

### III. Approximation des lois de probabilités

#### III.1 Approximation de la loi binomiale vers la loi de Poisson

La loi de Poisson est souvent utilisée comme approximation de certaines lois binomiales pour de grands échantillons, i.e. des lois binomiales correspondant à des grands nombres  $n$  d'épreuves de Bernoulli. Il y a bien sûr quelques restrictions dont nous taillons ici les justifications théoriques, et le paramètre de la loi approximante doit être choisi de sorte que l'espérance soit celle de la loi binomiale approximée.

Soient  $n \geq 1$ ,  $0 < p < 1$  et  $X$  suit la loi binomial  $B(n,p)$  et supposons que le produit  $np$  tends vers  $\lambda > 0$  lorsque  $n$  tends vers  $+\infty$ . Dans ce cas, pour  $n$  assez grand on peut remplacer  $p$  par  $\frac{\lambda}{n}$ . D'autre part si  $k \in \{0,1,\dots,n\}$ , alors  $P_X(k) = P(X = k) = C_n^k p^k q^{n-k}$

$$P_X(k) = \frac{n(n-1)\dots(n-k+1)}{k!} p^k q^{n-k}$$

$$\text{Ainsi pour tout } k \in \{0,1,\dots,n\} = \frac{n^k \left(1 - \frac{1}{n}\right) \dots \left(1 - \frac{k-1}{n}\right) \left(\frac{p}{q}\right)^k q^n}{k!}$$

$$= \frac{(np)^k}{k!} \left(1 - \frac{1}{n}\right) \left(1 - \frac{2}{n}\right) \dots \left(1 - \frac{k-1}{n}\right) \left(1 - \frac{\lambda}{n}\right)^n$$

$$\text{Mais } \lim_{n \rightarrow +\infty} \frac{(np)^k}{k!} = \frac{\lambda^k}{k!} \text{ et } \lim_{n \rightarrow +\infty} \left(1 - \frac{\lambda}{n}\right)^n = e^{-\lambda}$$

Par conséquent  $\lim_{n \rightarrow +\infty} P_X(k) = e^{-\lambda} \frac{\lambda^k}{k!}$ , qui est la fonction de densité de la loi de Poisson du paramètre  $\lambda$ .

#### **Théorème :**

Soit  $n \geq 1$ ,  $0 < p < 1$  et  $X$  une variable aléatoire de la loi  $B(n,p)$ . Supposons que  $np \rightarrow \lambda$  lorsque  $n \rightarrow +\infty$  et  $p \rightarrow 0$ , alors  $B(n,p) \cong P(\lambda)$

#### **Exemple :**

Comparaison des fonctions de répartitions d'une loi  $B(100,0.1)$  et celle d'une loi de Poisson  $P(10)$

**Exemple 4.3.** Dans un pays le pourcentage des personnes atteintes d'une certaine maladie génétique est de 0.4%. Quelle est la probabilité de trouver au plus 2 personnes atteintes de cette maladie dans un village de 250 personnes ?

**SOLUTION:**

Soit  $X$  la variable aléatoire qui donne le nombre de personnes atteintes de cette maladie dans ce village de 250 personnes. Il est clair qu'on cherche  $\mathbb{P}(X \leq 2)$  et que  $X \leftrightarrow \mathcal{B}(250, 0.004)$ . Ainsi  $n$  est assez grand et  $p$  est petit, de plus le produit  $np = 250 \times 0.004 = 1$ , donc si  $\tilde{X} \leftrightarrow \mathcal{P}(1)$ , on a

$$\begin{aligned} \mathbb{P}(X \leq 2) &= \mathbb{P}(X = 0) + \mathbb{P}(X = 1) + \mathbb{P}(X = 2) \\ &\simeq \mathbb{P}(\tilde{X} = 0) + \mathbb{P}(\tilde{X} = 1) + \mathbb{P}(\tilde{X} = 2) \\ &= e^{-1} + e^{-1} + \frac{e^{-1}}{2} \\ &= \frac{5}{2}e^{-1}. \end{aligned}$$

**Remarque 4.5.** Dans la pratique, ce résultat nous permet de remplacer la loi  $\mathcal{B}(n, p)$  par la loi  $\mathcal{P}(np)$  lorsque le produit  $np$  est très petit. L'avantage de la loi de Poisson est qu'elle ne dépend que d'un seul paramètre. Bien évidemment ceci

### III.2 Approximation d'une loi binomiale par une loi normale

Soit une loi binomiale  $\mathcal{B}(n, p)$  de moyenne  $m = np$ , d'écart-type  $\sigma = \sqrt{npq}$ .

On montre que l'on peut approximer la loi binomiale  $\mathcal{B}(n, p)$  par :

la loi normale  $\mathcal{N}(m = np, \sigma = \sqrt{npq})$  si  $n \geq 15$ ,  $p$  et  $q$  étant non voisins de 0.

Dans la pratique, l'approximation est admise si  $n \geq 20$ ,  $np \geq 10$ ,  $nq \geq 10$ .

### III.3 Approximation d'une loi poisson par une loi normale

La loi de Poisson de paramètre  $\lambda$  est approximée par la loi normale de moyenne  $\lambda$  et variance  $\lambda$ , pour  $\lambda \rightarrow \infty$ .

En pratique, cette approximation est faite si  $\lambda \geq 20$ .

Si  $X$  est une variable aléatoire de loi Poisson de paramètre  $\lambda$ , avec  $\lambda \geq 20$  ; alors, on a l'approximation suivante :

$$P(a \leq X \leq b) \approx \Phi\left(\frac{b-\lambda}{\sqrt{\lambda}}\right) - \Phi\left(\frac{a-\lambda}{\sqrt{\lambda}}\right)$$

### III.4 Approximation d'une loi Khi-deux par une loi normale

La loi de Khi-deux à  $m$  degrés de liberté est approximée par la loi normale de moyenne  $m$  et variance  $2m$ , pour  $m > 30$ .

#### Résumé sur les approximations de lois

- $H(N, p, n) \approx B(n, p)$  pour  $N > 10n$
- $B(n, p) \approx P(\lambda = np)$  pour  $n \geq 30$ ,  $p \leq 0.1$  et  $np \leq 10$
- $B(n, p) \approx N(m = np, \sigma = \sqrt{npq})$  avec  $\begin{cases} n \geq 30 \\ 0.1 < p < 0.9 \end{cases}$  ou  $\begin{cases} np \geq 10 \\ nq \geq 10 \end{cases}$  ou  $npq > 3$
- $P(\lambda = np) \approx N(m = np, \sigma = \sqrt{npq})$  pour  $np \geq 10$

#### Tableau comparatif

Dans ce tableaux on trouve une comparaison entre les différents caractéristique des de types de variables aléatoire (discrète et continues).

$X$	Variable discrète	Variable à densité $f$
$X(\Omega)$	$\{x_1, x_2, \dots, x_k, \dots\}$	$\mathbb{R}$ ou un intervalle
$\mathbb{P}(a \leq X \leq b)$	$\sum_{a \leq x_k \leq b} \mathbb{P}(X = x_k)$	$\int_a^b f(t) dt$
$F(x) = \mathbb{P}(X \leq x)$	$\sum_{x_k \leq x} \mathbb{P}(X = x_k)$	$\int_{-\infty}^x f(t) dt$
$E[X]$	$\sum_{k=1}^{+\infty} x_k \mathbb{P}(X = x_k)$	$\int_{-\infty}^{+\infty} t f(t) dt$
$E[g(X)]$	$\sum_{k=1}^{+\infty} g(x_k) \mathbb{P}(X = x_k)$	$\int_{-\infty}^{+\infty} g(t) f(t) dt$
$E[X^2]$	$\sum_{k=1}^{+\infty} x_k^2 \mathbb{P}(X = x_k)$	$\int_{-\infty}^{+\infty} t^2 f(t) dt$
$\text{Var}(X)$	$\sum_{k=1}^{+\infty} (x_k - E[X])^2 \mathbb{P}(X = x_k)$	$\int_{-\infty}^{+\infty} (t - E[X])^2 f(t) dt$

