# MAPSI — cours 5 : Tests d'indépendance

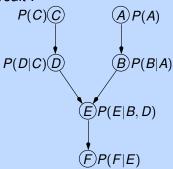
Christophe Gonzales

LIP6 - Université Paris 6, France

# Motivations : réseaux bayésiens

#### Définition d'un réseau bayésien

un graphe sans circuit :



qui représente une décomposition de la loi jointe : P(A, B, C, D, E, F) = P(F|E)P(E|B, D)P(D|C)P(C)P(B|A)P(A)

A chaque noeud X du graphe est associé sa probabilité conditionnellement à ses parents.

### Motivations : réseaux bayésiens

- $\bullet$  *n* variables aléatoires  $X_1, \ldots, X_n$
- $P(X_n,\ldots,X_1) = P(X_n|X_{n-1},\ldots,X_1)P(X_{n-1},\ldots,X_1)$
- Par récurrence :

$$P(X_n,\ldots,X_1) = P(X_1) \times \prod_{i=2}^n P(X_i|X_1,\ldots,X_{i-1})$$

- $\forall i, \{X_1, \dots, X_{i-1}\} = L_i \cup K_i$ , où  $L_i \cap K_i = \emptyset$  et  $X_i$  indépendant de  $L_i$  conditionnellement à  $K_i$
- Alors:

$$P(X_n,\ldots,X_1)=P(X_1)\times\prod_{i=2}^n P(X_i|K_i)$$

• Tables de proba  $P(X_i|K_i)$  plus petites que  $P(X_i|X_1,\ldots,X_{i-1})$ 

### Plan du cours n°5

- Tests d'hypothèses
- 2 Loi du  $\chi^2$
- Tests d'ajustement
- Tests d'indépendance

# Tests d'hypothèses en statistique classique (1/2)

#### Hypothèses

- $\bullet$   $\Theta$  = ensemble des valeurs du paramètre  $\theta$
- $\bullet$   $\Theta$  partitionné en  $\Theta_0$  et  $\Theta_1$
- hypothèses = assertions  $H_0 = "\theta \in \Theta_0"$  et  $H_1 = "\theta \in \Theta_1"$
- $H_0$  = hypothèse nulle,  $H_1$  = contre-hypothèse
- hypothèse H<sub>i</sub> est simple si Θ<sub>i</sub> est un singleton; sinon elle est multiple
- test *unilatéral* = valeurs dans  $\Theta_1$  toutes soit plus grandes, soit plus petites, que celles dans  $\Theta_0$ ; sinon test *bilatéral*

# Tests d'hypothèses en statistique classique (2/2)

	hypothèse	test					
$H_0: \mu = 4$	simple	unilatéral					
$H_1: \mu = 6$	simple	uillaleiai					
$H_0: \mu = 4$	simple	test unilatéral					
$H_1: \mu > 4$	composée	test dimateral					
$H_0: \mu = 4$	simple	test bilatéral					
$H_1: \mu \neq 4$	composée	test bilateral					
$H_0: \mu = 4$	simple	formulation incorrecte : les hypothèses					
$H_1: \mu > 3$	composée	ne sont pas mutuellement exclusives					

# Exemples pratiques d'hypothèses

- association de consommateurs
- échantillon de 100 bouteilles de Bordeaux
- Pb: la quantité de vin est-elle bien égale à 75cl?



- paramètre  $\theta$  étudié =  $\mu = E(X)$
- X = quantité de vin dans les bouteilles
- rôle de l'association  $\Longrightarrow H_0: \mu = 75$ cl et  $H_1: \mu < 75$ cl
- le mois dernier, taux de chômage = 10%
- échantillon : 400 individus de la pop. active
- Pb: le taux de chômage a-t-il été modifié?



- paramètre étudié = p = % de chômeurs
- $H_0: p = 10\%$  et  $H_1: p \neq 10\%$

# Tests d'hypothèse

#### Définition du test

- test entre deux hypothèses  $H_0$  et  $H_1$  = règle de décision  $\delta$
- règle fondée sur les observations
- ensemble des décisions possibles =  $\mathcal{D} = \{d_0, d_1\}$
- $d_0 =$  "accepter  $H_0$ "
- $d_1 = \text{``accepter } H_1\text{''} = \text{``rejeter } H_0\text{''}$

#### région critique

- échantillon  $\Longrightarrow$  *n*-uplet  $(x_1, \ldots, x_n)$  de valeurs (dans  $\mathbb{R}$ )
- $\delta$  = fonction  $\mathbb{R}^n \mapsto \mathcal{D}$
- région critique :  $W = \{n \text{-uplets } \mathbf{x} \in \mathbb{R}^n : \delta(\mathbf{x}) = d_1\}$
- région critique = région de rejet
- région d'acceptation =  $A = \{\mathbf{x} \in \mathbb{R}^n : \delta(\mathbf{x}) = d_0\}$

# Régions critiques

Hypothèses	Règle de décision
$H_0: \mu = \mu_0$	« rejeter $H_0$ si $\overline{x}>c$ », où $c$ est un nombre
$H_1: \mu > \mu_0$	plus grand que $\mu_0$
$H_0: \mu = \mu_0$	« rejeter $H_0$ si $\overline{x} < c$ », où $c$ est un nombre
$H_1: \mu < \mu_0$	plus petit que $\mu_0$
$H_0: \mu = \mu_0$	« rejeter $H_0$ si $\overline{x} < c_1$ ou $c_2 < \overline{x}$ », où $c_1$ et
$H_1: \mu \neq \mu_0$	$c_2$ sont des nombres respectivement plus petit et plus grand que $\mu_0$ , et également
	éloignés de celui-ci

Problème :

erreurs dans les décisions prises

### Erreurs dans les décisions

Réalité Décision prise	H <sub>0</sub> est vraie	H <sub>1</sub> est vraie
H₀ est rejetée	mauvaise décision : erreur de type I	bonne décision
H <sub>0</sub> n'est pas rejetée	bonne décision	mauvaise décision : erreur de type II

- $\alpha = \text{risque}$  de première espèce
  - = probabilité de réaliser une erreur de type I
  - = probabilité de rejeter  $H_0$  sachant que  $H_0$  est vraie
  - $= P(\text{rejeter } H_0|H_0 \text{ est vraie}),$
- $\beta = \text{risque de deuxième espèce}$ 
  - = probabilité de réaliser une erreur de type II
  - = probabilité de rejeter  $H_1$  sachant que  $H_1$  est vraie
  - =  $P(\text{rejeter } H_1|H_1 \text{ est vraie}).$

### Exemple de calcul de $\alpha$ (1/2)

#### Exemple

- échantillon de taille 25
- paramètre estimé :  $\mu$  d'une variable  $X \sim \mathcal{N}(\mu; 100)$
- hypothèses :  $H_0 : \mu = 10$   $H_1 : \mu > 10$

Sous 
$$H_0$$
:  $\frac{\overline{X} - \mu}{\sigma/\sqrt{n}} = \frac{\overline{X} - 10}{10/5} = \frac{\overline{X} - 10}{2} \sim \mathcal{N}(0; 1)$ 

Sous  $H_0$ : peu probable que  $\overline{X}$  éloignée de plus de 2 écarts-types de  $\mu$  (4,56% de chance)

- $\Longrightarrow$  peu probable que  $\overline{X}$  < 6 ou  $\overline{X}$  > 14
- $\implies$  région critique pourrait être « rejeter  $H_0$  si  $\overline{x} > 14$  »

# Exemple de calcul de $\alpha$ (2/2)

- échantillon de taille 25
- paramètre estimé :  $\mu$  d'une variable  $X \sim \mathcal{N}(\mu; 100)$
- hypothèses :  $H_0 : \mu = 10$   $H_1 : \mu > 10$
- région critique : « rejeter  $H_0$  si  $\overline{x} > 14$  »

$$lpha = P(\text{rejeter } H_0 | H_0 \text{ est vraie})$$

$$= P(\overline{X} > 14 | \mu = 10)$$

$$= P\left(\frac{\overline{X} - 10}{2} > \frac{14 - 10}{2} \middle| \mu = 10\right)$$

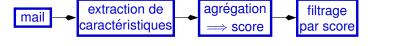
$$= P\left(\frac{\overline{X} - 10}{2} > 2\right) = 0,0228$$



en principe  $\alpha$  est fixé et on cherche la région critique

# Exemple de test d'hypothèses (1/2)

filtre de mails sur un serveur mail :



- $X = \text{score} \ge 18000 \Longrightarrow \text{spam}$ ; historiques des mails  $\Longrightarrow \sigma_X = 5000$
- le serveur reçoit un envoi en masse de n = 400 mails de xx@yy.fr Problème : xx@yy.fr est-il un spammeur?
- $\bullet \ \, H_0: xx@yy.fr = <\!\!< spammeur >\!\!> v.s. \,\, H_1: xx@yy.fr \neq <\!\!< spammeur >\!\!>$
- test :  $H_0$  :  $\mu = 18000$  v.s.  $H_1$  :  $\mu < 18000$  où  $\mu = E(X)$
- règle : si  $\overline{x} < c$  alors rejeter  $H_0$
- 400 mails  $\Longrightarrow$  théorème central limite  $\Longrightarrow$  sous  $H_0$ :

$$Z = \frac{\overline{X} - \mu}{\sigma / \sqrt{n}} = \frac{\overline{X} - 18000}{5000 / \sqrt{400}} = \frac{\overline{X} - 18000}{250} \sim \mathcal{N}(0; 1)$$

# Exemple de test d'hypothèses (2/2)

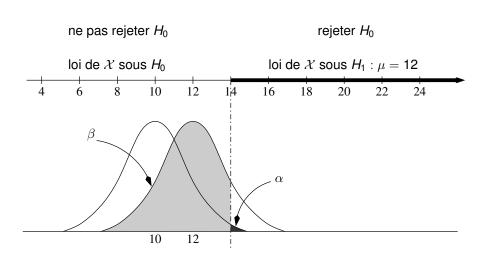
$$Z = \frac{\overline{X} - \mu}{\sigma / \sqrt{n}} = \frac{\overline{X} - 18000}{5000 / \sqrt{400}} = \frac{\overline{X} - 18000}{250} \sim \mathcal{N}(0; 1)$$

• choix du risque de première espèce :  $\alpha = 0,01$ 

$$\begin{aligned} \bullet & \alpha = 0,01 = P(\overline{X} < c | \mu = 18000) \\ &= P\left(\frac{\overline{X} - 18000}{250} < \frac{c - 18000}{250} | \mu = 18000\right) \\ &= P\left(Z < \frac{c - 18000}{250}\right) \\ &= P(Z < -2,326) \\ &\Rightarrow \frac{c - 18000}{250} = -2,326 \Longrightarrow c = 17418,5 \end{aligned}$$

règle de décision : si  $\overline{x}$  < 17418, 5, rejeter  $H_0 \Longrightarrow$  non spam

### Interprétation de $\alpha$ et $\beta$



### Puissance du test

$$\alpha = P(\text{rejeter } H_0 | H_0 \text{ est vraie})$$

$$\beta = P(\text{rejeter } H_1 | H_1 \text{ est vraie})$$

 $\alpha$  et  $\beta$  varient en sens inverse l'un de l'autre

⇒ test = compromis entre les deux risques

 $H_0$  = hypothèse privilégiée, vérifiée jusqu'à présent et que l'on n'aimerait pas abandonner à tort

- $\Longrightarrow$  on fixe un *seuil*  $\alpha_0$  :
- test minimisant  $\beta$  sous cette contrainte
- $\bullet \min \beta = \max 1 \beta$

 $1 - \beta$  = puissance du test

# Exemple de calcul de $\beta$ (1/2)

- échantillon de taille 25
- paramètre estimé :  $\mu$  d'une variable  $X \sim \mathcal{N}(\mu; 100)$
- hypothèses :  $H_0$  :  $\mu = 10$   $H_1$  :  $\mu > 10$
- région critique : « rejeter  $H_0$  si  $\overline{x} > 14$  »

sous  $H_1$ : plusieurs valeurs de  $\mu$  sont possibles

 $\Longrightarrow$  courbe de puissance du test en fonction de  $\mu$ 

Supposons que  $\mu = 11$ :

$$\mu = 11 \Longrightarrow rac{\overline{X} - \mu}{\sigma/\sqrt{n}} = rac{\overline{X} - 11}{2} \sim \mathcal{N}(0; 1)$$

# Exemple de calcul de $\beta$ (2/2)

$$1 - \beta(11) = P(\text{rejeter } H_0 | H_1 : \mu = 11 \text{ est vraie})$$

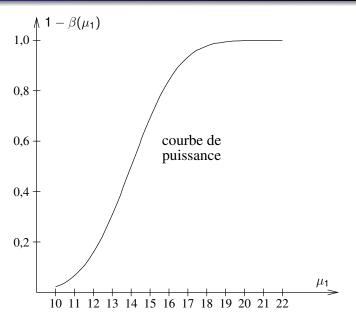
$$= P(\overline{X} > 14 | \mu = 11)$$

$$= P\left(\frac{\overline{X} - 11}{2} > \frac{14 - 11}{2} | \mu = 11\right)$$

$$= P\left(\frac{\overline{X} - 11}{2} > 1, 5\right) = 0,0668$$

$\mu_1$	$z_1 = \frac{14 - \mu_1}{2}$	$1-\beta(\mu_1)=P(Z>z_1)$	$\beta(\mu_1)$
10	2,0	0,0228	0,9772
11	1,5	0,0668	0,9332
12	1,0	0,1587	0,8413
13	0,5	0,3085	0,6915
14	0,0	0,5000	0,5000
15	-0,5	0,6915	0,3085
16	-1,0	0,8413	0,1587
17	-1,5	0,9332	0,0668

# Courbe de puissance du test



# Exemple: notes d'examen de MAPSI (1/3)

- les années précédentes, notes d'examen  $\sim \mathcal{N}(14, 6^2)$
- o cette année, correction d'un échantillon de 9 copies :

10 8 13 20 12 14 9 7	5
----------------------	---

#### Les notes sont-elles en baisse cette année?

- hypothèse  $H_0=\ll$  la moyenne est égale à 14 » hypothèse  $H_1=\ll$  la moyenne a baissé, i.e., elle est  $\leq$  14 » test d'hypothèse de niveau de confiance 1  $-\alpha=95\%$
- $\Longrightarrow$  déterminer seuil c tel que  $\overline{x} < c \Longrightarrow H_1$  plus probable que  $H_0$

# Exemple: notes d'examen de MAPSI (2/3)

10 8 13 20 12 14 9 7 15 
$$H_0: \mu = 14, \sigma = 6$$

- sous hypothèse  $H_0$ , on sait que  $\frac{\overline{X}-14}{\sigma/\sqrt{n}}=\frac{\overline{X}-14}{2}\sim\mathcal{N}(0;1)$
- o calcul du seuil c (région de rejet) :

$$P\left(\frac{\overline{X}-14}{2}<\frac{c-14}{2}\left|\begin{array}{c}\overline{X}-14\\\overline{2}\end{array}\sim\mathcal{N}(0;1)\right.\right)=0,05$$

- Table de la loi normale :  $\frac{c-14}{2} \approx -1,645 \Longrightarrow c = 10,71$
- Règle de décision : rejeter  $H_0$  si  $\overline{x} < 10,71$
- tableau  $\Longrightarrow \overline{x} = 12$

 $\Longrightarrow$  on ne peut déduire que la moyenne a diminué

### Exemple: notes d'examen de MAPSI (3/3)

Problème : le risque de 2ème espèce est-il élevé ?

#### Puissance du test pour une moyenne de 12

- H₁: la moyenne est égale à 12
- Puissance du test =  $1 \beta(12)$

$$= P(\text{rejeter } H_0|H_1)$$

$$= P\left(\overline{X} < 10,71 \left| \frac{\overline{X}-12}{2} \sim \mathcal{N}(0;1) \right.\right)$$

$$= P\left(\frac{\overline{X}-12}{2} < -0,645 \left| \frac{\overline{X}-12}{2} \sim \mathcal{N}(0;1) \right.\right)$$

$$\approx 25,95\%.$$

# Loi du $\chi^2$ (1/3)

lacktriangle population  $\Longrightarrow$  répartie en k classes

<i>p</i> <sub>1</sub>	<i>p</i> <sub>2</sub>	<i>p</i> <sub>3</sub>	$p_k$

- hypothèse : répartition dans les classes connues
  - $\implies$   $p_r =$  proba qu'un individu appartienne à la classe  $c_r$
- échantillon de n individus
- $N_r$  = variable aléatoire « nombre d'individus tirés de classe  $c_r$  »
- Chaque individu  $\implies p_r$  chances d'appartenir à la classe  $c_r$ 
  - $\Longrightarrow X_i^r = v.a.$  succès si l'individu i appartient à la classe  $c_r$ 
    - $\Longrightarrow X_i^r \sim \mathcal{B}(1, p_r)$
    - $\implies N_r \sim \mathcal{B}(n, p_r)$
    - $\implies$   $N_r \sim$  loi normale quand n grand

# Loi du $\chi^2$ (2/3)

lacktriangle population  $\Longrightarrow$  répartie en k classes

_				
	$p_1$	$p_2$	<b>p</b> <sub>3</sub>	$p_k$

- $p_r$  = proba qu'un individu appartienne à la classe  $c_r$
- échantillon de *n* individus
- $N_r = v.a. \ll nb$  d'individus tirés de classe  $c_r \gg \sim loi normale$

$$D_{(n)}^{2} = \sum_{r=1}^{k} \frac{(N_{r} - n.p_{r})^{2}}{n.p_{r}}$$

 $\Longrightarrow D_{(n)}^2 =$  somme des carrés de k v.a.  $\sim$  lois normales

- $D_{(n)}^2$  = écart entre théorie et observation
- $D_{(n)}^2$  tend en loi, lorsque  $n \to \infty$ , vers une loi du  $\chi^2_{k-1}$

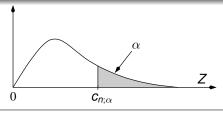
# Loi du $\chi^2$ (3/3)

### Loi du $\chi^2$

- loi du  $\chi_r^2$  = la loi de la somme des carrés de r variables indépendantes et de même loi  $\mathcal{N}(0,1)$
- espérance = r
- variance = 2r

### Table de la loi du $\chi^2$

valeurs dans le tableau ci-dessous : les  $c_{n;\alpha}$  tels que  $P(Z>c_{n;\alpha})=\alpha$ 



$n \setminus \alpha$	0,995	0,99	0,975	0,95	0,90	0,10	0,05	0,025	0,01	0,005	
1	0,00004	0,0002	0,001	0,0039	0,0158	2,71	3,84	5,02	6,63	7,88	
2	0,0100	0,0201	0,0506	0,103	0,211	4,61	5,99	7,38	9,21	10,6	
3	0,0717	0,115	0,216	0,352	0,584	6,25	7,81	9,35	11,3	12,8	
4	0,207	0,297	0,484	0,711	1,06	7,78	9,49	11,1	13,3	14,9	
5	0,412	0,554	0,831	1,15	1,61	9,24	11,1	12,8	15,1	16,7	
6	0,676	0,872	1,24	1,64	2,20	10,6	12,6	14,4	16,8	18,5	
7	0,989	1,24	1,69	2,17	2,83	12,0	14,1	16,0	18,5	20,3	
8	1,34	1,65	2,18	2,73	3,49	13,4	15,5	17,5	20,1	22,0	
9	1,73	2,09	2,70	3,33	4,17	14,7	16,9	19,0	21,7	23,6	
10	2.16	2.56	3.25	3.94	4.87	16.0	18.3	20.5	23.2	25.2	

### Tests d'ajustement

#### Définition

- ◆ test d'ajustement = test ⇒ 2 issues possibles :
  - acceptation de l'hypothèse que l'échantillon observé est tiré selon une certaine loi
  - 2 rejet de l'hypothèse
- contre-hypothèse : ne précise pas de quelle autre loi l'échantillon aurait pu être tiré

# Tests d'ajustement II : le retour du $\chi^2$

- population répartie en k classes
- échantillon de taille  $n \Longrightarrow$  répartition =  $(n_1, \ldots, n_k)$
- supposons l'échantillon tiré selon la loi discrète  $(p_1, \ldots, p_k)$  $\implies (n_1, \ldots, n_k) \approx (n_1, \ldots, n_k)$

Rappel: 
$$D_{(n)}^2 = \sum_{r=1}^k \frac{(N_r - n.p_r)^2}{n.p_r} \sim \chi_{k-1}^2$$

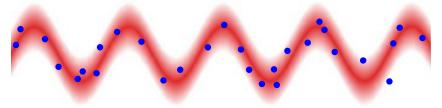
- ullet d<sup>2</sup> valeur prise par  $D_{(n)}^2$ 
  - $\implies$  si échantillon tiré selon  $(p_1, \ldots, p_k)$  alors  $d^2$  petit
- table de la loi du  $\chi^2 \Longrightarrow d_{\alpha}^2$  tel que  $P(\chi_{k-1}^2 > d_{\alpha}^2) = \alpha$ 
  - $\implies$  règle de décision : si  $d^2 < d_{\alpha}^2$  alors OK

### Tests d'ajustement en pratique

#### Mise en place d'un test d'ajustement

- oppulation répartie en k classes
- ② échantillon de taille  $n \Longrightarrow$  répartition =  $(n_1, \ldots, n_k)$
- $\odot$  on vérifie si l'échantillon tiré selon la loi  $(p_1, \ldots, p_k)$ :
  - $oldsymbol{\Omega}$  choix du risque de première espèce lpha
  - **3** calcul de  $d^2 = \sum_{r=1}^{k} \frac{(n_r n.p_r)^2}{n.p_r}$
  - **©** lecture dans une table de  $d_{\alpha}^2$  tel que  $P(\chi_{k-1}^2 > d_{\alpha}^2) = \alpha$
  - si  $d^2 < d_{\alpha}^2$  alors règle de décision :  $(p_1, \dots, p_k)$  est la loi selon laquelle est tiré l'échantillon sinon l'échantillon est tiré selon une autre loi

# Exemple de test d'ajustement (1/3)



- observations = =  $\{(x_i, y_i)\}$
- Problème : les proviennent-ils de points situés sur la courbe y = sin(x) mais observés avec un bruit gaussien?

$$\Longrightarrow$$
 problème :  $T_i = Y_i - \sin(x_i) \sim \mathcal{N}(0, 1)$  ?

observations des  $t_i$ , réparties en 8 classes :

$t_i$	$]-\infty;-3[$	[-3; -2[	[-2; -1[	[-1;0[	[0; 1[	[1;2[	[2;3[	$[3; +\infty[$
$N_r$	1	2	13	35	30	15	3	1

# Exemple de test d'ajustement (2/3)

Rappel:  $T_i \sim \mathcal{N}(0,1)$ 

$$\implies d^2 = \sum_{r=1}^8 \frac{(n_r - n.p_r)^2}{n.p_r} \approx 11.61$$

pour 
$$\alpha = 0.05$$
,  $P(\chi_7^2 > d_\alpha^2) = \alpha \Longrightarrow d_\alpha^2 = 14.1$ 

$$\Longrightarrow$$
  $d^2 < d_{\alpha}^2 \Longrightarrow$  règle de décision :

l'échantillon est bien tiré selon sin(x)+ un bruit gaussien

# Exemple de test d'ajustement (3/3)

#### Nouvel échantillon : I

$$t_i$$
 $]-\infty; -3[$ 
 $[-3; -2[$ 
 $[-2; -1[$ 
 $[-1; 0[$ 
 $[0; 1[$ 
 $[1; 2[$ 
 $[2; 3[$ 
 $[3; +\infty[$ 
 $N_r$ 
 2
 2
 12
 35
 30
 15
 3
 1

  $n.p_r$ 
 0.14
 2.14
 13.59
 34.13
 34.13
 13.59
 2.14
 0.14

$$\implies d^2 = \sum_{r=1}^{6} \frac{(n_r - n.p_r)^2}{n.p_r} \approx 31.20$$

pour 
$$\alpha = 0.05$$
,  $P(\chi_7^2 > d_\alpha^2) = \alpha \Longrightarrow d_\alpha^2 = 14.1$ 

$$\Longrightarrow d^2 > d_{\scriptscriptstyle lpha}^2 \Longrightarrow$$
 règle de décision :

l'échantillon n'est pas tiré selon sin(x)+ un bruit gaussien

# Exemple de test d'ajustement (1/2)

péage d'autoroute : 10 cabines



onombre de clients / cabine sur une heure :

N° cabine	1	2	3	4	5	6	7	8	9	10
Nb clients	24	14	18	20	23	13	23	24	23	18

#### Clients distribués uniformément sur l'ensemble des cabines?

 $\Longrightarrow$  test d'ajustement, niveau de confiance : 1  $-\alpha = 95\%$ 

•  $H_0 =$  « la répartition des clients est uniforme »

 $H_1 = \ll$  la répartition n'est pas uniforme »

 $\bullet$   $H_0 \Longrightarrow$  20 clients / cabine (uniforme)

# Exemple de test d'ajustement (2/2)

- $X_i$ : variable « effectif » recensé pour la *i*ème cabine
- Statistique d'ajustement :  $D^2 = \sum_{i=1}^{10} \frac{(X_i 20)^2}{20}$
- $D^2 \sim \chi_9^2$
- $\alpha = 0,05 = P(\text{rejeter } H_0 | H_0 \text{ est vraie})$   $= P(D^2 > d_\alpha \mid D^2 \sim \chi_9^2)$   $\implies d_\alpha = 16.9$
- calcul de la valeur de d observée sur l'échantillon :

$$\begin{split} d^2 &= \tfrac{1}{20}[(14-20)^2 + (24-20)^2 + (18-20)^2 + (20-20)^2 + \\ &(23-20)^2 + (13-20)^2 + (23-20)^2 + (18-20)^2 + \\ &(24-20)^2 + (23-20)^2] = 7,6. \end{split}$$

⇒ estimation : répartition uniforme

# Tests d'indépendance (1/3)

- 2 caractères X et Y
- classes de  $X: A_1, A_2, \ldots, A_l$
- classes de  $Y: B_1, B_2, \ldots, B_J$
- échantillon de taille n
- tableau de contingence :

$X \setminus Y$	<i>B</i> <sub>1</sub>	<i>B</i> <sub>2</sub>	 $B_{j}$	 $B_J$
$A_1$	n <sub>11</sub>	<i>n</i> <sub>12</sub>	 n <sub>1j</sub>	 $n_{1J}$
$A_2$	<i>n</i> <sub>21</sub>	n <sub>12</sub> n <sub>22</sub>	 $n_{2j}$	 $n_{2J}$
:	:	:	:	÷
$A_i$	n <sub>i1</sub>	n <sub>i2</sub>	 n <sub>ij</sub>	 n <sub>iJ</sub>
:	:	:	÷	÷
$A_I$	n <sub>/1</sub>	$n_{l2}$	 n <sub>Ij</sub>	 $n_{IJ}$

# Tests d'indépendance (2/3)

$X \setminus Y$	<i>B</i> <sub>1</sub>	$B_2$	 Bj	 $B_J$	total
A <sub>1</sub>	<i>n</i> <sub>11</sub>	<i>n</i> <sub>12</sub>	 n <sub>1j</sub>	 $n_{1J}$	<i>n</i> <sub>1</sub> .
$A_2$	<i>n</i> <sub>21</sub>	$n_{22}$	 $n_{2j}$	 $n_{2J}$	<i>n</i> <sub>2</sub> .
:	:	÷	:	÷	
$A_i$	n <sub>i1</sub>	$n_{i2}$	 n <sub>ij</sub>	 $n_{iJ}$	n <sub>i</sub> .
:	:	÷	:	÷	:
$A_{l}$	<i>n</i> <sub>/1</sub>	$n_{l2}$	 n <sub>Ij</sub>	 $n_{IJ}$	n <sub>I</sub> .
total	n. <sub>1</sub>	n. <sub>2</sub>	 n.j	 n.J	n

$$\frac{n_{ij}}{n} = P(X \in A_i, Y \in B_j)$$

$$P(X \in A_i) = \frac{n_{i.}}{n} = \frac{\sum_{j=1}^{J} n_{ij}}{n}$$
 et  $P(Y \in B_j) = \frac{n_{.j}}{n} = \frac{\sum_{i=1}^{I} n_{ij}}{n}$ 

X et Y indépendants  $\Longrightarrow P(X \in A_i, Y \in B_i) = P(X \in A_i) \times P(Y \in B_i)$ 

# Tests d'indépendance (3/3)

$X \setminus Y$	<i>B</i> <sub>1</sub>	<i>B</i> <sub>2</sub>	• • •	$B_{j}$	 $B_J$	total
A <sub>1</sub>	<i>n</i> <sub>11</sub>	<i>n</i> <sub>12</sub>		n <sub>1j</sub>	 $n_{1J}$	<i>n</i> <sub>1</sub> .
$A_2$	<i>n</i> <sub>21</sub>	$n_{22}$		$n_{2j}$	 $n_{2J}$	<i>n</i> <sub>2</sub> .
:	:	:		:	÷	:
$A_i$	n <sub>i1</sub>	$n_{i2}$		n <sub>ij</sub>	 $n_{iJ}$	n <sub>i</sub> .
:	:	:		:	÷	:
$A_I$	n <sub>/1</sub>	$n_{l2}$		n <sub>Ij</sub>	 $n_{IJ}$	$n_{l.}$
total	n. <sub>1</sub>	n. <sub>2</sub>		n.j	 n.J	n

$$X$$
 et  $Y$  indépendants  $\Longrightarrow \frac{n_{ij}}{n} = \frac{n_{i.}}{n} \times \frac{n_{.j}}{n} \Longrightarrow n_{ij} = \frac{n_{i.} \times n_{.j}}{n}$ 

$$\chi^{2}_{(I-1)\times(J-1)} = \sum_{i=1}^{I} \sum_{j=1}^{J} \frac{(n_{ij} - \frac{n_{i}, n_{,j}}{n})^{2}}{\frac{n_{i}, n_{,j}}{n}}$$

# Exemple de test d'indépendance (1/2)

● notes d'examen de MAPSI ⇒ 3 classes :

<i>C</i> <sub>1</sub>	<i>C</i> <sub>2</sub>	<i>c</i> <sub>3</sub>	
note < 8	$note \in [8, 12[$	$note \geq 12$	



- X : variable aléatoire « note 1ère session »
- Y : variable aléatoire « note 2ème session »

X et Y sont-elles des variables aléatoires indépendantes?

sélection d'un échantillon de 100 notes :

$X \setminus Y$	<i>C</i> <sub>1</sub>	<b>c</b> <sub>2</sub>	<i>c</i> <sub>3</sub>
<i>C</i> <sub>1</sub>	2	13	6
<i>C</i> <sub>2</sub>	11	27	13
<i>C</i> <sub>3</sub>	3	17	8

### Exemple de test d'indépendance (2/2)

#### Test d'indépendance de niveau de confiance 90%

o calcul des marginales :

$X \setminus Y$	<i>C</i> <sub>1</sub>	<b>c</b> <sub>2</sub>	<i>c</i> <sub>3</sub>	total
C <sub>1</sub>	2	13	6	21
<i>C</i> <sub>2</sub>	11	27	13	51
<i>c</i> <sub>3</sub>	3	17	8	28
total	16	57	27	

tableau obtenu si X et Y sont indépendants :

$X \setminus Y$	C <sub>1</sub>	<i>C</i> <sub>2</sub>	<i>c</i> <sub>3</sub>
C <sub>1</sub>	3.36	11.97	5.67
<i>c</i> <sub>2</sub>	8.16	29.07	13.77
<i>c</i> <sub>3</sub>	4.48	15.96	7.56

- 3 calcul de la statistique  $d^2$ :  $d^2 = 2,42$
- $\bigcirc D^2 \sim \chi_A^2 \Longrightarrow d_\alpha^2 = 7,78 \Longrightarrow d^2 < d_\alpha^2 \Longrightarrow \text{indépendance}$