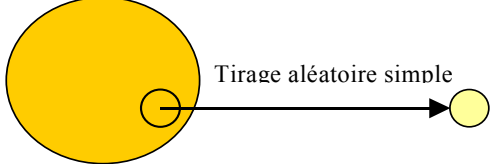


SYNTHESE

ECHANTILLONNAGE	ESTIMATION
 <div style="display: flex; justify-content: space-around; margin-top: 20px;"> <div style="text-align: center;"> <p>POPULATION N individus</p> <p>Paramètres <u>connus</u></p> <p>μ $\sigma^2(x)$ p</p> </div> <div style="text-align: center;"> <p>ECHANTILLON n individus</p> <p>Variables aléatoires (de loi connue)</p> <p>m_n $s_n^2(x)$ f_n</p> </div> </div> <p style="text-align: center; margin-top: 20px;">?</p>	<div style="display: flex; justify-content: space-around; margin-bottom: 20px;"> <div style="text-align: center;"> <p>POPULATION N individus</p> <p>Paramètres <u>inconnus</u></p> <p>μ $\sigma^2(x)$ p</p> </div> <div style="text-align: center;"> <p>ECHANTILLON n individus</p> <p>Paramètres mesurés (loi connue)</p> <p>m_n $s_n^2(x)$ f_n</p> </div> </div> <p style="text-align: center; margin-top: 20px;">?</p>
$P [\mu - t_{1-\alpha/2} \sigma(m) < m_n < \mu + t_{1-\alpha/2} \sigma(m)] = 1-\alpha$	$P [m - t_{1-\alpha/2} \sigma(m) < \mu < m + t_{1-\alpha/2} \sigma(m)] = 1-\alpha$
$P [p - t_{1-\alpha/2} \sigma(f_n) < f_n < p + t_{1-\alpha/2} \sigma(f_n)] = 1-\alpha$	$P [f - t_{1-\alpha/2} \sigma(f_n) < p < f + t_{1-\alpha/2} \sigma(f_n)] = 1-\alpha$
	$P [\frac{ns^2(x)}{X^2_{1-\alpha/2}(\nu)} < \sigma^2(x) < \frac{ns^2(x)}{X^2_{\alpha/2}(\nu)}] = 1-\alpha$

	N effectif de la population – n effectif de l'échantillon – s²(x) variance dans l'échantillon				
	VARIANCE DES MOYENNES			VARIANCES DES FREQUENCES	
	VARIANCE DE LA POPULATION σ²(x) CONNUE	VARIANCE DE LA POPULATION σ²(x) INCONNUE		p CONNUE	f CONNUE
Avec remise 100* n/N < 10% ou n<<N	$\sigma^2(m_n) = \frac{\sigma^2(x)}{2}$	$\sigma^2(m_n) = \frac{\hat{\sigma}^2(x)}{2}$		$\sigma^2(f_n) = \frac{p(1 - p)}{n}$	$\sigma^2(f_n) = \frac{\hat{p}(1 - \hat{p})}{n}$
Sans remise 100*n/N > 10%	$\sigma^2(m_n) = \frac{N - n}{N - 1} \frac{\sigma^2(x)}{2}$	$\sigma^2(m_n) = \frac{N - n}{N - 1} \frac{\hat{\sigma}^2(x)}{2}$		$\sigma^2(f_n) = \frac{N - n}{N - 1} \frac{p(1 - p)}{n}$	$\sigma^2(f_n) = \frac{N - n}{N - 1} \frac{\hat{p}(1 - \hat{p})}{n}$
		$\hat{\sigma}^2(x) = \frac{SCE_x}{n - 1} = \frac{ns^2(x)}{n - 1}$			$\hat{p} = f = \frac{k}{n}$

X : variable mesurée sur 1 unité statistique - m_n : moyenne de n unités statistiques					
L(X) = N(μ , $\sigma(x)$) dans la population				L(X) inconnue dans la population	
$\sigma(x)$ connu		$\sigma(x)$ inconnu		$\sigma(x)$ connu ou inconnu	
$n > 30$	$n < 30$	$n > 30$	$n < 30$	$n > 30$	$n < 30$
L(m_n) = N(E(m), $\sigma(m)$)		L(m_n) = St(v)(E(m), $\sigma(m)$) Avec $v = n-1 = ddl$		L(m_n) = N(E(m), $\sigma(m)$)	L(m_n) \neq N

$n > 5$ et $\left \frac{\sqrt{\frac{p}{q}} - \sqrt{\frac{q}{p}}}{\sqrt{n}} \right \leq 0.34$ ou $n > 100$ et $0.1 < f < 0.9$	L(f_n) = N(E(f), $\sigma(f)$)
$n < 100$ avec p inconnue tirage avec remise	Utilisation de la loi F
$n > 100$ et $f < 0.1$ avec p inconnue tirage avec remise	Utilisation de la loi du X²