[\arccos u] = \frac{-u'}{1 + u^2}$$
21. 
$$\frac{d}{dx}[\arccos u] = \frac{-u'}{1 + u^2}$$
22. 
$$\frac{d}{dx}[\arccos u] = \frac{-u'}{1 + u^2}$$

## Basic Integration Formulas

$$2. \int [f(u) \pm g(u)] du = \int f(u) du$$

$$4. \int u^n du = \frac{u^{n+1}}{n+1} + C, \quad n \neq -1$$

$$6. \int e^u du = e^u + C$$

$$8. \int \cos u du = \sin u + C$$

$$10. \int \cot u du = \ln |\sin u| + C$$

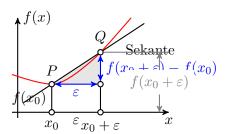
$$12. \int \csc u du = -\ln |\csc u + \cot u|$$

$$14. \int \csc^2 u du = -\cot u + C$$

$$16. \int \csc u \cot du = -\csc u + C$$

$$18. \int \frac{du}{a^2 + u^2} = \frac{1}{a} \arctan \frac{u}{a} + C$$

## 2.4. CONTINUIDAD Y LÍMITES



13

14 2. ANÁLISIS

Función	Derivada
f(x) = k	f'(x) = 0
f(x) = x	f'(x) = 1
$f(x) = x^n$	$f'(x) = n \cdot x^{n-1}$
$f(x) = \sqrt{x}$	$f'(x) = \frac{1}{2\sqrt{x}}$
$f(x) = \sqrt[n]{x}$	$f'(x) = \frac{1}{n \cdot \sqrt[n]{x^{n-1}}}$
$f(x) = \ln x$	$f'(x) = \frac{1}{x}$
$f(x) = \log_a x$	$f'(x) = \frac{1}{x}$ $f'(x) = \frac{1}{x} \cdot \frac{1}{\ln a}$ $f'(x) = e^{x}$
$f(x) = e^x$	$f'(x) = e^{x}$
$f(x) = a^x$	$f'(x) = a^x \cdot \ln a$
$f(x) = \sin x$	$f'(x) = \cos x$
$f(x) = \cos x$	$f'(x) = -\sin x$
$f(x) = \tan x$	$f'(x) = \frac{1}{\cos^2 x}$

Operaciones con derivadas
$y = u + v \to y' = u' + v'$
$y = u - v \to y' = u' - v'$
$y = K \cdot u \to y' = K \cdot u'$
$y = u \cdot v \to y' = u' \cdot v + u \cdot v'$
$y = \frac{u}{v} \rightarrow y' = \frac{u' \cdot v - u \cdot v'}{v^2}$
$y = \frac{1}{v} \rightarrow y = \frac{1}{v^2}$

Regla de la cadena Dada una función compuesta:

$$(g \circ f)'(x) = g'(f(x)) \cdot f'(x)$$

**Ejemplo** Dado la función f(x)

## **Probabilidad**

## 3.1. Experimento aleatorio

Un **experimento aleatorio** o no determinista es aquél que si se repite varias veces no está garantizado obtener siempre el mismo resultado. Es decir, no se puede determinar cuál va a ser el resultado del experimiento hasta que no se realiza. En caso contrario, decimos que el experimento es **determinista** 

Un experimento es aleatorio cuando depende de muchos factores y cualquier pequeña modificación de alguno implica obtener un resultado diferente.

#### 3.1.1. Ejemplos

- Aleatorio: Lanzar un dado y ver el resultado
- Determinista: Calcular el tiempo que tarda en caer un objeto al suelo desde una distancia determinada

## 3.2. Espacio muestral y sucesos

- Espacio muestral: Conjunto de los posibles resultados del experimento. Se denota: E
- Sucesos simples o elementales: Cualquiera de los elementos del espacio muestral
- Sucesos compuestos: Sucesos formados por varios simples.
- Suceso seguro: Suceso compuesto por los elementos del Espacio muestral. Se cumple siempre
- $\blacksquare$  Suceso imposible: Cualquier suceso que no se cumpla nunca. Se denota con el símbolo:  $\varnothing$

■ Suceso contrario: Si A es un suceso,  $\overline{A}$  es el suceso contrario. Es aquel que se cumple cuando no se cumple A

#### **3.2.1.** Ejemplo:

Lanzamos un dado y comprobamos la cara que sale.

**Espacio muestral**:  $E = \{1, 2, 3, 4, 5, 6\}$ 

• Sucesos simples o elementales: 1, 2, 3, 4, 5 \( \delta \) 6

• Sucesos compuestos:  $A = \{que \ salga \ par\} = \{2, 4, 6\}$ 

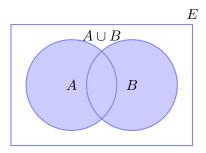
• Suceso seguro:  $E = \{1, 2, 3, 4, 5, 6\}$ 

• Suceso imposible:  $\emptyset = \{que \ salga \ mayor \ que \ 6\}$ 

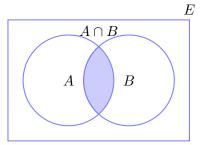
■ Suceso contrario: Si  $A=\{que\ salga\ par\}=\{2,4,6\},\ \overline{A}=\{que\ salga\ impar\}=\{1,3,5\}$ 

## 3.3. Operaciones con sucesos y relaciones

■ Unión: la unión de los sucesos A y B es aquel suceso que contiene a todos los elementos de A y a los de B. Se denota:  $A \cup B$ 



■ Intersección: la intersección de los sucesos A y B es aquel suceso que contiene a todos los elementos que están tanto en A como en B. Se denota:  $A \cap B$ 



#### 3.3.1. Ejemplo

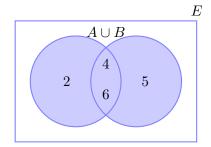
Tomamos como experimento el resultado de lanzar un dado, y los sucesos:

 $A = \{que\ salga\ par\} = \{2,4,6\}$ 

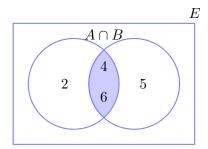
 $B = \{que \ sea \ mayor \ que \ 3\} = \{4, 5, 6\}$ 

 $C = \{que \ salga \ impar\} = \{1, 3, 5\}$ 

$$A \cup B = \{2, 4, 5, 6\}$$



■  $A \cap B = \{4, 6\}$ 



- $\bullet \ A \cup C = \{1,2,3,4,5,6\} = E$
- $A \cap C = \emptyset$

#### 3.3.2. Compatibilidad de sucesos

Se dice que dos sucesos son incompatibles cuando su intersección es el conjunto vacío. En caso contrario se dice que son compatibles.

#### **Ejemplo**

En el ejemplo anterior, A y B son compatibles y A y C incompatibles.

# 3.4. Probabilidad en experimentos regulares y Regla de Laplace

Cuando todos los sucesos elementales de un **espacio muestral finito** están en las mismas condiciones de suceder se dice que son **equiprobables**, y al experimento se le llama **regular**.

#### 3.4.1. Ejemplos de experimentos regulares

Lanzamiento de dados, monedas, extracción de cartas, ...

#### 3.4.2. Regla de Laplace

La probabilidad de un suceso de un experimento regular viene determinada por la Regla de Laplace:

$$P(A) = \frac{Casos\ favorables}{Casos\ posibles}$$

#### Ejemplo

Al lanzar un dado, los casos posibles son 6 ( $\{1, 2, 3, 4, 5, 6\}$ ):

La probabilidad de sacar un 3:  $\{3\} \to \frac{1}{6}$ La probabilidad de sacar par:  $\{2,4,6\} \to \frac{3}{6}$ 

La probabilidad de sacar más de 4:  $\{5,6\} \rightarrow \frac{2}{6}$ 

## 3.5. Propiedades de la probabilidad

La probabilidad de un experimento regular cumple las siguientes propiedades:

- $0 \le P(A) \le 1$
- $P(E) = 1 \text{ y } P(\emptyset) = 0$
- $P(A) + P(\overline{A}) = 1$
- $P(A \cup B) = P(A) + P(B) P(A \cap B)$ . Si A y B son incompatibles:  $P(A \cup B) = P(A) + P(B)$

Podemos extender el concepto de probabilidad a cualquier función que cumpla las propiedades anteriores.

#### 3.6. Probabilidad condicionada

Puesto que la probabilidad está ligada al nivel de confianza sobre los resultados de un experimento, el hecho de que ocurra un suceso, puede cambiar la probabilidad de los demás. A esta nueva probabilidad se le llama condicionada

#### 3.6.1. Ejemplo

Supongamos que tenemos una urna con 8 bolas numeradas pero de colores blancos y negros de la cual se extrae una. Supongamos, también, que las tres primeras son blancas y el resto negras, luego  $E = \{B_1, B_2, B_3, N_4, N_5, N_6, N_7, N_8\}$ .

A priori, la  $P(\{Sea\ impar\}) = \frac{4}{8} = \frac{1}{2}$  por la regla de Laplace. Tiene la misma probabilidad salir par que impar.

Vamos a suponer ahora que durante la extracción se percibe que la bola es blanca. La situación cambia, porque que sea blanca implica que hay 3 casos posibles y dos de las tres son impares. A esta nueva probabilidad se le

llama condicionada y se denota así:

$$P(I|B) = \frac{2}{3}$$

La probabilidad de que sea impar ha aumentado por el hecho de haber añadido la condición (o información) que es blanca.

Esta probabilidad la podemos transformar:

$$P(I|B) = \frac{2}{3} = \frac{\frac{2}{8}}{\frac{3}{8}} = \frac{P(I \cap B)}{P(B)}$$

# 3.6.2. Generalización del fórmula de la probabilidad condicionada

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

y despejando:

$$P(A \cap B) = P(A|B) \cdot P(B)$$

#### 3.7. Experimentos compuestos

Un **experimento aleatorio compuesto** es el que está formado por varios experimentos simples realizados de forma consecutiva.

**Ejemplo:** Lanzar tres monedas, extraer cuatro cartas de una baraja, ...

La probabilidad de un suceso compuesto se podrá calcular a partir de las probabilidades obtenidas de los experimentos simples usando la probabilidad condicional:

$$P(A \cap B) = P(A) \cdot P(B|A)$$

#### 3.7.1. Independencia y dependencia de sucesos

Se dice que dos sucesos son independientes cuando la probabilidad de cada uno no depende del resultado del otro.

21

$$A \ y \ B \ son \ independientes \iff P(B|A) = P(B)$$

**Ejemplos de sucesos independientes:** Lanzar varias monedas, extracción de varias cartas con reemplazamiento, sacar bolas de una urna con reemplazamiento, lanzar varios dados, ...

**Ejemplos de sucesos dependientes:** Extracción de varias cartas sin reemplazamiento, sacar bolas de una urna sin reemplazamiento, ...

#### 3.7.2. Cálculo de probabilidad compuesta para sucesos dependientes

**Ejemplo:** En una urna hay tres bolas blancas y dos negras. Se extraen dos bolas **sin** reemplazamiento. Podemos construir el siguiente árbol con las probabilidades de los diferentes resultados:

$$3_{B}, 2_{N}$$

$$3_{B$$

#### Ejemplos:

- Probabilidad de que las dos sean blancas:  $P(B_1 \cap B_2) = P(B_1) \cdot P(B_2|B_1) = \frac{3}{5} \cdot \frac{2}{4} = \frac{3}{10}$
- Probabilidad de que las dos sean negras:  $P(N_1\cap N_2)=P(N_1)\cdot P(N_2|N_1)=\frac{2}{5}\cdot \frac{1}{4}=\frac{1}{10}$

- Probabilidad de que sean del mismo color:  $P((B_1 \cap B_2) \cup (N_1 \cap N_2)) = \frac{3}{10} + \frac{1}{10} = \frac{2}{5}$ 

# 3.7.3. Cálculo de probabilidad compuesta para sucesos independientes

**Ejemplo:** En una urna hay tres bolas blancas y dos negras. Se extraen dos bolas **con** reemplazamiento. Ahora el árbol quedará:

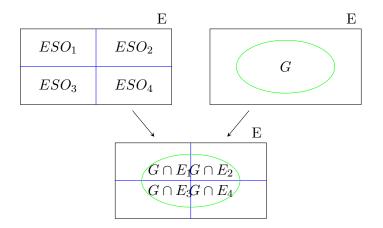
$$3_{B}, 2_{N}$$

#### **Ejemplos:**

- Probabilidad de que las dos sean blancas:  $P(B_1 \cap B_2) = P(B_1) \cdot P(B_2|B_1) = \frac{3}{5} \cdot \frac{3}{5} = \frac{9}{25}$
- Probabilidad de que las dos sean negras:  $P(N_1\cap N_2)=P(N_1)\cdot P(N_2|N_1)=\frac{2}{5}\cdot \frac{2}{5}=\frac{4}{25}$
- Probabilidad de que sean del mismo color:  $P((B_1 \cap B_2) \cup (N_1 \cap N_2)) = \frac{9}{25} + \frac{4}{25} = \frac{13}{25}$

## 3.8. Teorema de la probabilidad total

**Ejemplo:** En un instituto de ESO hay 4 cursos:  $1^{\circ}$ ,  $2^{\circ}$ ,  $3^{\circ}$  y  $4^{\circ}$ . Se quiere estudiar la probabilidad de que un alumno del instituto esté con la gripe (Llamamos G al suceso tener gripe).



Como un alumno pertenece a un solo curso los sucesos  $ESO_1$  ,  $ESO_2$ ,  $ESO_3$ , y  $ESO_4$  (abreviados  $E_1$ , etc.) son incompatibles. Además:

$$G = (G \cap E_1) \cup (G \cap E_2) \cup (G \cap E_3) \cup (G \cap E_4) = \bigcup_{i=1}^{4} (G \cap E_i)$$

Por tanto,

$$P(G) = P(G \cap E_1) + P(G \cap E_2) + P(G \cap E_3) + P(G \cap E_4) = \sum_{i=1}^{4} P(G \cap E_i)$$

Aplicando la probabilidad condicionada:

$$P(G) = P(E_1) \cdot P(G|E_1) + P(E_2) \cdot P(G|E_2) + P(E_3) \cdot P(G|E_3) + P(E_1) \cdot P(G|E_4) = \sum_{i=1}^{4} P(E_i) \cdot P(G|E_i)$$

#### 3.8.1. Probabilidad total

Generalizando el resultado anterior:

Teorema de la probabilidad total: Si  $A_1$ ,  $A_2$ , ...,  $A_n$  son sucesos incompatibles dos a dos y cuya unión es todo el espacio muestral, entonces la probabilidad de cualquier otro suceso B es:

$$P(B) = \sum_{i=1}^{n} P(A_i) \cdot P(B|A_i)$$

#### Ejemplo:

Tomando de nuevo el ejemplo de la urna en la que hay tres bolas blancas y dos negras. Si se extraen dos bolas, por ejemplo **sin** reemplazamiento, podemos calcular la probabilidad de que la segunda bola haya sido blanca:

$$P(B_2) = P(B_1) \cdot P(B_2|B_1) + P(N_1) \cdot P(B_2|N_1) = \frac{3}{5} \cdot \frac{2}{4} + \frac{2}{5} \cdot \frac{3}{4}$$

## 3.9. Teorema de Bayes

Si  $A_1$ ,  $A_2$ , ...,  $A_n$  son sucesos incompatibles dos a dos y cuya unión es todo el espacio muestral, y B otro suceso cualquiera:

$$P(A_i|B) = \frac{P(A_i \cap B)}{\sum_{i=1}^n P(A_i) \cdot P(B|A_i)}$$

Demostración: Por la probabilidad condicionada:

$$P(A_i|B) = \frac{P(A_i \cap B)}{P(B)}$$

Pero por la probabilidad total:

$$P(B) = \sum_{i=1}^{n} P(A_i) \cdot P(B|A_i)$$

Sustituyendo esta en la primera obtenemos el resultado

#### 3.9.1. Ejemplo:

En el ejemplo del apartado anterior calcular la probabilidad de que la primera bola haya sido blanca si se sabe que la segunda ha sido blanca:

$$P(B_1|B_2) = \frac{P(B_1 \cap B_2)}{P(B_1) \cdot P(B_2|B_1) + P(N_1) \cdot P(B_2|N_1)} = \frac{\frac{3}{5} \cdot \frac{2}{4}}{\frac{3}{5} \cdot \frac{2}{4} + \frac{2}{5} \cdot \frac{3}{4}}$$

## 3.10. Variables aleatorias y distribuciones de probabilidad

**Finalidad :** Abstraer matemáticamente un tipo de experimento aleatorio. Y, con ello, poder estimar de manera teórica lo que sucedería de manera experimental mediante una estadística.

¿Cómo?: Mediante variables aleatorias y distribuciones de probabilidad asociadas a esas variables:

#### 3.11. Variables aleatorias

Una variable aleatoria es una función que a cada suceso elemental de un espacio muestral le asigna un número. Para hacer referencia a las variables se usan las letras:  $X, Y, \dots$ 

**Ejemplo:** Sea el experimento aleatorio "lanzar un dado": El espacio muestral lo componen las 6 caras del dado. Podemos asignar la variable X que a cada cara le asocia el número que represente su cara.

	X	
Suceso		$x_i$
Cara 1	$\rightarrow$	1
Cara 2	$\rightarrow$	2
Cara 3	$\rightarrow$	3
Cara 4	$\rightarrow$	4
Cara 5	$\rightarrow$	5
Cara 6	$\rightarrow$	6

**Ejemplo:** Sea el experimento compuesto lanzar dos monedas. Podemos asignar la variable aleatoria:

$$Y = \{Número \ de \ caras\}$$

$$\begin{array}{ccc} & Y \\ \text{Suceso} & & y_i \\ \hline \text{C,C} & \rightarrow & 2 \\ \text{C,X} & \rightarrow & 1 \\ \text{X,C} & \rightarrow & 1 \\ \text{X,X} & \rightarrow & 0 \\ \end{array}$$

#### 3.11.1. Tipos de variables aleatorias

Discretas: Toman un número finito o numerable de valores

Continuas: Toman valores en un rango continuo

**Ejemplo de variables discreta:** Sea la X= "El número de caras al lanzar dos dados". Los valores posibles son 0, 1 o 2 (que es un conjunto finito de datos, en concreto 3 datos)

Ejemplo de variables continua: X = "Distancia al centro de la diana medida desde la posición en que cae un dardo lanzado por un tirador experto". En este caso la variable puede tomar cualquier valor en el rango entre 0 y el radio de la diana

## 3.12. Distribuciones de probabilidad

Llamaremos Distribución de probabilidad a la relación entre los valores de la variable y sus probabilidades.

Estas relaciones se pueden indicar mediante el uso de funciones. El tipo de función y su tratamiento es diferente según las variables sean discretas o continuas.

Veamos algunas distribuciones:

#### 3.13. Distribución uniforme discreta

**Ejemplo:** Sea la variable X = "N'umero obtenido al lanzar una dado" A cada valor de la variable podemos asignarle su probabilidad:

	P(X)	
$x_i$		$P(x_i)$
1	$\rightarrow$	$\frac{1}{6}$
2	$\rightarrow$	$\frac{1}{6}$
3	$\rightarrow$	$\frac{1}{6}$
4	$\rightarrow$	$\frac{1}{6}$
5	$\rightarrow$	$\frac{1}{6}$
6	$\rightarrow$	61   61   61   61   61   61   61   61

Podemos representar la relación anterior mediante una función:

$$P: \begin{array}{c} X \to \mathbb{R} \\ x_i \mapsto P(X = x_i) = \frac{1}{n} \end{array}$$

Todas las caras tienen la misma probabilidad:  $\frac{1}{n}$ , siendo n el número de caras, o tamaño del espacio muestral.

A este tipo de distribución se le llama uniforme discreta.

#### 3.14. Distribución Binomial

**Ejemplo:** Queremos calcular las probabilidades de que al lanzar 5 monedas, obtengamos tres caras. Un suceso que cumple el enunciado es:

$$S_1 = \{C, C, C, X, X\}$$

Teniendo en cuenta que lanzar cada moneda son experimentos independientes, la probabilidad de ese suceso será:

$$P(S_{1}) = P(C_{1}) \cdot P(C_{2}|C_{1}) \cdot \dots \cdot P(X_{5}|C_{1} \cap C_{2} \cap C_{3} \cap X_{4}) =$$

$$= P(C_{1}) \cdot P(C_{2}) \cdot P(C_{3}) \cdot P(X_{4}) \cdot P(X_{5}) =$$

$$= P(C)^{3} \cdot P(X)^{2}$$

Como la probabilidad de que una moneda sea cara es  $\frac{1}{2}$  y la de que sea cruz también:

$$P(S_1) = \left(\frac{1}{2}\right)^3 \cdot \left(\frac{1}{2}\right)^2$$

Ahora bien, habrá tantos sucesos que cumplan el enunciado como combinaciones de 5 elementos tomados de 3 en 3. Por tanto la probabilidad de que salgan 3 caras será:

$$P\left(Salgan\ 3\ caras\right) = {5 \choose 3} \left(\frac{1}{2}\right)^3 \cdot \left(\frac{1}{2}\right)^2$$

Si asociamos al experimento "lanzar 5 monedas" le asignamos la variable "número de caras obtenidas", podemos determinar la probabilidad mediante la siguiente función.

$$P: \quad X \to \mathbb{R}$$

$$P: \quad k \mapsto P(X = k) = {5 \choose k} \left(\frac{1}{2}\right)^k \cdot \left(\frac{1}{2}\right)^{5-k}$$

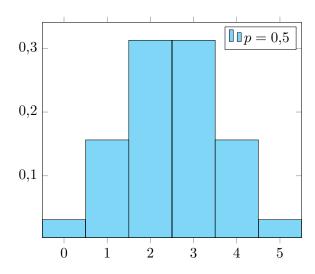
Esto es un ejemplo de distribución binomial de tamaño 5 y probabilidad 0.5 .

29

Realizando los cálculos para k=1,...,5, la distribución de probabilidad de X que resulta es:

	P(X)	
$x_i$		$P(x_i)$
0	$\rightarrow$	0,03125
1	$\rightarrow$	$0,\!15625$
2	$\rightarrow$	0,3125
3	$\rightarrow$	0,3125
4	$\rightarrow$	$0,\!15625$
5	$\rightarrow$	0,03125

Y gráficamente:



Generalización de distribución Binomial: Hablaremos de una distribución binomial cuando:

- Se parte de un experimento compuesto de varios simples independientes
- Los experimentos simples son dicotómicos. Es decir, solo puede haber dos sucesos elementales: uno al que llamaremos acierto y otro al que llamaremos fracaso
- Asociado al experimento compuesto tenemos la variable número de aciertos cuando realizamos el experimento simple un número determinado de veces

En la situación anterior, la distribución binomial vendrá determinada por dos parámetros:

- Parámetro n: Número de veces que se realiza el experimento simple
- Parámetro p: La probabilidad de que ocurra el suceso acierto

A este tipo de variable y su distribución de probabilidades se le llama binomial.

**Ejemplo:** Así en el ejemplo de las monedas, el experimento se compone de **5 lanzamientos de moneda**. Si sale cara es acierto y si no fracaso. La variable aleatoria asociada al experimento será el número de caras que salen al lanzar 5 monedas. Esta variable sigue una distribución binomial.

#### 3.14.1. Probabilidad de la binomial

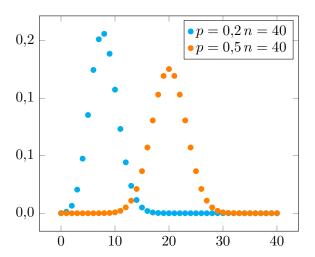
En general tendremos una binomial de tamaño n y probabilidad p, cuando el experimento simple se haga n veces y la probabilidad de acierto sea p.

La función de probabilidad en este caso nos queda:

$$P: \quad X \to \mathbb{R}$$

$$k \mapsto P(X = k) = \binom{n}{k} (p)^k \cdot (1 - p)^{n - k}$$

Ejemplos: Representación gráfica de algunas binomiales:



### 3.15. Distribución Normal

Se trata de una distribución asociada a un variable continua. Tiene dos parámetros:

- ullet  $\mu$ : Media de la distribución
- ullet  $\sigma$ : Desviación típica

Y se denota así:  $X \sim \mathcal{N}(\mu, \sigma)$ .

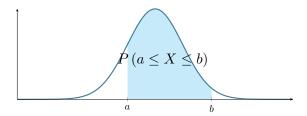
La probabilidad total es 1 y la variable X puede tomar  $\infty$  valores  $(x \in (-\infty, +\infty))$ . Por tanto, en variables continuas la probabilidad de que tome un valor concreto será 0 ( $\lim_{x \to \infty} \frac{1}{x} = 0$ ).

#### 3.15.1. función de densidad de una variable continua:

En variables continuas solo tiene sentido calcular la probabilidad en intervalos. Se llama función de densidad (f(x)) aquella que:

$$P(a \le X \le b) = \int_{a}^{b} f(x)dx$$

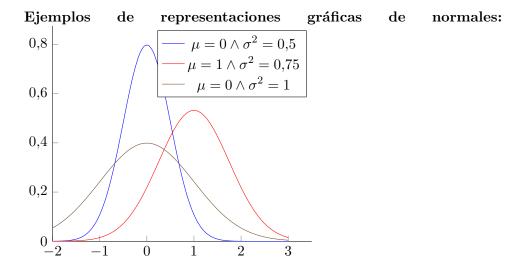
La interpretación gráfica de lo anterior nos dice que la probabilidad de un intervalo corresponde con el área de la función de densidad en ese intervalo.



#### 3.15.2. función de densidad de una distribución normal:

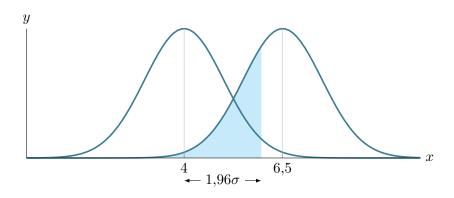
En el caso de una  $X \sim \mathcal{N}(\mu, \sigma)$ , la función de densidad es:

$$f(x) = \frac{1}{\sigma\sqrt{2\pi}}e^{-(x-\mu)^2/2\sigma^2}$$



## 3.15.3. Cálculo práctico de la probabilidad de la Normal:

En realidad, para calcular la probabilidad no se hace la integral, sino que se utiliza una tabla que ya tiene calculadas probabilidades de la  $Z\sim\mathcal{N}(0,1)$ ..



## 4

## Inferencia estadística

#### 4.1. Inferencia Estadística

**Objetivo:** Obtener conclusiones válidas para toda la población a partir del estudio de una muestra.

¿Cómo?: Mediante los métodos de estimación puntual y de intervalos de confianza

## 4.2. Estimación puntual

Se recurre a cálculos con los datos de la muestra para inferir algunos aspectos de la población. Al cálculo realizado se le llama estadístico.

**Definición:** Dado  $\lambda$ , un parámetro de la población. Decimos que el estadístico  $\hat{\lambda}$  es un estimador suyo si es un parámetro obtenido a partir de una muestra y cuyo es asignar un valor aproximado a  $\lambda$ .

La estimación puntual sirve de poco mientras desconozcamos cuál es el grado de aproximación del estimador al parámetro real. Por ese motivo se procede a la estimación mediante un intervalo.

## 4.3. Estimación por intervalos de confianza

A partir de una muestra aleatoria de tamaño n, podemos estimar el valor de un parámetro de la población del siguiente modo:

- Dando un intervalo dentro del cual confiamos que esté el parámetro.
   Se llama intervalo de confianza.
- Hallando la probabilidad de que tal cosa ocurra. A dicha probabilidad se la llama nivel de confianza.

#### 4.3.1. Estimación de la media por intervalo de confianza

Se desea estimar la media,  $\mu$ , de una población cuya desviación típica,  $\sigma$ , es conocida. Para ello, se recurre a una muestra de tamaño n de la cual se obtiene la media,  $\overline{x}$  (media muestral). Si la población de partida es normal, o si el tamaño de la muestra es  $n \geq 30$ , el intervalo de confianza de  $\mu$ , con un nivel de confianza de  $(1-\alpha)\cdot 100\%$ , es:

$$\left(\overline{x}-z_{\alpha/2}\cdot\frac{\sigma}{\sqrt{n}},\overline{x}+z_{\alpha/2}\cdot\frac{\sigma}{\sqrt{n}}\right)$$

siendo:

- ullet  $\overline{x}$ : La media de los datos de la muestra
- $z_{\alpha/2}$ : El valor de la distribución normal  $Z \leadsto N\left((0,1)\right)$
- σ: La desviación típica de la distribución de la población (o si no se conoce de un estimador sesgado de la misma)
- n: El tamaño de la muestra

#### Error máximo cometido:

$$E = z_{\alpha/2} \cdot \frac{\sigma}{\sqrt{n}}$$

Es el radio del entorno dado por el intervalo de confianza. **NOTA:** Disminuye al aumentar el tamaño de la muestra y por tanto si se quiere garantizar un error determinado para un nivel de confianza habrá que tomar muestras de al menos un **tamaño determinado de la muestra**.

**Ejemplo 2:** Se desea realizar una investigación para estimar el peso medio de los recién nacidos de madres fumadoras. Se admite un error máximo de 50 gramos, con una confianza del 95 %. Si por estudios anteriores se sabe que la desviación típica del peso medio de tales recién nacidos es de 400 gramos, ¿qué tamaño mínimo de muestra se necesita en la investigación?

$$E = z_{\alpha/2} \cdot \frac{\sigma}{\sqrt{n}} \to n = \left(\frac{z_{\alpha/2} \cdot \sigma}{E}\right)^2$$

Luego:

$$n = \left(\frac{1,96 \cdot 400}{50}\right)^2 \approx 245,8534 \rightarrow n = 246$$

#### 4.3.2. Estimación de la proporción por intervalo de confianza

Se desea estimar la proporción, p, que una determinada característica se cumple en una población. Para ello, se recurre a una muestra de tamaño n de la cual se calcula la  $\overline{p}$  (proporción muestral). Si la población de partida es normal, o si el tamaño de la muestra es  $n \geq 30$ , el intervalo de confianza de p, con un nivel de confianza de  $(1-\alpha)\cdot 100\%$ , es:

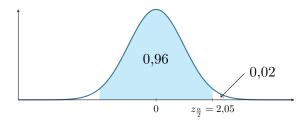
$$\left(\overline{p} - z_{\alpha/2} \cdot \sqrt{\frac{\overline{p} \cdot (1 - \overline{p})}{n}}, \overline{p} + z_{\alpha/2} \cdot \sqrt{\frac{\overline{p} \cdot (1 - \overline{p})}{n}}\right)$$

En este caso el error máximo admitido es:

$$E = z_{\alpha/2} \cdot \sqrt{\frac{\overline{p} \cdot (1 - \overline{p})}{n}}$$

**Ejemplo:** Para estimar la proporción de personas con sobrepeso en una población se ha tomado una muestra aleatoria simple de tamaño 100 personas, de las cuales 21 tienen sobrepeso. Calcular el intervalo de confianza al 96 % para la proporción de personas con sobrepeso en la población.

$$P\left(Z \leqslant z_{\alpha/2}\right) = 0.96 + 0.02 = 0.98 \rightarrow z_{\alpha/2} \approx 2.05$$



A partir de la definición de error máximo admitido:

$$E = z_{\alpha/2} \cdot \sqrt{\frac{\overline{p} \cdot (1 - \overline{p})}{n}} \approx 2.05 \cdot \sqrt{\frac{0.21 \cdot 0.79}{100}} \approx 0.08$$

Luego el intervalo es:

$$(0.21 - 0.08, 0.21 + 0.08) = (0.13, 0.29)$$

Por tanto con una alta probabilidad, en concreto 0.96, el porcentaje de individuos con sobrepeso en la población se encuentra entre el 13 % y el  $29\,\%$ 

#### 4.3.3. Conclusiones

A ver pues. Intentando realizar documentos desde overleaf. Parece que va bien

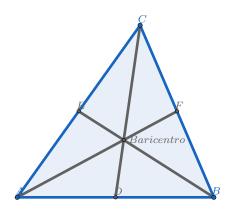
# Miscelánea

## 5.1. Rectas y puntos notables de un triángulo

#### 5.1.1. Mediana

La **mediana** es el segmento que va del punto medio de un lado al vértice opuesto.

Al punto dónde se cortan las medianas de un triángulo se le llama **baricentro** y constituye el centro de gravedad del polígono.

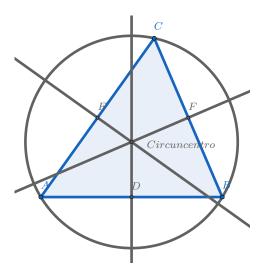


#### 5.1.2. Mediatriz

La **mediatriz** de un segmento es la recta perpendicular al punto medio. Geométricamente son los puntos del plano que equidistan a ambos extremos del segmento.

En un triángulo llamaremos mediatriz a la mediatriz de cada uno de los lados.

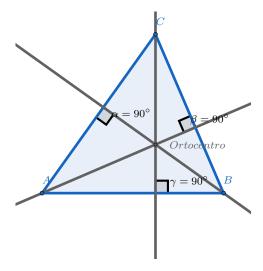
El punto de corte de las tres mediatrices equidista a los tres vértices del triángulo. Ha dicho punto se le llama **circuncentro** porque permite circunscribir el triángulo en una circunferencia de centro dicho punto.



#### 5.1.3. Altura

Llamaremos **altura** de un triángulo al segmento perpendicular a un lado y pasa por el vértice opuesto.

Al punto de corte de las alturas se le llama ortocentro.



#### 5.1.4. Bisectriz

Llamamos **bisectriz** de un ángulo a la semirrecta que divide al ángulo en dos ángulos iguales. En un triángulo tendremos las tres bisectrices correspondientes a cada uno de los tres ángulos.

Llamaremos **incentro** al punto de corte de las bisectrices de un triángulo.

