

Lecture n° 2.

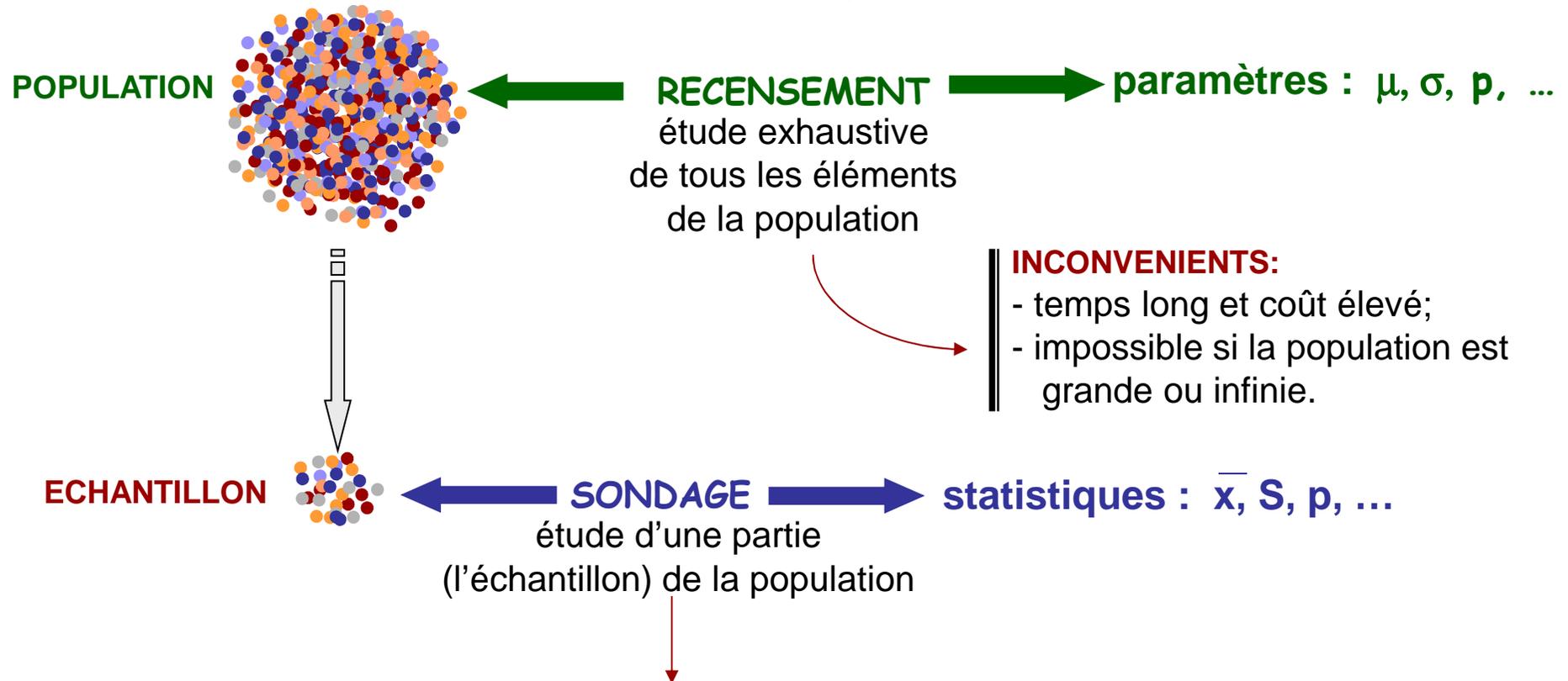


Sampling theory.

“Thank you Thompson,
for collecting the statistics”

Etudier la population ou l'échantillon?

Nous nous intéresserons à des propriétés d'un vaste ensemble (population) d'individus, d'objets ou de mesurages.

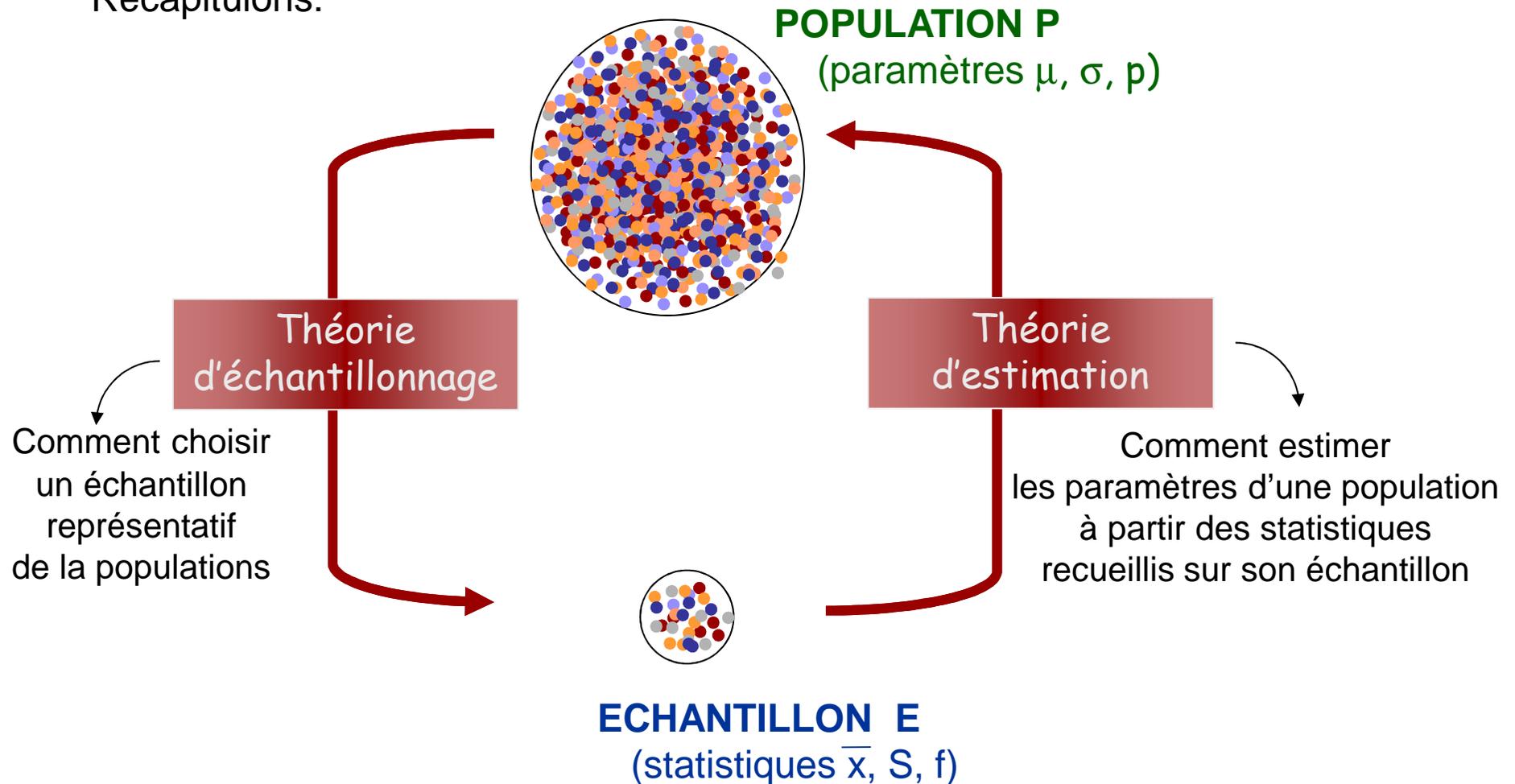


PROBLEMES à RESOUDRE:

- 1 Comment choisir un échantillon représentatif de la populations ?
- 2 Comment estimer les **paramètres** à partir des **statistiques** ?

Echantillonnage et estimation.

Récapitulons:



Ce cours est totalement consacré à la théorie d'échantillonnage.

Choix d'un échantillon.

Chaque échantillon soumis à une étude statistique doit être:

- **représentatif** de la population,
- **aléatoire** (randomisé).

Echantillonnage randomisée: il doit remplir deux conditions:

égalité de choix → chaque échantillon de même taille a les mêmes chances (même probabilité) d'être retiré de la population.
(ceci sous-entend que toute observation qui pourrait être faite dans la population entière a des chances égales d'apparaître lors de l'étude de l'échantillon)

indépendance → le choix d'un échantillon ne préjuge rien sur les choix consécutifs d'autres échantillons.

Si l'échantillonnage n'est pas aléatoire, on dit qu'il est biaisé.

Comment préparer un échantillon randomisé?

EXEMPLE 1 : Avant les élections, on veut effectuer un sondage de la tendance politique d'un village de 1000 électeurs. On décide d'interroger 50 personnes. Comment les choisir?

- à chaque individu on attribue un numéro;
- on retire au hasard un nombre des valeurs de 0 à 1000 correspondant à la taille de l'échantillon voulu (50 dans notre exemple); ces valeurs indiquent les individus à choisir pour le sondage.

Comment obtenir des nombres aléatoires ?

- utiliser les tables statistiques donnant des nombres aléatoires;
- utiliser des générateurs de nombres aléatoires fournis avec la plupart des logiciels type 'tableur' (fonction **rand** dans la plupart des logiciels, **alea** dans Excell)
- écrire un algorithme qui va générer des nombres aléatoires.

Générateurs des nombres aléatoires

L'algorithme le plus souvent utilisé pour générer les nombres pseudo-aléatoires est basé sur la formule récurrente

$$n_{n+1} = (k \cdot n_n + l) \bmod m$$

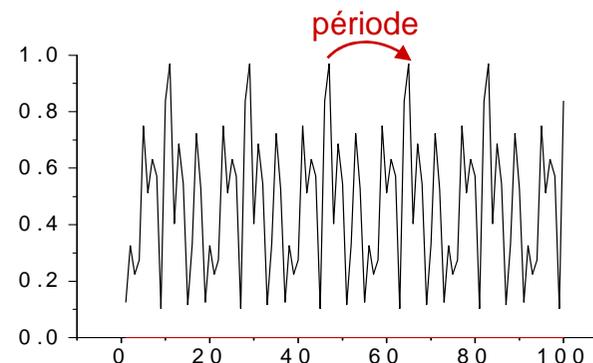
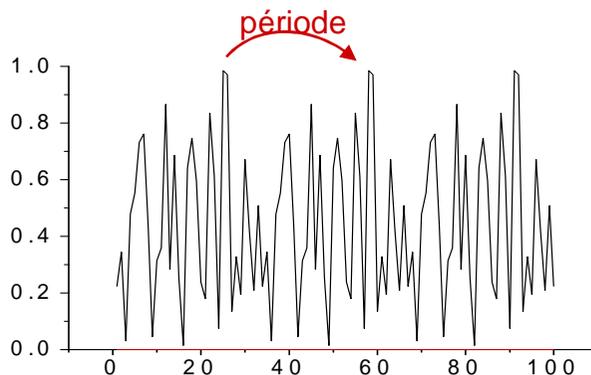
k, l, m, n_0 – entiers non négatifs
 n_0 – seed – valeur de départ

Les valeurs n_n ainsi obtenues appartiennent à l'intervalle $n_n \in [0, m-1]$.

Pour obtenir des nombres aléatoires r_n de l'intervalle $[0;1)$, quel que soit le choix de k, l, m, n_0

$$r_n = \frac{n_n}{m} \longrightarrow r_n \in [0, 1)$$

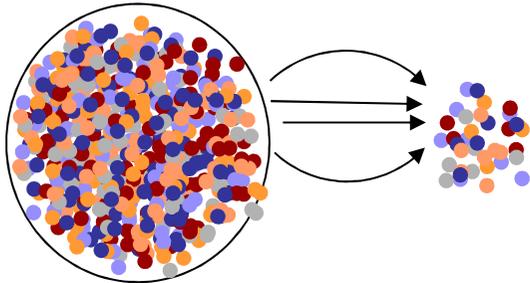
La séquence de nombres peut se répéter; on dit que le générateur est périodique (pour des bon générateurs, la périodicité dépasse 10^{13}).



Types d'échantillonnage.

Echantillonnage exhaustif (sans remplacement):

chaque élément de la population peut être choisi seulement une fois.

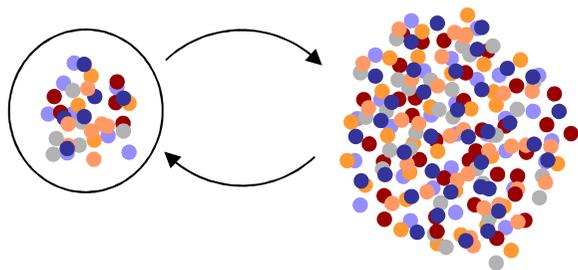


DANGER: si la population est petite, on peut la 'vider' en l'échantillonnant.

DONC, applicable aux grandes populations uniquement.
(retirer un élément ne modifie pas visiblement la composition de la population)

Echantillonnage non-exhaustif (avec remplacement):

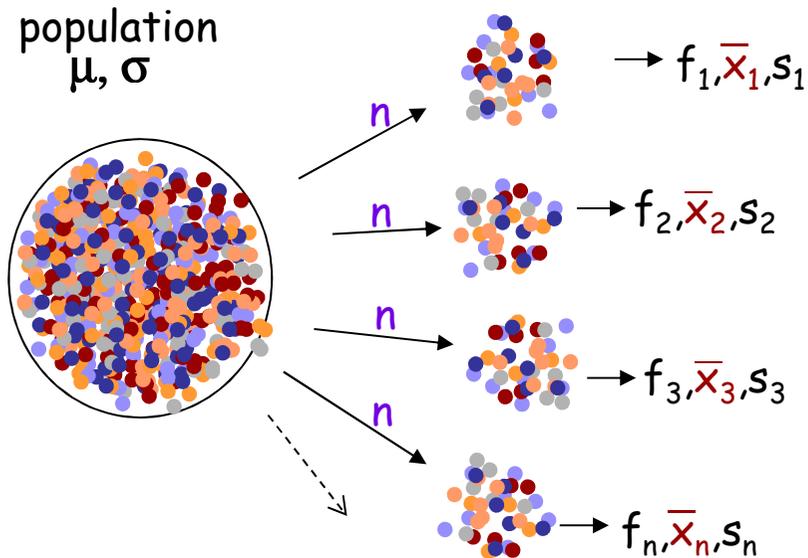
après le tirage élément est 'rendu' à la population; il peut être choisi plusieurs fois.



DONC, applicable à toute population.
(permet de traiter les petites populations comme des populations infinies.)

Statistiques d'un échantillon.

On s'intéresse à l'étude d'un caractère X dans une population qu'on ne peut pas (on ne veut pas) recenser.



on extrait **plusieurs échantillons** :

- représentatifs,
- aléatoires,
- de taille n fixée.

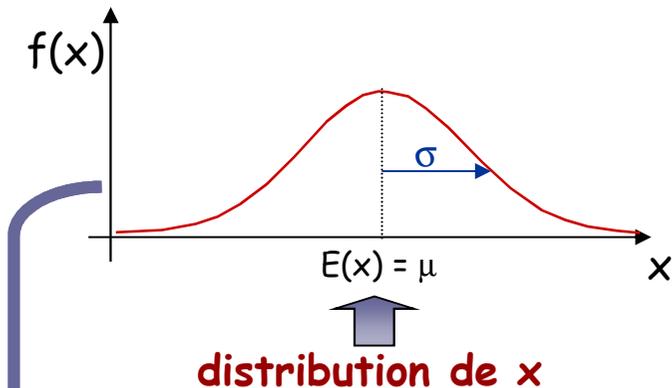
A PRIORI,

les caractéristiques des échantillons ne sont pas constantes; elles varient (fluctuent) d'un échantillon à l'autre (on dit qu'on observe des **fluctuations d'échantillonnage**).

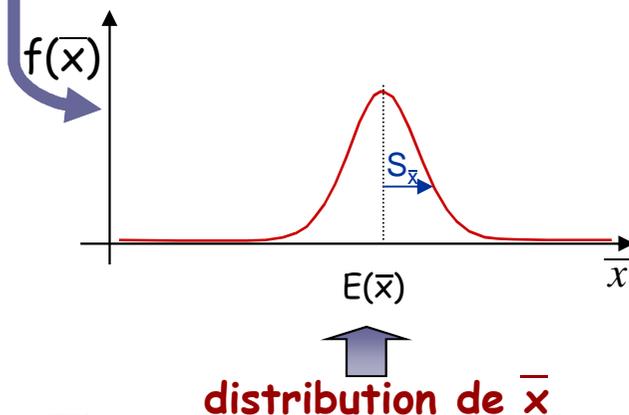
DONC, les statistiques sont des **VARIABLES** aléatoires: elles sont distribuées.

Distribution des moyennes d'échantillonnage.

Admettons que nous étudions la propriété X dans la population $P(\mu, \sigma)$ de taille N .
Pour cela nous retirons des échantillons de taille n et nous calculons \bar{x} .



ECHANTILLONNAGE
(n échantillons de taille n)



- 1 Les moyennes des échantillons restent centrées autour de la moyenne de la population:

$$E(\bar{x}) = E(x) = \mu$$

- 2 Les moyennes \bar{x} sont **toujours moins dispersées** que valeurs x_i :

- si l'échantillonnage est exhaustif et $n \leq N$,

$$S_{\bar{x}}^2 = \frac{\sigma^2}{n} \cdot \frac{N-n}{n-1}$$

- si la population est grande ($N \rightarrow \infty$),

$$S_{\bar{x}}^2 = \frac{\sigma^2}{n}$$

EXEMPLE 2: Le nombre des composantes défectueuses reçues par une entreprise d'assemblage des ordinateurs et provenant de fournisseurs A, B, C et D est, respectivement, 2, 4, 6 et 8. Quelle est le nombre moyen de pièces défectueuses reçues et l'écart type sur cette valeur?

$$\mu = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n x_i = \frac{2+4+6+8}{4} = \mathbf{5} \quad \sigma = \sqrt{\frac{1}{n} \sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})^2} = \sqrt{5} = \mathbf{2.24}$$

Retirons de cette population tous les échantillons de deux éléments (il y en a $4^2 = 16$). Quelle est la moyenne et l'écart type de moyenne de ces échantillons ?

(2;2) → 2	(6;2) → 4
(2;4) → 3	(6;4) → 5
(2;6) → 4	(6;6) → 6
(2;8) → 5	(6;8) → 7
(4;2) → 3	(8;2) → 5
(4;4) → 4	(8;4) → 6
(4;6) → 5	(8;6) → 7
(4;8) → 6	(8;8) → 8

$$E(\bar{x}) = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n \bar{x}_i = \frac{2+2 \cdot 3+3 \cdot 4+4 \cdot 5+3 \cdot 6+2 \cdot 7+8}{16} = \frac{80}{16} = \mathbf{5}$$

$$S_{\bar{x}} = \sqrt{\frac{1}{n} \sum_{i=1}^n (\bar{x}_i - E(\bar{x}))^2} = \sqrt{2.5} = \mathbf{1.58}$$

on vérifie bien que $E(\bar{x}) = \mu$, $S_{\bar{x}} \leq \sigma$ et

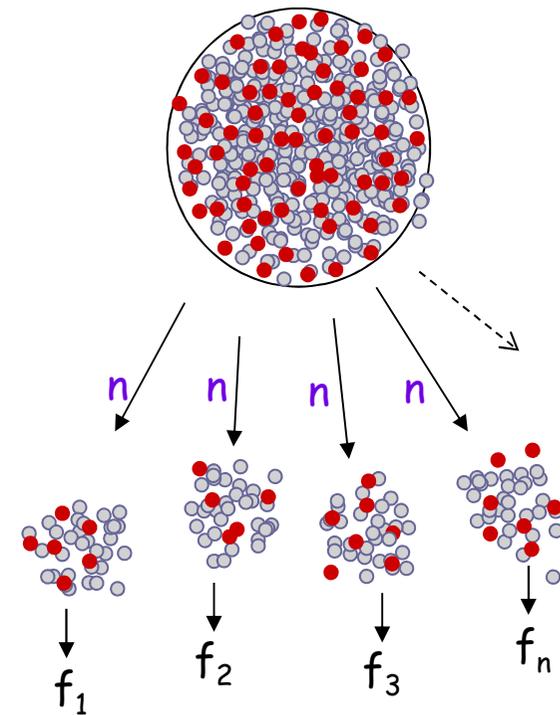
$$S_{\bar{x}}^2 = \frac{\sigma^2}{n} = \frac{5}{4} = 2.5 \Rightarrow S_{\bar{x}} = \mathbf{1.58}$$

Distribution des fréquences d'échantillonnage.

- Supposons que l'apparition d'un caractère **X** suit la distribution binomiale avec la probabilité d'apparition de ce caractère (probabilité de 'succès') égale **p**.
- Retirons de cette population tous les échantillons de taille **n** et calculons la fréquence d'apparition du caractère **X** → **f_i**.
 - La distribution de **f_i** est caractérisée par les paramètres:

$$E(f) = p$$

$$S_f^2 = \frac{p(1-p)}{n}$$



EXEMPLE 3: Dans un groupe de 500 personnes, chacun a joué au 'pile ou face' 120 fois. Combien de personnes auront entre 40 et 60% de 'faces' ?

Si les pièces ne sont pas truquées, la probabilité d'avoir la 'face' est $p = 1/2$.
Que x décrit le nombre de 'faces' obtenus durant 120 jeux.

Première méthode:

$$\left. \begin{aligned} E(x) &= np = 60 \\ \sigma(x) &= \sqrt{npq} = 5.48 \end{aligned} \right\} \Rightarrow$$

Si on doit avoir entre 40 et 60% de 'faces',
alors

$$\begin{aligned} 48 < x < 72 \\ \frac{48 - 60}{5.48} < Y < \frac{72 - 60}{5.48} \\ -2.19 < Y < 2.19 \\ P(-2.19 < Y < 2.19) &= 0.9714 \\ 0.9714 \cdot 500 &\approx 486 \text{ personnes} \end{aligned}$$

Deuxième méthode:

$$\left. \begin{aligned} E(f) &= p = 1/2 \\ \sigma(f) &= \sqrt{\frac{pq}{n}} = 0.04564 \end{aligned} \right\} \Rightarrow$$

Si on doit avoir entre 40 et 60% de 'faces',
alors

$$\begin{aligned} 0.4 < f < 0.6 \\ \frac{0.4 - 0.5}{0.04564} < Y < \frac{0.6 - 0.5}{0.04564} \\ -2.19 < Y < 2.19 \\ P(-2.19 < Y < 2.19) &= 0.9714 \\ 0.9714 \cdot 500 &\approx 486 \text{ personnes} \end{aligned}$$

Distribution des variances d'échantillonnage.

- Souvent nous sommes intéressés par la distribution de variances S^2_i des échantillons de taille identique n , retirés de la même population $P(\mu, \sigma)$ (étalonnages, contrôles de fiabilité...).

- La moyenne de distribution des variances est:

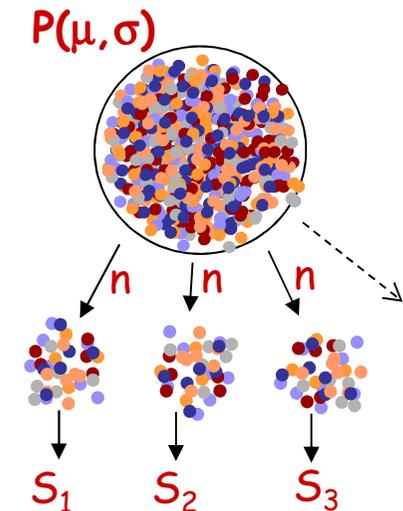
$$E(S^2) = \frac{n-1}{n} \sigma^2$$

ATTENTION:

si $E(\text{statistique}) \neq \text{paramètre}$,
on appelle cette statistique
un estimateur biaisé du paramètre.

- D'habitude on ne décrit pas la distribution des variances, mais la distribution du paramètre relatif:

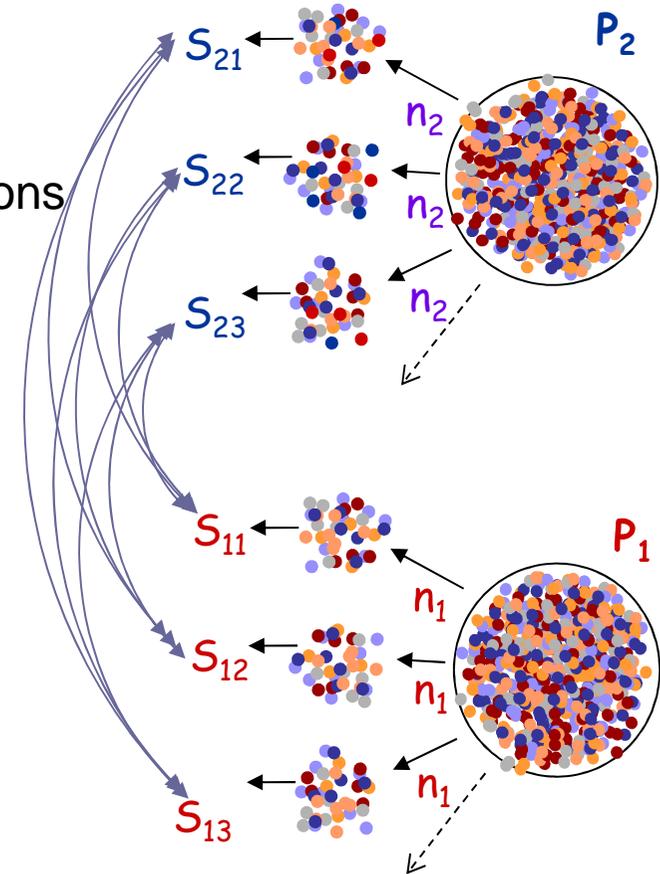
$$\chi^2 = \frac{nS^2}{\sigma}$$



Distribution des sommes des statistiques.

- Nous disposons de deux populations P_1 et P_2 .
- Formons toutes les combinaisons possibles des paires d'échantillons provenant de ces populations
- Calculons la somme de mêmes statistiques (moyenne, variance, fréquence...) déterminées sur ces échantillons.
- La distribution de sommes admettra pour moyenne et variance:

$$E(S_1 \pm S_2) = E(S_1) \pm E(S_2)$$
$$S^2(S_1 \pm S_2) = S^2(S_1) + S^2(S_2)$$



EXEMPLE 4: La durée de vie des pneus *Firestone* est de $120\,000 \pm 20\,000$ miles.
La durée de vie des pneus *Goodyear* est de $80\,000 \pm 10\,000$ miles.
On a étudiée 200 pneus de chaque marque. Quelle est la probabilité que les pneus *Firestone* durent 45 000 miles de plus que *Goodyear* ?

La différence espérée de la durée de vie de ces deux types de pneus est:

$$\begin{aligned} E(\bar{x}_1 - \bar{x}_2) &= E(\bar{x}_1) - E(\bar{x}_2) = \\ &= 120000 - 80000 = 40.000 \text{ miles} \end{aligned}$$

Si on étudie les échantillons représentatifs de la production, de taille $n_1 = n_2 = 200$, alors l'écart type observé sur cette différence est:

$$\begin{aligned} S(\bar{x}_1 - \bar{x}_2) &= \sqrt{\frac{S^2(\bar{x}_1)}{n_1} + \frac{S^2(\bar{x}_2)}{n_2}} = \\ &= \sqrt{\frac{(20.000)^2}{200} + \frac{(10.000)^2}{200}} = 1581 \text{ miles} \end{aligned}$$

Comme les deux échantillons sont statistiquement grands ($n_1, n_2 > 30$),

$$\begin{aligned} P\{(\bar{x}_1 - \bar{x}_2) > 45.000\} &= P\left\{Y > \frac{45.000 - 40.000}{1581}\right\} = \\ &= P\{Y > 3.16\} = 0.0008 \end{aligned}$$