

# HECHOS ESTILIZADOS EN UN SISTEMA DE PARTÍCULAS AUTOPROPULSADAS

G. A. Patterson & D. R. Parisi  
gpatters@itba.edu.ar

ITBA & CONICET

TALLER INTERDISCIPLINARIO EN SISTEMAS COMPLEJOS  
5/12/2019  
BUENOS AIRES



## Introducción: ¿Qué son los hechos estilizados?

- ▶ **Propiedades estadísticas en común** presentes en los instrumentos y mercados, a lo largo del tiempo
- ▶ Son tan limitantes que son **difícil de reproducir**, inclusive, en modelos sintéticos

## Introducción: ¿Qué son los hechos estilizados?

- ▶ **Propiedades estadísticas en común** presentes en los instrumentos y mercados, a lo largo del tiempo
- ▶ Son tan limitantes que son **difícil de reproducir**, inclusive, en modelos sintéticos

### Ejemplos (mirando los retornos)

- ▶ Distribuciones con *fat tails*
- ▶ Ausencia de autocorrelación
- ▶ Agrupamiento de eventos volátiles
- ▶ Proceso multifractal

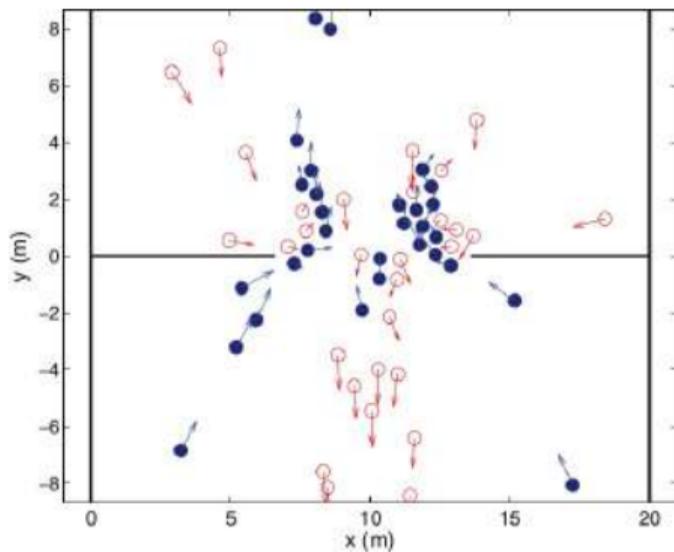
## Introducción: ¿Qué son los hechos estilizados?

- ▶ **Propiedades estadísticas en común** presentes en los instrumentos y mercados, a lo largo del tiempo
- ▶ Son tan limitantes que son **difícil de reproducir**, inclusive, en modelos sintéticos

### Ejemplos (mirando los retornos)

- ▶ Distribuciones con *fat tails*
- ▶ Ausencia de autocorrelación
- ▶ Agrupamiento de eventos volátiles
- ▶ Proceso multifractal
  
- ▶ ¿Cuál es el origen?
- ▶ ¿Son exclusivos de los sistemas financieros?

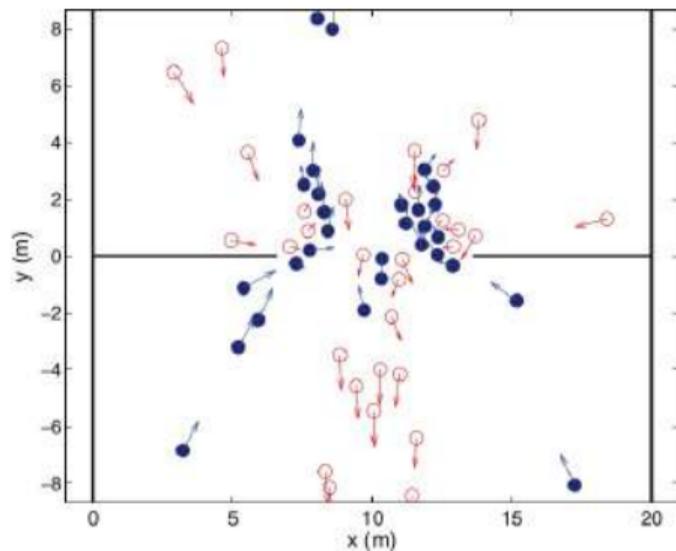
## Antecedentes: Peatones simulados



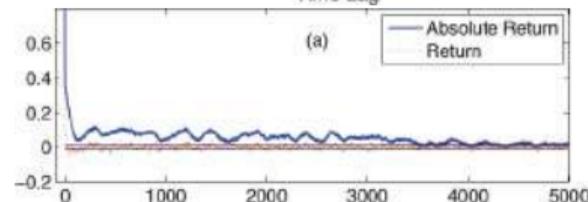
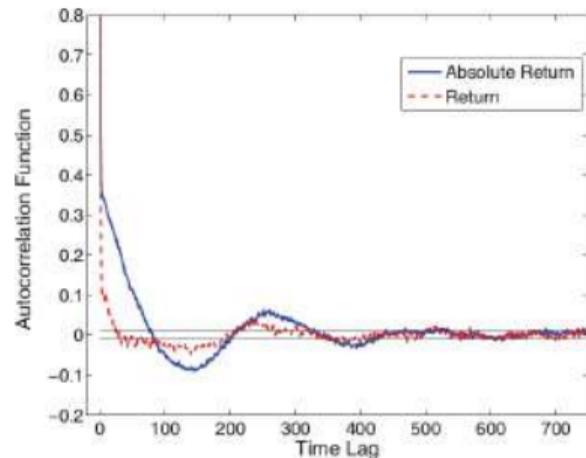
- ▶ Variaciones de la densidad en la abertura
- ▶ 7 hechos estilizados

[Parisi *et al.*, PRE 87 (2013)]

# Antecedentes: Peatones simulados

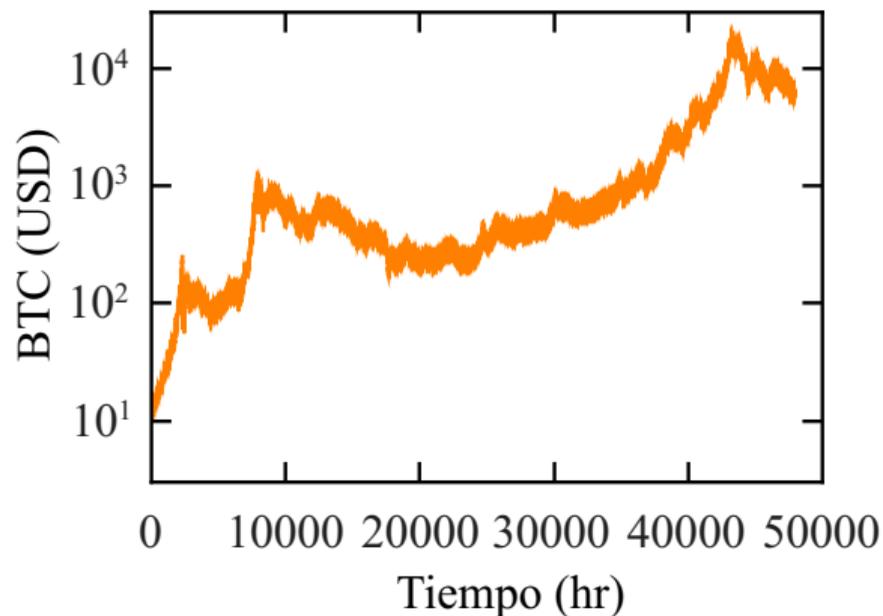


- ▶ Variaciones de la densidad en la abertura
- ▶ 7 hechos estilizados
- ▶ +1 **capacidad de decidir**



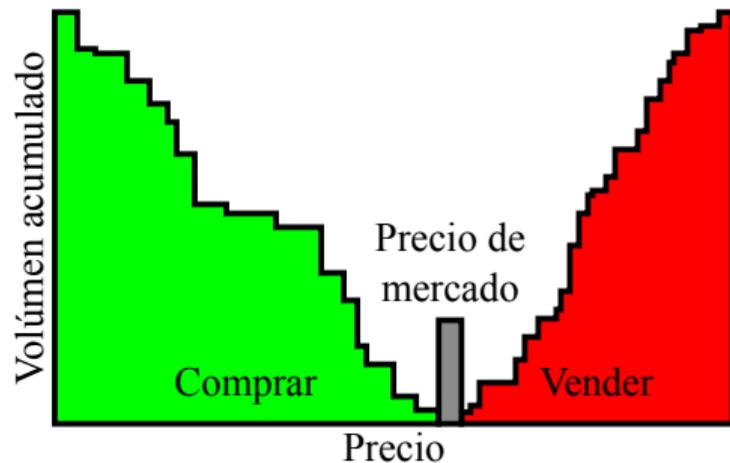
[Parisi *et al.*, PRE 87 (2013)]

# Evolución del precio Bitcoin-Dólar



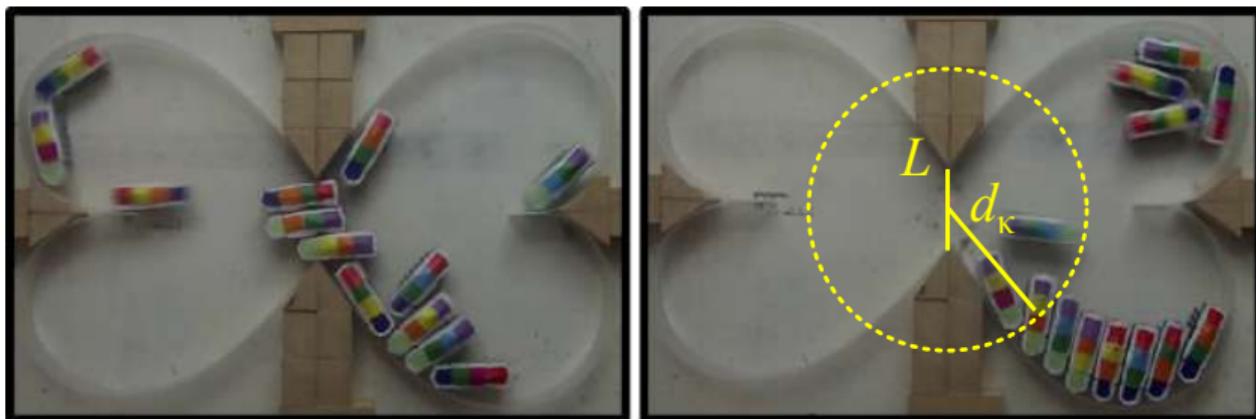
- ▶ Del 31/12/2012 al 30/6/2018
- ▶  $R_{\text{BTC}}(t_i, j) = \log(P_{\text{BTC}}(t_{i+j})) - \log(P_{\text{BTC}}(t_i))$

- ▶ Flujo de órdenes (libro de órdenes)
- ▶ Balance entre órdenes compra-venta
- ▶ Se ejecutan en un intervalo angosto



$$\frac{dp}{dt} \propto D - S$$

# Descripción Experimental



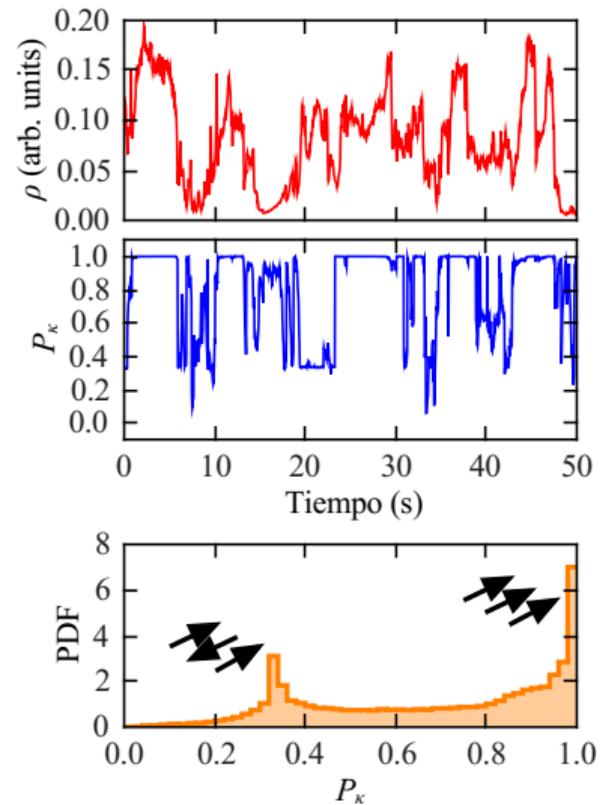
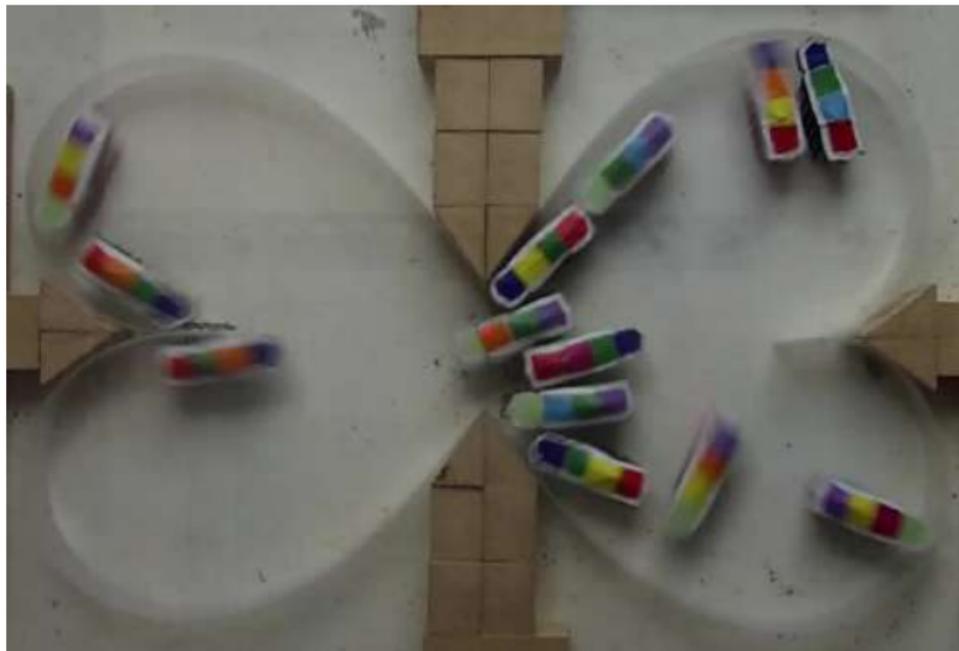
## Dimensiones

- ▶  $L = 40 \text{ mm}$
- ▶   $\times 13$
- ▶  $43 \text{ mm} \times 15 \text{ mm} \times 18 \text{ mm}$

## Observables

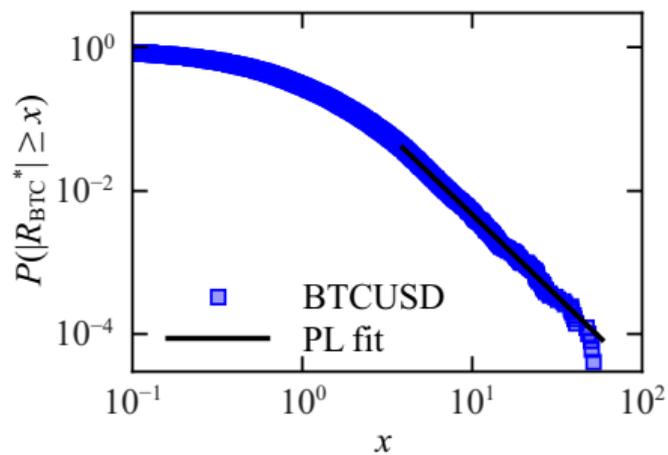
- ▶  $\rho(t_i) \propto 1/d_\kappa(t_i)^2$
- ▶  $P_\kappa(t_i) = 1/\kappa |\sum_{k=1}^{\kappa} \vec{e}_k(t_i)|$
- ▶  $R_\rho(t_i, j) = \rho(t_{i+j}) - \rho(t_i)$

# Resultados: Evolución del sistema



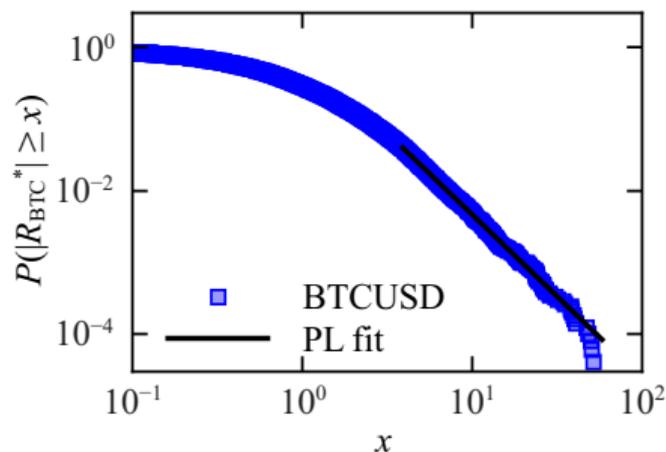
# Resultados: *Fat tails* y tendencia a Gaussiana

BTCUSD

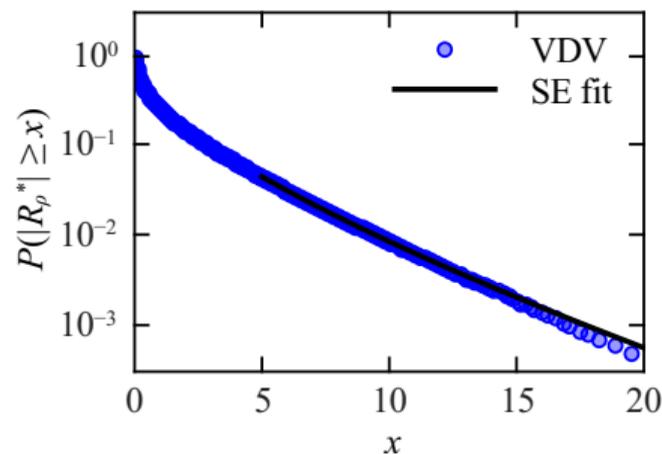


# Resultados: *Fat tails* y tendencia a Gaussiana

## BTCUSD



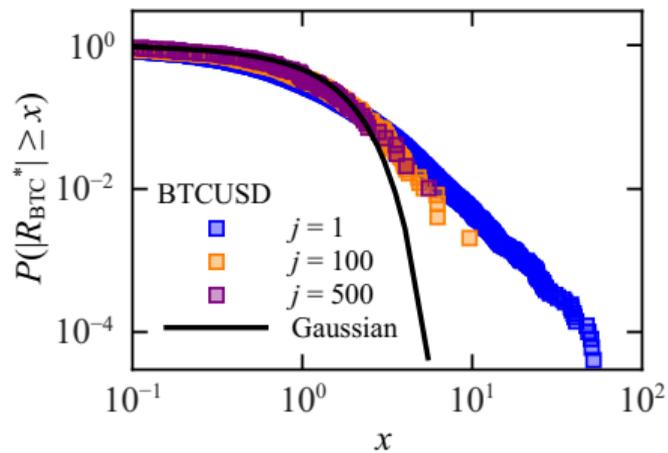
## VDV



Se observan *fat tails*:  $SE \propto \exp\left(-\left(\frac{x}{\alpha_{SE}}\right)^\beta\right)$  y  $PL \propto x^{-\alpha_{PL}}$

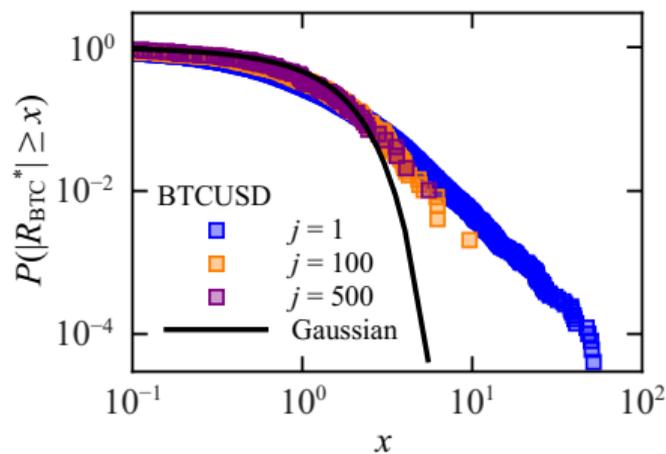
# Resultados: *Fat tails* y tendencia a Gaussiana

## BTCUSD

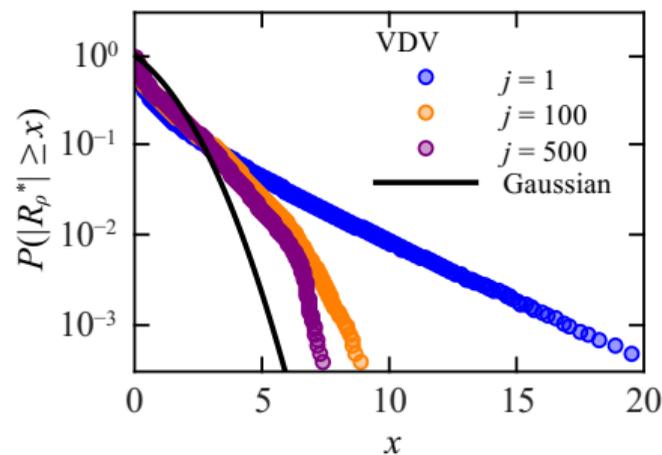


# Resultados: *Fat tails* y tendencia a Gaussiana

## BTCUSD



## VDV



Colas más delgadas al aumentar la ventana de observación

# Para otro sistema financiero

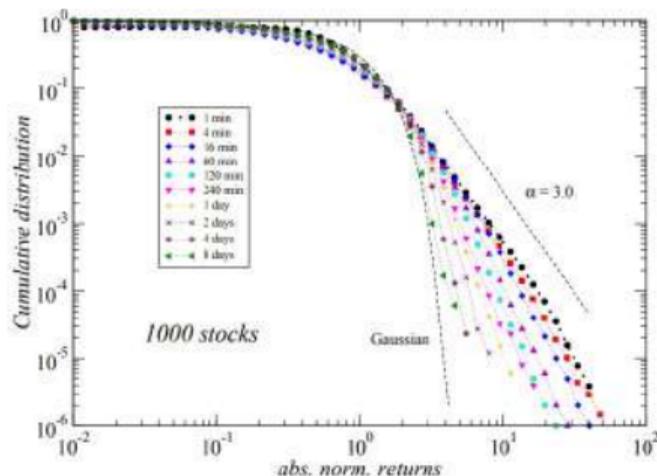


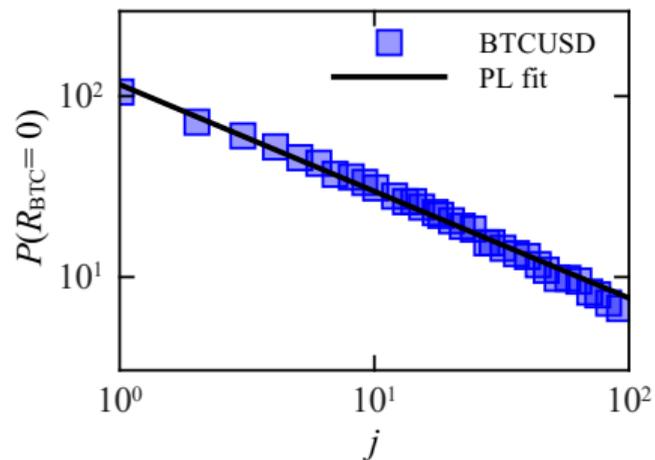
Fig. 1. Cumulative distributions of normalized stock returns averaged over 1000 highly-capitalized American companies in time interval Dec 1997 - Dec 1999 for several different time scales from 1 min to 8 days. Gaussian distribution and inverse cubic scaling are also shown for comparison. Best-fit power index  $\alpha$  calculated by means of log-log regression assumes the following values:  $3.08 \pm 0.05$  ( $\Delta t = 1$  min),  $3.34 \pm 0.05$  (4 min),  $4.00 \pm 0.04$  (16 min),  $4.60 \pm 0.05$  (60 min),  $4.95 \pm 0.06$  (120 min),  $4.81 \pm 0.15$  (240 min),  $5.90 \pm 0.08$  (1 day),  $7.18 \pm 0.28$  (2 days),  $9.17 \pm 0.22$  (4 days), and  $8.32 \pm 0.40$  (8 days).

[Drozd et al., Physica A 383 (2007)]

# Resultados: *Scaling* del máximo de la distribución

$$P(R_Y = 0)$$

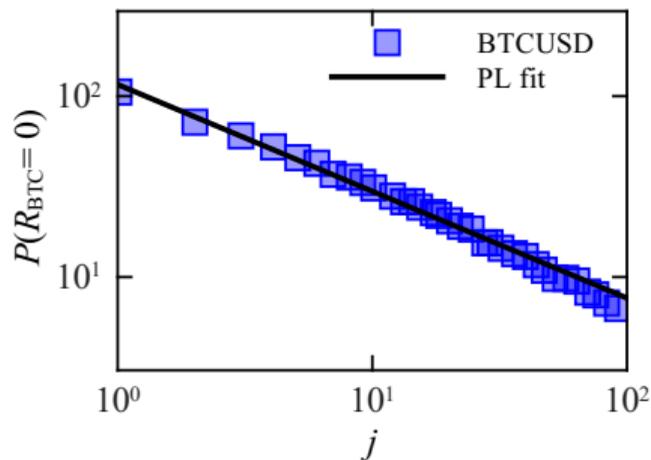
BTCUSD



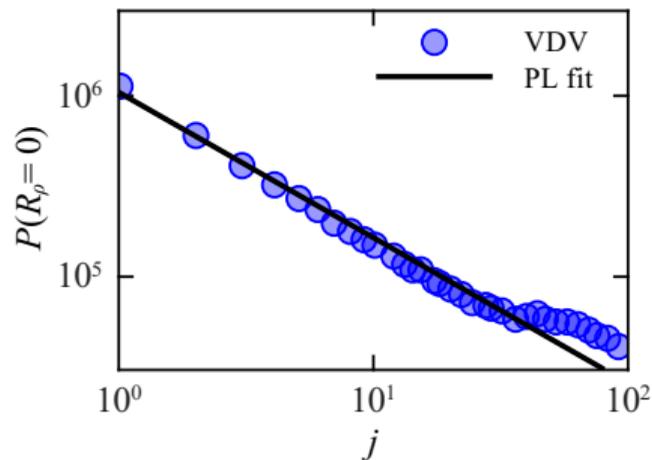
## Resultados: *Scaling* del máximo de la distribución

$$P(R_Y = 0)$$

BTCUSD



VDV

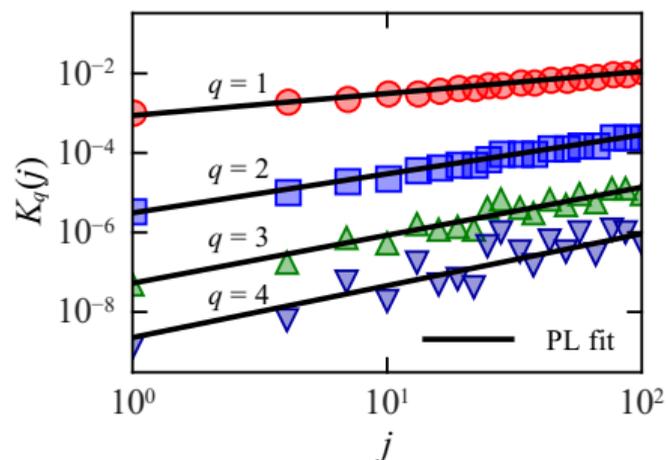


Los resultados son compatibles con PLs

# Resultados: Multifractalidad

$$K_q(j) = \langle |R_Y(t_i, j)|^q \rangle \propto j^{qQ(q)}$$

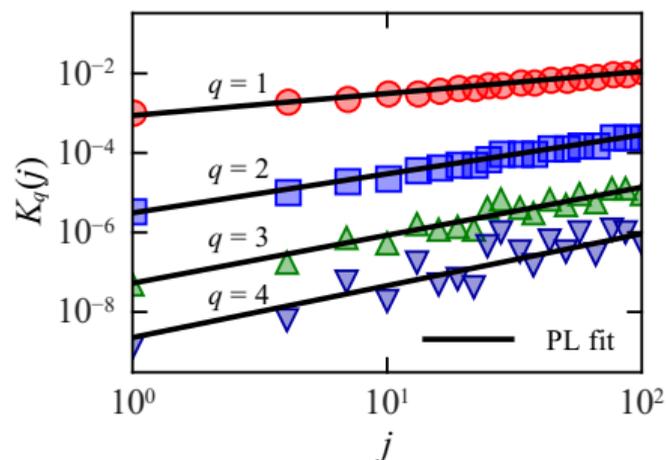
## BTCUSD



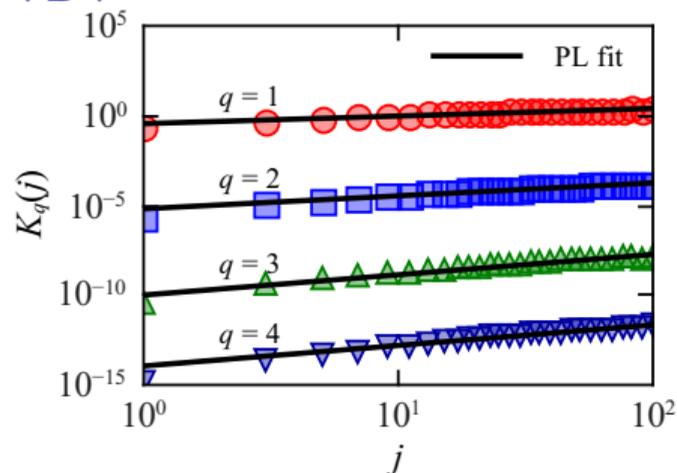
# Resultados: Multifractalidad

$$K_q(j) = \langle |R_Y(t_i, j)|^q \rangle \propto j^{qQ(q)}$$

## BTCUSD



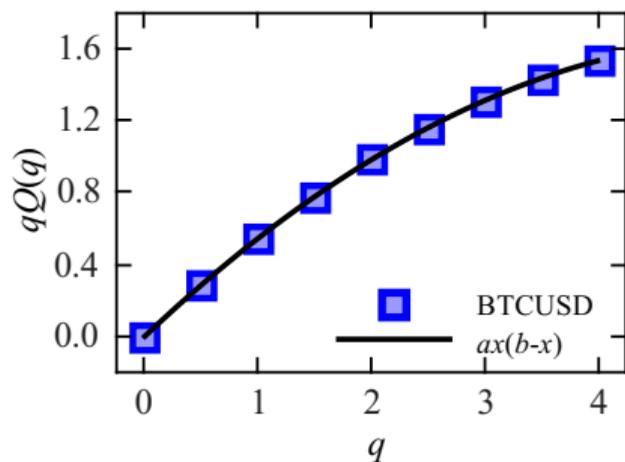
## VDV



# Resultados: Multifractalidad

$$K_q(j) = \langle |R_Y(t_i, j)|^q \rangle \propto j^{qQ(q)}$$

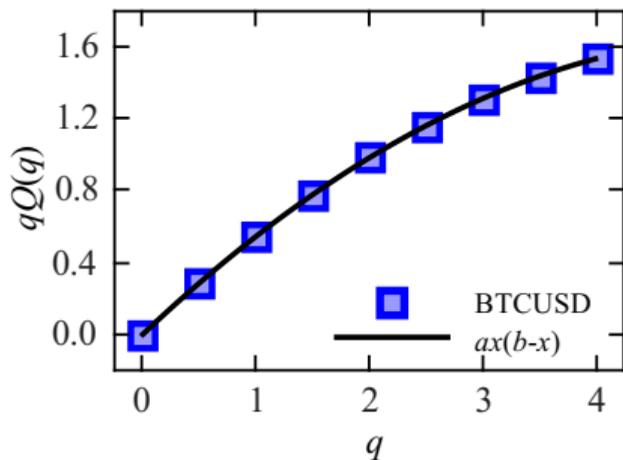
BTCUSD



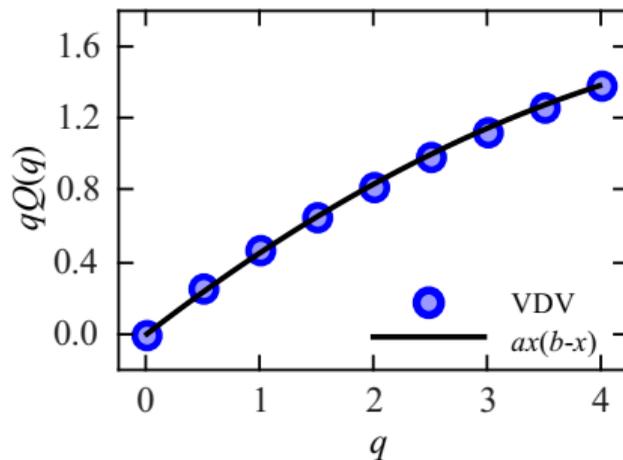
# Resultados: Multifractalidad

$$K_q(j) = \langle |R_Y(t_i, j)|^q \rangle \propto j^{qQ(q)}$$

## BTCUSD



## VDV

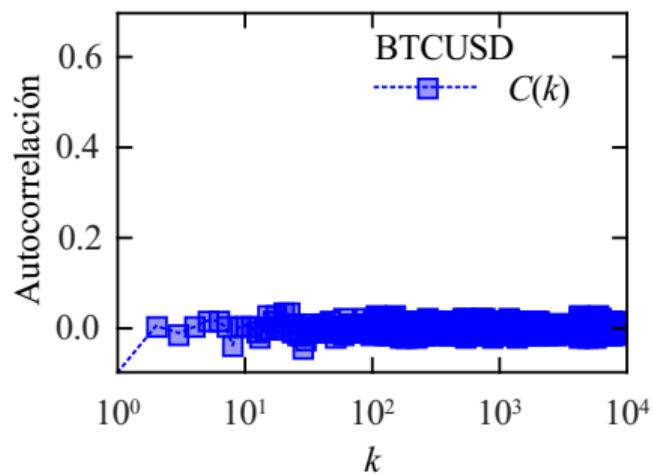


Los resultados son compatibles con un proceso multifractal

# Resultados: Correlación y volatilidad

$$C(k) = \text{Autocorr}(R_Y(t_i))$$

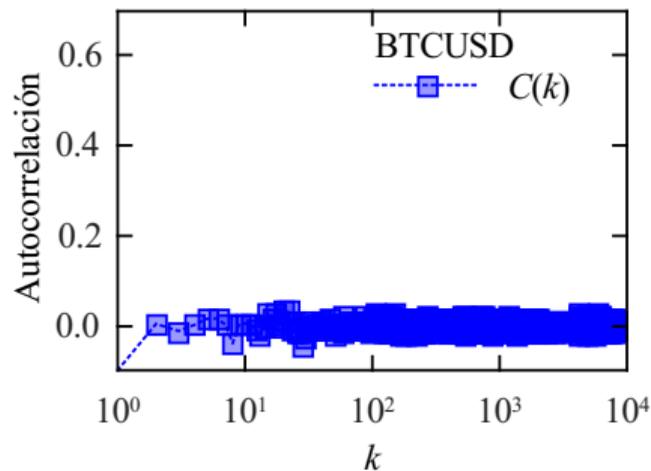
BTCUSD



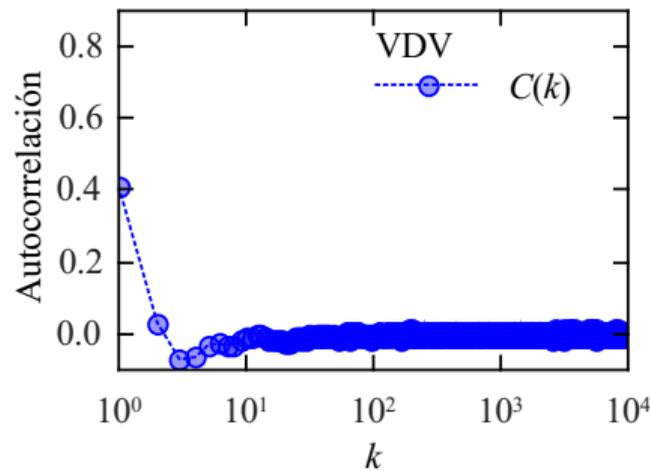
# Resultados: Correlación y volatilidad

$$C(k) = \text{Autocorr}(R_Y(t_i))$$

## BTCUSD



## VDV

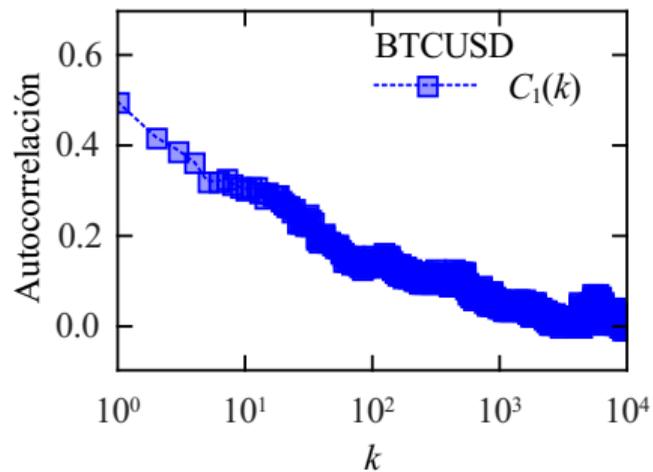


Ausencia de autocorrelación  $\Rightarrow$  no puedo relacionar el valor actual con uno futuro

# Resultados: Correlación y volatilidad

$$C_1(k) = \text{Autocorr}(|R_Y(t_i)|)$$

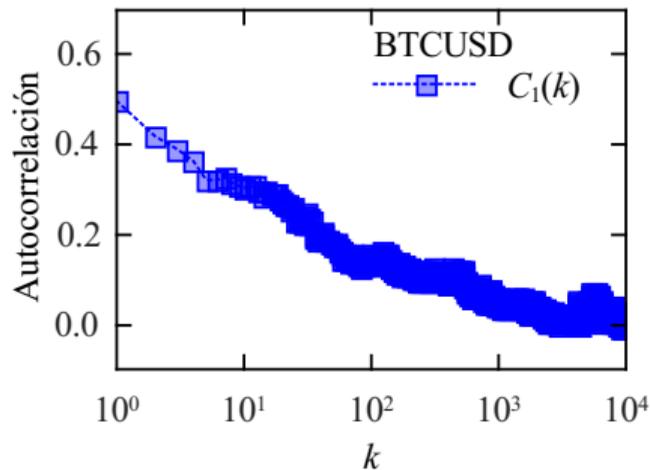
BTCUSD



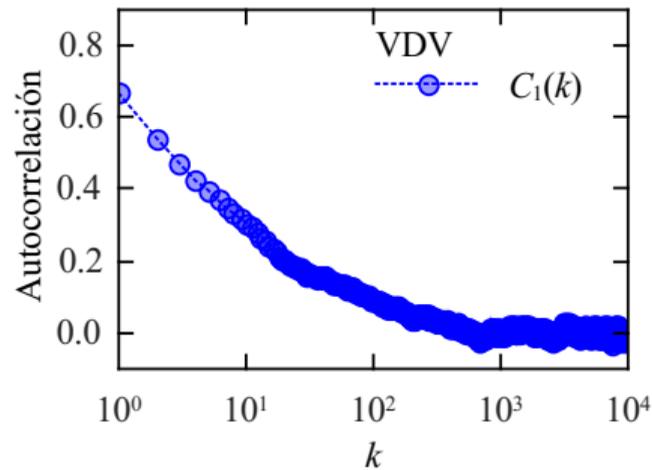
# Resultados: Correlación y volatilidad

$$C_1(k) = \text{Autocorr}(|R_Y(t_i)|)$$

## BTCUSD



## VDV

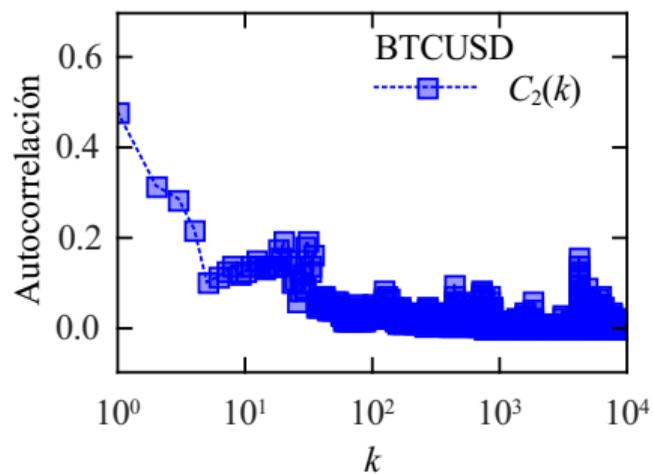


Agrupamiento de eventos volátiles  $\Rightarrow$  variaciones están seguidas por variaciones

## Resultados: Correlación y volatilidad

$$C_2(k) = \text{Autocorr}\left(|R_Y(t_i)|^2\right)$$

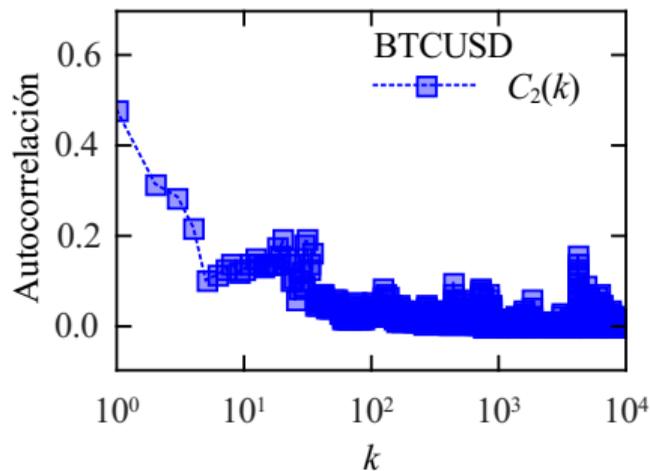
BTCUSD



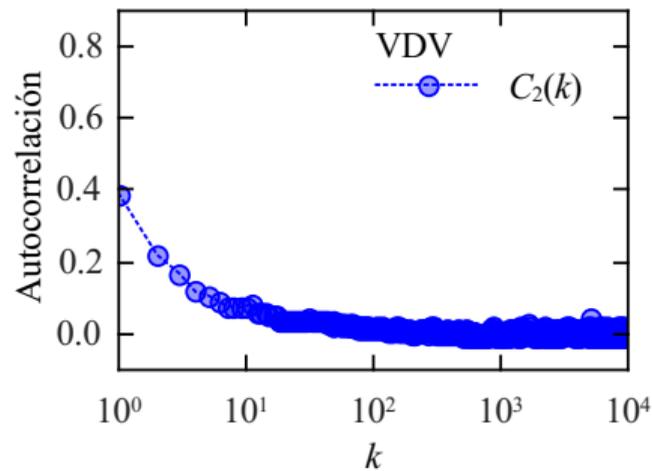
## Resultados: Correlación y volatilidad

$$C_2(k) = \text{Autocorr}\left(|R_Y(t_i)|^2\right)$$

### BTCUSD



### VDV

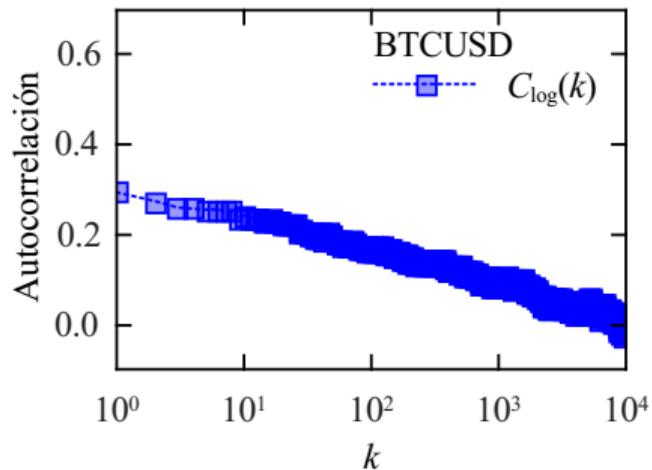


Agrupamiento de eventos volátiles  $\Rightarrow$  variaciones están seguidas por variaciones

# Resultados: Correlación y volatilidad

$$C_{\log}(k) = \text{Autocorr}(\log |R_Y(t_i)|)$$

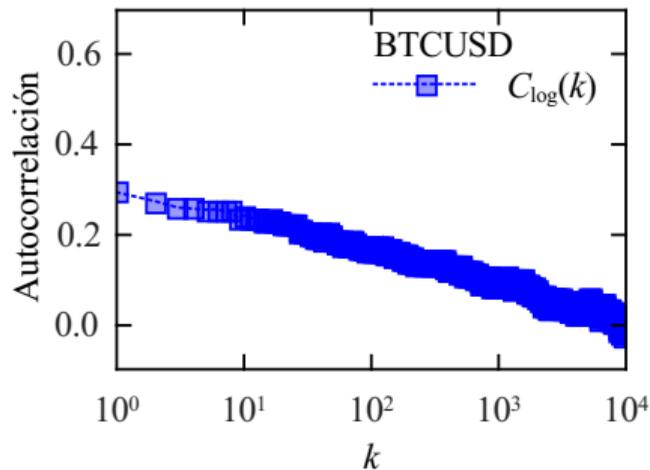
BTCUSD



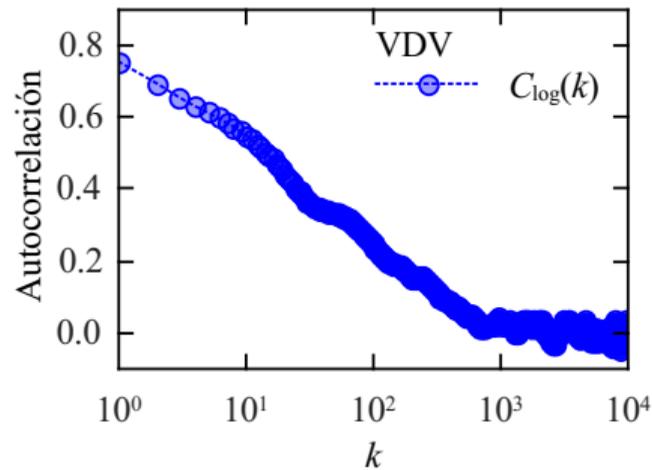
# Resultados: Correlación y volatilidad

$$C_{\log}(k) = \text{Autocorr}(\log |R_Y(t_i)|)$$

## BTCUSD

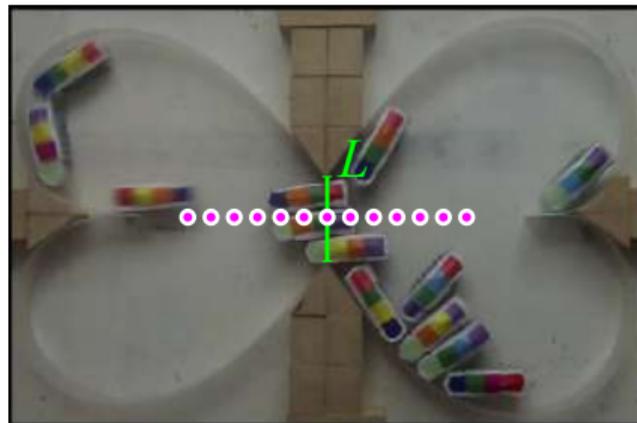
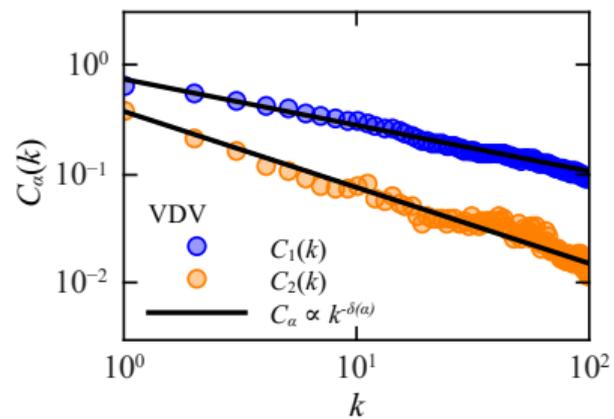


## VDV

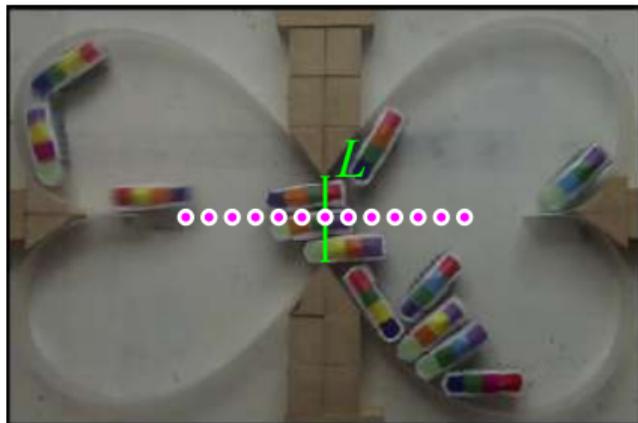
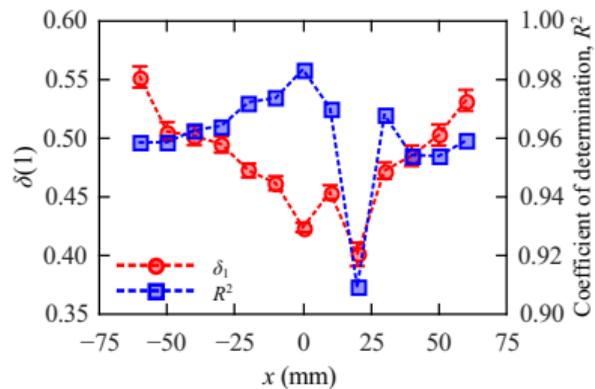
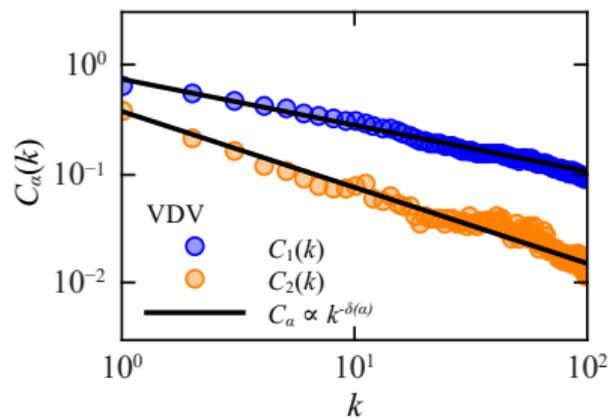


Funciones no lineales de  $R_Y$  pueden presentar mayores tiempos de correlación

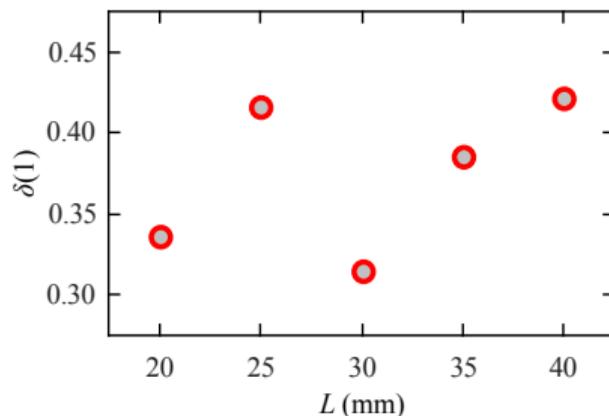
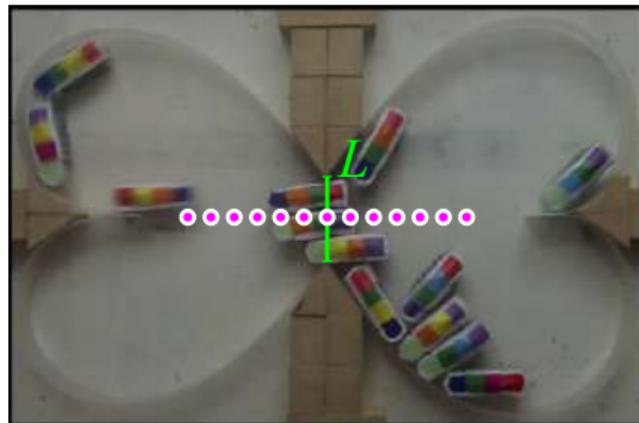
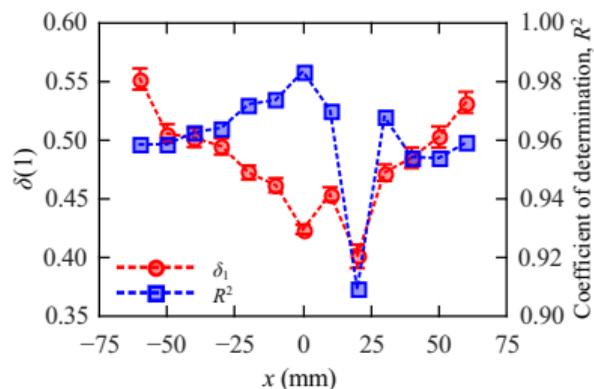
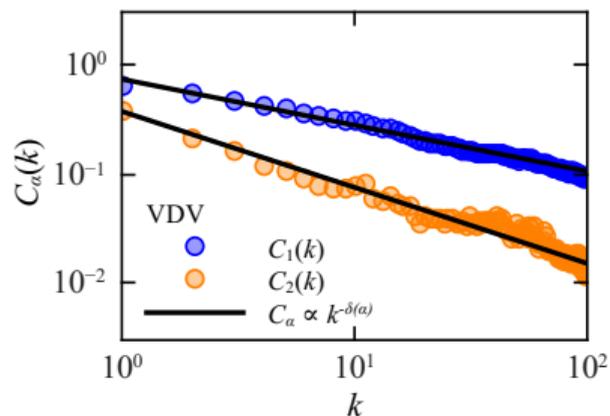
# Resultados: Efecto de la abertura



# Resultados: Efecto de la abertura



# Resultados: Efecto de la abertura

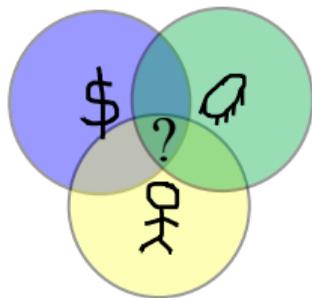


## Conclusiones

- ▶ Se observó que un sistema de **partículas autopropulsadas** en un sistema cerrado específico presenta **propiedades de escala**
- ▶ Estas propiedades tienen una excelente **correlación con los hechos estilizados** financieros, en particular, se verificaron con los del precio BTCUSD
- ▶ Los resultados permiten postular una **hipótesis** en la que **flujos contrapuestos** que atraviesan una **abertura** presentan **propiedades universales** independientemente de su origen (financiero, físico, ingeniería, *etc.*)

# Conclusiones

- ▶ Se observó que un sistema de **partículas autopropulsadas** en un sistema cerrado específico presenta **propiedades de escala**
- ▶ Estas propiedades tienen una excelente **correlación con los hechos estilizados** financieros, en particular, se verificaron con los del precio BTCUSD
- ▶ Los resultados permiten postular una **hipótesis** en la que **flujos contrapuestos** que atraviesan una **abertura** presentan **propiedades universales** independientemente de su origen (financiero, físico, ingeniería, *etc.*)



Muchas gracias por su atención!