

## Chapitre 2

Lois à densité, loi normale, exponentielle, Poisson & graphe  
probabiliste

### Table des matières

Positionnement dans l'année .....	1
Activité d'introduction n°1 – diamètre d'un fer à béton .....	3
Activité d'introduction n°2 – durée de vie d'un vibreur .....	3
Activité d'introduction n°3 – incidents quotidiens sur chantier .....	3
1. Loi à densité : rappel .....	4
2. Loi uniforme $\mathcal{U}([a; b])$ (rappel Ch. 1) .....	4
3. Loi normale $\mathcal{N}(\mu, \sigma)$ .....	4
4. Approximation $\mathcal{B}(n, p) \rightarrow \mathcal{N}$ .....	5
5. Somme, différence et TLC .....	5
6. Loi exponentielle $\mathcal{E}(\lambda)$ .....	6
7. Loi de Poisson $\mathcal{P}(\lambda)$ .....	6
8. Graphe probabiliste (variante MEC) .....	7
Synthèse du chapitre .....	8

#### PROGRAMME BO – BTS ÉCONOMIE DE LA CONSTRUCTION

**Contenus :** Loi à densité sur un intervalle. Loi uniforme (rappel). Loi normale  $\mathcal{N}(\mu, \sigma)$ . Approximation d'une loi binomiale par une loi normale; théorème central limite (admis). Somme et différence de variables indépendantes; espérance et variance. Loi exponentielle  $\mathcal{E}(\lambda)$ ; absence de mémoire et fiabilité; MTBF. Loi de Poisson  $\mathcal{P}(\lambda)$ ; approximation de la loi binomiale. Graphe probabiliste à 2 ou 3 sommets; matrice de transition; distribution stationnaire.

**Démonstrations :** Espérance et variance d'une loi uniforme (admisses). Caractérisation de la loi exponentielle par l'absence de mémoire. Conditions et mise en œuvre des approximations  $\mathcal{B}(n, p) \rightarrow \mathcal{N}$  et  $\mathcal{B}(n, p) \rightarrow \mathcal{P}$ . Distribution stationnaire d'un graphe probabiliste.

**Capacités :** Reconnaître la loi adaptée à une situation. Utiliser la calculatrice (ou un tableur) pour obtenir les probabilités usuelles. Appliquer les conditions d'approximation; interpréter MTBF, quantile et distribution stationnaire dans un contexte de BTP, préfabrication ou maintenance.

Tout le cours

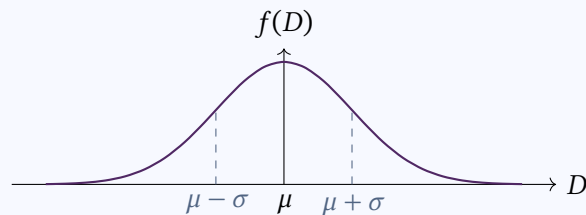


### Positionnement dans l'année

Ce chapitre 2 prolonge les outils du Ch. 1 (Bernoulli, binomiale, uniforme) vers les lois à densité les plus utiles sur chantier et en préfabrication : la loi **normale** (dispersions de fabrication, contrôle qualité), la loi **exponentielle** (durée de vie d'un composant, fiabilité d'un équipement) et la loi de **Poisson** (nombre d'incidents par jour, par kilomètre...). Il se termine par un outil plus combinatoire : le **graphe probabiliste**, très utile pour modéliser un système qui alterne entre plusieurs états (machine neuve / usée / en panne, par exemple).

### Activité d'introduction n°1 – diamètre d'un fer à béton

Une entreprise de préfabrication produit des fers à béton de diamètre nominal  $\mu = 12$  mm. Sur un échantillon de 1 000 pièces, on mesure le diamètre  $D$  de chaque fer : les résultats forment une courbe en cloche (symétrique, centrée sur 12 mm) avec un écart-type  $\sigma \approx 0,08$  mm. L'histogramme suggère une *loi continue* : on ne peut pas calculer  $P(D = 12)$  (qui vaut 0), mais on peut calculer  $P(11,9 \leq D \leq 12,1)$ .



Question : si  $D \sim \mathcal{N}(12; 0,08)$ , quelle est la probabilité qu'une pièce prélevée au hasard soit *hors tolérance*  $[11,9; 12,1]$  ?

### Activité d'introduction n°2 – durée de vie d'un vibreur

Un vibreur pneumatique (coffrage béton) a une durée de vie moyenne  $\tau = 4\,000$  heures de fonctionnement. On admet que la durée de vie  $T$  (en heures) suit une loi exponentielle  $\mathcal{E}(\lambda)$  avec  $\lambda = 1/\tau$ .

Question :

1. Quelle est la probabilité que l'appareil tombe en panne avant 1 000 h ?
2. Sachant qu'il fonctionne encore à 3 000 h, quelle est la probabilité qu'il tienne encore 1 000 h ?

On verra que cette probabilité *ne dépend pas* de l'historique : c'est l'*absence de mémoire* de la loi exponentielle.

### Activité d'introduction n°3 – incidents quotidiens sur chantier

Sur un chantier, on relève chaque jour le nombre de petits incidents matériels (outils cassés, coffrages perdus, etc.). En moyenne, on compte  $\lambda = 2,5$  incidents par jour ; les incidents sont très nombreux et indépendants.

- $P(\text{aucun incident un jour donné}) = ?$
- $P(\text{au plus 2 incidents}) = ?$

La loi adaptée est la *loi de Poisson*  $\mathcal{P}(\lambda)$ .

## 1. Loi à densité : rappel

Une variable aléatoire  $X$  est dite à densité sur un intervalle  $I$  s'il existe une fonction  $f : I \rightarrow \mathbb{R}_+$  continue (ou continue par morceaux) telle que :

$$P(a \leq X \leq b) = \int_a^b f(t) dt \quad \text{pour tous } a \leq b \text{ dans } I.$$

On a nécessairement  $\int_I f(t) dt = 1$ . Pour tout  $x_0 \in I$ ,  $P(X = x_0) = 0$  : les inégalités strictes ou larges donnent la même probabilité.

### Espérance et variance

$$E(X) = \int_I t f(t) dt, \quad V(X) = \int_I (t - E(X))^2 f(t) dt, \quad \sigma(X) = \sqrt{V(X)}.$$

## 2. Loi uniforme $\mathcal{U}([a; b])$ (rappel Ch. 1)

### Loi uniforme

$X \sim \mathcal{U}([a; b]) : f(t) = \frac{1}{b-a}$  sur  $[a, b]$ , 0 ailleurs.

$$P(c \leq X \leq d) = \frac{d-c}{b-a} \quad (a \leq c \leq d \leq b), \quad E(X) = \frac{a+b}{2}, \quad V(X) = \frac{(b-a)^2}{12}.$$

## 3. Loi normale $\mathcal{N}(\mu, \sigma)$

$X \sim \mathcal{N}(\mu, \sigma)$  de densité  $f(t) = \frac{1}{\sigma\sqrt{2\pi}} \exp\left(-\frac{(t-\mu)^2}{2\sigma^2}\right)$  sur  $\mathbb{R}$ .

- Courbe en cloche symétrique, d'axe  $t = \mu$ , de paramètre d'étalement  $\sigma > 0$ .
- $E(X) = \mu$ ,  $V(X) = \sigma^2$ ,  $\sigma(X) = \sigma$ .

### Intervalles de référence (68-95-99,7)

Si  $X \sim \mathcal{N}(\mu, \sigma)$  :

$$P(\mu - \sigma \leq X \leq \mu + \sigma) \approx 0,683, \quad P(\mu - 2\sigma \leq X \leq \mu + 2\sigma) \approx 0,954, \quad P(\mu - 3\sigma \leq X \leq \mu + 3\sigma) \approx 0,997.$$

À la calculatrice, on obtient directement  $P(a \leq X \leq b)$  avec la commande `NormalCdf(a, b,  $\mu$ ,  $\sigma$ )` (TI) ou `NormCD` (Casio). Pour une valeur unique  $P(X \leq b)$ , on prend  $a = -10^{99}$ ; pour  $P(X \geq a)$ , on prend  $b = +10^{99}$ .

#### 4. Approximation $\mathcal{B}(n, p) \rightarrow \mathcal{N}$

##### Théorème de Moivre–Laplace (admis)

Si  $X \sim \mathcal{B}(n, p)$  avec  $n \geq 30$ ,  $np \geq 5$  et  $n(1-p) \geq 5$ , on peut approcher la loi de  $X$  par une loi normale de mêmes paramètres :

$$X \stackrel{\text{approx.}}{\sim} \mathcal{N}(np; \sqrt{np(1-p)}).$$

Comme on passe d'une loi discrète à une loi continue, on *centre* les bornes : pour  $k$  entier,

$$P(X \leq k) \approx P(Y \leq k + 0,5), \quad P(X \geq k) \approx P(Y \geq k - 0,5), \quad P(X = k) \approx P(k - 0,5 \leq Y \leq k + 0,5).$$

#### 5. Somme, différence et TLC

##### Transformation affine $aX + b$

Pour toute variable aléatoire  $X$  et tous réels  $a, b$  :

$$E(aX + b) = aE(X) + b, \quad V(aX + b) = a^2 V(X), \quad \sigma(aX + b) = |a| \sigma(X).$$

Si de plus  $X \sim \mathcal{N}(\mu, \sigma)$ , alors  $aX + b \sim \mathcal{N}(a\mu + b; |a|\sigma)$ .

Si  $X \sim \mathcal{N}(\mu, \sigma)$ , alors  $Z = \frac{X - \mu}{\sigma}$  suit la loi normale centrée réduite  $\mathcal{N}(0, 1)$  : on applique la transformation affine avec  $a = 1/\sigma$  et  $b = -\mu/\sigma$ . C'est ce que fait automatiquement la calculatrice lors d'un calcul `normalcdf`.

##### Combinaison de variables indépendantes

Soient  $X$  et  $Y$  deux variables aléatoires *indépendantes*. Alors :

$$E(X \pm Y) = E(X) \pm E(Y), \quad V(X \pm Y) = V(X) + V(Y).$$

De plus, si  $X \sim \mathcal{N}(\mu_1, \sigma_1)$  et  $Y \sim \mathcal{N}(\mu_2, \sigma_2)$  sont indépendantes :

$$X \pm Y \sim \mathcal{N}\left(\mu_1 \pm \mu_2; \sqrt{\sigma_1^2 + \sigma_2^2}\right).$$

## Théorème central limite (admis)

Si  $X_1, \dots, X_n$  sont  $n$  variables aléatoires *indépendantes*, de même loi, d'espérance  $\mu$  et d'écart-type  $\sigma$ , alors, pour  $n$  grand ( $n \geq 30$  en pratique), la moyenne empirique  $\bar{X} = \frac{1}{n} \sum X_i$  suit approximativement :

$$\bar{X} \underset{\text{approx.}}{\sim} \mathcal{N}\left(\mu; \frac{\sigma}{\sqrt{n}}\right).$$

6. Loi exponentielle  $\mathcal{E}(\lambda)$ 

$T \sim \mathcal{E}(\lambda)$  avec  $\lambda > 0$  si  $T$  est à densité sur  $[0, +\infty[$  :

$$f(t) = \lambda e^{-\lambda t} \text{ pour } t \geq 0, \quad 0 \text{ sinon.}$$

## Probabilités classiques

Pour  $T \sim \mathcal{E}(\lambda)$  et  $0 \leq a \leq b$  :

$$P(T \leq a) = 1 - e^{-\lambda a}, \quad P(T \geq a) = e^{-\lambda a}, \quad P(a \leq T \leq b) = e^{-\lambda a} - e^{-\lambda b}.$$

$$E(T) = \frac{1}{\lambda} \quad (\text{MTBF / durée de vie moyenne}), \quad V(T) = \frac{1}{\lambda^2}.$$

Pour  $T \sim \mathcal{E}(\lambda)$  et  $s, t \geq 0$  :

$$P_{T \geq s}(T \geq s + t) = \frac{P(T \geq s + t)}{P(T \geq s)} = \frac{e^{-\lambda(s+t)}}{e^{-\lambda s}} = e^{-\lambda t} = P(T \geq t).$$

La probabilité de tenir encore  $t$  heures *ne dépend pas* de l'âge : la loi exponentielle modélise donc une *pièce sans usure*. C'est une propriété caractéristique.

On appelle *fiabilité* à l'instant  $t$  la probabilité  $R(t) = P(T \geq t) = e^{-\lambda t}$ . L'*MTBF* (Mean Time Between Failures) est  $E(T) = 1/\lambda$ . Exemple : pour une bétonnière dont  $\lambda = 10^{-4}$  /h, MTBF = 10 000 h ; après 5 000 h d'usage,  $R = e^{-0,5} \approx 0,607$ .

7. Loi de Poisson  $\mathcal{P}(\lambda)$ 

Une variable aléatoire discrète  $Z$  suit la loi de Poisson de paramètre  $\lambda > 0$  si elle prend ses valeurs dans  $\mathbb{N}$  et :

$$P(Z = k) = e^{-\lambda} \frac{\lambda^k}{k!}, \quad k \in \mathbb{N}.$$

On a  $E(Z) = V(Z) = \lambda$ .

## Approximation de la binomiale

Si  $X \sim \mathcal{B}(n, p)$  avec  $n$  grand ( $n \geq 30$ ),  $p$  petit ( $p \leq 0,1$ ) et  $np \leq 10$  :

$$X \stackrel{\text{approx.}}{\sim} \mathcal{P}(\lambda), \quad \lambda = np.$$

La loi de Poisson modélise le nombre d'événements « rares » qui se produisent dans une fenêtre donnée (intervalle de temps, surface, distance) lorsque ces événements sont nombreux, isolés et indépendants : incidents par jour, défauts par kilomètre de route, retards de livraison par semaine, etc.

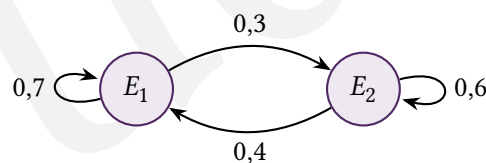
## 8. Graphe probabiliste (variante MEC)

Un *graphe probabiliste* décrit un système qui peut se trouver dans plusieurs états  $E_1, \dots, E_r$  et qui change d'état à chaque étape. Les arêtes orientées portent les probabilités de transition :  $p_{ij} = P(\text{état } E_j \text{ à l'étape } n+1 \mid \text{état } E_i \text{ à l'étape } n)$ . On suppose ces probabilités constantes et on note :

$$M = (p_{ij})_{1 \leq i, j \leq r}, \quad \text{matrice de transition (lignes de somme 1)}.$$

La distribution à l'étape  $n$  est la ligne  $X_n = (x_1^{(n)}, \dots, x_r^{(n)})$ . On a :

$$X_{n+1} = X_n M, \quad X_n = X_0 M^n.$$



## Distribution stationnaire

Une distribution  $X^* = (x_1^*, \dots, x_r^*)$  est *stationnaire* (ou invariante) si  $X^* M = X^*$  et  $x_1^* + \dots + x_r^* = 1$ . Si la matrice  $M$  est à coefficients strictement positifs (ou, plus largement, si le graphe est « fortement connexe »), la suite  $(X_n)$  converge vers cette unique distribution  $X^*$ , *quelle que soit*  $X_0$ .

En pratique (cas  $r = 2$ ), on résout :

$$\begin{cases} a x_1^* + c x_2^* = x_1^* \\ x_1^* + x_2^* = 1 \end{cases} \quad \text{avec } M = \begin{pmatrix} a & 1-a \\ 1-b & b \end{pmatrix},$$

ce qui donne  $x_1^* = \frac{1-b}{2-a-b}$  et  $x_2^* = \frac{1-a}{2-a-b}$ .

## Synthèse du chapitre

Loi	Contexte typique MEC	$E(X)$	$V(X)$
$\mathcal{U}([a, b])$	délai, temps d'attente connu borné	$(a + b)/2$	$(b - a)^2/12$
$\mathcal{N}(\mu, \sigma)$	dispersion de fabrication, contrôle dimension	$\mu$	$\sigma^2$
$\mathcal{E}(\lambda)$	durée de vie, fiabilité, MTBF	$1/\lambda$	$1/\lambda^2$
$\mathcal{P}(\lambda)$	nombre d'incidents/jour, défauts/km	$\lambda$	$\lambda$
$\mathcal{B}(n, p)$	succès sur $n$ essais indépendants	$np$	$np(1 - p)$

Approximations au programme :

- $\mathcal{B}(n, p) \rightarrow \mathcal{N}(np, \sqrt{np(1-p)})$  si  $n \geq 30, np \geq 5, n(1-p) \geq 5$ .
- $\mathcal{B}(n, p) \rightarrow \mathcal{P}(np)$  si  $n \geq 30, p \leq 0,1, np \leq 10$ .
- TLC :  $\bar{X} \approx \mathcal{N}(\mu, \sigma/\sqrt{n})$  si  $n$  grand.

