

TEMA 2

ESTADISTICA BIDIMENSIONAL

TABLAS DE DISTRIBUCION DE FRECUENCIAS BIDIMENSIONALES

n_{ij} → **Frecuencia absoluta**: número de individuos de la población que presentan la modalidad x_i de X y la modalidad y_j de Y .

Tabla de **frecuencias absolutas** de una variable bidimensional

	<i>suma</i>						
	<i>(X/Y)</i>	<i>y₁</i>	<i>y₂</i>	<i>y₃</i>	<i>...</i>	<i>y_q</i>	<i>n_{i.}</i>
	<i>x₁</i>	<i>n₁₁</i>	<i>n₁₂</i>	<i>n₁₃</i>	<i>...</i>	<i>n_{1q}</i>	<i>n_{1.}</i>
	<i>x₂</i>	<i>n₂₁</i>	<i>n₂₂</i>	<i>n₂₃</i>	<i>...</i>	<i>n_{2q}</i>	<i>n_{2.}</i>
	<i>x₃</i>	<i>n₃₁</i>	<i>n₃₂</i>	<i>n₃₃</i>	<i>...</i>	<i>n_{3q}</i>	<i>n_{3.}</i>
	<i>...</i>	<i>...</i>	<i>...</i>	<i>...</i>	<i>...</i>	<i>...</i>	<i>...</i>
	<i>x_p</i>	<i>n_{p1}</i>	<i>n_{p2}</i>	<i>n_{p3}</i>	<i>...</i>	<i>n_{pq}</i>	<i>n_{p.}</i>
<i>suma</i>	<i>n_{.j}</i>	<i>n_{.1}</i>	<i>n_{.2}</i>	<i>n_{.3}</i>	<i>...</i>	<i>n_{.q}</i>	<i>n_{..}=N</i>

Nota: el primer subíndice indica el número de fila y el segundo subíndice indica el número de columna

f_{ij} → **Frecuencia relativa**: proporción de individuos de la población que presentan la modalidad x_i de X y la modalidad y_j de Y . Se obtiene dividiendo la frecuencia absoluta entre el número de elementos de la población (N).

Tabla de **frecuencias relativas** de una variable bidimensional

	<i>suma</i>						
	<i>(X/Y)</i>	<i>y₁</i>	<i>y₂</i>	<i>y₃</i>	<i>...</i>	<i>y_q</i>	<i>n_{i.}</i>
	<i>x₁</i>	<i>f₁₁</i>	<i>f₁₂</i>	<i>f₁₃</i>	<i>...</i>	<i>f_{1q}</i>	<i>f_{1.}</i>
	<i>x₂</i>	<i>f₂₁</i>	<i>f₂₂</i>	<i>f₂₃</i>	<i>...</i>	<i>f_{2q}</i>	<i>f_{2.}</i>
	<i>x₃</i>	<i>f₃₁</i>	<i>f₃₂</i>	<i>f₃₃</i>	<i>...</i>	<i>f_{3q}</i>	<i>f_{3.}</i>
	<i>...</i>	<i>...</i>	<i>...</i>	<i>...</i>	<i>...</i>	<i>...</i>	<i>...</i>
	<i>x_p</i>	<i>f_{p1}</i>	<i>f_{p2}</i>	<i>f_{p3}</i>	<i>...</i>	<i>f_{pq}</i>	<i>f_{p.}</i>
<i>suma</i>	<i>f_{.j}</i>	<i>f_{.1}</i>	<i>f_{.2}</i>	<i>f_{.3}</i>	<i>...</i>	<i>f_{.q}</i>	<i>f_{..}=1</i>

DISTRIBUCIONES MARGINALES

Estas distribuciones nos indican cómo se distribuye una variable independientemente de los valores que tome la otra.

Distribución marginal de X :

X	$n_{i\cdot}$
x_1	$n_{1\cdot}$
x_2	$n_{2\cdot}$
x_3	$n_{3\cdot}$
...	...
x_p	$n_{p\cdot}$
<i>suma</i>	$n_{..\cdot}=N$

Distribución marginal de Y :

Y	$n_{\cdot j}$
y_1	$n_{\cdot 1}$
y_2	$n_{\cdot 2}$
y_3	$n_{\cdot 3}$
...	...
y_q	$n_{\cdot q}$
<i>suma</i>	$n_{\cdot\cdot}=N$

Existe una única distribución marginal de X y una única distribución marginal de Y .

DISTRIBUCIONES CONDICIONADAS

Son distribuciones unidimensionales obtenidas a partir de las bidimensionales, manteniendo fijo un valor en una de las variables y considerando los valores que toma la otra con sus respectivas frecuencias

Distribución de X condicionada
al valor y_j de Y :

$X Y=y_j$	$n_{i j}$
x_1	n_{1j}
x_2	n_{2j}
x_3	n_{3j}
...	...
x_p	n_{pj}
suma	$n_{\cdot j}$

Distribución de Y condicionada
al valor x_i de X :

$Y X=x_i$	$n_{j i}$
y_1	n_{i1}
y_2	n_{i2}
y_3	n_{i3}
...	...
y_q	n_{iq}
suma	$n_{i\cdot}$

COVARIANZA

COVARIANZA

$$\sigma_{XY} = Cov(X, Y) = \frac{1}{N} \sum_{j=1}^q \sum_{i=1}^p (x_i - \bar{x})(y_j - \bar{y})n_{ij} = \frac{1}{N} \sum_{j=1}^q \sum_{i=1}^p x_i y_j n_{ij} - \bar{x}\bar{y}$$

COVARIANZA CALCULO

Ejemplo: Calcular la covarianza del Ejemplo 2.2

$X \setminus Y$	1	2	3	4	5	6	$n_{i.}$	$n_{i.}x_i$	$n_{i.}x_i^2$	$\sum_{j=1}^6 x_i y_j n_{ij}$
1	0	1	0	0	0	3	4	4	4	$0+2+0+0+0+18=20$
2	1	0	1	0	1	0	3	6	12	$2+0+6+0+10+0=18$
3	1	0	0	2	1	1	5	15	45	$3+24+15+18=60$
4	2	3	0	0	0	1	6	24	96	$8+24+15+18=56$
5	2	1	1	0	0	0	4	20	100	$10+10+15=35$
6	0	1	0	0	1	0	2	12	72	$12+30=42$
$n_{.j}$	6	6	2	2	3	5	24	81	329	231
$n_{.j}y_j$	6	12	6	8	15	30	77			
$n_{.j}y_j^2$	6	24	18	32	75	180	335			

$$\sigma_{xy} = \sum_{i,j} x_i y_j f_{ij} - \bar{x}\bar{y} = \frac{231}{24} - 3,3 \times 3,2 = -0,9$$

Ejemplo: Obtener la covarianza de las variables X e Y

X\Y	150	170	190	210	Suma	$x_i * n_{i.}$	$x_i * y_j * n_{ij}$
50	10	6	2	0	18	900	145000
70	8	12	6	2	28	1960	336000
90	1	8	10	6	25	2250	420300
Suma	19	26	18	8	71	5110	901300
$y_j * n_{.j}$	2850	4420	3420	1680	12370		

Cálculo por filas de $x_i * y_j * n_{ij}$

- 1. $50 * (150 * 10 + 170 * 6 + 190 * 2 + 210 * 0) = 145000$
- 2. $70 * (150 * 8 + 170 * 12 + 190 * 6 + 210 * 2) = 336000$
- 3. $90 * (150 * 1 + 170 * 8 + 190 * 10 + 210 * 6) = 420300$

$$\begin{aligned}\bar{x} &= \frac{5110}{71} = 71,9718 \\ \bar{y} &= \frac{12370}{71} = 174,2254 \\ \sigma_{XY} &= \frac{901300}{71} - 71,9718 * 174,2256 \\ &= 155,0486\end{aligned}$$

REGRESION LINEAL

Recta de regresión de Y respecto X:

b representa la **pendiente de la recta**:

$$Y = a + bX$$

- Si **b > 0**, representa el **incremento** que se produce en Y al aumentar en una unidad X.
- Si **b < 0**, representa la **disminución** que se produce en Y al aumentar en una unidad X.
- Si **b = 0**, Y no depende linealmente de X (lo que no significa que sean independientes).

$$b = \frac{\sigma_{xy}}{\sigma_x^2}$$

$$a = \bar{y} - b\bar{x}$$

a, **ordenada en el origen**. Representa el valor que toma Y cuando X = 0.

COEFICIENTE CORRELACION DE PEARSON

$$r = \frac{\sigma_{xy}}{\sigma_x \sigma_y} ; \quad -1 \leq r \leq 1$$

COEFICIENTE DE DETERMINACION

Porcentaje de variabilidad de Y explicada o debida a la regresión

$$R^2 = \frac{\sigma_{\text{exp}}^2}{\sigma_y^2} = 1 - \frac{\sigma_{\text{res}}^2}{\sigma_y^2}, \quad 0 \leq R^2 \leq 1$$

$$R^2 = r^2 = \frac{\sigma_{xy}^2}{\sigma_x^2 \sigma_y^2}, \quad 0 \leq R^2 \leq 1$$

- R^2 es una medida de la **bondad de ajuste**, del grado de ajuste de la regresión a los datos.