

# Cours de Méthodes Numériques

Licence M.I.A.S.H.S. Deuxième Année



Année 2019-2020

## 3.2 Méthode de Monte-Carlo

**But** : Utiliser la simulation de v.a. pour estimer

Commandes R :

- `rbinom`, `rnorm`, `rexp`, `rpois`,... : Random
- `pbinom`, `pnorm`, `pexp`, `ppois`,... : Fonction Repartition
- `dbinom`, `dnorm`, `dexp`, `dpois`,... : Density
- `qbinom`, `qnorm`, `qexp`, `qpois`,... : Quantile

## 3.2 Méthode de Monte-Carlo

**But** : Utiliser la simulation de v.a. pour estimer

**Commandes R** :

- `rbinom`, `rnorm`, `rexp`, `rpois`,... : Random
- `pbinom`, `pnorm`, `pexp`, `ppois`,... : Fonction Repartition
- `dbinom`, `dnorm`, `dexp`, `dpois`,... : Density
- `qbinom`, `qnorm`, `qexp`, `qpois`,... : Quantile

## 3.2 Méthode de Monte-Carlo

**But** : Utiliser la simulation de v.a. pour estimer

**Commandes R** :

- `rbinom`, `rnorm`, `rexp`, `rpois`,... : Random
- `pbinom`, `pnorm`, `pexp`, `ppois`,... : Fonction Repartition
- `dbinom`, `dnorm`, `dexp`, `dpois`,... : Density
- `qbinom`, `qnorm`, `qexp`, `qpois`,... : Quantile

## 3.2 Méthode de Monte-Carlo

**But** : Utiliser la simulation de v.a. pour estimer

**Commandes R** :

- `rbinom`, `rnorm`, `rexp`, `rpois`,... : Random
- `pbinom`, `pnorm`, `pexp`, `ppois`,... : Fonction Repartition
- `dbinom`, `dnorm`, `dexp`, `dpois`,... : Density
- `qbinom`, `qnorm`, `qexp`, `qpois`,... : Quantile

## 3.2 Méthode de Monte-Carlo

**But** : Utiliser la simulation de v.a. pour estimer

**Commandes R** :

- `rbinom`, `rnorm`, `rexp`, `rpois`,... : Random
- `pbinom`, `pnorm`, `pexp`, `ppois`,... : Fonction Repartition
- `dbinom`, `dnorm`, `dexp`, `dpois`,... : Density
- `qbinom`, `qnorm`, `qexp`, `qpois`,... : Quantile

## 3.2 Méthode de Monte-Carlo

**But** : Utiliser la simulation de v.a. pour estimer

**Commandes R** :

- `rbinom`, `rnorm`, `rexp`, `rpois`,... : Random
- `pbinom`, `pnorm`, `pexp`, `ppois`,... : Fonction Repartition
- `dbinom`, `dnorm`, `dexp`, `dpois`,... : Density
- `qbinom`, `qnorm`, `qexp`, `qpois`,... : Quantile

# Rappels

## Définition

Soit  $(X_i)_{i \in \mathbb{N}}$  suite de v.a. définies sur  $(\Omega, \mathcal{A}, \mathbb{P})$ . On dit que  $(X_i)_{i \in \mathbb{N}}$  est une suite de v.a. **indépendantes identiquement distribuées (v.a.i.i.d.)** lorsque  $(X_i)_{i \in \mathbb{N}}$  indépendantes et les  $X_i$  ont la même loi que  $X_1$ .

## Définition

Soit  $(X_i)_{i \in \mathbb{N}}$  suite de v.a. définies sur  $(\Omega, \mathcal{A}, \mathbb{P})$ . On dit que  $(X_n)$  converge en probabilité vers une variable aléatoire  $Y$ , soit  $X_n \xrightarrow[n \rightarrow +\infty]{\mathcal{P}} Y$  lorsque

$$\forall \varepsilon > 0, \quad \mathbb{P}(|X_n - Y| \geq \varepsilon) \xrightarrow[n \rightarrow +\infty]{} 0.$$

Exemple : Si  $X_n \stackrel{\mathcal{L}}{\sim} \mathcal{B}(1/n)$  alors  $X_n \xrightarrow[n \rightarrow +\infty]{\mathcal{P}} 0$ .

# Rappels

## Définition

Soit  $(X_i)_{i \in \mathbb{N}}$  suite de v.a. définies sur  $(\Omega, \mathcal{A}, \mathbb{P})$ . On dit que  $(X_i)_{i \in \mathbb{N}}$  est une suite de v.a. **indépendantes identiquement distribuées (v.a.i.i.d.)** lorsque  $(X_i)_{i \in \mathbb{N}}$  indépendantes et les  $X_i$  ont la même loi que  $X_1$ .

## Définition

Soit  $(X_i)_{i \in \mathbb{N}}$  suite de v.a. définies sur  $(\Omega, \mathcal{A}, \mathbb{P})$ . On dit que  $(X_n)$  converge **en probabilité** vers une variable aléatoire  $Y$ , soit  $X_n \xrightarrow[n \rightarrow +\infty]{\mathcal{P}} Y$  lorsque

$$\forall \varepsilon > 0, \quad \mathbb{P}(|X_n - Y| \geq \varepsilon) \xrightarrow[n \rightarrow +\infty]{} 0.$$

Exemple : Si  $X_n \stackrel{\mathcal{L}}{\sim} \mathcal{B}(1/n)$  alors  $X_n \xrightarrow[n \rightarrow +\infty]{\mathcal{P}} 0$ .

# Rappels

## Définition

Soit  $(X_i)_{i \in \mathbb{N}}$  suite de v.a. définies sur  $(\Omega, \mathcal{A}, \mathbb{P})$ . On dit que  $(X_i)_{i \in \mathbb{N}}$  est une suite de v.a. **indépendantes identiquement distribuées (v.a.i.i.d.)** lorsque  $(X_i)_{i \in \mathbb{N}}$  indépendantes et les  $X_i$  ont la même loi que  $X_1$ .

## Définition

Soit  $(X_i)_{i \in \mathbb{N}}$  suite de v.a. définies sur  $(\Omega, \mathcal{A}, \mathbb{P})$ . On dit que  $(X_n)$  converge **en probabilité** vers une variable aléatoire  $Y$ , soit  $X_n \xrightarrow[n \rightarrow +\infty]{\mathcal{P}} Y$  lorsque

$$\forall \varepsilon > 0, \quad \mathbb{P}(|X_n - Y| \geq \varepsilon) \xrightarrow[n \rightarrow +\infty]{} 0.$$

**Exemple** : Si  $X_n \stackrel{\mathcal{L}}{\sim} \mathcal{B}(1/n)$  alors  $X_n \xrightarrow[n \rightarrow +\infty]{\mathcal{P}} 0$ .

# Rappels (fin)

## Définition

Soit  $(X_i)_{i \in \mathbb{N}}$  suite de v.a. définies sur  $(\Omega, \mathcal{A}, \mathbb{P})$ . On dit que  $(X_n)$  converge en loi vers une variable aléatoire  $Y$ , soit  $X_n \xrightarrow[n \rightarrow \infty]{\mathcal{L}} Y$  lorsque  $F_{X_n}(x) \xrightarrow[n \rightarrow +\infty]{} F_Y(x)$  pour tout  $x \in \mathbb{R}$  tel que  $F_Y$  soit continue en  $x$ .

## Corollaire

- Si  $X_j$  v.a. discrètes sur  $\{x_j\}_{j \in J}$ , il suffit de montrer que  $\mathbb{P}(X_n = x_j) \xrightarrow[n \rightarrow +\infty]{} p_j = \mathbb{P}(Y = x_j)$
- Si  $X_j$  v.a. continues de densités  $f_j$ , il suffit de montrer que  $f_n(x) \xrightarrow[n \rightarrow +\infty]{} f_Y(x)$  pour presque tout  $x \in \mathbb{R}$

Exemple : Si  $X_n \stackrel{\mathcal{L}}{\sim} \mathcal{N}(10/\sqrt{n}, 1)$  alors  $X_n \xrightarrow[n \rightarrow \infty]{\mathcal{L}} Y \stackrel{\mathcal{L}}{\sim} \mathcal{N}(0, 1)$ .

## Rappels (fin)

### Définition

Soit  $(X_i)_{i \in \mathbb{N}}$  suite de v.a. définies sur  $(\Omega, \mathcal{A}, \mathbb{P})$ . On dit que  $(X_n)$  converge en loi vers une variable aléatoire  $Y$ , soit  $X_n \xrightarrow[n \rightarrow \infty]{\mathcal{L}} Y$  lorsque  $F_{X_n}(x) \xrightarrow[n \rightarrow +\infty]{} F_Y(x)$  pour tout  $x \in \mathbb{R}$  tel que  $F_Y$  soit continue en  $x$ .

### Corollaire

- Si  $X_j$  v.a. discrètes sur  $\{x_j\}_{j \in J}$ , il suffit de montrer que  $\mathbb{P}(X_n = x_j) \xrightarrow[n \rightarrow +\infty]{} p_j = \mathbb{P}(Y = x_j)$
- Si  $X_j$  v.a. continues de densités  $f_j$ , il suffit de montrer que  $f_n(x) \xrightarrow[n \rightarrow +\infty]{} f_Y(x)$  pour presque tout  $x \in \mathbb{R}$

Exemple : Si  $X_n \overset{\mathcal{L}}{\sim} \mathcal{N}(10/\sqrt{n}, 1)$  alors  $X_n \xrightarrow[n \rightarrow \infty]{\mathcal{L}} Y \overset{\mathcal{L}}{\sim} \mathcal{N}(0, 1)$ .

## Rappels (fin)

### Définition

Soit  $(X_i)_{i \in \mathbb{N}}$  suite de v.a. définies sur  $(\Omega, \mathcal{A}, \mathbb{P})$ . On dit que  $(X_n)$  converge en loi vers une variable aléatoire  $Y$ , soit  $X_n \xrightarrow[n \rightarrow \infty]{\mathcal{L}} Y$  lorsque  $F_{X_n}(x) \xrightarrow[n \rightarrow +\infty]{} F_Y(x)$  pour tout  $x \in \mathbb{R}$  tel que  $F_Y$  soit continue en  $x$ .

### Corollaire

- Si  $X_j$  v.a. discrètes sur  $\{x_j\}_{j \in J}$ , il suffit de montrer que  $\mathbb{P}(X_n = x_j) \xrightarrow[n \rightarrow +\infty]{} p_j = \mathbb{P}(Y = x_j)$
- Si  $X_j$  v.a. continues de densités  $f_j$ , il suffit de montrer que  $f_n(x) \xrightarrow[n \rightarrow +\infty]{} f_Y(x)$  pour presque tout  $x \in \mathbb{R}$

Exemple : Si  $X_n \stackrel{\mathcal{L}}{\sim} \mathcal{N}(10/\sqrt{n}, 1)$  alors  $X_n \xrightarrow[n \rightarrow \infty]{\mathcal{L}} Y \stackrel{\mathcal{L}}{\sim} \mathcal{N}(0, 1)$ .

## Rappels (fin)

### Définition

Soit  $(X_i)_{i \in \mathbb{N}}$  suite de v.a. définies sur  $(\Omega, \mathcal{A}, \mathbb{P})$ . On dit que  $(X_n)$  converge en loi vers une variable aléatoire  $Y$ , soit  $X_n \xrightarrow[n \rightarrow \infty]{\mathcal{L}} Y$  lorsque  $F_{X_n}(x) \xrightarrow[n \rightarrow +\infty]{} F_Y(x)$  pour tout  $x \in \mathbb{R}$  tel que  $F_Y$  soit continue en  $x$ .

### Corollaire

- Si  $X_j$  v.a. discrètes sur  $\{x_j\}_{j \in J}$ , il suffit de montrer que  $\mathbb{P}(X_n = x_j) \xrightarrow[n \rightarrow +\infty]{} p_j = \mathbb{P}(Y = x_j)$
- Si  $X_j$  v.a. continues de densités  $f_j$ , il suffit de montrer que  $f_n(x) \xrightarrow[n \rightarrow +\infty]{} f_Y(x)$  pour presque tout  $x \in \mathbb{R}$

**Exemple :** Si  $X_n \stackrel{\mathcal{L}}{\sim} \mathcal{N}(10/\sqrt{n}, 1)$  alors  $X_n \xrightarrow[n \rightarrow \infty]{\mathcal{L}} Y \stackrel{\mathcal{L}}{\sim} \mathcal{N}(0, 1)$ .

# Théorèmes limite

## Théorème (Loi des grands nombres)

Soit  $(X_i)_{i \in \mathbb{N}}$  suite de v.a.i.i.d. définies sur  $(\Omega, \mathcal{A}, \mathbb{P})$  telles que  $\mathbb{E}[|X_1|] < \infty$ .

Alors :

$$\bar{X}_n = \frac{1}{n} (X_1 + \dots + X_n) \xrightarrow[n \rightarrow +\infty]{\mathcal{P}} \mathbb{E}[X_1]$$

## Théorème (Théorème de la Limite Centrale)

Soit  $(X_i)_{i \in \mathbb{N}}$  suite de v.a.i.i.d. définies sur  $(\Omega, \mathcal{A}, \mathbb{P})$  telles que  $\mathbb{E}[|X_1^2|] < \infty$ .

Alors :

$$\sqrt{n}(\bar{X}_n - \mathbb{E}[X_1]) \xrightarrow[n \rightarrow \infty]{\mathcal{L}} \mathcal{N}(0, \text{var}(X_1))$$

Exemple : Si  $X_i \stackrel{\mathcal{L}}{\sim} \mathcal{B}(p)$  alors  $\bar{X}_n \xrightarrow[n \rightarrow +\infty]{\mathcal{P}} p$  et

$$\sqrt{n}(\bar{X}_n - p) \xrightarrow[n \rightarrow \infty]{\mathcal{L}} \mathcal{N}(0, p(1-p))$$

# Théorèmes limite

## Théorème (Loi des grands nombres)

Soit  $(X_i)_{i \in \mathbb{N}}$  suite de v.a.i.i.d. définies sur  $(\Omega, \mathcal{A}, \mathbb{P})$  telles que  $\mathbb{E}[|X_1|] < \infty$ .

Alors :

$$\bar{X}_n = \frac{1}{n} (X_1 + \dots + X_n) \xrightarrow[n \rightarrow +\infty]{\mathcal{P}} \mathbb{E}[X_1]$$

## Théorème (Théorème de la Limite Centrale)

Soit  $(X_i)_{i \in \mathbb{N}}$  suite de v.a.i.i.d. définies sur  $(\Omega, \mathcal{A}, \mathbb{P})$  telles que  $\mathbb{E}[|X_1^2|] < \infty$ .

Alors :

$$\sqrt{n}(\bar{X}_n - \mathbb{E}[X_1]) \xrightarrow[n \rightarrow \infty]{\mathcal{L}} \mathcal{N}(0, \text{var}(X_1))$$

Exemple : Si  $X_i \stackrel{\mathcal{L}}{\sim} \mathcal{B}(p)$  alors  $\bar{X}_n \xrightarrow[n \rightarrow +\infty]{\mathcal{P}} p$  et

$$\sqrt{n}(\bar{X}_n - p) \xrightarrow[n \rightarrow \infty]{\mathcal{L}} \mathcal{N}(0, p(1-p))$$

# Théorèmes limite

## Théorème (Loi des grands nombres)

Soit  $(X_i)_{i \in \mathbb{N}}$  suite de v.a.i.i.d. définies sur  $(\Omega, \mathcal{A}, \mathbb{P})$  telles que  $\mathbb{E}[|X_1|] < \infty$ .

Alors :

$$\bar{X}_n = \frac{1}{n} (X_1 + \dots + X_n) \xrightarrow[n \rightarrow +\infty]{\mathcal{P}} \mathbb{E}[X_1]$$

## Théorème (Théorème de la Limite Centrale)

Soit  $(X_i)_{i \in \mathbb{N}}$  suite de v.a.i.i.d. définies sur  $(\Omega, \mathcal{A}, \mathbb{P})$  telles que  $\mathbb{E}[|X_1^2|] < \infty$ .

Alors :

$$\sqrt{n}(\bar{X}_n - \mathbb{E}[X_1]) \xrightarrow[n \rightarrow \infty]{\mathcal{L}} \mathcal{N}(0, \text{var}(X_1))$$

**Exemple** : Si  $X_i \stackrel{\mathcal{L}}{\sim} \mathcal{B}(p)$  alors  $\bar{X}_n \xrightarrow[n \rightarrow +\infty]{\mathcal{P}} p$  et

$$\sqrt{n}(\bar{X}_n - p) \xrightarrow[n \rightarrow \infty]{\mathcal{L}} \mathcal{N}(0, p(1-p))$$

# Théorèmes limite

## Théorème (Loi des grands nombres)

Soit  $(X_i)_{i \in \mathbb{N}}$  suite de v.a.i.i.d. définies sur  $(\Omega, \mathcal{A}, \mathbb{P})$  telles que  $\mathbb{E}[|X_1|] < \infty$ .

Alors :

$$\bar{X}_n = \frac{1}{n} (X_1 + \dots + X_n) \xrightarrow[n \rightarrow +\infty]{\mathcal{P}} \mathbb{E}[X_1]$$

## Théorème (Théorème de la Limite Centrale)

Soit  $(X_i)_{i \in \mathbb{N}}$  suite de v.a.i.i.d. définies sur  $(\Omega, \mathcal{A}, \mathbb{P})$  telles que  $\mathbb{E}[|X_1^2|] < \infty$ .

Alors :

$$\sqrt{n}(\bar{X}_n - \mathbb{E}[X_1]) \xrightarrow[n \rightarrow \infty]{\mathcal{L}} \mathcal{N}(0, \text{var}(X_1))$$

**Exemple** : Si  $X_i \stackrel{\mathcal{L}}{\sim} \mathcal{B}(p)$  alors  $\bar{X}_n \xrightarrow[n \rightarrow +\infty]{\mathcal{P}} p$  et

$$\sqrt{n}(\bar{X}_n - p) \xrightarrow[n \rightarrow \infty]{\mathcal{L}} \mathcal{N}(0, p(1-p)).$$

## Lemme (Lemme de Slutsky)

Soit  $(X_i)_{i \in \mathbb{N}}$  et  $(Y_i)_{i \in \mathbb{N}}$  deux suites de v.a. définies sur  $(\Omega, \mathcal{A}, \mathbb{P})$  telles que

$X_n \xrightarrow[n \rightarrow +\infty]{\mathcal{P}} C$  constante et  $Y_n \xrightarrow[n \rightarrow \infty]{\mathcal{L}} Y$ . Alors :

$$(X_n, Y_n) \xrightarrow[n \rightarrow \infty]{\mathcal{L}} (C, Y) \implies \begin{cases} X_n Y_n & \xrightarrow[n \rightarrow \infty]{\mathcal{L}} C Y \\ X_n + Y_n & \xrightarrow[n \rightarrow \infty]{\mathcal{L}} C + Y \end{cases}$$

## Théorème (Théorème de la Limite Centrale 2)

Soit  $(X_i)_{i \in \mathbb{N}}$  suite de v.a.i.i.d. définies sur  $(\Omega, \mathcal{A}, \mathbb{P})$  telles que  $\mathbb{E}[|X_1^2|] < \infty$ .

Alors :

$$\bar{\sigma}_n^2 = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X}_n)^2 \xrightarrow[n \rightarrow +\infty]{\mathcal{P}} \sigma^2 = \text{var}(X_1)$$

et

$$\sqrt{n} \frac{(\bar{X}_n - \mathbb{E}[X_1])}{\bar{\sigma}_n} \xrightarrow[n \rightarrow \infty]{\mathcal{L}} \mathcal{N}(0, 1)$$

Exemple : Si  $X_i \stackrel{\mathcal{L}}{\sim} \mathcal{B}(p)$  alors  $\sqrt{n} \frac{(\bar{X}_n - p)}{\sqrt{\bar{X}_n(1 - \bar{X}_n)}} \xrightarrow[n \rightarrow \infty]{\mathcal{L}} \mathcal{N}(0, 1)$ .

## Lemme (Lemme de Slutsky)

Soit  $(X_i)_{i \in \mathbb{N}}$  et  $(Y_i)_{i \in \mathbb{N}}$  deux suites de v.a. définies sur  $(\Omega, \mathcal{A}, \mathbb{P})$  telles que  $X_n \xrightarrow[n \rightarrow +\infty]{\mathcal{P}} C$  constante et  $Y_n \xrightarrow[n \rightarrow \infty]{\mathcal{L}} Y$ . Alors :

$$(X_n, Y_n) \xrightarrow[n \rightarrow \infty]{\mathcal{L}} (C, Y) \implies \begin{cases} X_n Y_n & \xrightarrow[n \rightarrow \infty]{\mathcal{L}} C Y \\ X_n + Y_n & \xrightarrow[n \rightarrow \infty]{\mathcal{L}} C + Y \end{cases}$$

## Théorème (Théorème de la Limite Centrale 2)

Soit  $(X_i)_{i \in \mathbb{N}}$  suite de v.a.i.i.d. définies sur  $(\Omega, \mathcal{A}, \mathbb{P})$  telles que  $\mathbb{E}[|X_1^2|] < \infty$ .

Alors :

$$\bar{\sigma}_n^2 = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X}_n)^2 \xrightarrow[n \rightarrow +\infty]{\mathcal{P}} \sigma^2 = \text{var}(X_1)$$

et

$$\sqrt{n} \frac{(\bar{X}_n - \mathbb{E}[X_1])}{\bar{\sigma}_n} \xrightarrow[n \rightarrow \infty]{\mathcal{L}} \mathcal{N}(0, 1)$$

Exemple : Si  $X_i \stackrel{\mathcal{L}}{\sim} \mathcal{B}(p)$  alors  $\sqrt{n} \frac{(\bar{X}_n - p)}{\sqrt{\bar{X}_n(1 - \bar{X}_n)}} \xrightarrow[n \rightarrow \infty]{\mathcal{L}} \mathcal{N}(0, 1)$ .

## Lemme (Lemme de Slutsky)

Soit  $(X_i)_{i \in \mathbb{N}}$  et  $(Y_i)_{i \in \mathbb{N}}$  deux suites de v.a. définies sur  $(\Omega, \mathcal{A}, \mathbb{P})$  telles que

$X_n \xrightarrow[n \rightarrow +\infty]{\mathcal{P}} C$  constante et  $Y_n \xrightarrow[n \rightarrow \infty]{\mathcal{L}} Y$ . Alors :

$$(X_n, Y_n) \xrightarrow[n \rightarrow \infty]{\mathcal{L}} (C, Y) \implies \begin{cases} X_n Y_n & \xrightarrow[n \rightarrow \infty]{\mathcal{L}} C Y \\ X_n + Y_n & \xrightarrow[n \rightarrow \infty]{\mathcal{L}} C + Y \end{cases}$$

## Théorème (Théorème de la Limite Centrale 2)

Soit  $(X_i)_{i \in \mathbb{N}}$  suite de v.a.i.i.d. définies sur  $(\Omega, \mathcal{A}, \mathbb{P})$  telles que  $\mathbb{E}[|X_1^2|] < \infty$ .

Alors :

$$\bar{\sigma}_n^2 = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X}_n)^2 \xrightarrow[n \rightarrow +\infty]{\mathcal{P}} \sigma^2 = \text{var}(X_1)$$

et

$$\sqrt{n} \frac{(\bar{X}_n - \mathbb{E}[X_1])}{\bar{\sigma}_n} \xrightarrow[n \rightarrow \infty]{\mathcal{L}} \mathcal{N}(0, 1)$$

Exemple : Si  $X_i \stackrel{\mathcal{L}}{\sim} \mathcal{B}(p)$  alors  $\sqrt{n} \frac{(\bar{X}_n - p)}{\sqrt{\bar{X}_n(1 - \bar{X}_n)}} \xrightarrow[n \rightarrow \infty]{\mathcal{L}} \mathcal{N}(0, 1)$ .

## Lemme (Lemme de Slutsky)

Soit  $(X_i)_{i \in \mathbb{N}}$  et  $(Y_i)_{i \in \mathbb{N}}$  deux suites de v.a. définies sur  $(\Omega, \mathcal{A}, \mathbb{P})$  telles que  $X_n \xrightarrow[n \rightarrow +\infty]{\mathcal{P}} C$  constante et  $Y_n \xrightarrow[n \rightarrow \infty]{\mathcal{L}} Y$ . Alors :

$$(X_n, Y_n) \xrightarrow[n \rightarrow \infty]{\mathcal{L}} (C, Y) \implies \begin{cases} X_n Y_n & \xrightarrow[n \rightarrow \infty]{\mathcal{L}} C Y \\ X_n + Y_n & \xrightarrow[n \rightarrow \infty]{\mathcal{L}} C + Y \end{cases}$$

## Théorème (Théorème de la Limite Centrale 2)

Soit  $(X_i)_{i \in \mathbb{N}}$  suite de v.a.i.i.d. définies sur  $(\Omega, \mathcal{A}, \mathbb{P})$  telles que  $\mathbb{E}[|X_1^2|] < \infty$ .

Alors :

$$\bar{\sigma}_n^2 = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X}_n)^2 \xrightarrow[n \rightarrow +\infty]{\mathcal{P}} \sigma^2 = \text{var}(X_1)$$

et

$$\sqrt{n} \frac{(\bar{X}_n - \mathbb{E}[X_1])}{\bar{\sigma}_n} \xrightarrow[n \rightarrow \infty]{\mathcal{L}} \mathcal{N}(0, 1)$$

Exemple : Si  $X_i \stackrel{\mathcal{L}}{\sim} \mathcal{B}(p)$  alors  $\sqrt{n} \frac{(\bar{X}_n - p)}{\sqrt{\bar{X}_n(1 - \bar{X}_n)}} \xrightarrow[n \rightarrow \infty]{\mathcal{L}} \mathcal{N}(0, 1)$ .

## Lemme (Lemme de Slutsky)

Soit  $(X_i)_{i \in \mathbb{N}}$  et  $(Y_i)_{i \in \mathbb{N}}$  deux suites de v.a. définies sur  $(\Omega, \mathcal{A}, \mathbb{P})$  telles que  $X_n \xrightarrow[n \rightarrow +\infty]{\mathcal{P}} C$  constante et  $Y_n \xrightarrow[n \rightarrow \infty]{\mathcal{L}} Y$ . Alors :

$$(X_n, Y_n) \xrightarrow[n \rightarrow \infty]{\mathcal{L}} (C, Y) \implies \begin{cases} X_n Y_n & \xrightarrow[n \rightarrow \infty]{\mathcal{L}} C Y \\ X_n + Y_n & \xrightarrow[n \rightarrow \infty]{\mathcal{L}} C + Y \end{cases}$$

## Théorème (Théorème de la Limite Centrale 2)

Soit  $(X_i)_{i \in \mathbb{N}}$  suite de v.a.i.i.d. définies sur  $(\Omega, \mathcal{A}, \mathbb{P})$  telles que  $\mathbb{E}[|X_1^2|] < \infty$ .

Alors :

$$\bar{\sigma}_n^2 = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X}_n)^2 \xrightarrow[n \rightarrow +\infty]{\mathcal{P}} \sigma^2 = \text{var}(X_1)$$

et

$$\sqrt{n} \frac{(\bar{X}_n - \mathbb{E}[X_1])}{\bar{\sigma}_n} \xrightarrow[n \rightarrow \infty]{\mathcal{L}} \mathcal{N}(0, 1)$$

Exemple : Si  $X_i \stackrel{\mathcal{L}}{\sim} \mathcal{B}(p)$  alors  $\sqrt{n} \frac{(\bar{X}_n - p)}{\sqrt{\bar{X}_n(1 - \bar{X}_n)}} \xrightarrow[n \rightarrow \infty]{\mathcal{L}} \mathcal{N}(0, 1)$ .

## Lemme (Lemme de Slutsky)

Soit  $(X_i)_{i \in \mathbb{N}}$  et  $(Y_i)_{i \in \mathbb{N}}$  deux suites de v.a. définies sur  $(\Omega, \mathcal{A}, \mathbb{P})$  telles que  $X_n \xrightarrow[n \rightarrow +\infty]{\mathcal{P}} C$  constante et  $Y_n \xrightarrow[n \rightarrow \infty]{\mathcal{L}} Y$ . Alors :

$$(X_n, Y_n) \xrightarrow[n \rightarrow \infty]{\mathcal{L}} (C, Y) \implies \begin{cases} X_n Y_n & \xrightarrow[n \rightarrow \infty]{\mathcal{L}} C Y \\ X_n + Y_n & \xrightarrow[n \rightarrow \infty]{\mathcal{L}} C + Y \end{cases}$$

## Théorème (Théorème de la Limite Centrale 2)

Soit  $(X_i)_{i \in \mathbb{N}}$  suite de v.a.i.i.d. définies sur  $(\Omega, \mathcal{A}, \mathbb{P})$  telles que  $\mathbb{E}[|X_1^2|] < \infty$ .

Alors :

$$\bar{\sigma}_n^2 = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X}_n)^2 \xrightarrow[n \rightarrow +\infty]{\mathcal{P}} \sigma^2 = \text{var}(X_1)$$

et

$$\sqrt{n} \frac{(\bar{X}_n - \mathbb{E}[X_1])}{\bar{\sigma}_n} \xrightarrow[n \rightarrow \infty]{\mathcal{L}} \mathcal{N}(0, 1)$$

**Exemple** : Si  $X_i \stackrel{\mathcal{L}}{\sim} \mathcal{B}(p)$  alors  $\sqrt{n} \frac{(\bar{X}_n - p)}{\sqrt{\bar{X}_n(1 - \bar{X}_n)}} \xrightarrow[n \rightarrow \infty]{\mathcal{L}} \mathcal{N}(0, 1)$ .

## Estimation de la moyenne

Soit  $m = \mathbb{E}[X_1] \implies \bar{X}_n$  permet d'estimer  $m$  avec intervalle de confiance...

### Propriété

Soit  $(X_i)_{i \in \mathbb{N}}$  suite de v.a.i.i.d. définies sur  $(\Omega, \mathcal{A}, \mathbb{P})$  telles que  $\mathbb{E}[|X_1^2|] < \infty$ .  
Alors pour  $0 < \alpha < 1$  avec  $q_p$  quantile de  $\mathcal{N}(0, 1)$  d'ordre  $p$  et  $n$  grand

$$\mathbb{P}\left(\bar{X}_n - q_{1-\alpha/2} \frac{\bar{\sigma}_n}{\sqrt{n}} \leq m \leq \bar{X}_n + q_{1-\alpha/2} \frac{\bar{\sigma}_n}{\sqrt{n}}\right) \simeq 1 - \alpha$$

$\implies \left[\bar{X}_n - 1.96 \frac{\bar{\sigma}_n}{\sqrt{n}} \leq m \leq \bar{X}_n + 1.96 \frac{\bar{\sigma}_n}{\sqrt{n}}\right]$  intervalle confiance 95%

**Exemple** : Si  $X_i \stackrel{\mathcal{L}}{\sim} \mathcal{B}(p)$  alors un intervalle confiance à 95% de  $p$

$$\left[\bar{X}_n - 1.96 \sqrt{\frac{\bar{X}_n(1 - \bar{X}_n)}{n}} \leq m \leq \bar{X}_n + 1.96 \sqrt{\frac{\bar{X}_n(1 - \bar{X}_n)}{n}}\right]$$

## Estimation de la moyenne

Soit  $m = \mathbb{E}[X_1] \implies \bar{X}_n$  permet d'estimer  $m$  avec intervalle de confiance...

### Propriété

Soit  $(X_i)_{i \in \mathbb{N}}$  suite de v.a.i.i.d. définies sur  $(\Omega, \mathcal{A}, \mathbb{P})$  telles que  $\mathbb{E}[|X_1^2|] < \infty$ .  
Alors pour  $0 < \alpha < 1$  avec  $q_p$  quantile de  $\mathcal{N}(0, 1)$  d'ordre  $p$  et  $n$  grand

$$\mathbb{P}\left(\bar{X}_n - q_{1-\alpha/2} \frac{\bar{\sigma}_n}{\sqrt{n}} \leq m \leq \bar{X}_n + q_{1-\alpha/2} \frac{\bar{\sigma}_n}{\sqrt{n}}\right) \simeq 1 - \alpha$$

$\implies \left[\bar{X}_n - 1.96 \frac{\bar{\sigma}_n}{\sqrt{n}} \leq m \leq \bar{X}_n + 1.96 \frac{\bar{\sigma}_n}{\sqrt{n}}\right]$  intervalle confiance 95%

Exemple : Si  $X_i \stackrel{\mathcal{L}}{\sim} \mathcal{B}(p)$  alors un intervalle confiance à 95% de  $p$

$$\left[\bar{X}_n - 1.96 \sqrt{\frac{\bar{X}_n(1 - \bar{X}_n)}{n}} \leq m \leq \bar{X}_n + 1.96 \sqrt{\frac{\bar{X}_n(1 - \bar{X}_n)}{n}}\right]$$

## Estimation de la moyenne

Soit  $m = \mathbb{E}[X_1] \implies \bar{X}_n$  permet d'estimer  $m$  avec intervalle de confiance...

### Propriété

Soit  $(X_i)_{i \in \mathbb{N}}$  suite de v.a.i.i.d. définies sur  $(\Omega, \mathcal{A}, \mathbb{P})$  telles que  $\mathbb{E}[|X_1^2|] < \infty$ .  
Alors pour  $0 < \alpha < 1$  avec  $q_p$  quantile de  $\mathcal{N}(0, 1)$  d'ordre  $p$  et  $n$  grand

$$\mathbb{P}\left(\bar{X}_n - q_{1-\alpha/2} \frac{\bar{\sigma}_n}{\sqrt{n}} \leq m \leq \bar{X}_n + q_{1-\alpha/2} \frac{\bar{\sigma}_n}{\sqrt{n}}\right) \simeq 1 - \alpha$$

$\implies \left[\bar{X}_n - 1.96 \frac{\bar{\sigma}_n}{\sqrt{n}} \leq m \leq \bar{X}_n + 1.96 \frac{\bar{\sigma}_n}{\sqrt{n}}\right]$  intervalle confiance 95%

Exemple : Si  $X_i \stackrel{\mathcal{L}}{\sim} \mathcal{B}(p)$  alors un intervalle confiance à 95% de  $p$

$$\left[\bar{X}_n - 1.96 \sqrt{\frac{\bar{X}_n(1 - \bar{X}_n)}{n}} \leq m \leq \bar{X}_n + 1.96 \sqrt{\frac{\bar{X}_n(1 - \bar{X}_n)}{n}}\right]$$

## Estimation de la moyenne

Soit  $m = \mathbb{E}[X_1] \implies \bar{X}_n$  permet d'estimer  $m$  avec intervalle de confiance...

### Propriété

Soit  $(X_i)_{i \in \mathbb{N}}$  suite de v.a.i.i.d. définies sur  $(\Omega, \mathcal{A}, \mathbb{P})$  telles que  $\mathbb{E}[|X_1^2|] < \infty$ .  
Alors pour  $0 < \alpha < 1$  avec  $q_p$  quantile de  $\mathcal{N}(0, 1)$  d'ordre  $p$  et  $n$  grand

$$\mathbb{P}\left(\bar{X}_n - q_{1-\alpha/2} \frac{\bar{\sigma}_n}{\sqrt{n}} \leq m \leq \bar{X}_n + q_{1-\alpha/2} \frac{\bar{\sigma}_n}{\sqrt{n}}\right) \simeq 1 - \alpha$$

$\implies \left[\bar{X}_n - 1.96 \frac{\bar{\sigma}_n}{\sqrt{n}} \leq m \leq \bar{X}_n + 1.96 \frac{\bar{\sigma}_n}{\sqrt{n}}\right]$  intervalle confiance 95%

Exemple : Si  $X_i \stackrel{\mathcal{L}}{\sim} \mathcal{B}(p)$  alors un intervalle confiance à 95% de  $p$

$$\left[\bar{X}_n - 1.96 \sqrt{\frac{\bar{X}_n(1 - \bar{X}_n)}{n}} \leq m \leq \bar{X}_n + 1.96 \sqrt{\frac{\bar{X}_n(1 - \bar{X}_n)}{n}}\right]$$

## Estimation de la moyenne

Soit  $m = \mathbb{E}[X_1] \implies \bar{X}_n$  permet d'estimer  $m$  avec intervalle de confiance...

### Propriété

Soit  $(X_i)_{i \in \mathbb{N}}$  suite de v.a.i.i.d. définies sur  $(\Omega, \mathcal{A}, \mathbb{P})$  telles que  $\mathbb{E}[|X_1^2|] < \infty$ .  
Alors pour  $0 < \alpha < 1$  avec  $q_p$  quantile de  $\mathcal{N}(0, 1)$  d'ordre  $p$  et  $n$  grand

$$\mathbb{P}\left(\bar{X}_n - q_{1-\alpha/2} \frac{\bar{\sigma}_n}{\sqrt{n}} \leq m \leq \bar{X}_n + q_{1-\alpha/2} \frac{\bar{\sigma}_n}{\sqrt{n}}\right) \simeq 1 - \alpha$$

$\implies \left[\bar{X}_n - 1.96 \frac{\bar{\sigma}_n}{\sqrt{n}} \leq m \leq \bar{X}_n + 1.96 \frac{\bar{\sigma}_n}{\sqrt{n}}\right]$  intervalle confiance 95%

Exemple : Si  $X_i \stackrel{\mathcal{L}}{\sim} \mathcal{B}(p)$  alors un intervalle confiance à 95% de  $p$

$$\left[\bar{X}_n - 1.96 \sqrt{\frac{\bar{X}_n(1 - \bar{X}_n)}{n}} \leq m \leq \bar{X}_n + 1.96 \sqrt{\frac{\bar{X}_n(1 - \bar{X}_n)}{n}}\right]$$

## Estimation de la moyenne

Soit  $m = \mathbb{E}[X_1] \implies \bar{X}_n$  permet d'estimer  $m$  avec intervalle de confiance...

### Propriété

Soit  $(X_i)_{i \in \mathbb{N}}$  suite de v.a.i.i.d. définies sur  $(\Omega, \mathcal{A}, \mathbb{P})$  telles que  $\mathbb{E}[|X_1^2|] < \infty$ .  
Alors pour  $0 < \alpha < 1$  avec  $q_p$  quantile de  $\mathcal{N}(0, 1)$  d'ordre  $p$  et  $n$  grand

$$\mathbb{P}\left(\bar{X}_n - q_{1-\alpha/2} \frac{\bar{\sigma}_n}{\sqrt{n}} \leq m \leq \bar{X}_n + q_{1-\alpha/2} \frac{\bar{\sigma}_n}{\sqrt{n}}\right) \simeq 1 - \alpha$$

$\implies \left[\bar{X}_n - 1.96 \frac{\bar{\sigma}_n}{\sqrt{n}} \leq m \leq \bar{X}_n + 1.96 \frac{\bar{\sigma}_n}{\sqrt{n}}\right]$  intervalle confiance 95%

**Exemple** : Si  $X_i \stackrel{\mathcal{L}}{\sim} \mathcal{B}(p)$  alors un intervalle confiance à 95% de  $p$

$$\left[\bar{X}_n - 1.96 \sqrt{\frac{\bar{X}_n(1 - \bar{X}_n)}{n}} \leq m \leq \bar{X}_n + 1.96 \sqrt{\frac{\bar{X}_n(1 - \bar{X}_n)}{n}}\right]$$

# Estimation d'une intégrale par méthode MC

Soit  $I = \int_a^b g(t) dt \implies \hat{I}_n = (b-a) \overline{g(X_n)}$  estime  $I$  où  $X_1 \stackrel{\mathcal{L}}{\sim} \mathcal{U}([a, b])$

## Propriété

Soit  $I = \int_a^b g(t) dt$  avec  $\int_a^b (|g(t)| + g^2(t)) dt < \infty$  où  $g$  continue par morceaux sur  $]a, b[$ . Si  $(X_i)_{i \in \mathbb{N}}$  suite de v.a.i.i.d. de loi  $\mathcal{U}([a, b])$ , alors pour  $0 < \alpha < 1$  avec  $q_p$  quantile de  $\mathcal{N}(0, 1)$  d'ordre  $p$  et  $n$  grand

$$\mathbb{P}\left(\hat{I}_n - q_{1-\alpha/2} \frac{\hat{\sigma}_n}{\sqrt{n}} \leq I \leq \hat{I}_n + q_{1-\alpha/2} \frac{\hat{\sigma}_n}{\sqrt{n}}\right) \simeq 1 - \alpha$$

où  $\hat{I}_n = \frac{b-a}{n} (g(X_1) + \dots + g(X_n))$  et  $\hat{\sigma}_n^2 = \frac{(b-a)^2}{n} (g^2(X_1) + \dots + g^2(X_n)) - (\hat{I}_n)^2$

**Exemple :** Pour  $I = 4 \int_0^1 \sqrt{1-t^2} dt = \pi$  alors un intervalle confiance à 95%

de  $I = \pi$  est :  $\left[\hat{I}_n - 1.96 \frac{\hat{\sigma}_n}{\sqrt{n}} \leq I \leq \hat{I}_n + 1.96 \frac{\hat{\sigma}_n}{\sqrt{n}}\right]$

## Estimation d'une intégrale par méthode MC

Soit  $I = \int_a^b g(t) dt \implies \hat{I}_n = (b-a) \overline{g(X_n)}$  estime  $I$  où  $X_1 \stackrel{\mathcal{L}}{\sim} \mathcal{U}([a, b])$

### Propriété

Soit  $I = \int_a^b g(t) dt$  avec  $\int_a^b (|g(t)| + g^2(t)) dt < \infty$  où  $g$  continue par morceaux sur  $]a, b[$ . Si  $(X_i)_{i \in \mathbb{N}}$  suite de v.a.i.i.d. de loi  $\mathcal{U}([a, b])$ , alors pour  $0 < \alpha < 1$  avec  $q_p$  quantile de  $\mathcal{N}(0, 1)$  d'ordre  $p$  et  $n$  grand

$$\mathbb{P}\left(\hat{I}_n - q_{1-\alpha/2} \frac{\hat{\sigma}_n}{\sqrt{n}} \leq I \leq \hat{I}_n + q_{1-\alpha/2} \frac{\hat{\sigma}_n}{\sqrt{n}}\right) \simeq 1 - \alpha$$

où  $\hat{I}_n = \frac{b-a}{n} (g(X_1) + \dots + g(X_n))$  et  $\hat{\sigma}_n^2 = \frac{(b-a)^2}{n} (g^2(X_1) + \dots + g^2(X_n)) - (\hat{I}_n)^2$

**Exemple :** Pour  $I = 4 \int_0^1 \sqrt{1-t^2} dt = \pi$  alors un intervalle confiance à 95%

de  $I = \pi$  est :  $\left[ \hat{I}_n - 1.96 \frac{\hat{\sigma}_n}{\sqrt{n}} \leq I \leq \hat{I}_n + 1.96 \frac{\hat{\sigma}_n}{\sqrt{n}} \right]$

## Estimation d'une intégrale par méthode MC

Soit  $I = \int_a^b g(t) dt \implies \hat{I}_n = (b-a) \overline{g(X_n)}$  estime  $I$  où  $X_1 \stackrel{\mathcal{L}}{\sim} \mathcal{U}([a, b])$

### Propriété

Soit  $I = \int_a^b g(t) dt$  avec  $\int_a^b (|g(t)| + g^2(t)) dt < \infty$  où  $g$  continue par morceaux sur  $]a, b[$ . Si  $(X_i)_{i \in \mathbb{N}}$  suite de v.a.i.i.d. de loi  $\mathcal{U}([a, b])$ , alors pour  $0 < \alpha < 1$  avec  $q_p$  quantile de  $\mathcal{N}(0, 1)$  d'ordre  $p$  et  $n$  grand

$$\mathbb{P}\left(\hat{I}_n - q_{1-\alpha/2} \frac{\hat{\sigma}_n}{\sqrt{n}} \leq I \leq \hat{I}_n + q_{1-\alpha/2} \frac{\hat{\sigma}_n}{\sqrt{n}}\right) \simeq 1 - \alpha$$

où  $\hat{I}_n = \frac{b-a}{n} (g(X_1) + \dots + g(X_n))$  et  $\hat{\sigma}_n^2 = \frac{(b-a)^2}{n} (g^2(X_1) + \dots + g^2(X_n)) - (\hat{I}_n)^2$

**Exemple :** Pour  $I = 4 \int_0^1 \sqrt{1-t^2} dt = \pi$  alors un intervalle confiance à 95%

de  $I = \pi$  est :  $\left[ \hat{I}_n - 1.96 \frac{\hat{\sigma}_n}{\sqrt{n}} \leq I \leq \hat{I}_n + 1.96 \frac{\hat{\sigma}_n}{\sqrt{n}} \right]$

## Estimation d'une intégrale par méthode MC

Soit  $I = \int_a^b g(t) dt \implies \hat{I}_n = (b-a) \overline{g(X_n)}$  estime  $I$  où  $X_1 \stackrel{\mathcal{L}}{\sim} \mathcal{U}([a, b])$

### Propriété

Soit  $I = \int_a^b g(t) dt$  avec  $\int_a^b (|g(t)| + g^2(t)) dt < \infty$  où  $g$  continue par morceaux sur  $]a, b[$ . Si  $(X_i)_{i \in \mathbb{N}}$  suite de v.a.i.i.d. de loi  $\mathcal{U}([a, b])$ , alors pour  $0 < \alpha < 1$  avec  $q_p$  quantile de  $\mathcal{N}(0, 1)$  d'ordre  $p$  et  $n$  grand

$$\mathbb{P}\left(\hat{I}_n - q_{1-\alpha/2} \frac{\hat{\sigma}_n}{\sqrt{n}} \leq I \leq \hat{I}_n + q_{1-\alpha/2} \frac{\hat{\sigma}_n}{\sqrt{n}}\right) \simeq 1 - \alpha$$

où  $\hat{I}_n = \frac{b-a}{n} (g(X_1) + \dots + g(X_n))$  et  $\hat{\sigma}_n^2 = \frac{(b-a)^2}{n} (g^2(X_1) + \dots + g^2(X_n)) - (\hat{I}_n)^2$

Exemple : Pour  $I = 4 \int_0^1 \sqrt{1-t^2} dt = \pi$  alors un intervalle confiance à 95%

de  $I = \pi$  est :  $\left[ \hat{I}_n - 1.96 \frac{\hat{\sigma}_n}{\sqrt{n}} \leq I \leq \hat{I}_n + 1.96 \frac{\hat{\sigma}_n}{\sqrt{n}} \right]$

## Estimation d'une intégrale par méthode MC

Soit  $I = \int_a^b g(t)dt \implies \hat{I}_n = (b-a) \overline{g(X_n)}$  estime  $I$  où  $X_1 \stackrel{\mathcal{L}}{\sim} \mathcal{U}([a, b])$

### Propriété

Soit  $I = \int_a^b g(t)dt$  avec  $\int_a^b (|g(t)| + g^2(t)) dt < \infty$  où  $g$  continue par morceaux sur  $]a, b[$ . Si  $(X_i)_{i \in \mathbb{N}}$  suite de v.a.i.i.d. de loi  $\mathcal{U}([a, b])$ , alors pour  $0 < \alpha < 1$  avec  $q_p$  quantile de  $\mathcal{N}(0, 1)$  d'ordre  $p$  et  $n$  grand

$$\mathbb{P}\left(\hat{I}_n - q_{1-\alpha/2} \frac{\hat{\sigma}_n}{\sqrt{n}} \leq I \leq \hat{I}_n + q_{1-\alpha/2} \frac{\hat{\sigma}_n}{\sqrt{n}}\right) \simeq 1 - \alpha$$

où  $\hat{I}_n = \frac{b-a}{n} (g(X_1) + \dots + g(X_n))$  et  $\hat{\sigma}_n^2 = \frac{(b-a)^2}{n} (g^2(X_1) + \dots + g^2(X_n)) - (\hat{I}_n)^2$

**Exemple :** Pour  $I = 4 \int_0^1 \sqrt{1-t^2} dt = \pi$  alors un intervalle confiance à 95%

de  $I = \pi$  est :  $\left[\hat{I}_n - 1.96 \frac{\hat{\sigma}_n}{\sqrt{n}} \leq I \leq \hat{I}_n + 1.96 \frac{\hat{\sigma}_n}{\sqrt{n}}\right]$

# Comparaison avec les autres méthodes de calcul d'intégrales

## Défauts :

- 1 Intervalles de confiance au lieu d'erreurs déterministes
- 2 Vitesse en  $\frac{1}{\sqrt{n}}$  au lieu de  $\frac{1}{n}$  (Rectangles),  $\frac{1}{n^2}$  (Trapèzes) ou  $\frac{1}{n^4}$  (Simpson)

## Avantages :

- 1 Valable même si la fonction n'est pas dérivable
- 2 Intervalle de confiance en  $1/\sqrt{n}$  pour intégrales multiples

# Comparaison avec les autres méthodes de calcul d'intégrales

## Défauts :

- 1 Intervalles de confiance au lieu d'erreurs déterministes
- 2 Vitesse en  $\frac{1}{\sqrt{n}}$  au lieu de  $\frac{1}{n}$  (Rectangles),  $\frac{1}{n^2}$  (Trapèzes) ou  $\frac{1}{n^4}$  (Simpson)

## Avantages :

- 1 Valable même si la fonction n'est pas dérivable
- 2 Intervalle de confiance en  $1/\sqrt{n}$  pour intégrales multiples

# Comparaison avec les autres méthodes de calcul d'intégrales

## Défauts :

- 1 Intervalles de confiance au lieu d'erreurs déterministes
- 2 Vitesse en  $\frac{1}{\sqrt{n}}$  au lieu de  $\frac{1}{n}$  (Rectangles),  $\frac{1}{n^2}$  (Trapèzes) ou  $\frac{1}{n^4}$  (Simpson)

## Avantages :

- 1 Valable même si la fonction n'est pas dérivable
- 2 Intervalle de confiance en  $1/\sqrt{n}$  pour intégrales multiples

# Comparaison avec les autres méthodes de calcul d'intégrales

## Défauts :

- 1 Intervalles de confiance au lieu d'erreurs déterministes
- 2 Vitesse en  $\frac{1}{\sqrt{n}}$  au lieu de  $\frac{1}{n}$  (Rectangles),  $\frac{1}{n^2}$  (Trapèzes) ou  $\frac{1}{n^4}$  (Simpson)

## Avantages :

- 1 Valable même si la fonction n'est pas dérivable
- 2 Intervalle de confiance en  $1/\sqrt{n}$  pour intégrales multiples

# Comparaison avec les autres méthodes de calcul d'intégrales

## Défauts :

- 1 Intervalles de confiance au lieu d'erreurs déterministes
- 2 Vitesse en  $\frac{1}{\sqrt{n}}$  au lieu de  $\frac{1}{n}$  (Rectangles),  $\frac{1}{n^2}$  (Trapèzes) ou  $\frac{1}{n^4}$  (Simpson)

## Avantages :

- 1 Valable même si la fonction n'est pas dérivable
- 2 Intervalle de confiance en  $1/\sqrt{n}$  pour intégrales multiples