

CASCADES INFINIMENT DIVISIBLES VOILÉES : AU-DELÀ DES LOIS DE PUISSANCE

P. Chainais ,

LIMOS UMR 6158,
ISIMA - Univ. Clermont II
Clermont-Ferrand

R. Riedi ,

Dept of ECE,
Rice University,
Houston Texas, USA

P. Abry

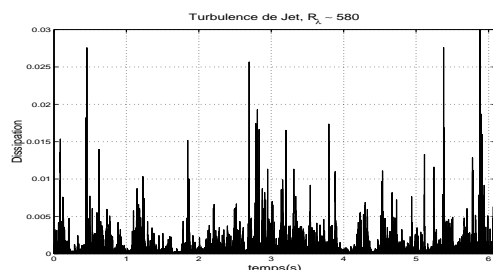
CNRS UMR 5672,
Laboratoire de Physique,
E.N.S. Lyon



RICE UNIVERSITY

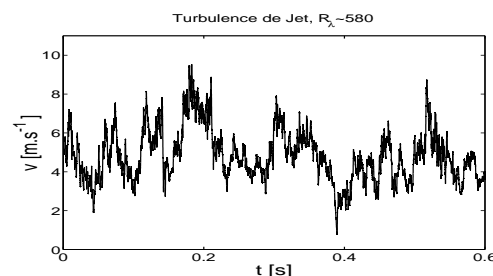


Lois d'échelle et Turbulence



dissipation

$$\mathbb{E} \varepsilon_r^q \sim r^{\tau(q)}$$



vitesse

$$\mathbb{E} |\delta v_r|^q \sim r^{q/3 + \tau(q/3)}$$

ANALYSE

formalisme multifractal ($\sim \tau^{\zeta(q)}$)

casc. log-inf. div. ($H(q) \cdot n(\tau)$)

cascades multiplicatives

\Rightarrow phénoménologie

(cascade de Richardson)

SIMULATION

cascades binomiales,
coeff. ondelette, MRW...

cascades multiplicatives

\Rightarrow algorithmes

(binomiale, ondelettes...)

De l'auto-similarité aux Cascades Infiniment Divisibles

$$\delta_\tau X(t) = X(t + \tau) - X(t)$$

➡ AUTO-SIMILARITÉ

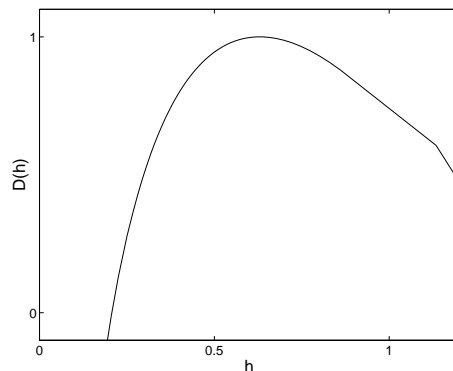
$$\mathbf{E} |\delta_\tau X|^q = \mathbf{E} |X(1)|^q \cdot |\tau|^{qH}$$

ex : f.B.m., Linear Fractional Stable Motion...

➡ FORMALISME MULTIFRACTAL

$$\mathbf{E} |\delta_\tau X|^q = c_q \tau^{\zeta(q)}$$

ex : casc. binomiales, casc. aléa. ondelette, multifractal random walk (MRW)...

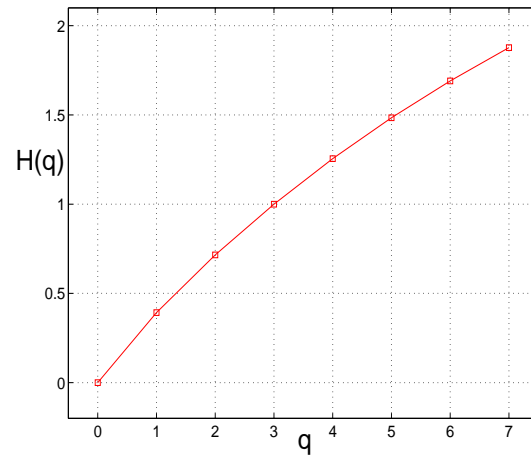
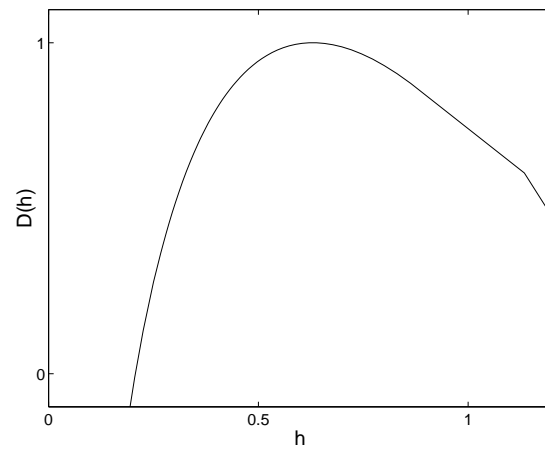
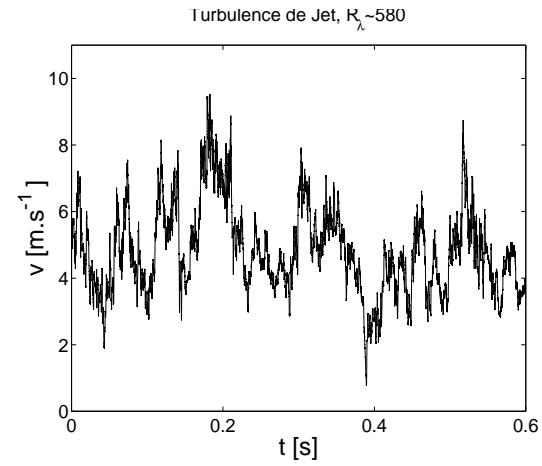
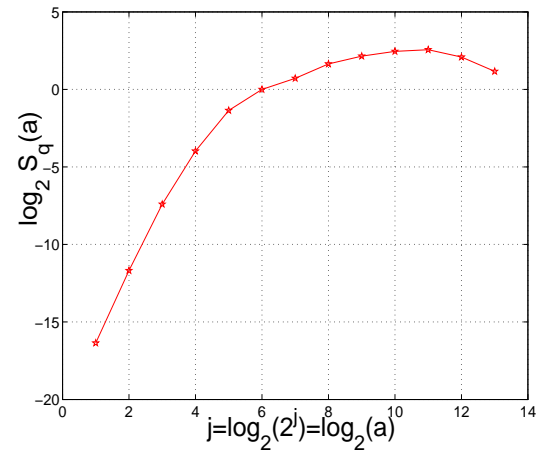


Transformée de Legendre

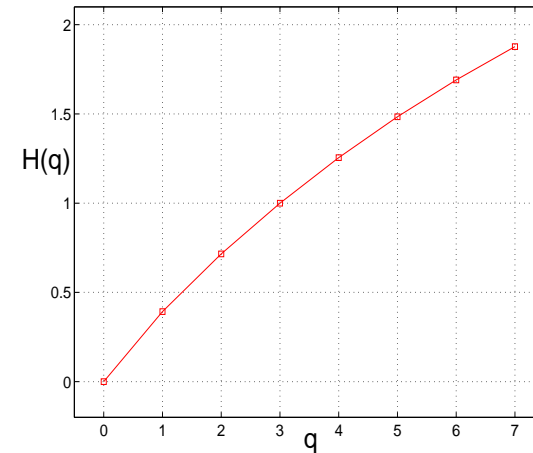
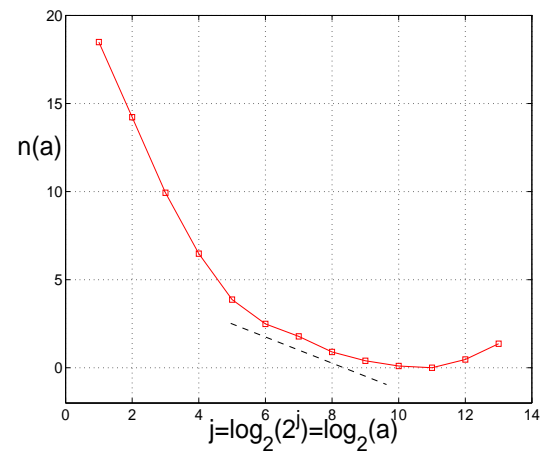
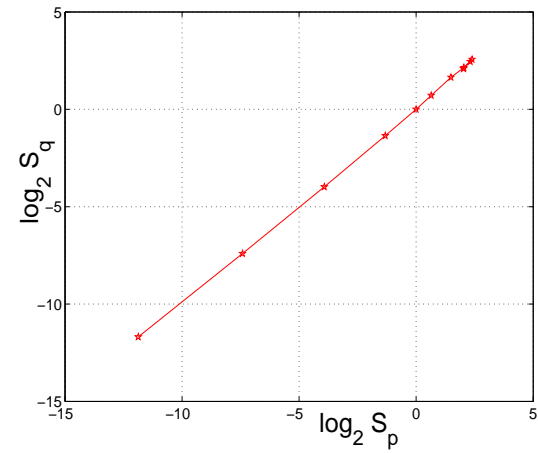
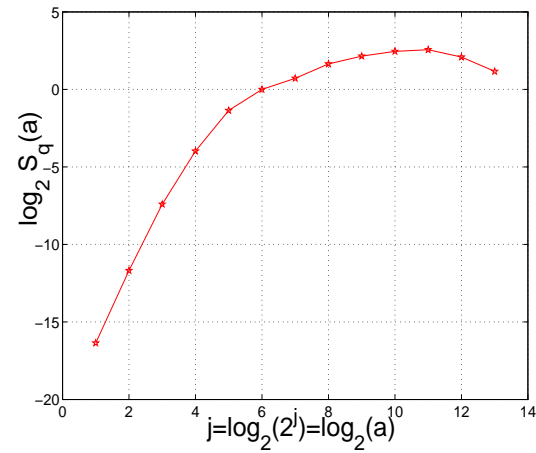
$$D(h)$$

spectre des singularités

En turbulence...



...vers les cascades infiniment divisibles !



De l'auto-similarité aux Cascades Infiniment Divisibles

$$\delta_\tau X(t) = X(t + \tau) - X(t)$$

➡ AUTO-SIMILARITÉ

$$\mathbf{E} |\delta_\tau X|^q = \mathbf{E} |X(1)|^q \cdot |\tau|^{qH}$$

ex : f.B.m., Linear Fractional Stable Motion...

➡ FORMALISME MULTIFRACTAL

$$\mathbf{E} |\delta_\tau X|^q = c_q \tau^{\zeta(q)}$$

ex : casc. binomiales, casc. aléa. ondelette, multifractal random walk (MRW)...

➡ CASCADES INF. DIVISIBLES

$$\mathbf{E} |\delta_\tau X|^q = c_q \exp[-H(q) \cdot n(\tau)]$$

- $H(q) \equiv \zeta(q)$ si $n(\tau) = -\log \tau$,
(multifractal)
- a priori $n(\tau) \neq -\log \tau$.

ex : ... ???

Lois d'échelle infiniment divisibles

$$\mathbb{E} |\delta_\tau X|^q = c_q \exp[-H(q) \cdot n(\tau)]$$

✓ $n(\tau) = -\log \tau \implies \mathbb{E} |\delta_\tau X|^q = c_q \tau^{H(q)} \equiv c_q \tau^{\zeta(q)}$
(invariance d'échelle)

✓ $n(\tau) \neq -\log \tau \implies$ vers une analyse non-invariante d'échelle :

– turbulence Castaing et al. 1990

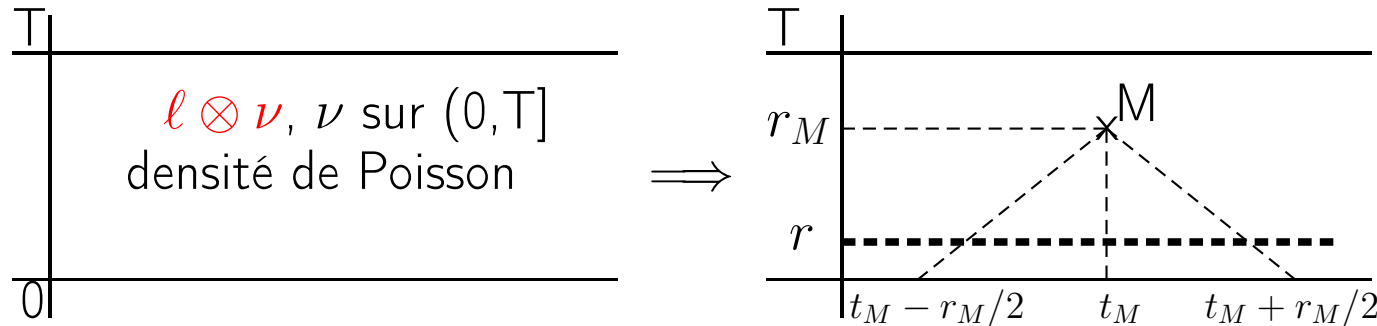
– trafic internet Veitch et al. 2000

✓ interprétation multiplicative

Comment construire un signal à lois d'échelle infiniment divisibles ?

possédant de "bonnes propriétés" : *accroissements stationnaires*, etc. ...

En math : recouvrement Poissonnien de [0,1]



$$S_r = [0, 1] \setminus \bigcup_{r_M > r} (t_M - r_M/2, t_M + r_M/2)$$

$$Q_r(t) = \frac{\mathbb{1}_{S_r}(t)}{\mathbb{P}(t \in S_r)} \quad [\text{on tue } t \text{ si } t \notin S_r]$$

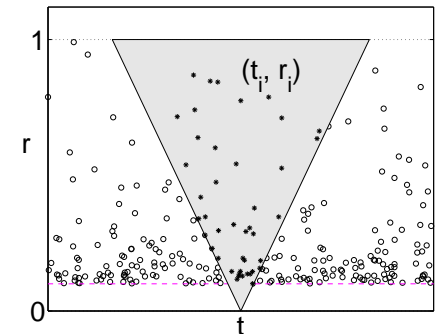
$$\mu = \lim_{r \rightarrow 0} Q_r(t) \cdot \ell \text{ est portée par } \bigcap_r S_r$$

Si μ est non dégénérée, alors tout n'est pas recouvert...

Les points M susceptibles de recouvrir t sont dans $\mathcal{C}_r(t)$.

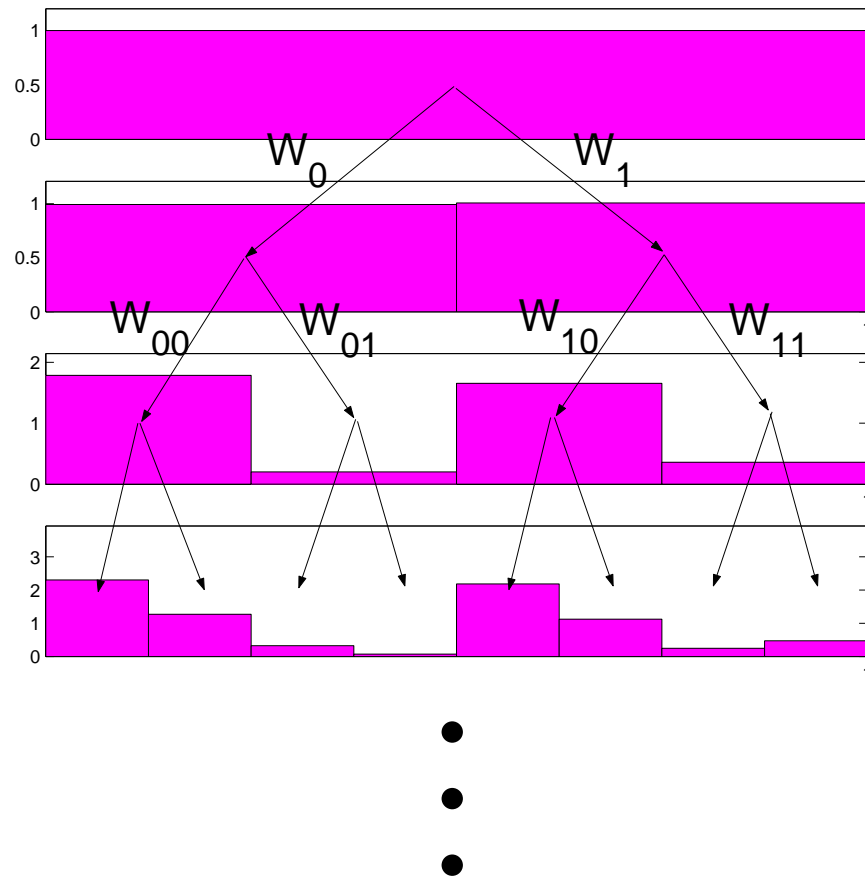
En posant $W_M = 0$,

$$Q_r(t) = \frac{\prod_{M \in \mathcal{C}_r(t)} W_M}{\mathbf{E} \left[\prod_{M \in \mathcal{C}_r(t)} W_M \right]}$$

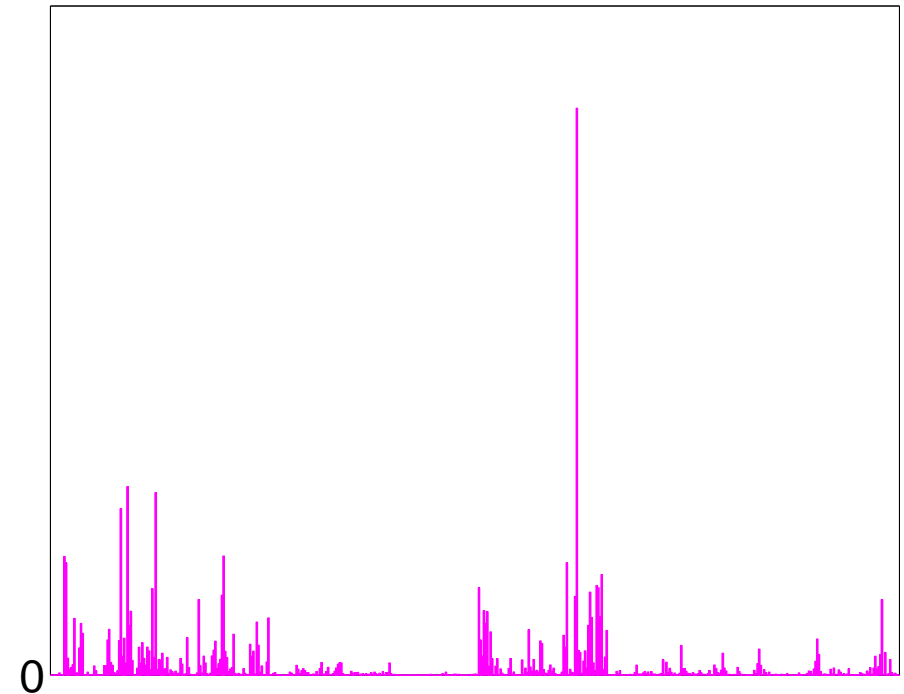


Principe des cascades binomiales

structure arborescente

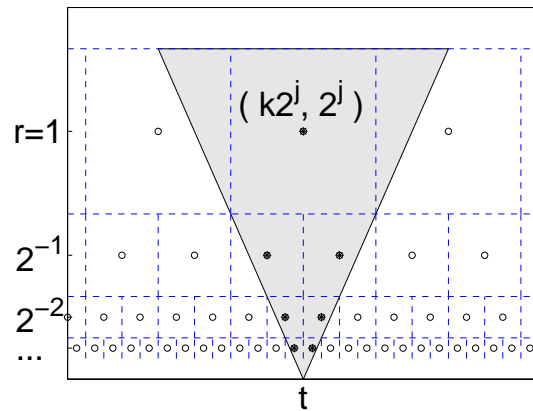


signal irrégulier



Des cascades binomiales aux cascades infiniment divisibles

binomiale

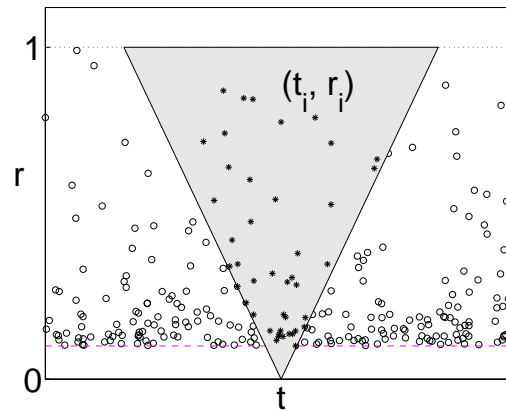


$$Q_r(t) = \prod_j \Lambda_j(t),$$

$r = 2^j$ seulement

Mandelbrot 1974

Poisson composée



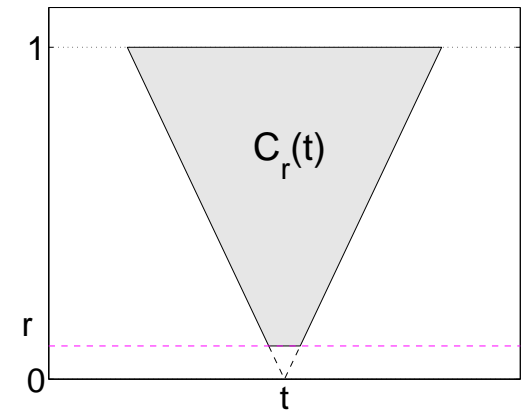
$$Q_r(t) \propto \prod_{(t_i, r_i)} W_i$$

t_i : uniforme \Rightarrow stationnaire

r_i : $1/r^2 \Rightarrow$ scaling

Barral & Mandelbrot 2002

Infiniment Divisible



$$Q_r(t) \propto \exp M(C_r(t))$$

CASCADE MULT.
CONTINUE

Schmitt & Marsan 2001

Muzy & Bacry 2002

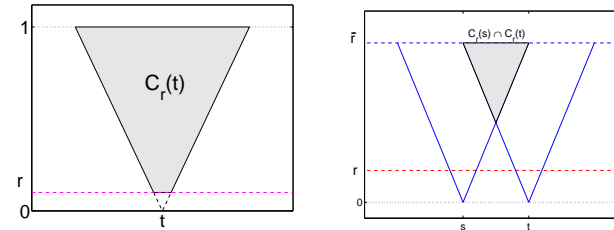
Ch. & Riedi & Abry 2003

Bruit log-infiniment divisible (IDC noise)

$\mathbf{M}(\mathcal{C}_r(\mathbf{t}))$: fct. génér. moments = $\exp[-m(\mathcal{C}_r) \rho(q)]$ (inv. éch. = $r^{\rho(q)}$)

- G = distr. infiniment divisible, fct. génér. moments $\tilde{G}(q) = e^{-\rho(q)}$,
- mesure positive $dm(t, r)$ [i. é. = $\frac{(1+\delta(1-r))dt dr}{r^2}$],

$$Q_r(t) = \frac{\exp[M(\mathcal{C}_r(t))]}{\mathbb{E}[\exp M(\mathcal{C}_r(t))]}$$



$\implies Q_r(t)$ est stationnaire

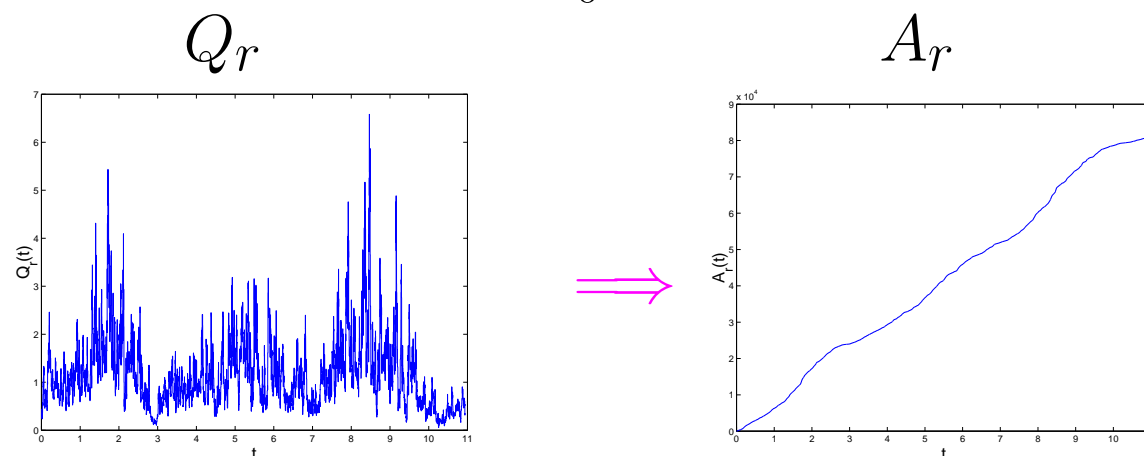
$$\varphi(q) = \rho(q) - q\rho(1) \implies \mathbb{E}[Q_r^q] = \exp[-\varphi(q)m(\mathcal{C}_r)]$$

$$[\text{i.é. } \mathbb{E}[Q_r^q] = e^{-\varphi(q)} \cdot r^{\varphi(q)}]$$

Mouvement log-infiniment divisible (IDC motion)

Pb : Q_r dégénère lorsque $r \rightarrow 0 \dots$

Solution : $A_r(t) = \int_0^t Q_r(s) ds \implies \mathbb{E}A_r(t) = t$



$A(t) = \lim_{r \rightarrow 0} A_r(t) \dots$ est à accroissements stationnaires

et $\mathbb{E}\delta_\tau A^q \sim \tau^q \exp[-\varphi(q)m(\mathcal{C}_\tau)]$

Cascades et lois d'échelle infiniment divisibles

$$\text{dissipation moyennée localement} \quad \equiv \quad \varepsilon_{\tau}(t) = \frac{[A(t + \tau) - A(t)]}{\tau}$$

$$[\text{en pratique : } \varepsilon_{\tau}^{(r)}(t) = \frac{1}{\tau} \int_t^{t+\tau} Q_r(t) dt]$$

Scaling des moments \equiv lois d'échelle Inf. Div.

$$\mathbb{E} \varepsilon_{\tau}^q \sim \exp[-\varphi(q) \cdot m(\mathcal{C}_{\tau})] \equiv \exp[-\mathbf{H}(q) \cdot \mathbf{n}(\tau)]$$

\implies **synthèse d'une densité à lois d'échelle Inf. Div.**

Marche aléatoire infiniment divisible (IDC random walk)

mouvement Brownien fractionnaire B_H , $A(t)$ une mesure Log. Inf. Div.,

$$V_H(t) = B_H(A(t)), \quad t \in \mathbb{R}^+$$

Rappel $\left\{ \begin{array}{l} B_H \text{ est à accroissements stationnaires} \\ \forall t \in \mathbb{R}^+, \mathbb{E}|B_H(t)|^q = t^{qH} \cdot \mathbb{E}|B_H(1)|^q, \end{array} \right.$

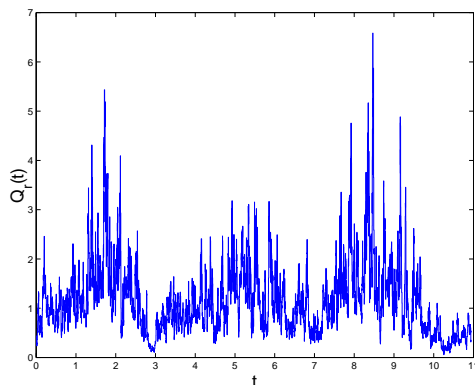
V_H est à accroissements stationnaires,
fluctuations positives/négatives,

et

$$\mathbb{E}|\delta_\tau V_H|^q \sim \tau^{qH} \exp[-\varphi(qH)m(\mathcal{C}_\tau)]$$

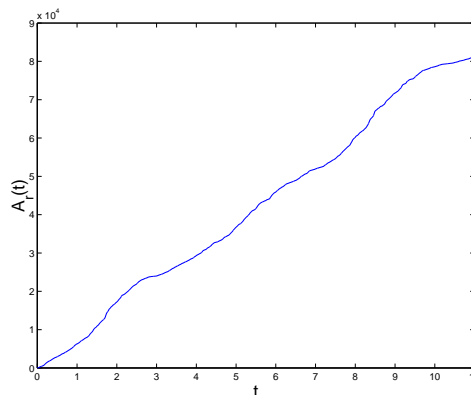
En résumé...

bruit
(densité)



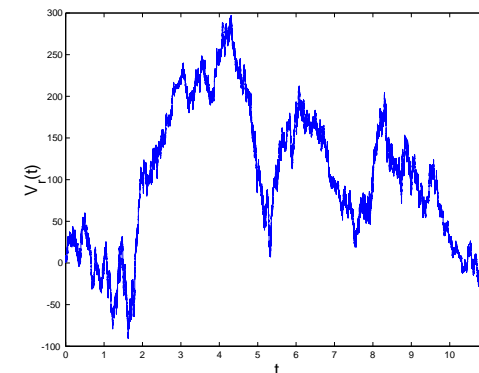
$\int Q_r$
 \implies

mouvement
(mesure)



$B_H(A)$
 \implies

marche
aléatoire



$$\mathbb{E}[Q_r^q]$$

||

$$\exp[-\varphi(q)m(\mathcal{C}_r)]$$

$$\mathbb{E}\delta_\tau A^q$$

\mathcal{N}

$$\tau^q \exp[-\varphi(q)m(\mathcal{C}_\tau)]$$

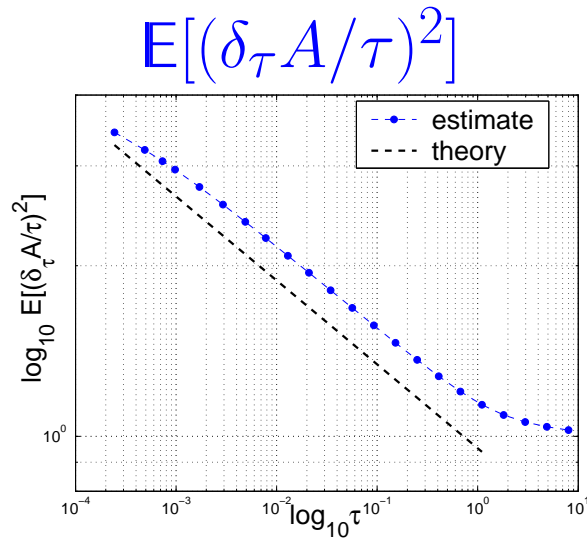
$$\mathbb{E}|\delta_\tau V_H|^q$$

\mathcal{N}

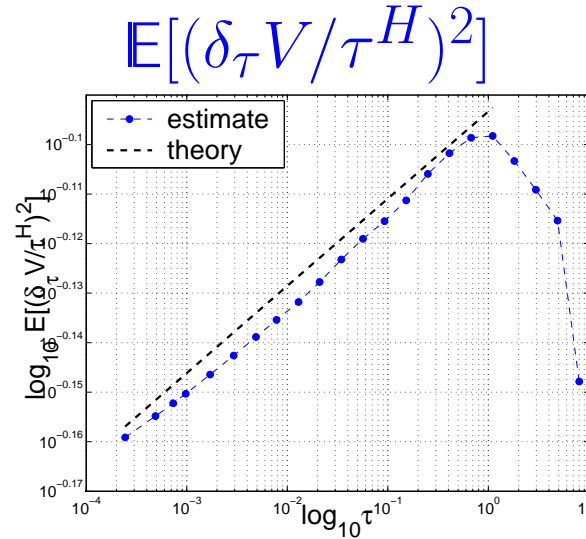
$$\tau^{qH} \exp[-\varphi(qH)m(\mathcal{C}_\tau)]$$

- temps continu ($t \in \mathbb{R}^+$), accroissements stationnaires, invariance d'échelle continue, $\forall \varphi(q)$ d'une distribution Inf. Div.,
- procédures **MATLAB**

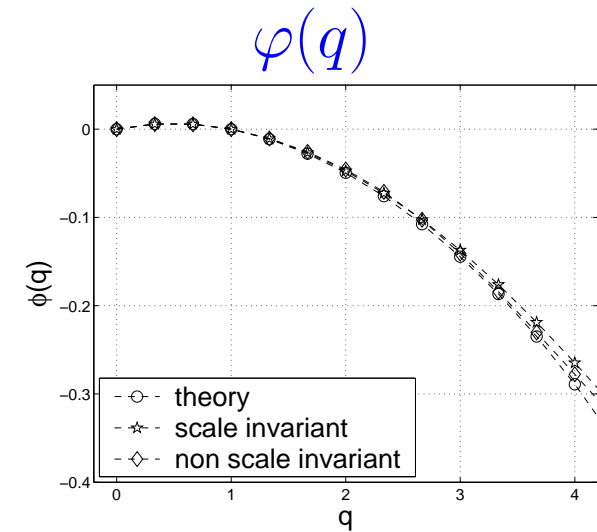
Invariance d'échelle et lois de puissance



$\varphi(2) \log \tau$



$\varphi(2H) \log \tau$



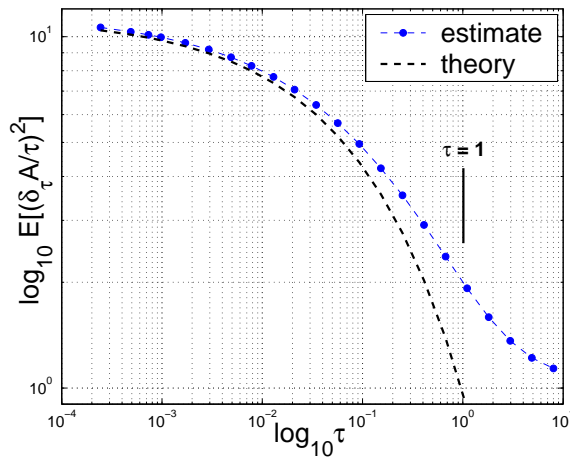
comportements **linéaires** dans diagrammes log-log



LOIS DE PUISSANCE

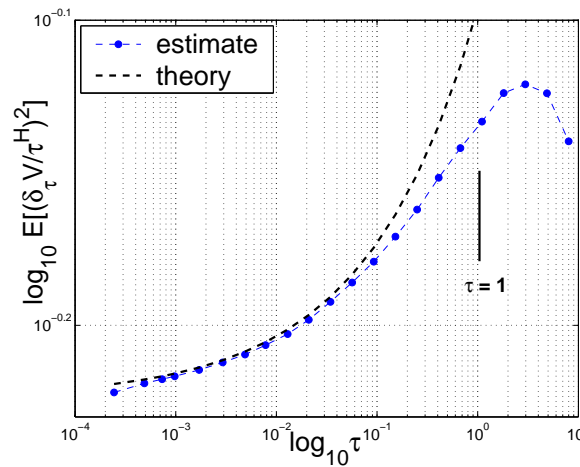
Au-delà des lois de puissance...

$$E[(\delta_\tau A/\tau)^2]$$



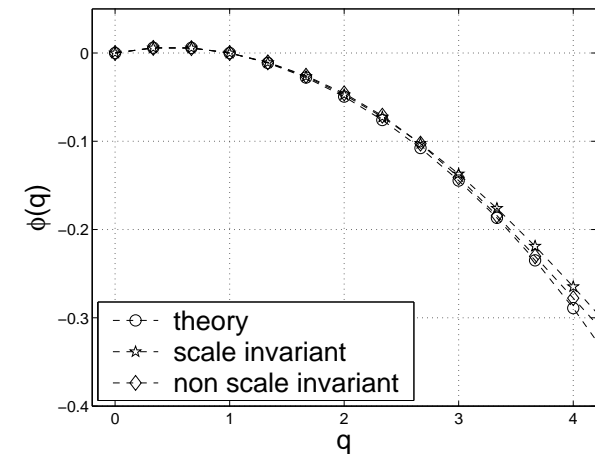
$$-\varphi(2)m(\mathcal{C}_\tau)$$

$$E[(\delta_\tau V/\tau^H)^2]$$



$$-\varphi(2H)m(\mathcal{C}_\tau)$$

$$\varphi(q)$$



comportements **non-linéaires** dans diagrammes log-log

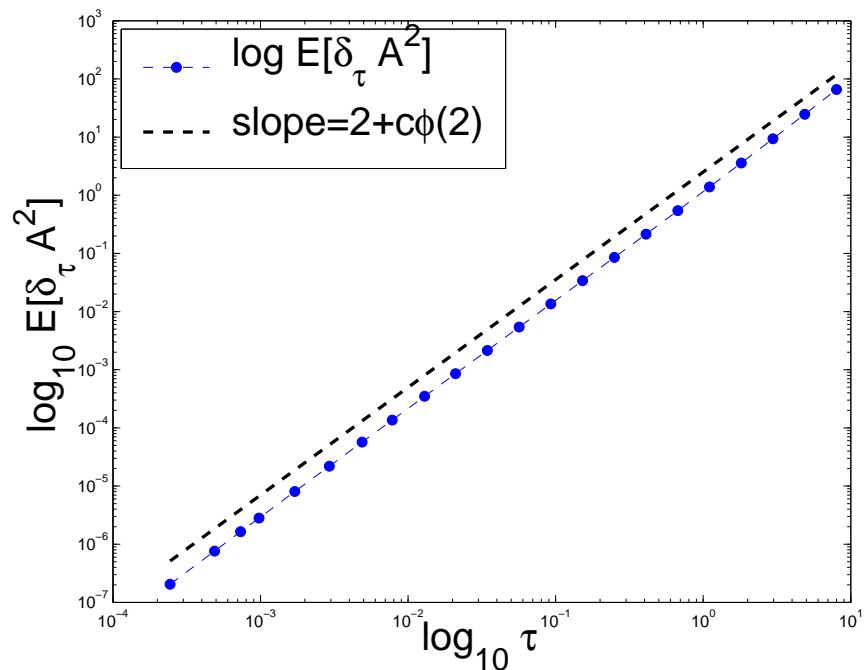


~~LOIS DE PUISSANCE~~

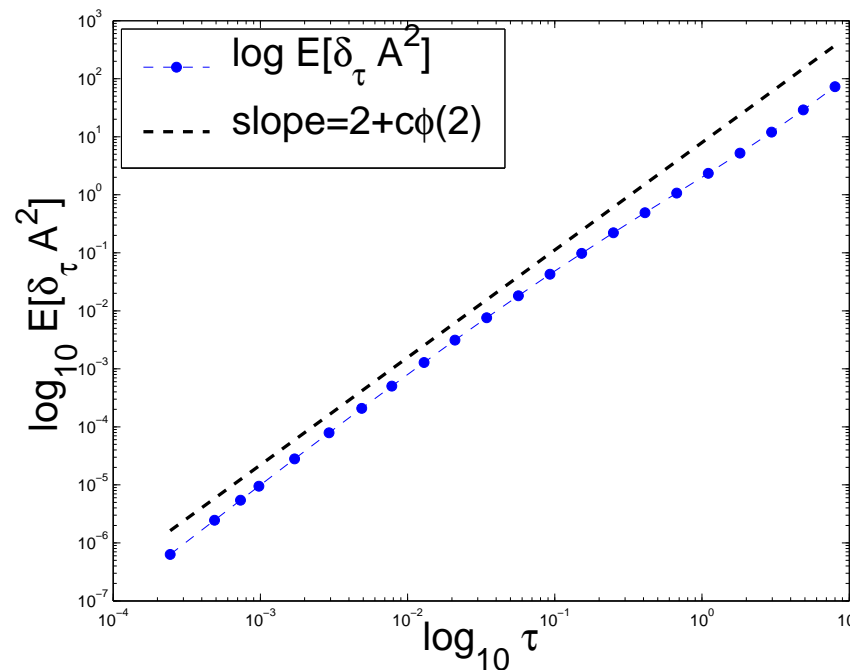
cascade voilée

$E\delta_\tau A^2$ multifractale / voilée

MULTIFRACTALE



VOILÉE



Exemple simple

$$dm(t, r) = \frac{dt dr}{r^{2+\beta}}$$

alors

$$m(\mathcal{C}_\tau) \underset{\tau \rightarrow 0}{\sim} \begin{cases} \tau^{-\beta} & \text{si } \beta > 0, \\ -\ln \tau & \text{si } \beta = 0, \\ \frac{1 - \tau^{-\beta}}{\beta} \rightarrow \text{Cte} & \text{si } \beta < 0. \end{cases}$$

▼ Analyse Multifractale $\implies \lim_{\tau \rightarrow 0}$

donc le cas $\alpha > 1$ est sans intérêt en terme d'analyse multifractale ($\sim \tau^q$).

▲ Analyse LID $\implies \cancel{\lim_{\tau \rightarrow 0}}$

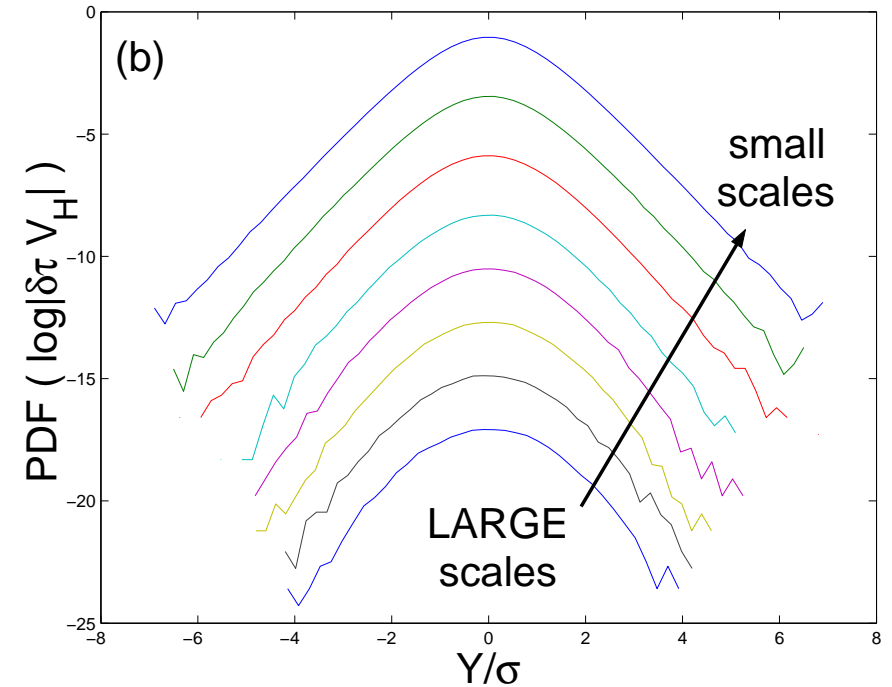
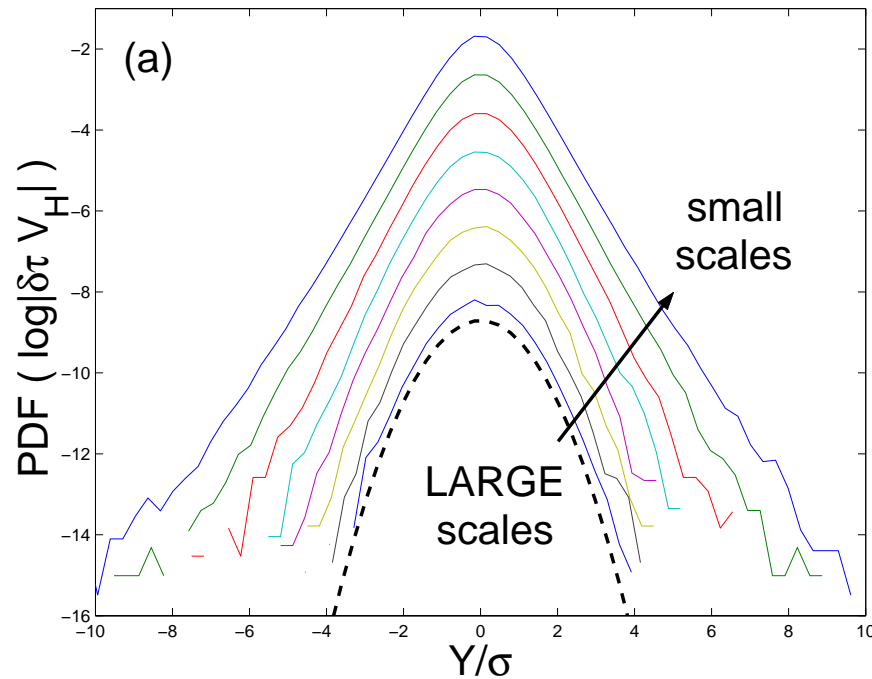
intérêt = évolution à travers les échelles

Evolution des densités de probabilité

MULTIFRACTALE

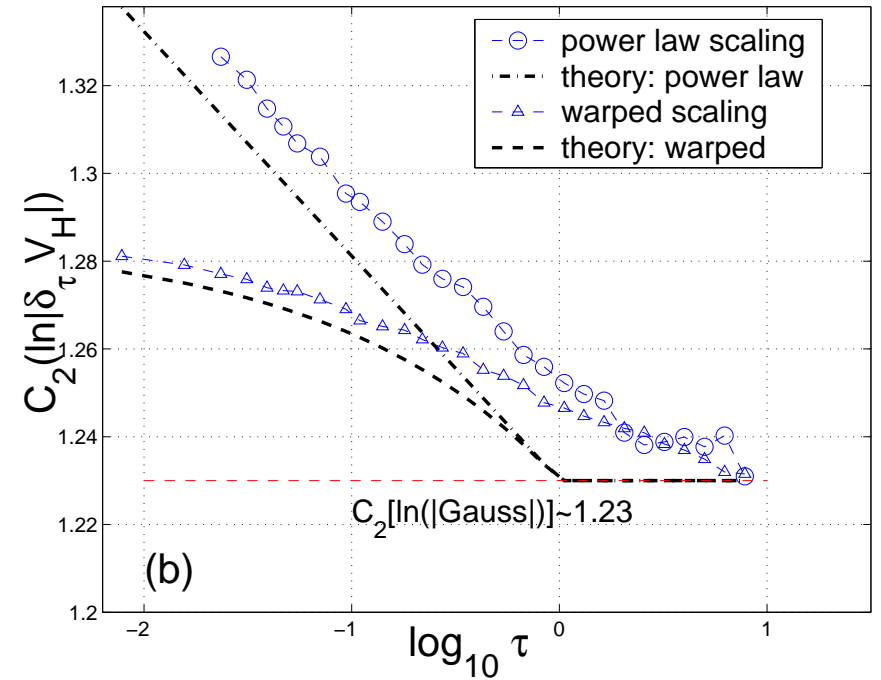
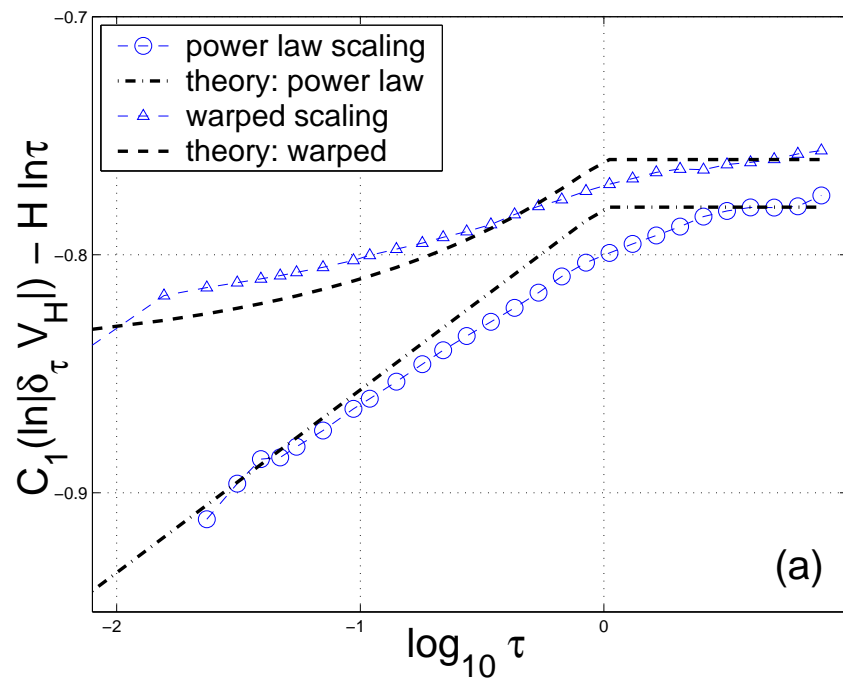
\neq

VOILÉE ($\beta = -0.4$)



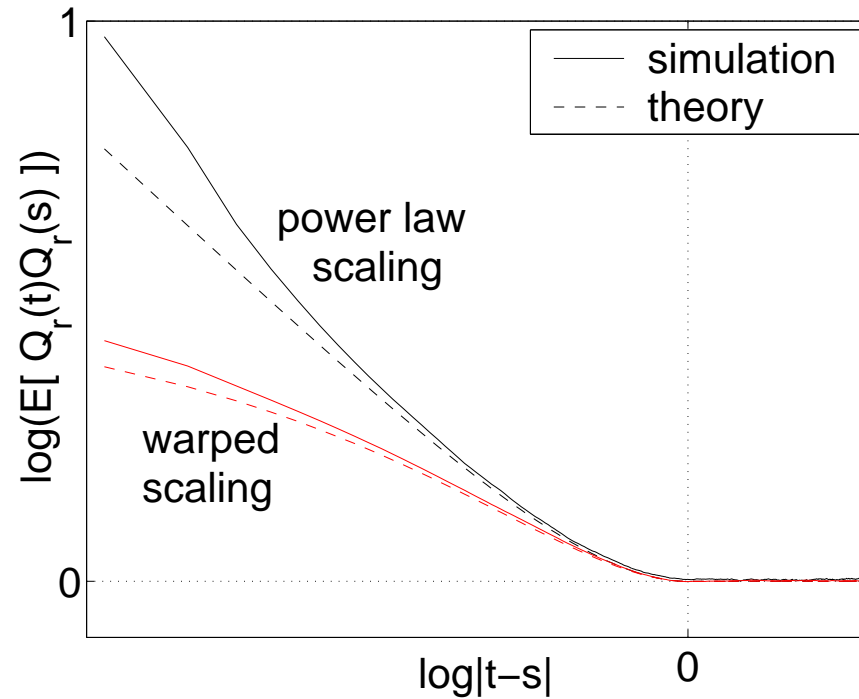
de gaussien vers *non gaussien* vers petites échelles
(ex : kurtosis...)

Cumulants du log des accroissements de V_H

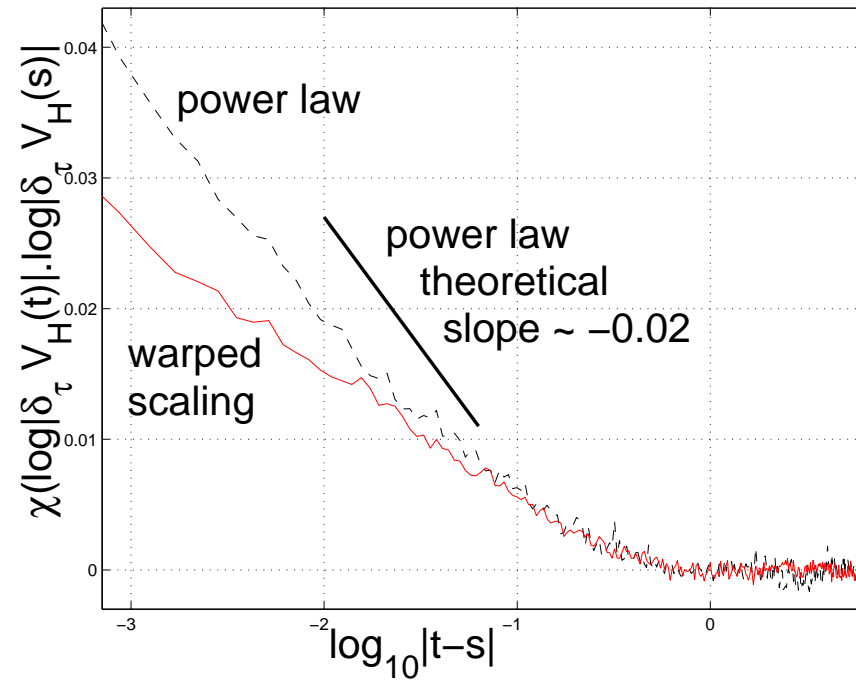


(a) $C_1 - H \ln \tau \simeq -H \varphi'(0) m(\mathcal{C}_\tau)$ (b) $C_2 \simeq -H^2 \varphi''(0) m(\mathcal{C}_\tau)$

Fonctions d'autocorrélation "voilées"



$$E[Q_r(t)Q_r(s)]$$



$$\text{Autocorrélation de } \ln |\delta_\tau V_H|$$

Bilan provisoire

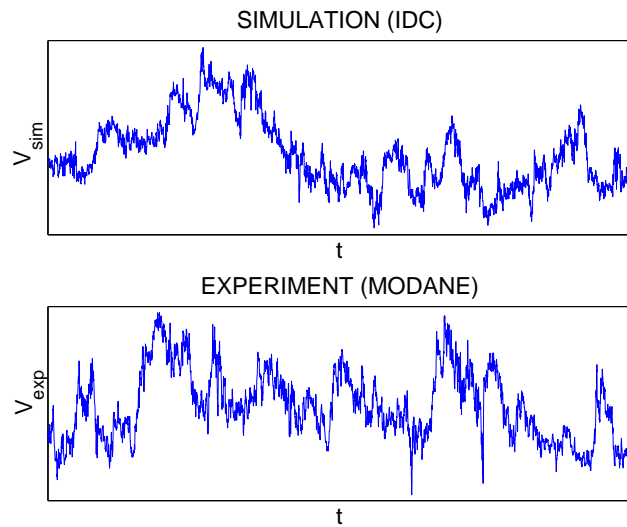
- ✓ modèles Log-Inf. Div. simulables,
- ✓ **cascades voilées** : *premier écart contrôlé aux lois de puissance,*
- ✓ **déception** : l'effet existe mais reste faible,
- ✓ **applications** : turbulence, trafic internet, finance...

Et après ?

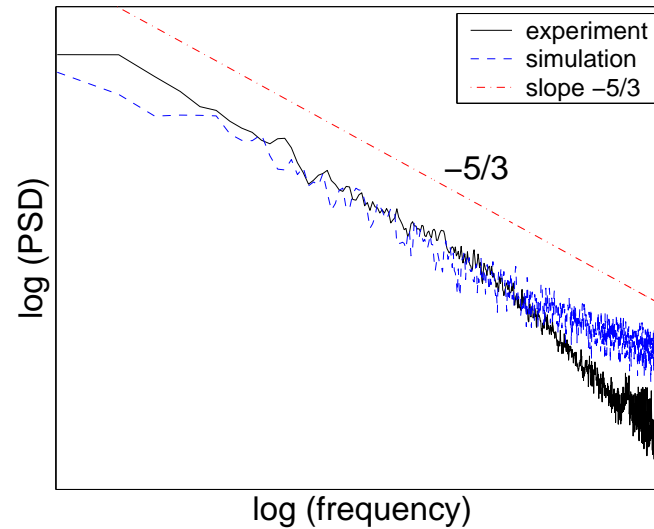
- ✓ encore plus loin des lois de puissance, c'est possible ?...
- ✓ d'autres pistes que les CLID ? (pb de l'intégration...)
- ✓ skewness ?
- ✓ analyse : estimation, prédiction...
- ✓ CLID multidimensionnelles
- ✓ banque d'algorithmes de synthèse.

CLID vs modèle She-Lévêque et signal "Modane"

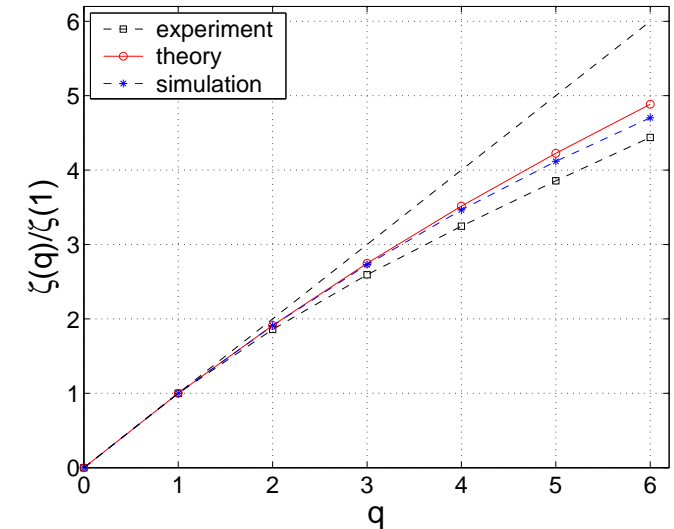
≡ marche aléatoire Log-Inf. Div. V_H versus vitesse v



V_H versus Modane



Spectres



Exposants $\zeta(q)$

⇒ signal artificiel respectant le modèle de She-Lévêque

Une équation stochastique dans le cas Log Normal

Notation : $Q_r \equiv \varepsilon_\lambda$ avec $\lambda = \frac{1}{r} \gg 1$

$$\varepsilon_\lambda(t) = \lambda^{-\mu/2} \exp \left(\mu^{1/2} \int_{t+1-\lambda}^t (t+1-u)^{-1/2} dB(u) \right)$$

⇓

$$\begin{cases} d\varepsilon_\lambda(t) = \sqrt{\mu} \varepsilon_\lambda(t) \left(dB(t) + \frac{1}{2}(1-W(t))dt \right) \\ W(t) = \sqrt{\mu} \int_{t+1-\lambda}^t (t+1-u)^{-3/2} dB(u) \end{cases}$$

[F.G. Schmitt, Eur. Phys. J. B, 2003]

Semi-groupes et cascades log-infiniment divisibles

$$\mathcal{G}P(Y) = \int_{-\infty}^{+\infty} P(Y-u) G(u) du = G \star P(Y) \quad P_{a_2}(Y) = G_{\Delta n} \star P_{a_1}(Y)$$

semi-groupes

cascades log-inf. div.

$$\mathcal{G}(s_1 + s_2) = \mathcal{G}(s_1) \mathcal{G}(s_2)$$

$$G_{s_1+s_2} = G_{s_1} \star G_{s_2}$$

semi-groupe continu : générateur \mathcal{U}

fonction génératrice : générateur H

$$\frac{\mathcal{G}(h) - \mathbb{1}}{h} \xrightarrow{h \rightarrow 0} \mathcal{U}$$

$$\tilde{G}(q) = \int_{-\infty}^{+\infty} e^{qy} G(y) dy = e^{-H(q)}$$

$$\mathcal{G}(s) = \exp(s\mathcal{U})$$

$$\tilde{G}_s = \exp(-sH)$$

↓

$$\bullet P_s = \mathcal{G}(s)P_0 \implies \frac{\partial P_s}{\partial s} = \mathcal{U}P_s$$

$$\bullet G_s = \text{propagateur d'une CLID}$$

• lien avec semi-groupes de Markov ?

• **Définition** : G est le *noyau*