

# 3. ACM – Analyse des Correspondances Multiples



### Plan

- 1. Exemples, problématique
- 2. Le tableau de données étudié
- 3. Principe d'une ACM
- 4. L'ajustement des deux nuages de profils
- Axes factoriels et inerties
- 6. Interprétation des résultats d'une ACM



### 3.1 – Exemples, problématique

### Exemple 1. Crédit à la consommation

- 66 clients d'un organisme de crédit
- 5 variables de situation bancaire
- 6 variables socio démographiques

Cient	Marche	Apport	Impaye	Assurance	Endettement	Famille	Enfants	Logement	Profession	Intitule	Age
1	Renovation	pas_Apport	lmp_0	AID	End_1	Union libre	Enf_0	Loge Famille	Ouvrier non qualif	MR	50
2	Renovation	pas_Apport	lmp_0	Sans Assur	End_2	Marie	Enf_0	Proprietaire	Ouvrier qualifie	MR	40
3	Voiture	Apport	lmp_0	AID	End_3	Marie	Enf_1	Acced Propri	Ouvrier qualifie	MR	30
4	Renovation	pas_Apport	lmp_0	Senior	End_2	Veuf	Enf_0	Proprietaire	Retraite	MR	60
5	Scooter	Apport	Imp_3 et +	AID	End_4	Union libre	Enf_0	Loge par employ	Cadre moyen	MR	20
6	Renovation	pas_Apport	lmp_0	Senior	End_3	Marie	Enf_0	Proprietaire	Retraite	MR	60
7	Renovation	Apport	lmp_0	Senior	End_2	Veuf	Enf_0	Proprietaire	Retraite	MME	60
8	Renovation	Apport	lmp_0	Sans Assur	End_2	Veuf	Enf_0	Proprietaire	Retraite	MME	60
9	Mobil Ameub	Apport	lmp_0	Sans Assur	End_1	Union libre	Enf_0	Loge par employ	Ouvrier non qualif	MR	40
10	Renovation	Apport	lmp_0	Senior	End_2	Marie	Enf_0	Proprietaire	Retraite	MR	60
:	ŧ					÷					÷
64	Renovation	pas_Apport	Imp_3 et +	AID	End_4	Divorce	Enf_3	Proprietaire	Ouvrier non qualif	MME	30
65	Voiture	Apport	lmp_1_ou_2	AID+Chomage	End_4	Marie	Enf_1	Locataire	Ouvrier qualifie	MR	20
66	Renovation	pas_Apport	lmp_1_ou_2	Senior	End_2	Marie	Enf_0	Proprietaire	Retraite	MR	60



### Objectifs (1): niveau des individus [lignes]

- Connaître, étudier, caractériser la clientèle de l'organisme de crédit
- Typologie des clients selon leur profil « crédit / bancaire »
- Quels clients ont des profils similaires ?

### **Objectifs (2): niveau des variables [colonnes]**

- Étude des liaisons (correspondances) entre les variables « crédit / bancaire »
   Ex : Le choix d'une assurance est-il lié à un niveau d'endettement ?
- Étude des liaison entre les variables socio démographiques et les variables « crédit / bancaire »

Ex : Comment le niveau d'endettement est-il relié à la classe d'âge ? À la profession ?



# Correspondances entre variables actives



#### crédit - bancaire

#### socio - demo

Cient	Marche	Apport	Impaye	Assurance	Endettement	Famille	Enfants	Logement	Profession	Intitule	Age
1	Renovation	pas_Apport	Imp_0	AID	End_1	Union libre	Enf_0	Loge Famille	Ouvrier non qualif	MR	50
2	Renovation	pas_Apport	Imp_0	Sans Assur	End_2	Marie	Enf_0	Proprietaire	Ouvrier qualifie	MR	40
3	Voiture	Apport	Imp_0	AID	End_3	Marie	Enf_1	Acced Propri	Ouvrier qualifie	MR	30
4	Renovation	pas_Apport	Imp_0	Senior	End_2	Veuf	Enf_0	Proprietaire	Retraite	MR	60
5	Scooter	Apport	Imp_3 et +	AID	End_4	Union libre	Enf_0	Loge par employ	Cadre moyen	MR	20
6	Renovation	pas_Apport	Imp_0	Senior	End_3	Marie	Enf_0	Proprietaire	Retraite	MR	60
7	Renovation	Apport	Imp_0	Senior	End_2	Veuf	Enf_0	Proprietaire	Retraite	MME	60
8	Renovation	Apport	Imp_0	Sans Assur	End_2	Veuf	Enf_0	Proprietaire	Retraite	MME	60
9	Mobil Ameub	Apport	Imp_0	Sans Assur	End_1	Union libre	Enf_0	Loge par employ	Ouvrier non qualif	MR	40
10	Renovation	Apport	Imp_0	Senior	End_2	Marie	Enf_0	Proprietaire	Retraite	MR	60
:	÷					÷					:
64	Renovation	pas_Apport	Imp_3 et +	AID	End_4	Divorce	Enf_3	Proprietaire	Ouvrier non qualif	MME	30
65	Voiture	Apport	Imp_1_ou_2	AID+Chomage	End_4	Marie	Enf_1	Locataire	Ouvrier qualifie	MR	20
66	Renovation	pas_Apport	Imp_1_ou_2	Senior	End_2	Marie	Enf_0	Proprietaire	Retraite	MR	60



Correspondances entre variables actives et illustratives (supplémentaires)



### Exemple 2. Enquête sur la prison

- 1500 adultes français
- 50 questions sur leur connaissance de la prison
- 10 questions sur leur opinion de la prison
- 6 variables socio démographique

Enquêté	WC cloisonnés	frigo autorisé	télé autorisée	superficie cellule	 libé. anticipée normale	conditions de détention	 sexe	 diplôme	situation prof	orientation politique
1	non	oui	oui	10	non	a.bonnes	homme	DPS	temps complet	centre droit
2	non	non	oui	6	non	a.mauvaises	femme	DPS	temps complet	autre
3	non	non	oui	6	non	mauvaises	femme	sans diplôme	temps complet	centre
4	non	oui	oui	10	non	bonnes	homme	BAC	étudiant	droite
5	non	non	oui	6	oui	mauvaises	femme	>BAC+2	retaité	centre gauche
6	non	non	oui	5	oui	a.mauvaises	homme	DPS	temps complet	centre gauche
7	non	non	oui	10	oui	mauvaises	femme	BAC+2	étudiant	gauche
8		oui	oui	10	oui	bonnes	femme	BAC	temps complet	centre gauche
9	non	non	non	6	non	mauvaises	homme	>BAC+2	chômeur	autre
10	non	non	oui	8	non	a.bonnes	femme	sans diplôme	femme au foyer	centre droit
	non	non	oui	10	oui	a.mauvaises	homme	BAC	temps complet	centre droit
÷										
1494	non		oui	7,5	oui	a.bonnes	homme	sans diplôme	temps complet	centre droit
1495	non	non	oui	6	non	mauvaises	femme	BEPC	temps complet	centre droit
1496	non	non	oui	4	non	a.bonnes	homme	BAC	temps complet	centre
1497	oui	oui	oui	20	non	a.bonnes	femme	BAC+2	temps complet	droite
1498	non	non	oui	4	non	bonnes	femme	BAC+2	étudiant	centre droit
1499	non		non	8	oui		femme	BAC	temps complet	centre droit
1500	non		oui		oui	a.mauvaises	homme	>BAC+2	temps complet	autre



### Exemple 3. Enquête « cinéma »

- Enquête en milieu étudiant 93 étudiants
- Sexe, âge, abonnement, fréquence
- Questions d'appréciation de 14 types de films :

documentaire	action	comédie	horreur	policier
fantastique	psychologique	romantique	DA/Manga	comédie musicale
arts	historique	aventure	thriller	

Etud	Sexe	Age	Fréquence	Abonnement	Festival	Policier	Thriller	Fantastique	Psycho	Action	Aventures	Horreur	Comédie	
1	f	21	4	3	n	4	3	3	3	2	2	1	3	
2	f	21	3	1	n	1	1	1	3	1	1	1	4	
3	m	21	2	3	0	2	4	1	3	3	2	1	5	
4	f	18	2	2	n	3	3	1	4	2	3	1	4	
5	m	18	2	3	0	2	4	4	4	4	2	4	2	
6	m	23	3	4	0	3	3	2	3	1	1	1	2	
7	m	19	3	4	0	3	4	5	5	3	2	2	3	
8	m	19	3	4	0	3	2	2	3	4	4	1	3	
9	f	19	4	2	0	1	3	5	4	2	3	1	4	
10	f	19	3	1	0	1	2	3	4	1	1	1	3	
11	f	22	2	3	n	1	2	2	3	1	2	1	3	
12	f	26	2	4	n	1	4	2	4	2	1	1	5	
13	f	24	3	4	n	2	4	1	3	1	1	3	3	
÷														
92	f	24	2	4	0	1	1	2	3	1	2	2	3	
93	m	18	3	3	0	2	3	4	4	2	2	1	1	



### Exemple 4. Enquête « Ouest France »

- 340 personnes enquêtées
- 8 variables socio démographiques
- 26 rubriques du journal (lu = 1 ; non lu = 2)

ldent	Habitat	Sexe	SituFamille	Age	C SP	NbEnfants	NivInstruct	Habitat	InfoLocales	InfoPolitique	Sports
1	0	1	2	1	8	1	5	4	2	1	1
2	0	2	2	3	3	1	4	4	1	1	2
3	4	2	0	0	5	1	5	4	1	1	2
4	0	1	1	1	0	1	5	0	2	1	1
5	4	2	1	0	5	1	5	4	1	1	2
6	3	2	0	1	5	1	3	3	2	2	2
7	0	1	2	4	4	2	5	1	1	1	1
8	1	2	1	1	0	1	5	0	1	2	2
9	2	0	2	3	5	3	1	1	1	1	2
10	2	1	2	4	9	1	0	1	1	1	2
11	0	1	2	3	5	3	5	1	1	1	2
12	1	1	1	2	9	1	4	0	2	1	2
13	0	2	0	2	1	3	3	2	1	1	2
14	1	2	2	2	1	3	1	0	2	2	2
15	1	2	2	0	7	4	1	1	1	2	2
16	3	1	2	2	2	2	0	3	1	2	1
17	3	0	1	2	5	1	3	4	2	1	2
18	3	2	2	0	4	3	5	2	1	2	1
19	3	0	2	2	6	4	1	1	1	1	2
20	2	1	2	2	4	3	5	0	1	1	2
21	4	1	1	2	4	1	0	3	2	1	1



### Exemple 5. Test appareil photo numériques

- Test de 27 modèles d'appareil photo numérique (reflex et hybrides)
- Caractéristiques techniques, performances, notes d'appréciation labo
- Objectif : comparer les appareils du point de vue de leurs caractéristiques techniques

### Extrait des données

Caractéristiques techniques

Notes, performances

Madue	Make	41/ge	Pit	Captei	kocale.	tocale ha	H Grossi	sement Resolution	Poids Vise	u zejile	NoteGir	Oudité	oudité	Jidé <sup>O</sup> Qualitéf	Litan NoteOf
NIKON	D7200 18-55	Reflex	1140	24	27	82,5	3	1229	940 oui	non	15,1	4		4	5
NIKON	D7200 18-105	Reflex	1150	24	27	157,5	5,8	1229	1168 oui	non	14,5	4	5	4	5
NIKON	D3300	Reflex	430	24	27	82,5	3	921	700 oui	non	14,1	4	4	5	4
NIKON	D5500 18-55	Reflex	750	24	27	82,5	3	1037	674 oui	oui	14,1	4	4	5	5
CANON	EOS 1200D	Reflex	350	18	29	88	3	460	728 oui	non	13,9	4	4	4	3
NIKON	D5500 18-105	Reflex	950	24	27	157,5	5,8	1037	890 oui	oui	13,9	4	4	5	5
CANON	EOS 760D	Reflex	1100	24	29	216	7,5	1040	1101 oui	oui	13,8	4	4	4	4
CANON	EOS 750D 18-5	Reflex	800	24	29	88	3	1040	815 oui	oui	13,8	4	4	4	4
CANON	EOS 750D 18-1	Reflex	1050	24	29	216	7,5	1040	1070 oui	oui	13,5	3	4	4	4
PENTAX	K S2	Reflex	700	20	27,5	76,5	2,8	921	877 oui	non	13,3	4	3	4	4
PENTAX	K 3 II	Reflex	990	24	27	82,5	3	1037	1039 oui	non	13,1	4	3	4	3
PANASONIC	LUMIX DMC G	Hybride	800	16	28	84	3	1040	561 oui	oui	15	4	4	5	4
PANASONIC	LUMIX DMC G	Hybride	420	16	24	64	2,7	1040	355 non	oui	14,6	4	4	5	4

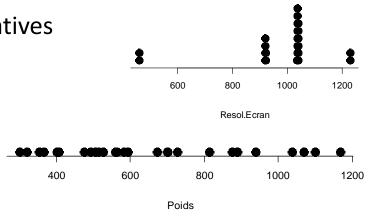


### Choix des variables actives

- Celles qui déterminent les ressemblances entre modèles d'appareil photo
  - → les caractéristiques techniques
- Mais: certaines caract. sont de nature quantitative (ex.: poids, résolution)
- Les caractéristiques quanti. doivent être transformées en quali. afin de pouvoir jouer un rôle actif

### Recodage des variables

- Découpage en classes des variables quantitatives
- Choix du découpage
  - → en se basant sur des graphiques
  - → mise en classe automatique





### Objectifs (1): niveau des individus [lignes]

- Selon quels critères les modèles se différencient-ils le plus ?
   Quels sont les principaux facteurs de variabilité des modèles d'appareils ?
- Peut-on établir une typologie des modèles selon leur profil « technique » ?
- Hybrides et Reflex sont-ils clairement discriminés, séparés ?

### **Objectifs (2): niveau des variables [colonnes]**

- Étude des liaisons (correspondances) entre les caractéristiques techniques Ex : un modèle avec un bon capteur est-il toujours associé à un bon écran ?
- Étude des liaisons entre les entre les caractéristiques techniques et les performances ou les notes obtenues par les modèles
- Étude des liaisons entre le type de modèle (Reflex, Hybride) et les caractéristiques techniques ou les performances



### Avant l'ACM : analyse univariée : les tris à plat

### Démarche

- Par variable, analyser les fréquences d'apparition des modalités
- En cas de modalité « rare » (ex. Logiciel SPAD : %min = 2%)
- Effectuer des regroupements entre modalités « voisines » (si possible...)
- 2. Remplacer par la modalité rare par une modalité au hasard
- 3. Lui substituer la modalité la plus fréquente

### Intérêt en ACM

- Une modalité rare joue souvent un rôle prédominant en ACM
- Certains axes factoriels sont engendrés par des modalités trop rarement choisies (non souhaitable!)



### Distributions de fréquences : variables actives

```
Viseur
               Tactile
Vise.non:10
              Tact.non:11
Vise.oui:17
              Tact.oui:16
Focale.min.F
                  Focale.Max.F
                                  Grossissement.F
Foc.m.<25: 7
               Foc.M.<80 : 8
                                    Gross<3:23
Foc.m.>27:20
               Foc.M.>140 : 4
                                    Gross>3: 4
               Foc.M.80-100:15
Poids.F
              Ecran.Reso.F
                                  Capteur.Reso.F
Pds.513-711:9 Res.Ecr.bon :15
                                    Capt.12-16: 9
Pds<513 :9 Res.Ecr.max : 2
                                    Capt.16-22: 4
Pds>711
          :9 Res.Ecr.moins: 2
                                    Capt<12
                                    Capt>22
               Res.Ecr.moy : 8
                                             :13
```

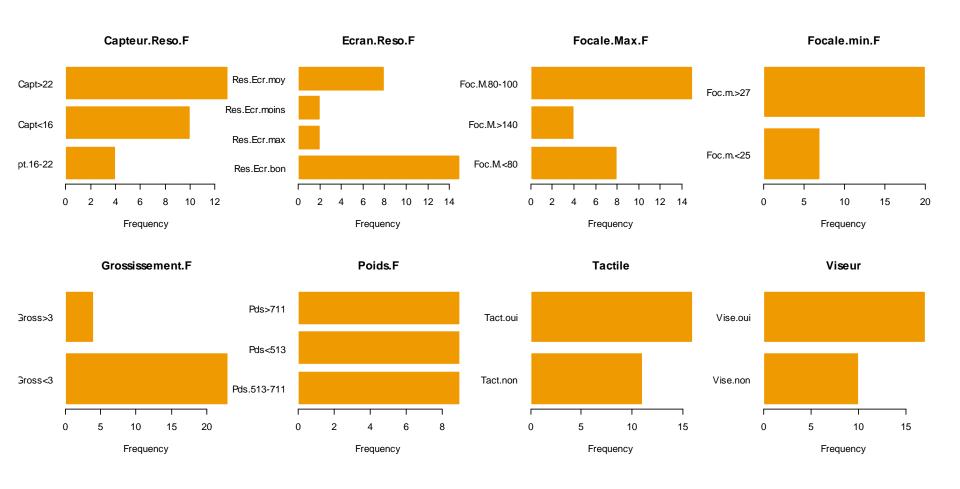


### Distributions de fréquences : variables actives

### Après recodage de la modalité « rare »

```
Viseur
           Tactile
Vise.non:10
              Tact.non:11
Vise.oui:17
              Tact.oui:16
Focale.min.F
                  Focale.Max.F
                                  Grossissement.F
Foc.m.<25: 7 Foc.M.<80 : 8
                                    Gross<3:23
Foc.m.>27:20
               Foc.M.>140 : 4
                                    Gross>3: 4
               Foc.M.80-100:15
Poids.F
              Ecran.Reso.F
                                  Capteur.Reso.F
Pds.513-711:9 Res.Ecr.bon :15
                                  Capt.16-22: 4
Pds<513 :9 Res.Ecr.max : 2
                                  Capt<16 :10
                                  Capt>22 :13
Pds>711
          :9 Res.Ecr.moins: 2
               Res.Ecr.moy : 8
```







### 3.2 – Le tableau de données étudié

### Nature des variables

- Un tableau individus x variables
- Variables actives : qualitatives
- Variables illustratives (= supplémentaires) : qualitatives et / ou quantitatives

### Variables actives

### **Variables illustratives**

noticle	Viseur	Tactile	kocale min.k	focale, nat.fr	Grosisserr	Poidst	EdalResof	Capteut, Reso, F	TYPE	pit w	e Globale Outline	photio vid	ide <sup>0</sup> Oudité
D7200 18-55	Vise.oui	Tact.non	Foc.m.>27	Foc.M.80-100	Gross<3	Pds>711	Res.Ecr.max	Capt>22	Reflex	1140 15.3	1 2	3	2
D7200 18-10	Vise.oui	Tact.non	Foc.m.>27	Foc.M.>140	Gross>3	Pds>711	Res.Ecr.max	Capt>22	Reflex	1150 14.	5 2	3	2
D3300	Vise.oui	Tact.non	Foc.m.>27	Foc.M.80-100	Gross<3	Pds.513-711	Res.Ecr.moy	Capt>22	Reflex	430 14.3	1 2	2	3
D5500 18-55	Vise.oui	Tact.oui	Foc.m.>27	Foc.M.80-100	Gross<3	Pds.513-711	Res.Ecr.bon	Capt>22	Reflex	750 14.3	1 2	2	3
EOS 1200D	Vise.oui	Tact.non	Foc.m.>27	Foc.M.80-100	Gross<3	Pds>711	Res.Ecr.moir	Capt.16-22	Reflex	350 13.9	9 2	2	2
D5500 18-10	Vise.oui	Tact.oui	Foc.m.>27	Foc.M.>140	Gross>3	Pds>711	Res.Ecr.bon	Capt>22	Reflex	950 13.9	9 2	2	3
EOS 760D	Vise.oui	Tact.oui	Foc.m.>27	Foc.M.>140	Gross>3	Pds>711	Res.Ecr.bon	Capt>22	Reflex	1100 13.8	8 2	2	2
EOS 750D 18	Vise.oui	Tact.oui	Foc.m.>27	Foc.M.80-100	Gross<3	Pds>711	Res.Ecr.bon	Capt>22	Reflex	800 13.8	8 2	2	2



### Le tableau disjonctif complet (TDC)

Le tableau de données initial est transformé en un tableau disjonctif complet

# Tableau des données initiales Codage « condensé »

<b>Tatile</b>	kocale.min.k	kocale.Mat.k
Tact.oui	Foc.m.>27	Foc.M.>140
Tact.non	Foc.m.>27	Foc.M.<80
Tact.non	Foc.m.>27	Foc.M.80-100
Tact.oui	Foc.m.>27	Foc.M.80-100
Tact.oui	Foc.m.<25	Foc.M.<80

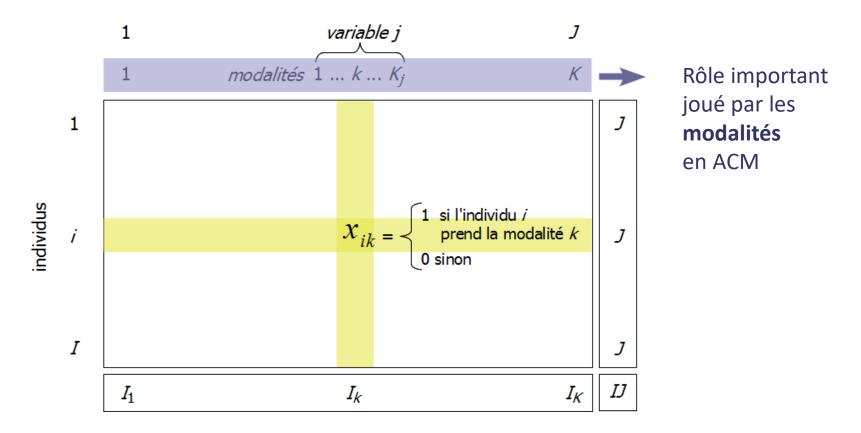
extrait

# **Tableau des données transformées Codage « binaire » (TDC)**

Tac	tile	Focal	e min	Focale Max				
oui	non	< 25	> 27	< 80	80 - 100	> 140		
1	0	0	1	0	0	1		
0	1	0	1	1	0	0		
0	1	0	1	0	1	0		
1	0	0	1	0	1	0		
1	0	1	0	1	0	0		



### **Notations**

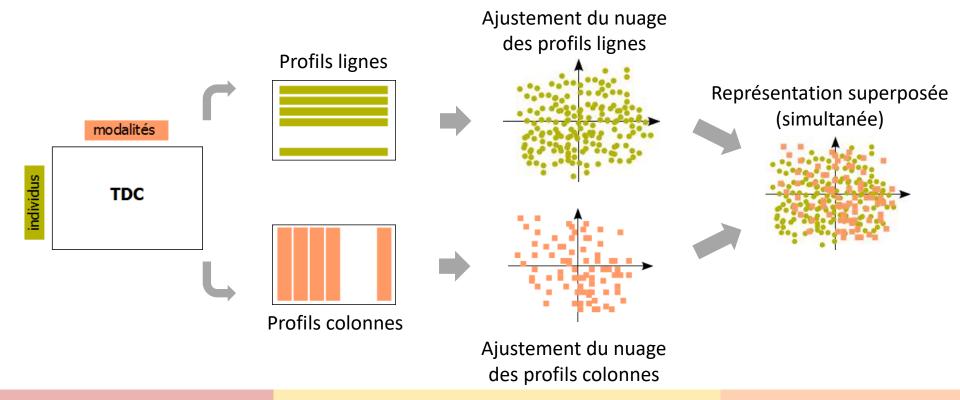


- **Lignes**: ressemblances entre individus
- Colonnes : étudier les liaisons (correspondances multiples) entre les modalités



## 3.3 – Le principe d'une ACM

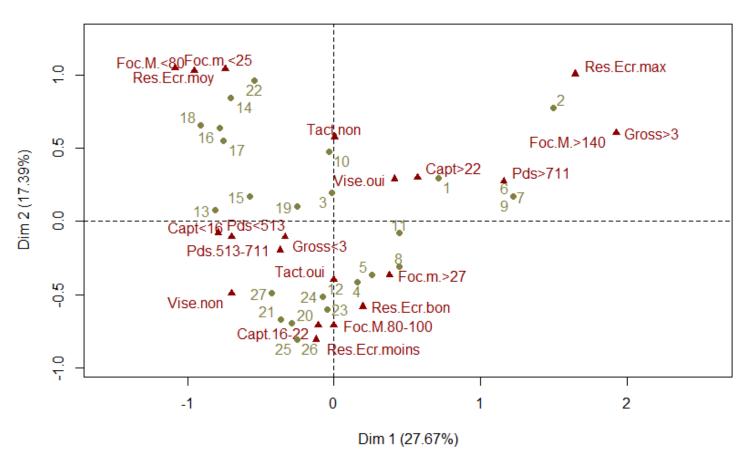
- L'ACM est une AFC!
- Une AFC appliquée au tableau disjonctif complet





### Exemple « Photo » - Représentation superposée, axes 1 et 2

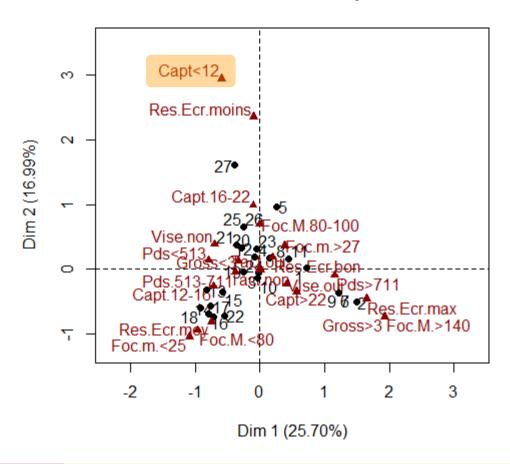
### MCA factor map





### Représentation superposée, axes 1 et 2 – Avec la modalité rare

### MCA factor map





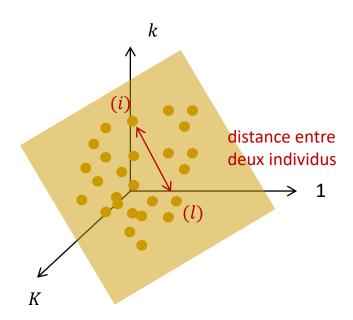
## 3.4 – L'ajustement des deux nuages de profils

- Comme pour toute analyse factorielle : maximisation de l'inertie projetée
- Mesure de distance utilisée : celle du khi2, comme en AFC

### Ajustement du nuage des profils - individus

	1	•••	k	•••	K	Σ
1						1
:						
i	$\frac{x_{i1}}{J}$	•••	$\frac{x_{ik}}{J}$	•••	$\frac{x_{iK}}{J}$	1
:						
Ι						1

Poids d'un individu (i): 
$$m_i = \frac{1}{I}$$





### Distance entre deux individus

Que donne l'application de la distance du khi2 entre deux profils lignes ?

Tac	tile	Focal	e min	Focale Max					
oui	non	< 25	> 27	< 80	80 - 100	> 140			
1	0	0	1	0	0	1			
0	1	0	1	1	0	0			
0	1	0	1	0	1	0			

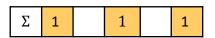
$$d^{2}_{\chi^{2}}(i,l) = \frac{1}{J} \sum_{k=1}^{K} \frac{I}{I_{k}} (x_{ik} - x_{lk})^{2}$$

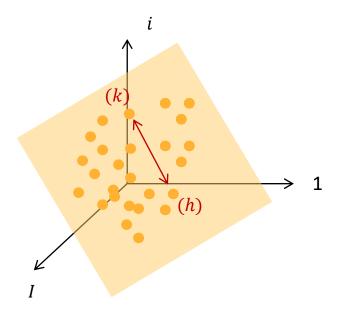
- Deux individus sont d'autant plus proches qu'ils possèdent un grand nombre de modalités en commun
- Une modalité rare éloigne son possesseur de tous les autres



### Ajustement du nuage des profils - modalités

	1	•••	k	•••	K
1			$\frac{x_{1k}}{I_k}$		
i			$\frac{x_{ik}}{I_k}$		
Ι			$\frac{x_{Ik}}{I_k}$		





Poids d'une modalité (k):  $m_k = \frac{I_k}{IJ}$ 



### Distance entre deux modalités

Tactile		Focale min		Focale Max			
oui	non	< 25	> 27	< 80	80 - 100	> 140	
1	0	0	1	0	0	1	
0	1	0	1	1	0	0	
0	1	0	1	0	1	0	
1	0	0	1	0	1	0	
1	0	1	0	1	0	0	

$$d^{2}_{\chi^{2}}(k,h) = \frac{I}{I_{k}I_{h}}(I_{k} + I_{h} - 2I_{kh})$$

- Deux modalités sont d'autant plus distantes qu'elles ont été choisies simultanément par un petit nombre d'individus
- La distance est d'autant plus grande que le nombre de personnes ayant choisi les modalités *h* et *k* est faible



### 3.5 – Axes factoriels et inerties

L'ACM permet d'extraire un nombre d'axes égal à

$$(K-J)$$

### **Inerties**

- L'inertie totale en ACM est égale à
- L'inertie d'une variable (j) est définie par
- L'inertie d'une modalité (k) est calculée par

$$I(N_K) = I(N_I) = \frac{K}{J} - 1$$

$$I(j) = \frac{1}{J} (K_j - 1)$$

$$I(k) = \frac{1}{J} \left( \frac{I - I_k}{I} \right)$$

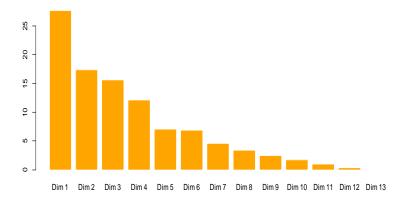
### Analyse des données – Master 2018/19



### > res\$eig

		eigenvalue	percentage of variance	cumulative	percentage	of	variance
dim	1	4.496801e-01	2.767262e+01				27.67262
dim	2	2.825727e-01	1.738909e+01				45.06171
dim	3	2.536131e-01	1.560696e+01				60.66867
dim	4	1.964699e-01	1.209045e+01				72.75912
dim	5	1.140490e-01	7.018398e+00				79.77752
dim	6	1.115975e-01	6.867536e+00				86.64506
dim	7	7.371341e-02	4.536210e+00				91.18127
dim	8	5.535890e-02	3.406701e+00				94.58797
dim	9	3.948641e-02	2.429933e+00				97.01790
dim	10	2.716035e-02	1.671406e+00				98.68931
dim	11	1.615603e-02	9.942171e-01				99.68352
dim	12	5.142742e-03	3.164764e-01			-	100.00000
dim	13	2.144711e-32	1.319822e-30			-	100.00000

#### Inertie (en %) des axes factoriels

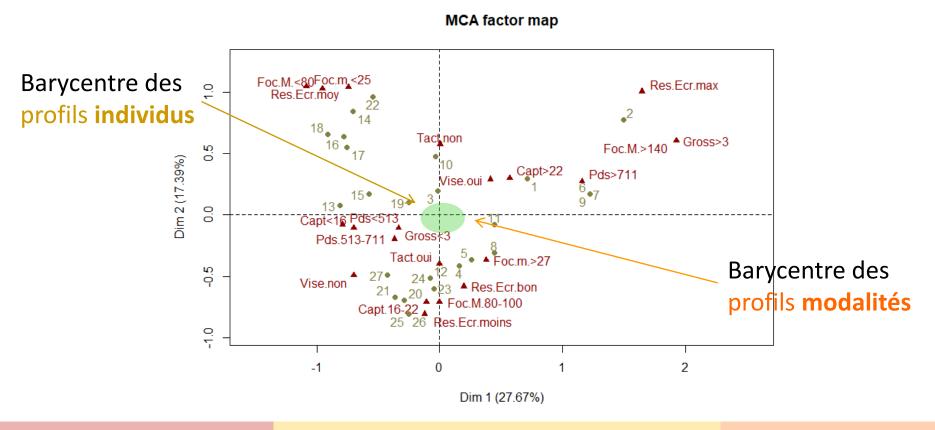


- Inertie moyenne :  $\frac{1}{I}$
- Faibles taux d'inertie en général en ACM
- Possibilité de « corriger » les taux d'inertie (correction de Benzecri Greenacre)



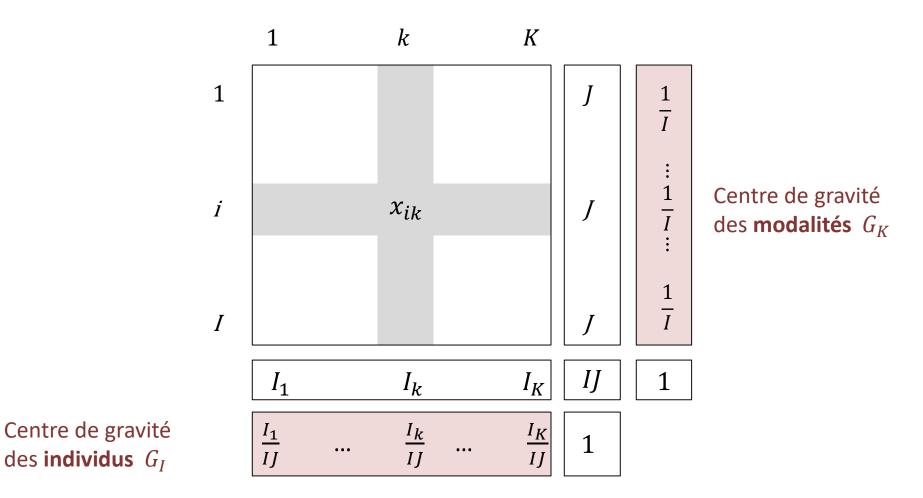
## 3.6 – Interprétation d'une ACM

### Eloignement ou proximité avec l'origine des axes





### Définition et interprétation des deux barycentres

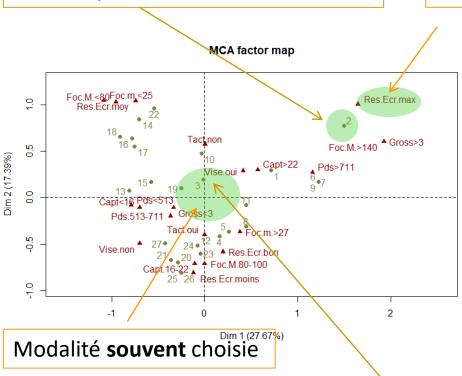




### Eloignement par rapport au centre de gravité

Individu prenant des modalités rares

Modalité **peu** choisie



$$d^{2}_{\chi^{2}}(k,G_{K}) = \frac{I}{I_{k}} - 1$$

Une modalité choisie par un nombre faible d'individus est éloignée du centre de gravité

$$d^{2}_{\chi^{2}}(i,G_{I}) = \frac{I}{J} \sum_{k} \left(\frac{x_{ik}}{I_{k}}\right) - 1$$

Un individu est proche de l'origine s'il choisit des modalités fréquentes

Individu prenant des modalités souvent choisie



## Relations quasi barycentriques ou de transition

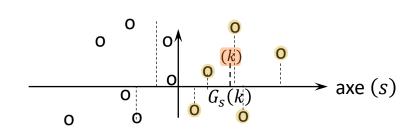
Proximité entre lignes (individus) et colonnes (modalités)

 $F_s(i)$ : coordonnée de l'individu (i) sur l'axe (s)

 $G_s(k)$ : coordonnée de la modalité (k) sur l'axe (s)

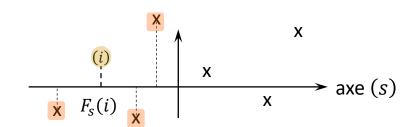
$$G_S(k) = \frac{1}{\sqrt{\lambda_S}} \sum_{i=1}^{I} \left(\frac{x_{ik}}{I_k}\right) F_S(i)$$

« Une modalité est au (quasi-) centre de gravité des individus qui la possèdent »



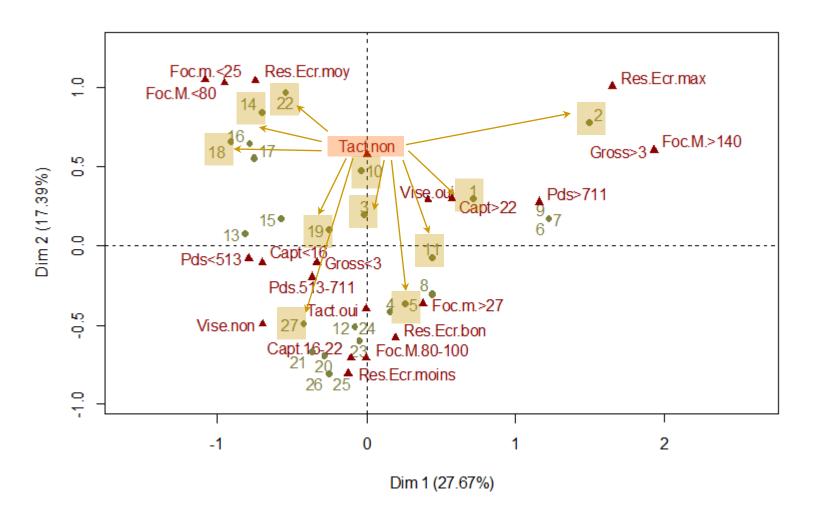
$$F_{S}(i) = \frac{1}{\sqrt{\lambda_{S}}} \sum_{k=1}^{K} \left(\frac{x_{ik}}{J}\right) G_{S}(k)$$

« Un individu est au (quasi-) centre de gravité des modalités qu'il possède »

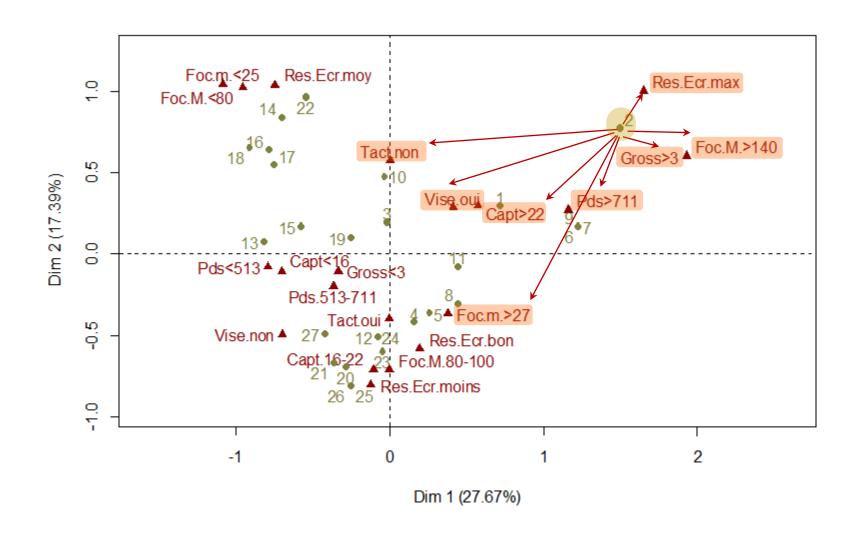




## Illustration - Plan (1,2) des individus et des modalités actives





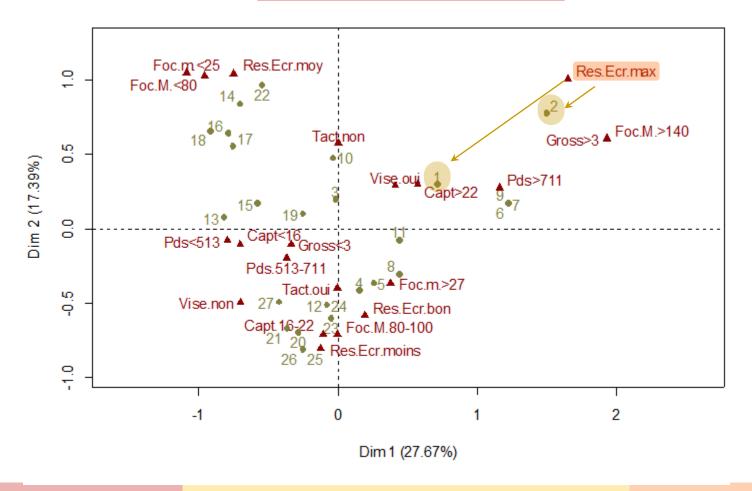




### Un quasi barycentre!

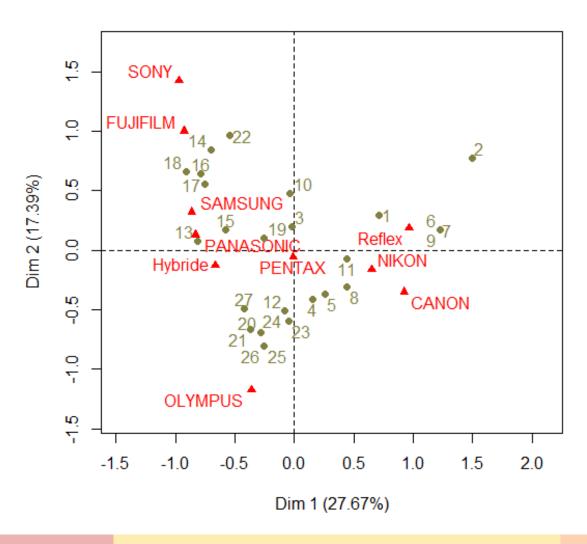
$$G_{S}(k) = \frac{1}{\sqrt{\lambda_{S}}} \sum_{i=1}^{I} \left(\frac{x_{ik}}{I_{k}}\right) F_{S}(i)$$

### Facteur de dilatation





### Plan (1,2) des individus et modalités illustratives

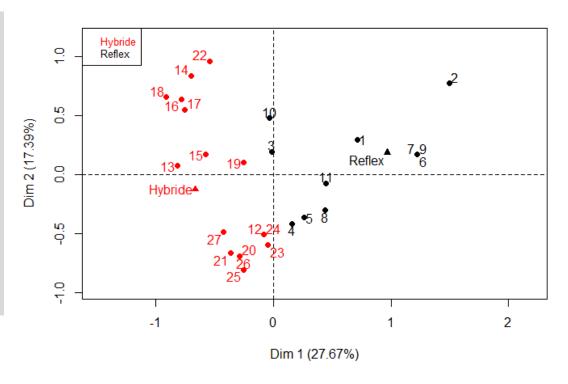




### Plan (1,2) des modalités illustratives Avec « habillage » de sous-populations

```
photo.MCA<-photo[, c("Viseur",
  "Tactile",
  "Focale.min.F", "Focale.Max.F,
  "Grossissement.F", "Poids.F",
  "Ecran.Reso.F", "Capteur.Reso.F"
, "Prix", "NoteGlobale",
  "NoteFlash", "NoteDélai2prises",
        "Marque", "Type")]

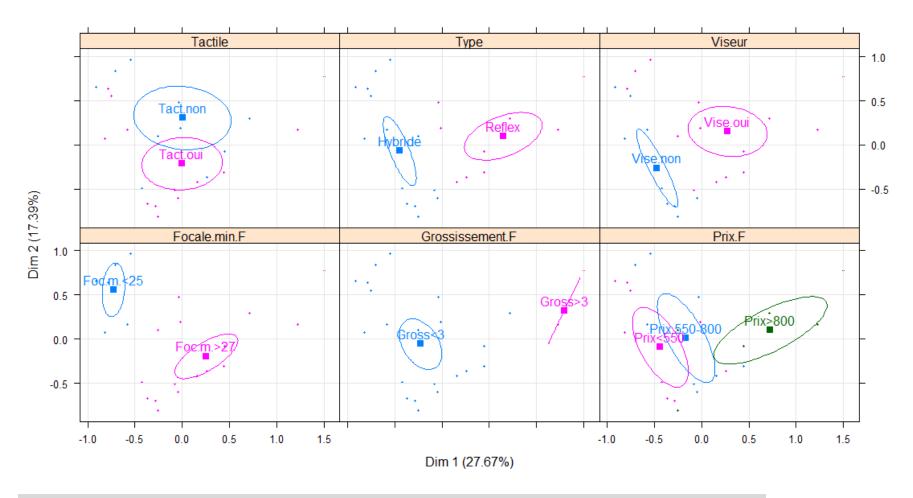
res<-MCA(photo.MCA,
ncp=5,ind.sup=NULL,
quanti.sup=9: 12,
quali.sup=13:14, graph = FALSE)</pre>
```



```
plot.MCA(res, axes=c(1, 2), new.plot=TRUE, col.ind="#808040", col.ind.sup="blue",
col.var="darkred", col.quali.sup="red", label=c("ind", "ind.sup", "quali.sup"),
invisible=c("var"), habillage=14, palette=palette(c("red","black")))
```



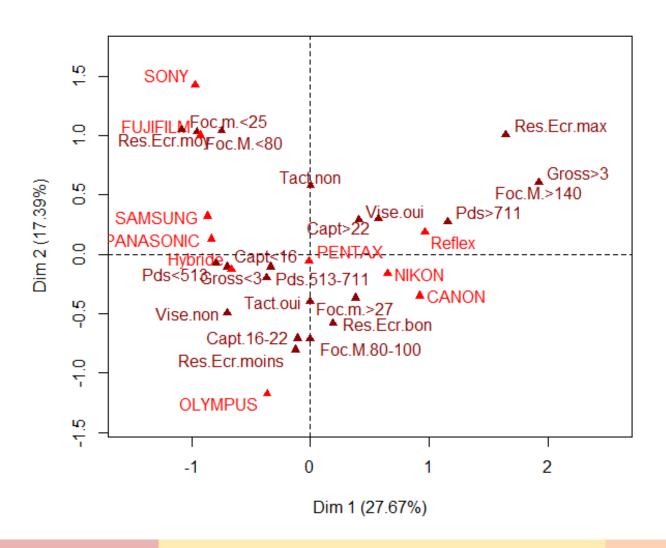
### Plan (1,2) des modalités – Avec ellipses de confiance



plotellipses(res, keepvar=c("Type", "Marque", "Prix.F"), level=0.95)



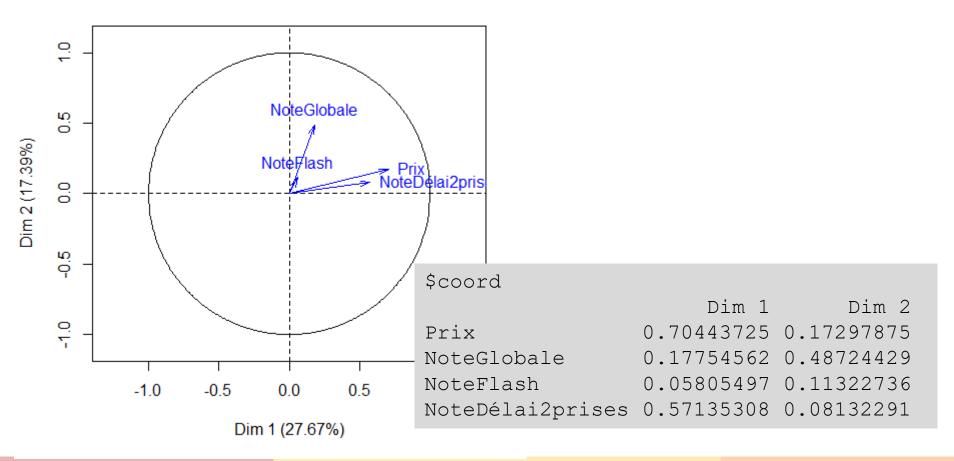
### Plan (1,2) des modalités actives et illustratives





## Plan (1,2) des variables illustratives quantitatives

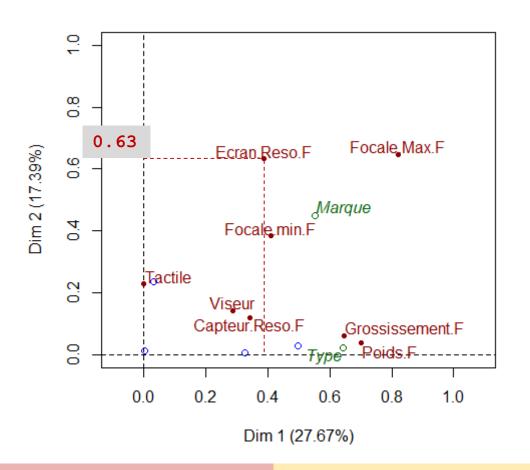
### Supplementary variables on the MCA factor map





### La représentation graphique des variables

Intérêt: identifier les variables les plus pertinentes pour interpréter une dimension



La coordonnée d'une variable (j) sur l'axe (s) traduit l'intensité de la liaison entre la variable et l'axe

```
$eta2
                        Dim 1
                                   Dim 2
Viseur
                2.878250e-01 0.14226609
Tactile
                7.514901e-06 0.22874067
Focale.min.F
                4.115739e-01 0.38443397
Focale.Max.F
                8.209336e-01 0.64811495
Grossissement.F 6.461547e-01 0.06346555
Poids.F
                7.012347e-01 0.03993716
Ecran.Reso.F
                3.884393e-01 0.63232453
Capteur.Reso.F
                3.412720e-01 0.12129880
$eta2
           Dim 1
                       Dim 2
Marque 0.5539402 0.45065970
Type
       0.6433143 0.02392529
```



### Le rapport de corrélation comme mesure de liaison

L'intensité de la liaison est déterminée par le rapport de corrélation entre la variable (j) et la composante principale  $C_s$  associée à l'axe (s)

$$\eta^2(j, C_s)$$
  $\eta^2 = R^2 \in [0; 1]$ 

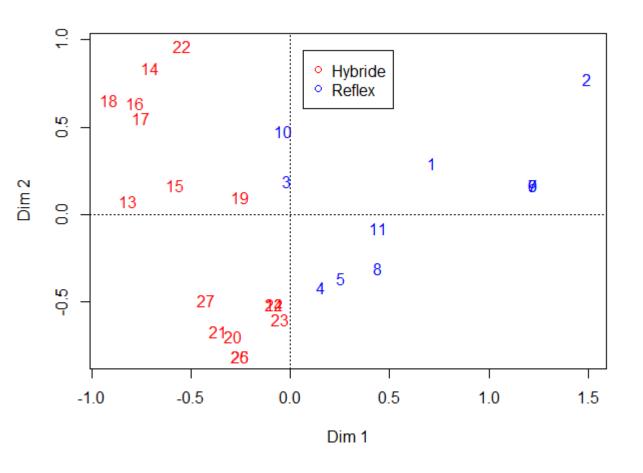
### Rapport de corrélation

- Mesure de liaison entre une variable quantitative et une variable qualitative
- Il est calculé par exemple de façon systématique en analyse de la variance à un facteur



### Illustration sur un exemple

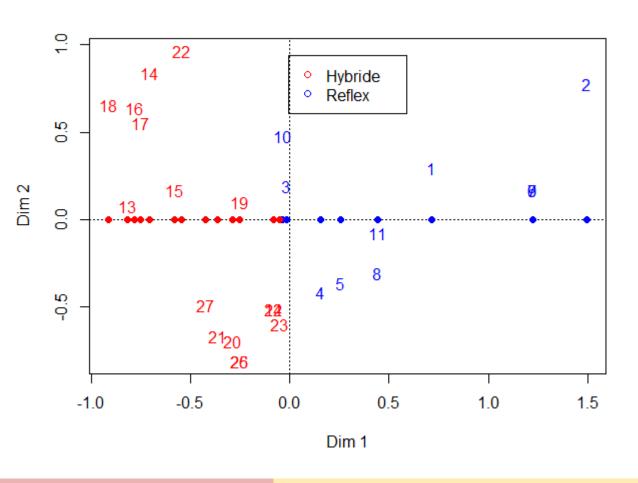
Comment la variable *Type* est-elle liée à l'axe 1?



```
Coord.Axel
              Type
   "0.7148"
             "Reflex"
   "1.4967"
             "Reflex"
   "-0.0162"
             "Reflex"
   "0.158"
             "Reflex"
   "0.2578"
             "Reflex"
22 "-0.5453" "Hybride"
23 "-0.0491" "Hybride"
24 "-0.0793" "Hybride"
25 "-0.2545" "Hybride"
26 "-0.2545" "Hybride"
27 "-0.4235" "Hybride"
```

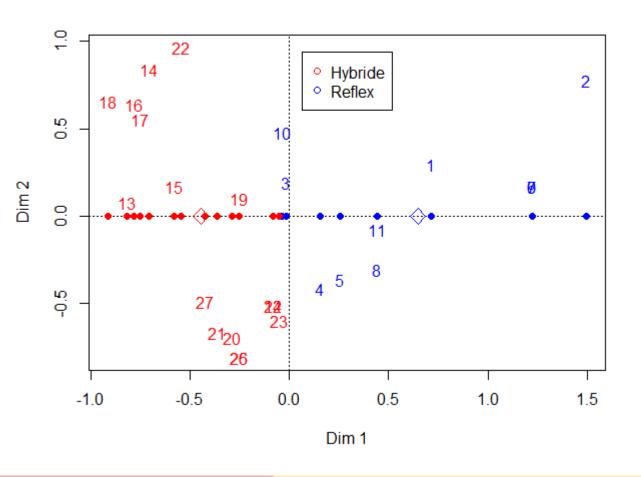
On identifie les deux sous-populations liées à la variable *Type : Reflex, Hybride* 





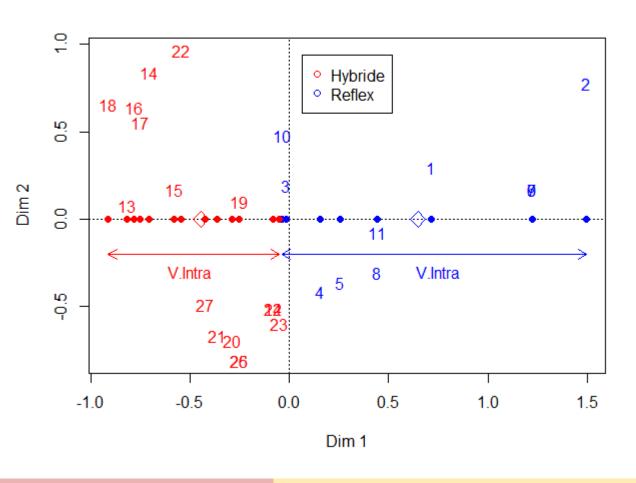
On détermine les coordonnées des individus le long de l'axe 1





On détermine les **points moyens** des deux sous-populations le long de l'axe

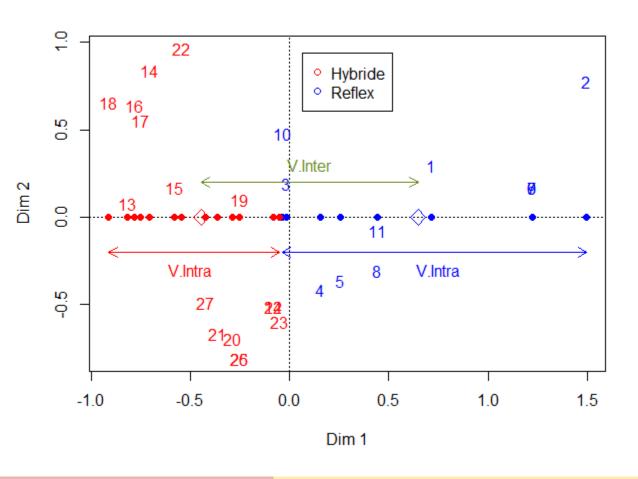




On calcule la variabilité INTRA sous-population

Mesure globale de l'hétérogénéité au sein des sous-populations

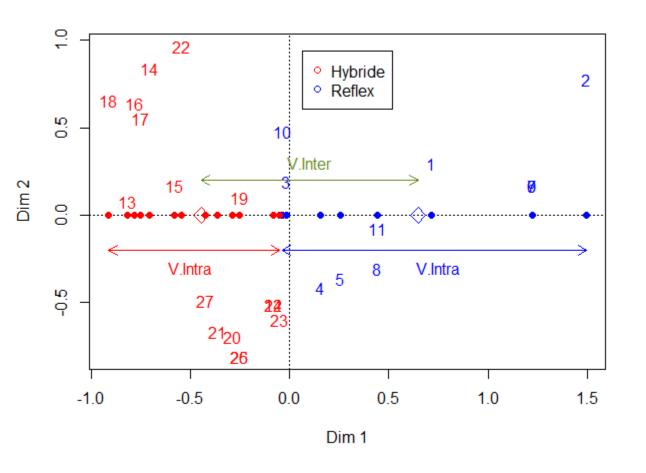




On calcule la **variabilité INTER** sous-populations

Mesure globale de séparation des souspopulations



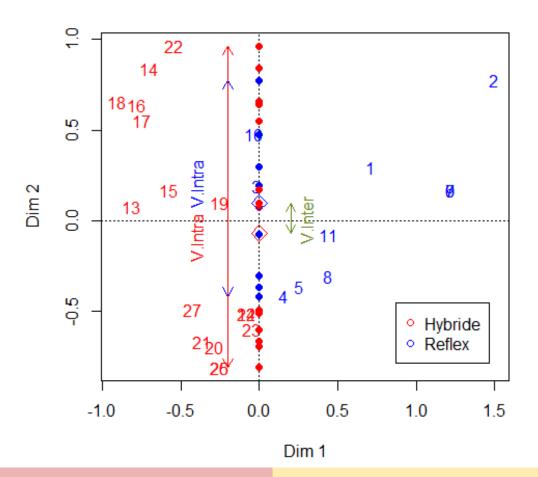


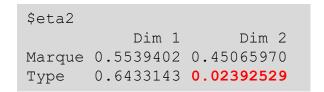
La part de variabilité INTER dans la variabilité totale détermine le rapport de corrélation

$$\eta^2 = rac{ ext{V.Inter}}{ ext{V.Totale}}$$
 $\eta^2 = rac{ ext{V.Inter}}{ ext{V.Inter} + ext{V.Intra}}$ 

La liaison est d'autant plus intense que la variable forme des sous-populations homogènes et bien séparées le long de l'axe







Les deux sous-nuages sont quasi superposés le long de l'axe deux (leurs points moyens sont très proches)

La variable *Type* est très peu liée à la dimension 2



### **Propriétés**

$$\eta^2(j, C_s) = J \times \sum_{k=1}^{K_j} I_s(k)$$

$$I_{S} = \frac{1}{J} \sum_{j=1}^{J} \eta^{2}(j, C_{S})$$

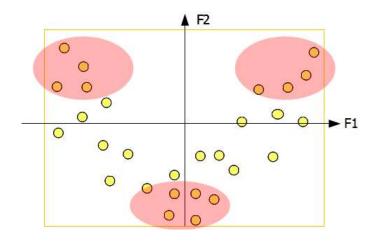
Une variable dont les modalités apportent beaucoup d'inertie à un axe est très liée à cet axe

L'inertie d'un axe est égale à la moyenne des rapports de corrélations des variables avec l'axe

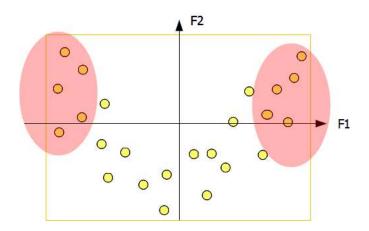


### L'effet Gutman

Facteur 2 : opposition extrêmes / moyens



**Facteur 1** : facteur d'échelle (« effet taille »)

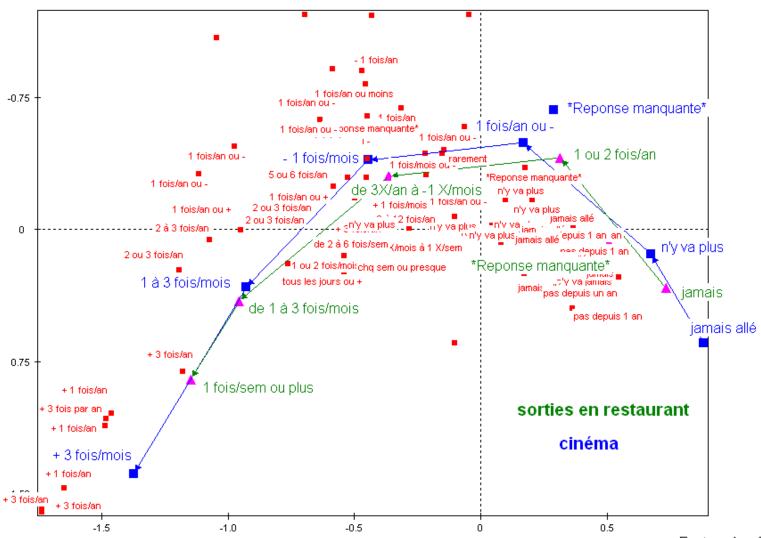


Apparaît très souvent lorsque les modalités de la variable possèdent un ordre naturel ou lorsqu'elles proviennent d'une variable quantitative mise en classes



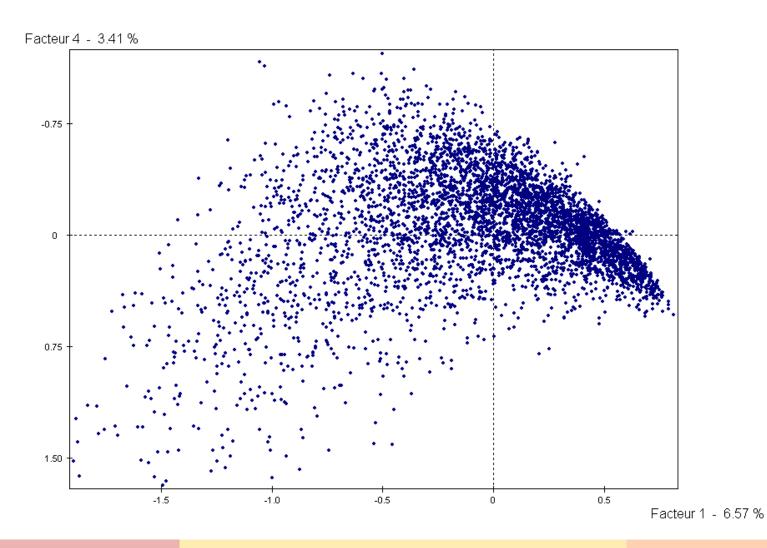
Facteur 4 - 3.41 %

# Plan des modalités





### Plan des individus



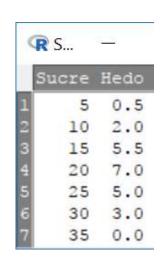


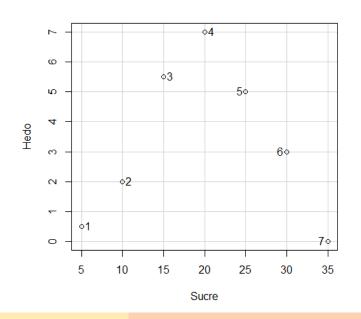
### ACM et étude de liaisons non linéaires

Lorsque les données sont quantitatives, il peut s'avérer intéressant de les découper en classes afin de mettre en évidence d'éventuelles liaisons non linéaires entre variables

### Un exemple (très...) simple!

Dégustation de 7 boissons plus ou moins sucrées par des consommateurs qui attribuent une note hédonique



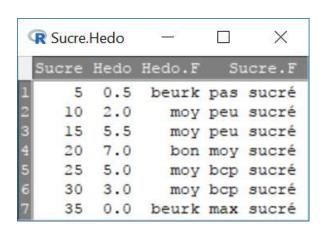




### **Une petite ACP...**

La note d'appréciation est non corrélée (linéairement) à la quantité de sucre... Mais non indépendante!

### Recodage en classes puis ACM...



# Variables factor map (PCA) Sucre Hedo

-1.0

-0.5

Dim 1 (50.00%)

0.5

1.0

