# La Marche de l'Éléphant

Elankumaran Vishwa Mirdita Fabian Proctor Jordan

## Introduction

- Introduit au début des années 2000 par les physiciens Schütz et Trimper
- Une marche aléatoire qui se souvient de tout son passé
- Son analyse repose sur l'étude des Martingales

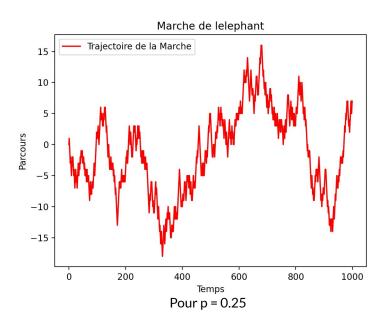
#### Comportement

$$X_{n+1} = \begin{cases} +X_k & \text{avec probabilité} & p, \\ -X_k & \text{avec probabilité} & 1-p, \end{cases} \qquad X_{n+1} = \alpha_n X_{\beta_n}$$

$$S_{n+1} = S_n + X_{n+1}$$
.

### **Cas Sous-Critique**

## Trajectoire de l'Éléphant



Comportement asymptotique de  $S_n$ 

### Martingale

$$M_n = a_n S_n$$
 avec  $a_1 = 1$  et pour  $n \ge 2$ 

$$a_{n} = \prod_{k=1}^{n-1} \gamma_{k}^{-1} = \frac{\Gamma(n) \Gamma(2p)}{\Gamma(n+2p-1)}$$

**Filtration** 

$$\mathcal{F}_0 = \{ \emptyset, \Omega \}$$

$$\mathcal{F}_{n} = \sigma(X_{1}, \dots, X_{n})$$

Intégrabilité

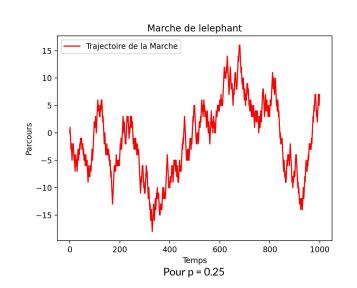
$$|M_n| \le \frac{\Gamma(n+1)\Gamma(2p)}{\Gamma(n+2p-1)}$$

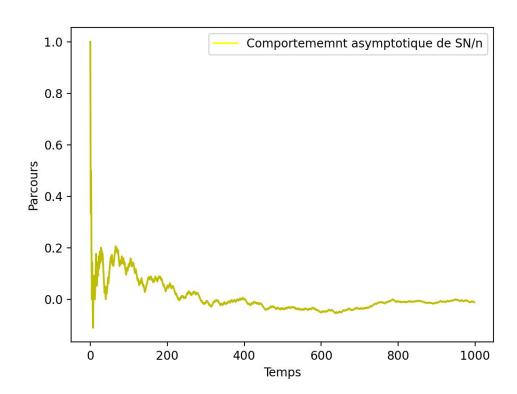
Propriété de la martingale

$$\mathbb{E}(M_{n+1}|\mathcal{F}_n) = M_n$$

#### Loi Forte des Grands Nombres

$$\lim_{n \to +\infty} \frac{S_n}{n} = 0$$





## Normalité Asymptotique

$$\left(b_n\right) = \sum_{k=1}^n a_k^2$$

→ Positive

----- Croissante

——→ Tend vers ∞

$$\exists l \in \mathbb{R}, \left(\frac{\left\langle M\right\rangle_n}{b_n}\right) \xrightarrow[n \to \infty]{} l$$

## Crochet de $\langle M \rangle_n$

$$\langle M \rangle_n = \sum_{k=1}^n \mathbb{E}((M_k - M_{k-1})^2 | \mathcal{F}_{k-1})$$

Or 
$$a_k=rac{a_{k-1}}{\gamma_{k-1}}$$

$$egin{aligned} \langle M 
angle_n &= \sum_{k=1}^n a_k^2 \mathbb{E}((S_k - \gamma_{k-1} S_{k-1})^2 | \mathcal{F}_{k-1}) \ &= \sum_{k=1}^n a_k^2 \Big[ \mathbb{E}(S_k^2 | \mathcal{F}_{k-1}) - \gamma_{k-1}^2 S_{k-1}^2 \Big] \ &= \sum_{k=1}^n a_k^2 - (2p-1)^2 \sum_{k=1}^{n-1} a_{k+1}^2 \Big( rac{S_k}{k} \Big)^2 \end{aligned}$$

$$\mathbb{E}(S_{n+1}^2|\mathcal{F}_n)=S_n^2(2\gamma_n-1)+1$$

#### Calcul du l

$$egin{aligned} \lim_{n o +\infty} rac{\langle M 
angle_n}{b_n} &= \lim_{n o +\infty} rac{\sum_{k=1}^n a_k^2 - (2p-1)^2 \sum_{k=1}^n a_{k+1}^2 (rac{S_k}{k})^2}{\sum_{k=1}^n a_k^2} \ &= 1 \end{aligned}$$

### **Condition de Lindeberg**

$$rac{1}{b_n} \sum_{k=1}^n \mathbb{E}[(M_k - M_{k-1})^2 1_{|M_k - M_{k-1}| \geq \epsilon \sqrt{\sum_{k=1}^n a_k^2}} | \mathbb{F}_{k-1}] \longrightarrow 0$$

$$= \tfrac{1}{\sum_{k=1}^n a_k^2} \sum_{k=1}^n \mathbb{E} \big[ (a_k S_k - a_{k-1} S_{k-1})^2 1_{|(a_k S_k - a_{k-1} S_{k_1})| \geq \epsilon \sqrt{\sum_{k=1}^n a_k^2} |\mathbb{F} k - 1} \big]$$

$$=rac{1}{\sum_{k=1}^{n}a_{k}^{2}}\sum_{k=1}^{n}\mathbb{E}\Big[(a_{k}(S_{k}-\gamma_{k-1}S_{k-1}))^{2}1_{|a_{k}(S_{k}-\gamma_{k-1}S_{k-1})|\geq\epsilon\sqrt{\sum_{k=1}^{n}a_{k}^{2}}}|\mathbb{F}_{k-1}\Big]$$

$$\leq rac{1}{\epsilon^2(\sum_{k=1}^n a_k^2)^2} \sum_{k=1}^n \mathbb{E}[(a_k(S_k - \gamma_{k-1}S_{k-1}))^4 | \mathbb{F}_{k-1}]$$

 $\mathbb{E}(X_{n+1}|\mathbb{F}_n)=\mathbb{E}(X_{n+1}^3|\mathbb{F}_n)=rac{2p-1}{n}S_n$ 

 $\mathbb{E}(X_{n+1}^4|\mathbb{F}_n)=\mathbb{E}(X_{n+1}^2|\mathbb{F}_n)=1$ 

$$egin{aligned} \mathbb{E}(S_{n+1}|\mathcal{F}_n) &= \gamma_n S_n \ \mathbb{E}(S_{n+1}^2|\mathcal{F}_n) &= S_n^2 (2\gamma_n - 1) + 1 \ \mathbb{E}(S_{n+1}^3|\mathbb{F}_n) &= S_n^3 (\gamma_n - 2) + S_n (\gamma_n + 2) \ \mathbb{E}(S_{n+1}^4|\mathbb{F}_n) &= S_n^4 (4\gamma_n - 3) + S_n^2 (4\gamma_n + 2) + 1 \end{aligned}$$

$$\leq rac{1}{\epsilon^2(\sum_{k=1}^n a_k^2)^2} \sum_{k=1}^n a_k^4 \left[ 1 - 3(2p-1)^4 \Big(rac{S_{k-1}}{k-1}\Big)^4 + 2(2p-1)^2 \Big(rac{S_{k-1}}{k-1}\Big)^2 
ight]$$

$$\leq rac{1}{\epsilon^2 \sum_{k=1}^n a_k^2} \sum_{k=1}^n a_k^4$$

#### Lemme de Kronecker

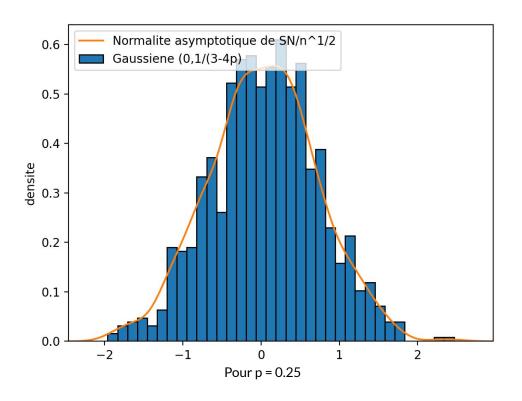
$$\lim_{n o \infty} rac{1}{(\sum_{k=1}^n a_k^2)^2} \sum_{k=1}^n a_k^4 = 0$$

$$\longrightarrow rac{1}{\epsilon^2(\sum_{k=1}^n a_k^2)^2} \sum_{k=1}^n a_k^4 = 0$$

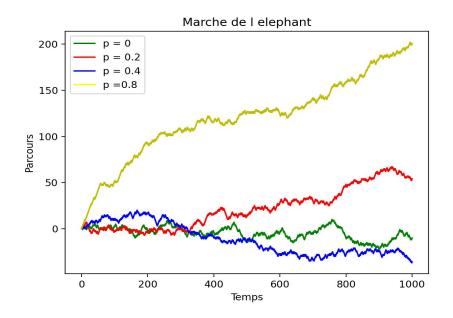
#### Convergence en Loi

$$rac{1}{\sqrt{\sum_{k=1}^n a_k^2}} M_n \, \longrightarrow \mathcal{N}(0,1)$$

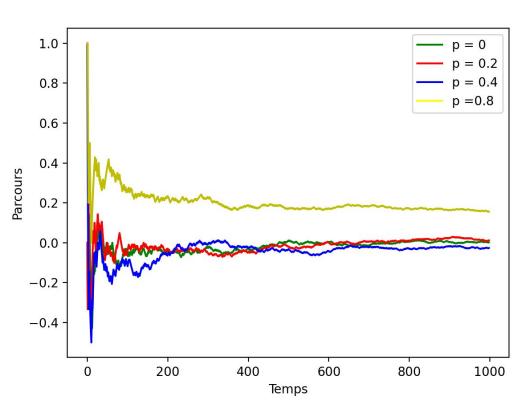
$$\iff rac{S_n}{\sqrt{n}} \longrightarrow \mathcal{N}(0,rac{1}{3-4p})$$



### **Comment Estimer p?**



$$\lim_{n \to +\infty} \frac{S_n}{n} = 0$$



#### **Un Premier Estimateur:**

- Prend en argument des éléments successives du passé de l'éléphant
- n'estime pas p mais la proportion de 1 versus -1 dans le mémoire

$$\mathbb{P}(X_n = x_n) = (1 - p)^{\frac{1 + x_n}{2}} (p)^{\frac{1 - x_n}{2}}$$

En maximisant ceci, on trouve l'estimateur  $\widehat{p}$ 

$$\lim_{n \to +\infty} \left[ \frac{S_n}{n} = \frac{1}{n} \sum_{k=1}^n X_k \right] = 0 \qquad \widehat{p}_{MV} = \frac{1}{2} \left( 1 + \frac{1}{n} \sum_{k=1}^n x_k \right)$$

#### 1er Estimateur:

- Convergence vers 0 si p<3/4

$$\widehat{p}_{MV} = \frac{1}{2}(1 + \frac{1}{n}\sum_{k=1}^{n}x_{k})$$

#### Un deuxième Estimateur:

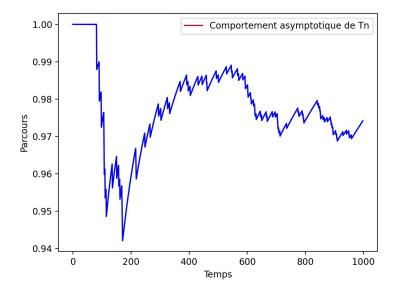
- prend en compte la proportion de 1's versus -1's dans le passé de l'éléphant
- Indépendance Conditionnelle nouse permet d'obtenir un Estimateur de Maximum de Vraisemblance

$$\mathbb{P}(X_{n+1} = x_{n+1} | \mathcal{F}_n) = \left(\frac{a_n}{n} \cdot (2p-1) + 1 - p\right)^{\frac{1+x_{n+1}}{2}} \left(\frac{a_n}{n} \cdot (1-2p) + p\right)^{\frac{1-x_{n+1}}{2}}$$

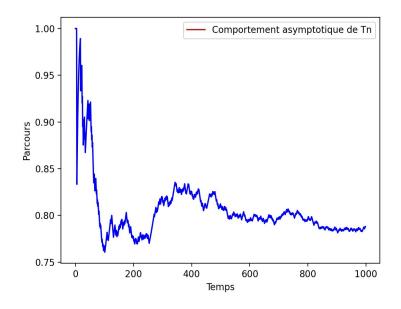
En maximisant ceci, on trouve l'estimateur  $\hat{p}$ 

$$\widehat{p}_{MV} = \frac{2\sum_{k=1}^{n} \left(\frac{a_k}{k}\right) - 2\sum_{k=1}^{n} \left(\frac{a_k}{k}\right)^2 - \sum_{k=1}^{n} \frac{x_{n+1}}{2} \left(\frac{2a_k}{k} - 1\right) - \frac{n}{2}}{4\sum_{k=1}^{n} \left(\frac{a_k}{k}\right) - 4\left(\frac{a_k}{k}\right)^2 - n}$$

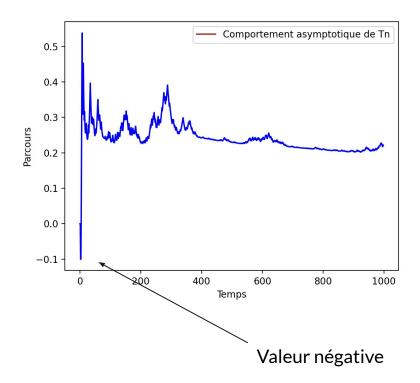
Cas critique : p = 0.98



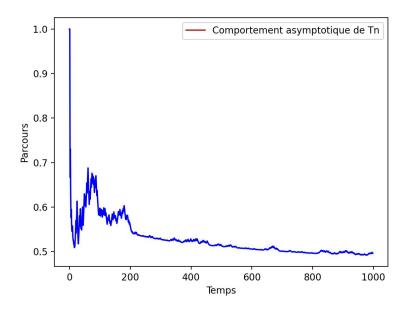
Cas critique : p = 0.8



#### Cas sous critique p = 0.2



#### Cas sous critique p = 0.5



## Conclusion

.. et Questions