

# Probabilités

## Théorème central de la limite

Julian Tugaut

Télécom Saint-Étienne

- 1 Motivations
- 2 Énoncé du théorème central limite
- 3 Preuve du théorème central limite

- 1 Motivations
- 2 Énoncé du théorème central limite
- 3 Preuve du théorème central limite

Comme pour la loi des grands nombres, on va commencer par donner une motivation du théorème central limite.

Comme pour la loi des grands nombres, on va commencer par donner une motivation du théorème central limite.

Nous venons de voir les lois des grands nombres. On sait ainsi que  $\overline{X}_n$  converge presque sûrement, dans  $L^2$  et en probabilité vers  $\mathbb{E}[X_1]$  sous certaines hypothèses. Néanmoins, dans la pratique, obtenir une limite n'est pas suffisant. Il faut aussi quantifier la vitesse de convergence. C'est notamment l'objet du théorème central de la limite. Ce dernier stipule que la vitesse est de la forme  $O\left(n^{-\frac{1}{2}}\right)$ .

Comme pour la loi des grands nombres, on va commencer par donner une motivation du théorème central limite.

Nous venons de voir les lois des grands nombres. On sait ainsi que  $\overline{X}_n$  converge presque sûrement, dans  $L^2$  et en probabilité vers  $\mathbb{E}[X_1]$  sous certaines hypothèses. Néanmoins, dans la pratique, obtenir une limite n'est pas suffisant. Il faut aussi quantifier la vitesse de convergence. C'est notamment l'objet du théorème central de la limite. Ce dernier stipule que la vitesse est de la forme  $O\left(n^{-\frac{1}{2}}\right)$ . En particulier, on peut obtenir des intervalles de confiance en se ramenant au cas du modèle gaussien.

- 1 Motivations
- 2 Énoncé du théorème central limite
- 3 Preuve du théorème central limite

# Énoncé du théorème central limite

## Théorème central de la limite

Soit  $(X_n)_n$  une suite de variables aléatoires indépendantes et identiquement distribuées avec  $\mathbb{E}[X_1] = \mu$  et  $\text{Var}[X_1] = \sigma^2$ . On suppose  $\sigma \in ]0; \infty[$ . On pose  $Y_n := \frac{\sum_{k=1}^n X_k - n\mu}{\sigma\sqrt{n}}$ . Alors, la suite de variables aléatoires  $(Y_n)_n$  converge en loi vers la loi normale centrée et réduite. De manière équivalente :

# Énoncé du théorème central limite

## Théorème central de la limite

Soit  $(X_n)_n$  une suite de variables aléatoires indépendantes et identiquement distribuées avec  $\mathbb{E}[X_1] = \mu$  et  $\text{Var}[X_1] = \sigma^2$ . On suppose  $\sigma \in ]0; \infty[$ . On pose  $Y_n := \frac{\sum_{k=1}^n X_k - n\mu}{\sigma\sqrt{n}}$ . Alors, la suite de variables aléatoires  $(Y_n)_n$  converge en loi vers la loi normale centrée et réduite. De manière équivalente :

$$\frac{\overline{X}_n - \mu}{\frac{\sigma}{\sqrt{n}}} \xrightarrow[n \rightarrow +\infty]{\mathcal{L}} \mathcal{N}(0; 1),$$

# Énoncé du théorème central limite

## Théorème central de la limite

Soit  $(X_n)_n$  une suite de variables aléatoires indépendantes et identiquement distribuées avec  $\mathbb{E}[X_1] = \mu$  et  $\text{Var}[X_1] = \sigma^2$ . On suppose  $\sigma \in ]0; \infty[$ . On pose  $Y_n := \frac{\sum_{k=1}^n X_k - n\mu}{\sigma\sqrt{n}}$ . Alors, la suite de variables aléatoires  $(Y_n)_n$  converge en loi vers la loi normale centrée et réduite. De manière équivalente :

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

où  $\bar{X}_n := \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i$ .

# Énoncé du théorème central limite

## Théorème central de la limite

Soit  $(X_n)_n$  une suite de variables aléatoires indépendantes et identiquement distribuées avec  $\mathbb{E}[X_1] = \mu$  et  $\text{Var}[X_1] = \sigma^2$ . On suppose  $\sigma \in ]0; \infty[$ . On pose  $Y_n := \frac{\sum_{k=1}^n X_k - n\mu}{\sigma\sqrt{n}}$ . Alors, la suite de variables aléatoires  $(Y_n)_n$  converge en loi vers la loi normale centrée et réduite. De manière équivalente :

$$\frac{\overline{X}_n - \mu}{\frac{\sigma}{\sqrt{n}}} \xrightarrow[n \rightarrow +\infty]{\mathcal{L}} \mathcal{N}(0; 1),$$

où  $\overline{X}_n := \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i$ .

## Remarque

En pratique,  $n > 30$  est suffisant.

- 1 Motivations
- 2 Énoncé du théorème central limite
- 3 Preuve du théorème central limite

# Démonstration - 1

## Remarque

Si  $X_i$  suit la loi normale de paramètres  $\mu$  et  $\sigma^2$ , le résultat est immédiat de par la stabilité par la somme des lois normales.

# Démonstration - 1

## Remarque

Si  $X_i$  suit la loi normale de paramètres  $\mu$  et  $\sigma^2$ , le résultat est immédiat de par la stabilité par la somme des lois normales.

## Preuve

Soit  $\varphi$  la fonction caractéristique de  $X_1 - \mu$ . On note  $\psi_n$  la fonction caractéristique de  $Y_n$ .

$$\psi_n(u) := \mathbb{E} \left[ e^{iuY_n} \right]$$

$$\begin{aligned}\psi_n(u) &:= \mathbb{E} \left[ e^{iuY_n} \right] \\ &= \mathbb{E} \left\{ \exp \left[ iu \frac{S_n - n\mu}{\sigma\sqrt{n}} \right] \right\}\end{aligned}$$

$$\begin{aligned}\psi_n(u) &:= \mathbb{E} \left[ e^{iuY_n} \right] \\ &= \mathbb{E} \left\{ \exp \left[ iu \frac{S_n - n\mu}{\sigma\sqrt{n}} \right] \right\} \\ &= \mathbb{E} \left\{ \exp \left[ i \frac{u}{\sigma\sqrt{n}} (S_n - n\mu) \right] \right\}\end{aligned}$$

$$\begin{aligned}\psi_n(u) &:= \mathbb{E} \left[ e^{iuY_n} \right] \\ &= \mathbb{E} \left\{ \exp \left[ iu \frac{S_n - n\mu}{\sigma\sqrt{n}} \right] \right\} \\ &= \mathbb{E} \left\{ \exp \left[ i \frac{u}{\sigma\sqrt{n}} (S_n - n\mu) \right] \right\} \\ &= \mathbb{E} \left\{ \exp \left[ i \frac{u}{\sigma\sqrt{n}} \sum_{k=1}^n (X_k - \mu) \right] \right\}\end{aligned}$$

$$\begin{aligned}\psi_n(u) &:= \mathbb{E} \left[ e^{iuY_n} \right] \\ &= \mathbb{E} \left\{ \exp \left[ iu \frac{S_n - n\mu}{\sigma\sqrt{n}} \right] \right\} \\ &= \mathbb{E} \left\{ \exp \left[ i \frac{u}{\sigma\sqrt{n}} (S_n - n\mu) \right] \right\} \\ &= \mathbb{E} \left\{ \exp \left[ i \frac{u}{\sigma\sqrt{n}} \sum_{k=1}^n (X_k - \mu) \right] \right\} \\ &= \prod_{k=1}^n \mathbb{E} \left\{ \exp \left[ i \frac{u}{\sigma\sqrt{n}} (X_k - \mu) \right] \right\}\end{aligned}$$

$$\begin{aligned}\psi_n(u) &:= \mathbb{E} \left[ e^{iuY_n} \right] \\ &= \mathbb{E} \left\{ \exp \left[ iu \frac{S_n - n\mu}{\sigma\sqrt{n}} \right] \right\} \\ &= \mathbb{E} \left\{ \exp \left[ i \frac{u}{\sigma\sqrt{n}} (S_n - n\mu) \right] \right\} \\ &= \mathbb{E} \left\{ \exp \left[ i \frac{u}{\sigma\sqrt{n}} \sum_{k=1}^n (X_k - \mu) \right] \right\} \\ &= \prod_{k=1}^n \mathbb{E} \left\{ \exp \left[ i \frac{u}{\sigma\sqrt{n}} (X_k - \mu) \right] \right\} \\ &= \prod_{k=1}^n \varphi \left( \frac{u}{\sigma\sqrt{n}} \right)\end{aligned}$$

$$\begin{aligned}\psi_n(u) &:= \mathbb{E} \left[ e^{iuY_n} \right] \\ &= \mathbb{E} \left\{ \exp \left[ iu \frac{S_n - n\mu}{\sigma\sqrt{n}} \right] \right\} \\ &= \mathbb{E} \left\{ \exp \left[ i \frac{u}{\sigma\sqrt{n}} (S_n - n\mu) \right] \right\} \\ &= \mathbb{E} \left\{ \exp \left[ i \frac{u}{\sigma\sqrt{n}} \sum_{k=1}^n (X_k - \mu) \right] \right\} \\ &= \prod_{k=1}^n \mathbb{E} \left\{ \exp \left[ i \frac{u}{\sigma\sqrt{n}} (X_k - \mu) \right] \right\} \\ &= \prod_{k=1}^n \varphi \left( \frac{u}{\sigma\sqrt{n}} \right) \\ &= \left[ \varphi \left( \frac{u}{\sigma\sqrt{n}} \right) \right]^n .\end{aligned}$$

## Démonstration - 3

Or,  $\mathbb{E}[X_1 - \mu] = 0$  et  $\text{Var}[X_1 - \mu] = \sigma^2 < \infty$ .

## Démonstration - 3

Or,  $\mathbb{E}[X_1 - \mu] = 0$  et  $\text{Var}[X_1 - \mu] = \sigma^2 < \infty$ . On en déduit que  $\varphi$  est de classe  $\mathcal{C}^2$  et telle que

$$\varphi'(0) = 0 \quad \text{et} \quad \varphi''(0) = -\sigma^2.$$

## Démonstration - 3

Or,  $\mathbb{E}[X_1 - \mu] = 0$  et  $\text{Var}[X_1 - \mu] = \sigma^2 < \infty$ . On en déduit que  $\varphi$  est de classe  $\mathcal{C}^2$  et telle que

$$\varphi'(0) = 0 \quad \text{et} \quad \varphi''(0) = -\sigma^2.$$

On procède ensuite au développement de Taylor de la fonction  $\varphi$  à l'ordre deux au voisinage de 0 :

$$\varphi(u) = 1 - \frac{\sigma^2}{2} u^2 + u^2 h(u),$$

avec  $h(u) \rightarrow 0$  quand  $u \rightarrow 0$ .

## Démonstration - 4

Puis, l'on a :

$$\begin{aligned}\psi_n(u) &= \left[ \varphi \left( \frac{u}{\sigma\sqrt{n}} \right) \right]^n = \exp \left\{ n \log \left[ \varphi \left( \frac{u}{\sigma\sqrt{n}} \right) \right] \right\} \\ &= \exp \left\{ n \log \left[ 1 - \frac{1}{2n} u^2 + \frac{1}{n\sigma^2} u^2 h \left( \frac{u}{\sigma\sqrt{n}} \right) \right] \right\},\end{aligned}$$

où  $\log$  désigne la valeur principale du logarithme complexe (valant 0 au point 1 et définie partout sauf sur la demi-droite négative).  
Quand  $n$  tend vers l'infini, il vient

## Démonstration - 4

Puis, l'on a :

$$\begin{aligned}\psi_n(u) &= \left[ \varphi \left( \frac{u}{\sigma\sqrt{n}} \right) \right]^n = \exp \left\{ n \log \left[ \varphi \left( \frac{u}{\sigma\sqrt{n}} \right) \right] \right\} \\ &= \exp \left\{ n \log \left[ 1 - \frac{1}{2n} u^2 + \frac{1}{n\sigma^2} u^2 h \left( \frac{u}{\sigma\sqrt{n}} \right) \right] \right\},\end{aligned}$$

où  $\log$  désigne la valeur principale du logarithme complexe (valant 0 au point 1 et définie partout sauf sur la demi-droite négative).  
Quand  $n$  tend vers l'infini, il vient

$$\psi_n(u) \longrightarrow e^{-\frac{u^2}{2}}.$$

## Démonstration - 5

Nous savons alors que la suite de variables aléatoires  $(Y_n)_n$  converge en loi vers  $Z$  quand  $n$  tend vers l'infini où  $\varphi_Z(u) = e^{-\frac{u^2}{2}}$ . Il s'avère ainsi que  $Z$  suit de plus la loi normale centrée réduite.