

FERNAND CHARTIER

**Sur l'influence d'une « stratification aléatoire » lors de  
l'estimation du total d'une population**

*Journal de la société statistique de Paris*, tome 97 (1956), p. 121-130

[http://www.numdam.org/item?id=JSFS\\_1956\\_\\_97\\_\\_121\\_0](http://www.numdam.org/item?id=JSFS_1956__97__121_0)

© Société de statistique de Paris, 1956, tous droits réservés.

L'accès aux archives de la revue « Journal de la société statistique de Paris » (<http://publications-sfds.math.cnrs.fr/index.php/J-SFdS>) implique l'accord avec les conditions générales d'utilisation (<http://www.numdam.org/legal.php>). Toute utilisation commerciale ou impression systématique est constitutive d'une infraction pénale. Toute copie ou impression de ce fichier doit contenir la présente mention de copyright.

NUMDAM

Article numérisé dans le cadre du programme  
Numérisation de documents anciens mathématiques  
<http://www.numdam.org/>

## VI VARIÉTÉS

---

### Sur l'influence d'une " stratification aléatoire " lors de l'estimation du total d'une population

#### *But de la note*

Il s'agit de comparer la variance des estimateurs  $x'$  et  $x''$  du total  $X$  de la variable additive ( $X$ ) dans une population donnée, le mode d'obtention de ces estimateurs étant :

*pour  $x'$*  : tirage d'un échantillon d'effectif  $m$  parmi les  $M$  unités de la population; d'où l'estimateur  $x'$  de  $X$  (Cf. formule [8]);

*pour  $x''$*  : « stratification aléatoire » de la population initiale, c'est-à-dire partage en deux strates d'effectifs  $M_1$  et  $M_2$  connus ( $M_1 + M_2 = M$ ) mais de compositions aléatoires (par exemple : tirage sans remise d'un échantillon d'effectif  $M_1$  donné parmi les  $M$  unités initiales pour obtenir la 1<sup>re</sup> strate, les  $M_2 = M - M_1$  unités restantes constituant la 2<sup>e</sup> strate), puis, dans chaque strate, tirage d'un échantillon d'effectif  $m_1$  et  $m_2$  respectivement, permettant d'estimer  $X_1$ , total aléatoire de ( $X$ ) dans la 1<sup>re</sup> strate, par  $x'_1$  et  $X_2$ , total aléatoire de ( $X$ ) dans la 2<sup>e</sup> strate, par  $x'_2$ , d'où l'estimateur  $x'' = x'_1 + x'_2$  de  $X = X_1 + X_2$  (Cf. formule [8]).

On supposera évidemment  $m_1 + m_2 = m$ , soit le même nombre d'unités-échantillon dans les deux procédés. Un cas particulier sera celui où :

$$\frac{m_1}{M_2} = \frac{m_2}{M_1} = \frac{m}{M}$$

On distinguera deux cas :

Tirage des échantillons *avec* remise,

Tirage des échantillons *sans* remise.

Il s'agit, bien entendu, des échantillons d'effectif  $m$ ,  $m_1$  et  $m_2$ , la stratification aléatoire de la population ne pouvant correspondre qu'à un tirage sans remise de  $M_1$  unités parmi les  $M$ , ou de  $M_2$  sur les  $M$ . On suppose tous les tirages faits avec d'égales probabilités.

Avant d'étudier les variances de  $x'$  et  $x''$ , précisons les notations pour la population initiale et les deux strates et étudions les aléatoires que sont les caractéristiques de chaque strate.

\* \* \*

*La population initiale et les deux strates aléatoires*

Les caractéristiques de la population initiale et des deux strates sont

	Population	1 <sup>re</sup> strate	2 <sup>e</sup> strate	
	$\underline{M}$	$\underline{M}_1$	$\underline{M}_2$	
(1) {	Effectif . . . . .	$M$	$M_1$	$M_2$
	N <sup>o</sup> d'identité des unités constitutives. . . . .	$a = 1, 2, \dots M$	$a_1 = 1, 2, \dots M_1$	$a_2 = 1, 2, \dots M_2$
	Valeur de (X) sur l'unité. . . . .	$n^o a : X_a$	$n^o a_1 : X_{a_1}$	$n^o a_2 : X_{a_2}$
	Total de (X) . . .	$X = \sum_a^M X_a$	$X_1 = \sum_{a_1}^{M_1} X_{a_1}$	$X_2 = \sum_{a_2}^{M_2} X_{a_2}$
	Moyenne de (X).	$\bar{X} = X/M$	$\bar{X}_1 = X_1/M_1$	$\bar{X}_2 = X_2/M_2$
Dispersion de (X) {		$S^2 = Q/(M-1)$	$S_1^2 = Q_1/(M_1-1)$	$S_2^2 = Q_2/(M_2-1)$
		$\sigma^2 = Q/M$	$\sigma_1^2 = Q_1/M_1$	$\sigma_2^2 = Q_2/M_2$
		$Q = \sum_a^M (X_a - \bar{X})^2$	$Q_1 = \sum_{a_1}^{M_1} (X_{a_1} - \bar{X}_1)^2$	$Q_2 = \sum_{a_2}^{M_2} (X_{a_2} - \bar{X}_2)^2$

Il est utile d'introduire les deux caractéristiques de dispersion  $S$  et  $\sigma$ , l'expression des variances étant plus simple en utilisant  $S$  pour un tirage sans remise et  $\sigma$  pour un tirage avec remise.

On a évidemment :

pour les quantités connues  $M_1$  et  $M_2$ , la relation :

$$M_1 + M_2 = M,$$

pour les quantités aléatoires  $X_1$  et  $X_2$ , la relation :

$$X_1 + X_2 = X,$$

puis les espérances mathématiques :

$$(2) \quad E X_1 = \frac{M_1}{M} X, \quad E X_2 = \frac{M_2}{M} X, \quad E (X_1 + X_2) = X,$$

et les variances :

$$V X_1 = M_1 \frac{M - M_1}{M} S^2, \quad V X_2 = M_2 \frac{M - M_2}{M} S^2$$

soit :

$$(3) \quad V X_1 = V X_2 = \frac{M_1 M_2}{M} S^2,$$

deux variances égales comme il se doit puisque les deux aléatoires  $X_1$  et  $X_2$  sont de somme certaine,  $X$ .

pour les quantités aléatoires  $S_1^2$  et  $S_2^2$ , la relation :

$$(4) \quad (M_1 - 1) S_1^2 + (M_2 - 1) S_2^2 = (M - 1) S^2 - M_1 (\bar{X}_1 - \bar{X})^2 - M_2 (\bar{X}_2 - \bar{X})^2$$

puis les espérances mathématiques :

$$(5) \quad E S_1^2 = S^2, \quad E S_2^2 = S^2,$$

pour les quantités aléatoires  $\sigma_1^2$  et  $\sigma_2^2$ , la relation :

$$(6) \quad M_1 \sigma_1^2 + M_2 \sigma_2^2 = M \sigma^2 - M_1 (\bar{X}_1 - \bar{X})^2 - M_2 (\bar{X}_2 - \bar{X})^2$$

puis les espérances mathématiques :

$$(7) \quad E \sigma_1^2 = \frac{M_1 - 1}{M_1} E S_1^2 = \frac{M_1 - 1}{M_1} S^2, \quad E \sigma_2^2 = \frac{M_2 - 1}{M_2} S^2$$

\* \*

*Les échantillons aléatoires, leurs caractéristiques :*

Ce sont :

	Échantillons tirés de :		
	Population	1 <sup>re</sup> strate	2 <sup>e</sup> strate
Effectif . . . . .	$m$	$m_1$	$m_2$
Rang des tirages . .	$i = 1, 2, \dots, m$	$i_1 = 1, 2, \dots, m_1$	$i_2 = 1, 2, \dots, m_2$
Valeur de (X) sur l'unité obtenue au tirage . . . . .	$n^\circ i : X_i$	$n^\circ i_1 : X_{i_1}$	$n^\circ i_2 : X_{i_2}$
Total de (X) . . . .	$x = \sum_i^m X_i$	$x_1 = \sum_{i_1}^{m_1} X_{i_1}$	$x_2 = \sum_{i_2}^{m_2} X_{i_2}$
Moyenne de (X) . .	$\bar{x} = x/m$	$\bar{x}_1 = x_1/m_1$	$\bar{x}_2 = x_2/m_2$
(8) Estimateur . . . .	de $X : x' = \frac{M}{m} x$	de $X_1 : x'_1 = \frac{M_1}{m_1} x_1$	de $X_2 : x'_2 = \frac{M_2}{m_2} x_2$
	de $X = X_1 + X_2 : x'' = x'_1 + x'_2$		

Que les échantillons aléatoires soient tirés avec remise ou sans remise on, a en espérance mathématique :

$$(9) \quad E x' = X \quad \text{pour le 1<sup>er</sup> procédé.}$$

$$E x'' = E x'_1 + E x'_2$$

$$(10) \quad = E X_1 + E X_2 \quad \text{en prenant l'espérance mathématique liée par la stratification aléatoire, } x_1 \text{ et } x_2 \text{ étant considérées comme aléatoires dépendant du tirage des échantillons de } m_1 \text{ et } m_2 \text{ dans les strates données,}$$

$$= E (X_1 + X_2) = E X = X.$$

Ainsi, pour le second procédé,  $E x'' = X$  quelque soit le processus de division de la population initiale en deux strates, processus aléatoire comme il a été exposé plus haut, assurant de surcroît :

$$E X_1 + E X_2 = \left( \frac{M_1}{M} + \frac{M_2}{M} \right) X = X,$$

ou processus non aléatoire, tel que classement raisonné des  $M$  unités en deux strates, ce qui est le cas usuel, mais pour lequel on ne peut plus définir les espérances mathématiques de  $X_1$  et de  $X_2$ ; on sait seulement que  $X_1 + X_2 = X$ .

Pour former l'expression des *variances* de  $x'$  et  $x''$  on doit distinguer les deux cas d'échantillons tirés avec ou sans remise.

*1<sup>er</sup> cas : Échantillons tirés avec remise.*

Par le 1<sup>er</sup> procédé (sans-stratification), on a :

$$(11) \quad V x' = M^2 \frac{\sigma^2}{m} = \frac{M}{f} \sigma^2 = \frac{M-1}{f} S^2 \text{ en posant } f = \frac{m}{M}.$$

Par le 2<sup>e</sup> procédé (avec stratification) on doit, pour prendre la variance de  $x''$ , considérer d'abord  $x'' = x'_1 + x'_2$  comme aléatoire dépendant des tirages de  $m_1$  et  $m_2$  unités dans les strates 1 et 2 supposées données, d'où la variance conditionnelle

$$(12) \quad \begin{aligned} V_c x'' &= V_c x'_1 + V_c x'_2 \\ &= M_1^2 \frac{\sigma_1^2}{m_1} + M_2^2 \frac{\sigma_2^2}{m_2}, \end{aligned}$$

puis chercher l'espérance mathématique de cette variance conditionnelle qui s'exprime en fonction des aléatoires  $\sigma_1^2$  et  $\sigma_2^2$  dépendant de la stratification aléatoire de la population :

$$(13) \quad \begin{aligned} V x'' &= E V_c x'' = \frac{M_1^2}{m_1} E \sigma_1^2 + \frac{M_2^2}{m_2} E \sigma_2^2 \\ V x'' &= \frac{M_1}{m_1} (M_1 - 1) S^2 + \frac{M_2}{m_2} (M_2 - 1) S^2 \end{aligned}$$

Dans le cas particulier où  $\frac{m_1}{M_1} = \frac{m_2}{M_2} = \frac{m}{M} = f$  (même fraction de sondage dans la population initiale et dans les strates aléatoires, ce qui assure bien  $m_1 + m_2 = m$ ), la variance de  $x''$  s'écrit

$$(14) \quad V x'' = \frac{1}{f} (M_1 + M_2 - 2) S^2 = \frac{M-2}{f} S^2,$$

alors que

$$V x' = \frac{f}{M-1} S^2$$

Il y a un très léger gain de précision, les variances de  $x'$  et  $x''$  étant proportionnelles à  $M-1$  et  $M-2$  respectivement.

*Remarque.* — On peut encore écrire la variance conditionnelle de  $x''$  (formule [12]) sous la forme :

$$V_{.x''} = \frac{1}{f} (M_1 \sigma_1^2 + M_2 \sigma_2^2) \quad \text{où} \quad \frac{1}{f} = \frac{M_1}{m_1} = \frac{M_2}{m_2}$$

soit, en tenant compte de la relation (6) puis de l'expression (11) de  $Vx'$  :

$$(15) \quad \begin{aligned} V_{.x''} &= \frac{M}{f} \sigma^2 - \frac{1}{f} \left[ M_1 (\bar{X}_1 - \bar{X})^2 + M_2 (\bar{X}_2 - \bar{X})^2 \right] \\ Vx' - V_{.x''} &= \frac{1}{f} \left[ M_1 (\bar{X}_1 - \bar{X})^2 + M_2 (\bar{X}_2 - \bar{X})^2 \right], \end{aligned}$$

formule classique qui exprime le gain de précision due à la stratification quand les deux strates sont sondées avec la même fraction de sondage (échantillon représentatif). Ici, ce gain est aléatoire comme les différences  $\bar{X}_1 - \bar{X}$  et  $\bar{X}_2 - \bar{X}$ , dépendant du partage aléatoire de la population initiale. Il est positif, nul seulement si  $\bar{X}_1 = \bar{X}_2 = \bar{X}$ . Son espérance mathématique est donc forcément positive. Elle est exactement :

$$(16) \quad \begin{aligned} E(Vx' - V_{.x''}) &= \frac{1}{f} (M_1 V\bar{X}_1 + M_2 V\bar{X}_2) \\ &= \frac{1}{f} (M_2 + M_1) \frac{S^2}{M} \quad (\text{d'après (3)}) \\ Vx' - V_{.x''} &= \frac{1}{f} S^2 = \frac{Vx'}{M-1} \end{aligned}$$

soit précisément la différence entre  $Vx''$  et  $Vx'$  des formules (14) et (11).

Dans le cas plus général où l'on a seulement  $m_1 + m_2 = m$ , les rapports  $m_1/M_1$  et  $m_2/M_2$  n'étant pas égaux (même nombre total d'unités-échantillon, mais réparties non proportionnellement entre les deux strates), on posera :

$$(17) \quad \begin{aligned} m_1 &= f M_1 + e \\ m_2 &= f M_2 - e \\ \text{au total :} \quad m_1 + m_2 &= f (M_1 + M_2) = m \end{aligned}$$

et l'on étudiera la variation de  $Vx''$ , formule (13), en fonction de  $e$ . Pour des valeurs assez petites de  $e$  ;

$$(18) \quad \begin{aligned} \frac{1}{m_1} &= \frac{1}{f M_1 + e} = \frac{1}{f M_1} \left( 1 + \frac{e}{f M_1} \right)^{-1} = \frac{1}{f M_1} \left( 1 - \frac{e}{f M_1} + \frac{e^2}{f^2 M_1^2} - \dots \right) \\ \frac{1}{m_2} &= \frac{1}{f M_2 - e} = \frac{1}{f M_2} \left( 1 + \frac{e}{f M_2} + \frac{e^2}{f^2 M_2^2} + \dots \right) \end{aligned}$$

D'où le développement de  $Vx''$

$$(19) \quad \begin{aligned} Vx'' &= \frac{S^2}{f} \left[ (M_1 - 1) \left( 1 - \frac{e}{f M_1} + \frac{e^2}{f^2 M_1^2} - \dots \right) \right. \\ &\quad \left. + (M_2 - 1) \left( 1 + \frac{e}{f M_2} + \frac{e^2}{f^2 M_2^2} + \dots \right) \right] \\ &= \frac{M-2}{f} S^2 + e \frac{S^2}{f^2} \left( \frac{1}{M_1} - \frac{1}{M_2} \right) + e^2 \frac{S^2}{f^3} \left( \frac{M_1-1}{M_1^2} + \frac{M_2-1}{M_2^2} \right) + \dots \end{aligned}$$

Ainsi  $Vx''$  ne présente pas un minimum pour  $\frac{m_1}{M_1} = \frac{m_2}{M_2}$ , c'est-à-dire pour  $e = 0$ , le coefficient de  $e$  n'étant pas nul (à moins que  $M_1 = M_2$ ).

En réalité, le minimum de  $Vx''$  est obtenu pour la valeur de  $m_1$  et  $m_2$  satisfaisant au système

$$\begin{cases} \frac{M_1(M_1-1)}{m_1} + \frac{M_2(M_2-1)}{m_2} \text{ minimum} \\ m_1 + m_2 = m, \end{cases}$$

soit :

$$(20) \quad \frac{m_1}{\sqrt{M_1(M_1-1)}} = \frac{m_2}{\sqrt{M_2(M_2-1)}} = \frac{m}{\sqrt{M_1(M_1-1)} + \sqrt{M_2(M_2-1)'}}$$

au moins dans la mesure où l'on considère  $m_1$  et  $m_2$  comme des paramètres continus. Or, ce sont évidemment des nombres entiers (effectifs d'échantillons). Dans ces conditions la recherche de la valeur du minimum de  $Vx''$  quand  $m_1$  et  $m_2$  satisfont à (20) n'a pas grand intérêt pratique, non plus que la comparaison de ce minimum à la valeur de  $Vx''$  pour  $m_1$  et  $m_2$  proportionnels à  $M_1$  et  $M_2$ . Notons cependant que pour  $M_1$  et  $M_2$  quelque peu élevés, la condition (20) est pratiquement équivalente à

$$\frac{m_1}{M_1} = \frac{m_2}{M_2} = \frac{m}{M}$$

2<sup>e</sup> cas : *Échantillons tirés sans remise*

Pour l'estimateur sans stratification,  $x'$ , la variance est :

$$(21) \quad Vx' = M^2 \frac{M-m}{M} \frac{S^2}{m} = M \frac{1-f}{f} S^2, \quad \frac{M}{m} = \frac{1}{f}$$

Pour obtenir la variance de l'estimateur avec stratification on doit considérer d'abord  $x'' = x'_1 + x'_2$  comme aléatoire dépendant des tirages de  $m_1$  et  $m_2$  unités dans les strates 1 et 2 supposées données, d'où la variance conditionnelle :

$$(22) \quad \begin{aligned} V_c x'' &= V_c x'_1 + V_c x'_2 \\ &= \frac{M_1^2}{m_1} \frac{M_1-m_1}{M_1} S_1^2 + \frac{M_2^2}{m_2} \frac{M_2-m_2}{M_2} S_2^2, \end{aligned}$$

puis chercher l'espérance mathématique de cette variance conditionnelle, aléatoire dépendant de la stratification aléatoire de la population par  $S_1^2$  et  $S_2^2$  :

$$Vx'' = E V_c x'' = \left( \frac{M_1^2}{m_1} \frac{M_1-m_1}{M_1} + \frac{M_2^2}{m_2} \frac{M_2-m_2}{M_2} \right) S^2$$

puisque  $E S_1^2 = E S_2^2 = S^2$  (formule [5]), soit encore en regroupant les termes entre parenthèses :

$$(23) \quad Vx'' = \left( \frac{M_1^2}{m_1} + \frac{M_2^2}{m_2} - M \right) S^2$$

Les deux paramètres  $m_1$  et  $m_2$  étant astreints à la condition :

$$m_1 + m_2 = m \text{ donnée,}$$

le minimum de  $Vx''$  a lieu quand :

$$\frac{m_1}{M_1} = \frac{m_2}{M_2} = \frac{m}{M} = f,$$

c'est-à-dire pour une même fraction de sondage  $f$  dans les deux strates.

Ce minimum est alors :

$$(24) \quad Vx'' = \left[ \frac{1}{f} (M_1 + M_2) - M \right] S^2 = M \frac{1-f}{f} S^2$$

soit exactement la valeur de  $Vx'$ , variance de l'estimateur sans stratification aléatoire (formule [21]).

Ainsi, quand les échantillons sont tirés sans remise, la stratification aléatoire de la population initiale n'apporte aucun gain en précision.

On peut étudier la variation de  $Vx''$  autour de son minimum en posant encore :

$$\begin{aligned} m_1 &= f M_1 + e \\ m_2 &= f M_2 - e, \end{aligned}$$

ce qui donne les développements (18) pour  $1/m_1$  et  $1/m_2$  quand  $e$  est petit. Le développement de  $Vx''$  est alors :

$$(25) \quad Vx'' = M \frac{1-f}{f} S^2 + e^2 \frac{S^2}{f^3} \left( \frac{1}{M_1} + \frac{1}{M_2} \right) + \dots$$

Cette fois il n'y a pas de terme en  $e$  ; le minimum a lieu pour  $m_1$  et  $m_2$  proportionnels à  $M_1$  et  $M_2$  et c'est  $M \frac{1-f}{f} S^2$ , soit  $Vx'$ .

*Remarque.* — Dans le cas d'un tirage sans remise on ne peut exprimer simplement la différence entre  $Vx'$  et  $V_c x''$  en fonction des différences  $(\bar{X}_1 - \bar{X})^2$  et  $(\bar{X}_2 - \bar{X})^2$  comme dans le cas d'un tirage avec remise (formule [15]). En effet, si l'on suppose  $m_1 = f M_1$  et  $m_2 = f M_2$  :

$$(26) \quad Vx' - V_c x'' = \frac{1-f}{f} (M S^2 - M_1 S_1^2 - M_2 S_2^2),$$

alors que la relation entre  $S_1^2$ ,  $S_2^2$  et  $S^2$  (formule [4]) fait intervenir les coefficients  $M_1 - 1$ ,  $M_2 - 1$  et  $M - 1$ . On voit, en revanche, sur (26) que l'espérance mathématique de  $Vx' - V_c x''$  est nulle exactement puisque  $E S_1^2 = E S_2^2 = S^2$ .

#### Résumé et conclusion

On peut schématiser comme suit la comparaison de  $Vx'$  (sans stratification) et  $Vx''$  (avec stratification) :

$m_1$ et $m_2$	Échantillons tirés avec remise	Échantillons tirés sans remise
proportionnels à $M_1$ et $M_2$ .	$Vx' > Vx''$	$Vx' = Vx''$
non proportionnels à $M_1$ et $M_2$	$Vx' \gtrless Vx''$	$Vx' < Vx''$
	(en fait $<$ )	



Précisons l'importance des écarts entre  $Vx'$  et  $Vx''$  par quelques exemples numériques pour lesquels on a calculé les rapports :

$$\frac{Vx''}{Vx'} = \frac{\frac{M_1(M_1-1)}{m_1} + \frac{M_2(M_2-1)}{m_2}}{\frac{M(M-1)}{m}} \quad \text{échantillons avec remise}$$

$$\frac{Vx''}{Vx'} = \frac{\frac{M_1(M_1-m_1)}{m_1} + \frac{M_2(M_2-m_2)}{m_2}}{\frac{M(M-m)}{m}} \quad \text{échantillons sans remise.}$$

Ces rapports sont donnés au tableau ci-après, ainsi que la part de  $Vx''$  due au sondage dans chacune des deux strates.

On constate que l'avantage de la stratification est très faible ou nul dans le cas optimum où l'on sonde les deux strates avec une même fraction.

Dans le cas de fractions inégales dans les deux strates, l'avantage de la stratification disparaît complètement devant l'augmentation considérable de  $Vx''$  due précisément à cette représentation non proportionnelle des deux strates, ainsi que le veut la théorie de l'estimation.

*COMPARAISON de  $Vx'$  et de  $Vx''$ .*

M effectif total, m effectif échantillon dans population initiale.

$M_1$  — ,  $m_1$  — dans 1<sup>re</sup> strate

$M_2$  — ,  $m_2$  — dans 2<sup>e</sup> strate

( $M_1 + M_2 = M$ ) ( $m_1 + m_2 = m$ )

$m_1$	$m_2$	ÉCHANTILLONS AVEC REMISE			ÉCHANTILLONS SANS REMISE		
		I	II	$Vx''/Vx'$	I	II	$Vx''/Vx'$
<b>1<sup>er</sup> exemple</b> : M = 12, $M_1 = 6$ , $M_2 = 6$ ; m = 6 (soit $f = m/M = 1/2$ ).							
1	5	1,364	0,273	1,636	2,500	0,100	2,600
2	4	0,682	0,341	1,023	1,000	0,250	1,250
3	3	0,455	0,455	0,909	0,500	0,500	1,000
<b>2<sup>e</sup> exemple</b> : M = 12, $M_1 = 8$ , $M_2 = 4$ ; m = 6 (soit $f = m/M = 1/2$ ).							
1	5	2,545	0,109	2,655	////	////	////
2	4	1,273	0,136	1,409	2,000	—	2,000
3	3	0,849	0,182	1,030	1,111	0,111	1,223
4	2	0,636	0,273	0,909	0,667	0,333	1,000
a) 4, 10	1, 90	(0,621)	(0,287)	(0,908)	(.....)	(.....)	(.....)
5	1	0,509	0,545	1,055	0,400	1,000	1,400
<b>3<sup>e</sup> exemple</b> : M = 100, $M_1 = 50$ , $M_2 = 50$ ; m = 10 (soit $f = m/M = 1/10$ ).							
1	9	2,475	0,275	2,749	2,722	2,533	2,976
2	8	1,237	0,309	1,546	1,333	0,292	1,626
3	7	0,825	0,354	1,179	0,870	0,541	1,211
4	6	0,619	0,412	1,031	0,639	0,408	1,047
5	5	0,495	0,495	0,990	0,500	0,500	1,000
<b>4<sup>e</sup> exemple</b> : M = 100, $M_1 = 70$ , $M_2 = 30$ ; m = 10 (soit $f = m/M = 1/10$ ).							
1	9	4,879	0,098	4,977	5,367	0,078	5,444
2	8	2,439	0,110	2,549	2,644	0,092	2,737
3	7	1,626	0,125	1,752	1,737	0,110	1,847
4	6	1,220	0,146	1,367	1,283	0,133	1,417
5	5	0,976	0,176	1,152	1,011	0,167	1,178
6	4	0,813	0,220	1,033	0,830	0,217	1,047
7	3	0,697	0,293	0,990	0,700	0,300	1,000
8	2	0,610	0,439	1,049	0,603	0,467	1,070
9	1	0,542	0,879	1,421	0,527	0,967	1,493

I et II, parts de  $Vx''$  (en fraction de  $Vx'$ ) dues au sondage dans les 1<sup>re</sup> et 2<sup>e</sup> strates respectivement.

Lignes en italique : correspondent à une même fraction de sondage dans les deux strates.

a) valeurs optima de  $m_1$  et  $m_2$  dans le cas d'échantillons avec remise. (Pour M = 100,  $M_1 = 70$ ,  $M_2 = 30$ , ce sont  $m_1 = 7,02$  et  $m_2 = 2,98$ , valeurs très voisines de la répartition proportionnelles,  $m_1 = 7$ ,  $m_2 = 3$ ).

Comment expliquer le léger avantage de la stratification dans le cas d'échantillons avec remise et d'effectifs proportionnels aux effectifs des strates?

La stratification étant aléatoire, chaque strate est en moyenne aussi hétérogène que la population totale. Ce n'est donc pas dans ce sens que l'on doit chercher la raison de la réduction de variance de l'estimation de X.

Le seul effet de la stratification aléatoire semble être de réduire, dans une mesure dépendant du nombre de strates, la possibilité d'observer plusieurs fois la même unité de la population. S'il n'y a pas de strates, la même unité peut sortir jusqu'à  $m$  fois dans l'échantillon; s'il y a deux strates, elle peut sortir un nombre de fois au plus égal au plus grand des nombres  $m_1$  et  $m_2$ .

En poussant la stratification aléatoire à l'extrême, c'est-à-dire en faisant  $m$  strates, de même effectif  $M_h = M/m$  et dans chacune desquelles on prélèverait  $m_h = 1$  unité seulement ( $h = 1, 2, \dots, m$ ), on aurait l'estimation  $x^{(m)}$  de X:

$$\begin{aligned} x^{(m)} &= \sum_h \frac{M_h}{m_h} X_h && \text{où } X_h \text{ est l'observation unique faite dans} \\ & && \text{la strate } h, \\ &= \frac{M}{m} \sum_h X_h, \end{aligned}$$

dont la variance serait :

$$Vx^{(m)} = E V_e x^{(m)} = \frac{M^2}{m^2} \sum_h E \sigma_h^2$$

où  $\sigma_h^2$  est la variance aléatoire dans la strate  $h$ , d'espérance mathématique (cf. formule [7]) :

$$E \sigma_h^2 = \frac{M_h - 1}{M_h} S^2 \text{ avec } M_h = M/m,$$

d'où

$$Vx^{(m)} = \frac{M^2}{m} \frac{M - m}{M} S^2,$$

soit  $Vx'$  où  $x'$  est l'estimation de X dans le cas d'un échantillon sans remise d'effectif  $m$  tiré dans la population de M (formule [21]). Dans ce cas extrême, l'effet de la stratification est de ramener les tirages avec remise à des tirages sans remise (1).

(1) Remarquer la loi de formation de la variance :

Nombre de strates aléatoires	Estimation de X	Variance de l'estimateur
1 (population initiale)	$x'$	$Vx' = \frac{M^2}{m} \frac{M-1}{M} S^2$
2	$x''$	$Vx'' = \frac{M^2}{m} \frac{M-2}{M} S^2$
.....		
$h$	$x^{(h)}$	$Vx^{(h)} = \frac{M^2}{m} \frac{M-h}{M} S^2$
.....		
$m$	$x^{(m)}$	$Vx^{(m)} = \frac{M^2}{m} \frac{M-m}{M} S^2$

Il est évident que si les tirages sont déjà effectués sans remise, l'effet de la stratification est nul :  $Vx'' = Vx'$ .

Donnons encore un exemple concret. Supposons que la population soit constituée de  $M$  boules dont certaines sont rouges et les autres blanches. Si l'on tire  $m$  boules avec remise et que l'on observe 2 rouges, on n'est pas certain qu'il y ait 2 rouges dans la population : ce peut être la même boule unique qui est sortie deux fois. Si maintenant on répartit ces  $M$  boules en deux strates en comprenant  $M_1$  et  $M_2$  ( $M_1 + M_2 = M$ ), le partage étant fait en ignorant les couleurs, puis que l'on tire  $m_1$  boules avec remise parmi les  $M_1$  et que l'on obtienne 1 rouge au moins une fois, tandis qu'un tirage avec remise de  $m_2$  boules parmi les  $M_2$  donne aussi 1 rouge au moins une fois, on est assuré qu'il y avait dans la population initiale de  $M$  au moins 2 boules rouges. On a évidemment la même certitude si l'on a tiré sans remise  $m$  boules parmi les  $M$  et observé 2 rouges.

Paris, le 1<sup>er</sup> décembre 1955.

F. CHARTIER.

\* \* \*