

# Statistiques descriptives bivariées

## *Objectifs*

- Observer simultanément des individus d'une population sur deux caractères
- Mesurer un lien éventuel entre deux caractères en utilisant un résumé chiffré qui traduit l'importance de ce lien
- Qualifier ce lien :
  - en cherchant une relation numérique approchée entre deux caractères quantitatifs
  - en cherchant des correspondances entre les modalités de deux caractères qualitatifs

2 types de variables  $\Rightarrow$  3 types de croisements :

- qualitatif  $\times$  qualitatif
- qualitatif  $\times$  quantitatif
- quantitatif  $\times$  quantitatif

# Croisement qualitatif $\times$ qualitatif

# Croisement Qualitatif $\times$ Qualitatif

## *Distribution conjointe*

### Tableau de contingence

$X \backslash Y$	$y_1$		$y_j$		$y_l$
$x_1$	$n_{1,1}$				$n_{1,l}$
	$n_{i,j}$ est le nombre d'individus $\omega$ tels que $X(\omega) = x_i$ et $Y(\omega) = y_j$				
$x_i$	$n_{i,1}$		$n_{i,j}$		$n_{i,l}$
$x_k$	$n_{k,1}$		$n_{k,j}$		$n_{k,l}$

- Les seuls calculs possibles sur des variables qualitatives sont des **effectifs et/ou des fréquences**
- Chercher un lien entre deux variables qualitatives  $X$  et  $Y$  reviendra à étudier l'ensemble des effectifs des sous-populations définies par les couples de modalités  $(x_i, y_j)$  prises respectivement par  $X$  et  $Y$ .

*Exemple : Etude du lien entre la couleur des yeux et la couleur des cheveux sur un échantillon de 100 personnes*

$\begin{matrix} \text{Cheveux} \\ \text{Yeux} \end{matrix}$	bruns	chatains	roux	blonds
bleus	11	10	1	8
verts	5	8	1	4
marrons	16	22	2	12

# Croisement Qualitatif × Qualitatif

## Distribution marginale

	$y_1$		$y_j$		$y_l$	
$x_1$	$n_{1,1}$				$n_{1,l}$	$n_{1,.}$
$x_i$	$n_{i,1}$		$n_{i,j}$		$n_{i,l}$	$n_{i,.}$
$x_k$	$n_{k,1}$		$n_{k,i}$		$n_{k,l}$	$n_{k,.}$
	$n_{.,1}$		$n_{.,j}$		$n_{.,l}$	$n$

### Effectifs marginaux

pour X:  $n_{i,.} = \sum_{j=1}^l n_{i,j}$       pour Y:  $n_{.,j} = \sum_{i=1}^k n_{i,j}$

### Effectif total

$$n = \sum_{j=1}^l n_{.,j} = \sum_{i=1}^k n_{i,.} = \sum_{i=1}^k \sum_{j=1}^l n_{i,j}$$

Exemple : Etude du lien entre la couleur des yeux et la couleur des cheveux

Yeux \ Cheveux	bruns	chatains	roux	blonds	
	bleus	11	10	1	8
verts	5	8	1	4	18
marrons	16	22	2	12	52
	32	40	4	24	100

Comparaison des effectifs non pertinente

# Croisement Qualitatif x Qualitatif

## Distribution marginale

Des effectifs ne sont pas directement comparables tandis que des fréquences sont toujours comparables

	$y_1$		$y_j$		$y_l$	
$x_1$	$f_{1,1}$				$f_{1,l}$	$f_{1,.}$
	$f_{i,j}$ est la <i>proportion</i> d'individus $\omega$ tels que $X(\omega) = x_i$ et $Y(\omega) = y_j$					
$x_i$	$f_{i,1}$		$f_{i,j}$		$f_{i,l}$	$f_{i,.}$
$x_k$	$f_{k,1}$		$f_{k,j}$		$f_{k,l}$	$f_{k,.}$
	$f_{.,1}$		$f_{.,j}$		$f_{.,l}$	<b>1</b>

### Fréquences marginales

pour X :  $f_{i,.} = \sum_{j=1}^l f_{i,j}$     pour Y :  $f_{.,j} = \sum_{i=1}^k f_{i,j}$

$$1 = \sum_{j=1}^l f_{.,j} = \sum_{i=1}^k f_{i,.} = \sum_{i=1}^k \sum_{j=1}^l f_{i,j}$$

*Exemple : Etude du lien entre la couleur des yeux et la couleur des cheveux*

Yeux	Cheveux				
	bruns	chatains	roux	blonds	
bleus	0,11	0,1	0,01	0,08	<b>0,3</b>
verts	0,05	0,08	0,01	0,04	<b>0,18</b>
marrons	0,16	0,22	0,02	0,12	<b>0,52</b>
	<b>0,32</b>	<b>0,4</b>	<b>0,04</b>	<b>0,24</b>	<b>1</b>

# Croisement Qualitatif × Qualitatif

## Profils ligne et colonne

L'analyse croisée consiste à chercher des correspondances entre des modalités de X et des modalités de Y.

Profils lignes	$Y_1$	$Y_j$	$Y_l$	
$x_1$	$f_{1/1}$		$f_{l/1}$	$f_{1,.}$
$x_i$	$f_{1/i}$	$f_{j/i}$	$f_{l/i}$	$f_{i,.}$
$x_k$	$f_{1/k}$	$f_{j/k}$	$f_{l/k}$	$f_{k,.}$
	$f_{.,1}$	$f_{.,j}$	$f_{.,l}$	

La ligne des fréquences marginales de Y est appelée **profil moyen**.

**Profil ligne** : répartition en fréquence de la variable Y dans une sous-population définie par une modalité de la variable X

$$f_{j/i} = \frac{n_{i,j}}{n_{i,.}}$$

comparable  
avec  $f_{.j}$

**Profil colonne** : répartition en fréquence de la variable X dans une sous-population définie par une modalité de Y

$$f_{i/j} = \frac{n_{i,j}}{n_{.,j}}$$

comparable  
avec  $f_{i.}$

# Croisement Qualitatif x Qualitatif

## Profils ligne et colonne

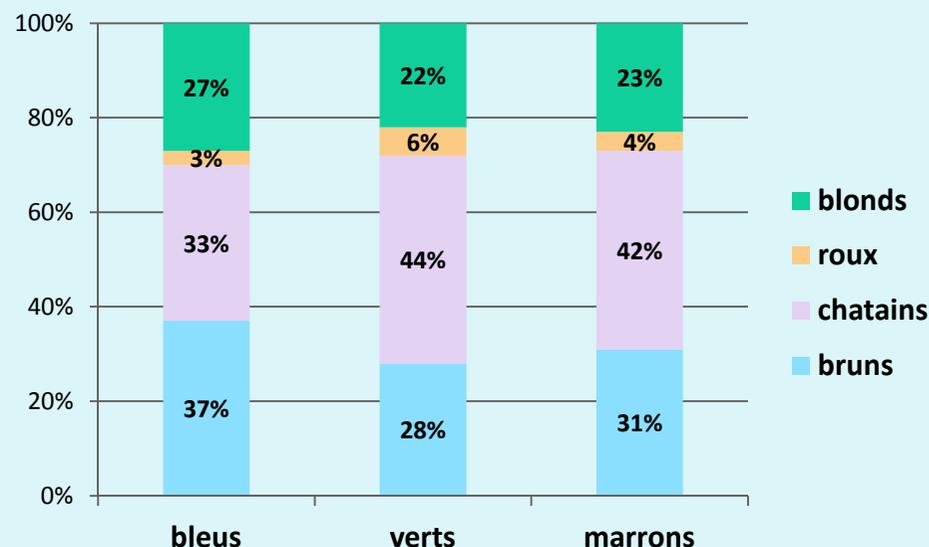
- Exemple précédent

Profils lignes

	bruns	chatains	roux	blonds	
bleus	0,37	0,33	0,03	0,27	1,00
verts	0,28	0,44	0,06	0,22	1,00
marrons	0,31	0,42	0,04	0,23	1,00

Freq. marginales

0,32	0,4	0,04	0,24
------	-----	------	------



- 28% des personnes ayant les yeux verts ont les cheveux bruns
- 32% des personnes ont les cheveux bruns

➤ Pour les profils lignes, on note que la répartition des couleurs de cheveux est la même quelle que soit la couleur des yeux et est la même que celle de la population totale..

Il ne semble pas y avoir de lien entre les modalités de ces deux caractères

# Croisement Qualitatif x Qualitatif

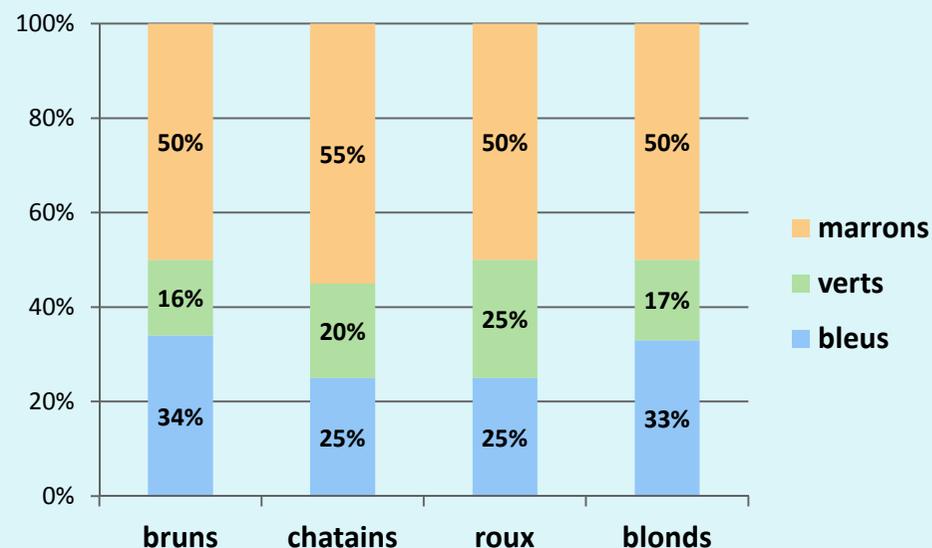
## Profils ligne et colonne

- Exemple précédent

### Profils colonnes

	bruns	chatains	roux	blonds	
bleus	0,34	0,25	0,25	0,33	0,3
verts	0,16	0,20	0,25	0,17	0,18
marrons	0,50	0,55	0,50	0,50	0,52
	1,00	1,00	1,00	1,00	<b>Freq. marginales</b>

- 16% des bruns ont les yeux verts
- 18% des personnes ont les yeux verts



- Pour les profils colonnes, on note que la répartition des couleurs des yeux est la même quelle que soit la couleur des cheveux et est la même que celle de la population totale.

Il ne semble pas y avoir de lien entre les modalités de ces deux caractères

# Croisement Qualitatif $\times$ Qualitatif

## Profils ligne et colonne

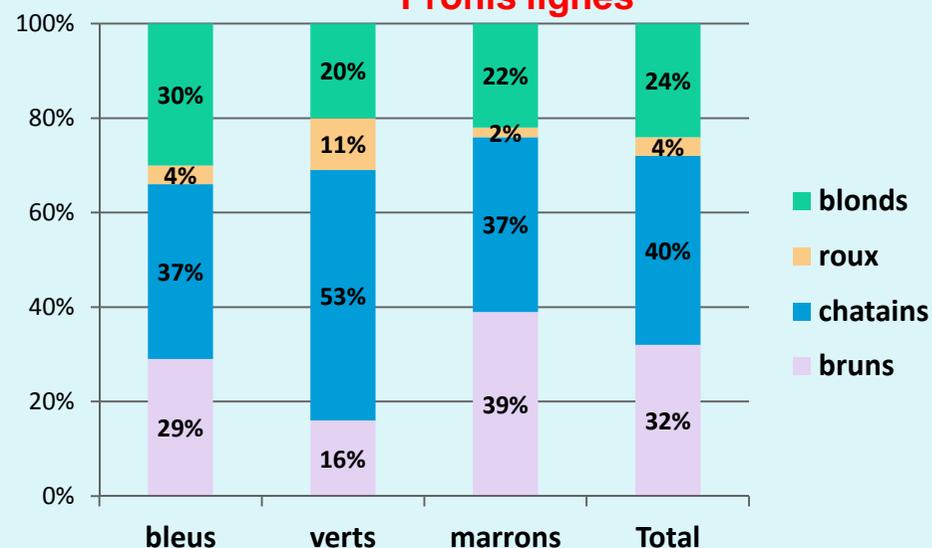
- Exemple précédent modifié

	bruns	chatains	roux	blonds	
bleus	8	10	1	8	<b>27</b>
verts	3	10	2	4	<b>19</b>
marrons	21	20	1	12	<b>54</b>
	<b>32</b>	<b>40</b>	<b>4</b>	<b>24</b>	<b>100</b>

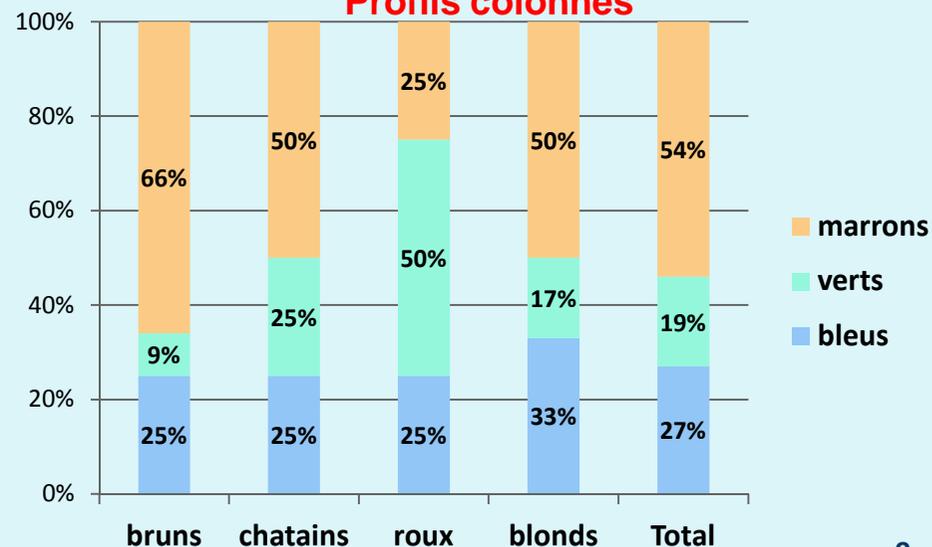
Dans cet exemple, la répartition de la couleur des cheveux suivant la couleur des yeux n'est pas la même que celle de la population totale.

Il semble qu'il y ait un lien entre les modalités de ces deux variables

### Profils lignes



### Profils colonnes



# Croisement Qualitatif × Qualitatif

## Indépendance

X et Y ne sont pas liés

⇔ les profils lignes sont égaux ⇔ les profils colonnes sont égaux

$$\Leftrightarrow f_{i,j} = f_{i,\cdot} \times f_{\cdot,j} \quad \forall i \in \{1, \dots, k\}, \forall j \in \{1, \dots, l\}$$

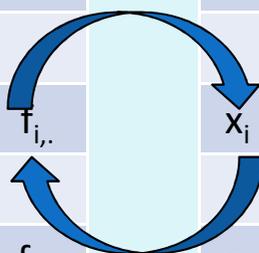
### Comparaison des tableaux

Tableau de contingence théorique si X et Y sont indépendants

	$Y_1$	$Y_j$	$Y_l$	
$X_1$	$f_{1,\cdot} \times f_{\cdot,1}$	$f_{1,\cdot} \times f_{\cdot,j}$	$f_{1,\cdot} \times f_{\cdot,l}$	$f_{1,\cdot}$
$X_i$	$f_{i,\cdot} \times f_{\cdot,1}$	$f_{i,\cdot} \times f_{\cdot,j}$	$f_{i,\cdot} \times f_{\cdot,l}$	$f_{i,\cdot}$
$X_k$	$f_{k,\cdot} \times f_{\cdot,1}$	$f_{k,\cdot} \times f_{\cdot,j}$	$f_{k,\cdot} \times f_{\cdot,l}$	$f_{k,\cdot}$
	$f_{\cdot,1}$	$f_{\cdot,j}$	$f_{\cdot,l}$	1

Tableau de contingence observé

	$Y_1$	$Y_j$	$Y_l$	
$X_1$	$f_{1,1}$	$f_{1,j}$	$f_{1,l}$	$f_{1,\cdot}$
$X_i$	$f_{i,1}$	$f_{i,j}$	$f_{i,l}$	$f_{i,\cdot}$
$X_k$	$f_{k,1}$	$f_{k,j}$	$f_{k,l}$	$f_{k,\cdot}$
	$f_{\cdot,1}$	$f_{\cdot,j}$	$f_{\cdot,l}$	1



# Croisement Qualitatif x Qualitatif

## Indépendance

On divise par la taille de l'échantillon

	bruns	chatains	roux	blonds	
bleus	11	10	1	8	30
verts	5	8	1	4	18
marrons	16	22	2	12	52
	32	40	4	24	100

Tableau des effectifs observés

	bruns	chatains	roux	blonds	
bleus	0,11	0,1	0,01	0,08	0,3
verts	0,05	0,08	0,01	0,04	0,18
marrons	0,16	0,22	0,02	0,12	0,52
	0,32	0,4	0,04	0,24	1

Tableau des fréquences observées

Comment comparer les deux tableaux?



On multiplie par la taille de l'échantillon

$f_{i,.} \times f_{.,j}$

	bruns	chatains	roux	blonds	
bleus	9,6	12	1,2	7,2	30
verts	5,76	7,2	0,72	4,32	18
marrons	16,64	20,8	2,08	12,48	52
	32	40	4	24	100

Tableau des effectifs théoriques

	bruns	chatains	roux	blonds	
bleus	<del>0,3</del> × <del>0,32</del> ... <del>0,12</del> ... <del>0,01</del> ... <del>0,07</del> ... <b>0,3</b>				
verts	0,06	0,07	0,01	0,04	0,18
marrons	0,17	0,21	0,02	0,12	0,52
	<b>0,32</b>	0,4	0,04	0,24	1

Tableau des fréquences théoriques

# Croisement Qualitatif × Qualitatif

## Indépendance et chi-deux

Comment mesurer le lien de dépendance entre les X et Y ? Comment mesurer la « distance » entre les deux tableaux? Mr Pearson a créée la **distance du  $\chi^2$**  :

$$\chi^2 = \sum_{i=1}^k \sum_{j=1}^l \frac{(n_{i,j} - t_{i,j})^2}{t_{i,j}}$$

où  $t_{i,j} = n \times f_{i,\cdot} \times f_{\cdot,j}$  est l'effectif théorique de la case (i,j).

1. La distance du  $\chi^2$  est d'autant plus grande que X et Y sont liées entre eux.
2. La distance du  $\chi^2$  accorde plus d'importance aux différences entre les effectifs observés et effectifs théoriques sur les petits effectifs théoriques. S'écarter de 2% par rapport à 75% est moins significatif que de s'écarter de 2% par rapport à 5% .
3. La distance du  $\chi^2$  respecte le principe d'équivalence distributionnelle.
  - Si deux colonnes ont des effectifs proportionnels alors la fusion des modalités correspondantes du caractère X ne change pas la distance du  $\chi^2$  entre X et Y .
  - Si deux lignes ont des effectifs proportionnels alors la fusion des modalités correspondantes du caractère X ne change pas la distance du  $\chi^2$  entre X et Y .
4. Malheureusement la distance du  $\chi^2$  dépend aussi :
  - du nombre de modalités de X et Y
  - du nombre d'individus.
5. On ne peut donc comparer deux distance du  $\chi^2$  que sur deux tableaux strictement équivalents en modalités et en nombre d'individus.

# Croisement Qualitatif × Qualitatif

## Indépendance et coefficients normalisés

- **Coefficient de contingence** : 
$$CC = \sqrt{\frac{\chi^2}{\chi^2 + n}}$$

CC varie entre 0 et presque 1. Plus il est proche de 0 plus X et Y sont indépendants et plus il est proche de 1 plus X et Y sont liés. Par contre il dépend de k et s. On ne peut donc comparer que des tableaux de mêmes dimensions.

- **Coefficient de Van Cramer** : 
$$V = \sqrt{\frac{\chi^2}{n \times [\min(k, s) - 1]}}$$

Même interprétation que le coefficient précédent avec l'avantage de ne plus dépendre de k et s. C'est le coefficient normalisé le plus utilisé.

- Il existe d'autres coefficients comme le coefficient phi de Pearson ou le PEM Le PEM (Pourcentage de l'Écart Maximum).
- Mais il faut retenir :
  1. que ces coefficients ne varient proportionnellement avec l'importance du lien
  2. que plus ils sont proches de 0 plus X et Y sont indépendants et plus ils sont proches de 1 plus X et Y sont liés.
  3. qu'il faut comparer l'évolution dans le temps de ces coefficients sur des tableaux équivalents