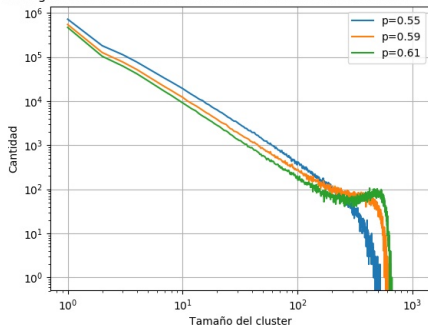


# La distribución de fragmentos “revisited”

- ▶ En el problema 1(d) observamos que  $n_s(p_c) = q_0 s^{-\tau}$

Histograma de tamaño de clusters en 27.000 matrices de tamaño 32x32.



- ▶ Esto es estrictamente válido en la red infinita. Para la red finita hacemos la siguiente hipótesis de “scaling finito”

$$n_s(p) = q_0 s^{-\tau} f(z) \quad (1)$$

## ¿Quién es $f(z)$ ? ... (¿y $z$ ?)

- ▶  $f(z)$  es la “función de scaling” y mide cuánto nos apartamos de la distribución crítica.

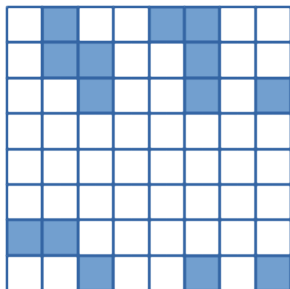
$$f(z) = \frac{n_s(p)}{q_0 s^{-\tau}} = \frac{n_s(p)}{n_s(p_c)} \quad (2)$$

- ▶ Evidentemente, esto dependerá de la distancia  $p - p_c$  y del tamaño de los fragmentos  $s$  (observar que ambos figuran en la expresión anterior). Definimos

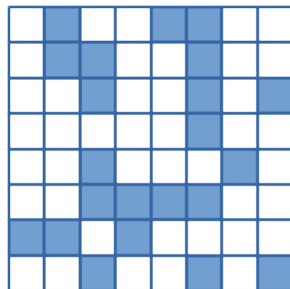
$$\epsilon = \frac{p - p_c}{p_c} \quad \Rightarrow \quad z = z(s, \epsilon) \quad (3)$$

## ¿Quién es $f(z)$ ? ... (¿y $z$ ?)

- ▶ Como  $f(s, \epsilon = 0) = 1$  es razonable pensar que  $z = g(s) \cdot \epsilon$ .  
**Spoiler alert:** vamos a determinar que  $g(s) \sim s^\sigma$ .
- ▶ ¿Qué esperamos que suceda con  $f(z)$  en un entorno de  $p_c$ ?



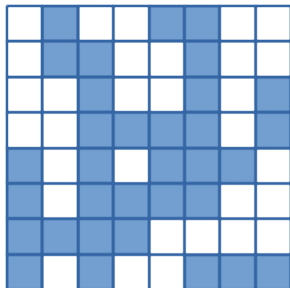
$$p \ll p_c$$



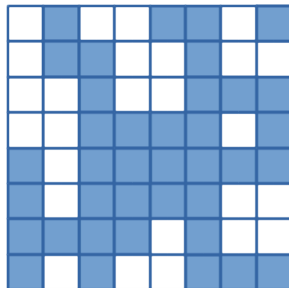
$$p < p_c$$

El número de fragmentos crece hasta un máximo  $p_{\max} < p_c$ .

¿Quién es  $f(z)$ ? ... (¿y  $z$ ?)



$p \approx p_c$



$p \gg p_c$

El número de fragmentos decrece luego de  $p_{\max} < p_c$ .

- ▶ Vemos que hay una cierta probabilidad  $p_{\max}$  tal que el número de fragmentos es máximo.

$$f(g(s), p_{\max}) = f_{\max} \quad (4)$$

## Resumiendo $f(z)$

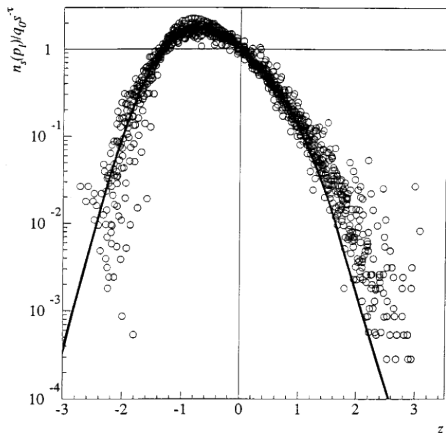
- ▶ Sabemos que  $f(z)$  tiene un máximo que corresponde a la probabilidad de “máxima producción de fragmentos”  $p_{\max} < p_c$ . Sabemos, además, que  $f(0) = 1$ .
- ▶ Como  $f(z_{\max}) = f_{\max}$  entonces  $\epsilon_{\max} = z_{\max} g^{-1}(s)$ 
  1. Considero fragmentos de tamaño fijo, por ejemplo  $s = 10$ .
  2. Varío la probabilidad  $p$  en un entorno de  $p_c$  y calculo  $n_{10}(p)/n_{10}(p_c)$ . Cuando este cociente es máximo, anoto el valor  $p_{\max} = p(10)$ .
  3. Repito este procedimiento para  $s = 11, 12, \dots$
  4. Grafico  $p_{\max} - p_c$  vs.  $s$  en escala log-log. Si todo salió bien, obtengo una recta y determino  $g^{-1}(s) = s^{-\sigma}$ .

## ¿Cómo sé cuánto vale $p_c$ ?

- ▶ Recordemos que estamos trabajando con “scaling finito”, así que  $p_c = p_c(L)$ .
- ▶  $p_c(L)$  lo obtuve en el problema 1. Sin embargo, puede tener incertidumbre, sobre todo porque  $q_0 = q_0(\tau)$ .
- ▶ Para asegurarme de que estoy en el valor de  $p_c(L)$  “correcto”, pruebo de graficar la función de scaling  $f(z)$  (luego de hallar  $\sigma$  y obtener  $z = s^\sigma \epsilon$ !).

y si eso no funciona....

## Función de scaling finito $f(z)$



Atención:

- ▶ El eje vertical está en escala log.
- ▶ Si  $p_c(L)$  es incorrecto, vería una curva más borrosa. Puedo “ajustar”  $p_c(L)$  un poco para obtener una curva más “limpia”.

## Relaciones de scaling conocidas hasta el momento

$$\blacktriangleright \tau = 1 + \frac{d}{D} = 1 + \frac{2}{91/48} \approx 2.0549$$

$$\blacktriangleright \sigma = \frac{1}{D\nu} = \frac{48 \times 3}{91 \times 4} \approx 0,3956$$

$$\blacktriangleright \beta = \frac{\tau - 2}{\sigma} \approx 0,138$$

$$\blacktriangleright \beta = \nu(d - D)$$



## Apéndice: Nota sobre la dependencia de $q_0 = q_0(\tau)$

La probabilidad de ocupación es:

$$p = \sum_{s=1}^{\infty} n_s(p) s \quad (5)$$

Entonces, evaluando en  $p = p_c$ :

$$p_c = \sum_{s=1}^{\infty} n_s(p_c) s = \sum_{s=1}^{\infty} q_0 s^{-\tau} s \quad (6)$$

despejando:

$$q_0 = p_c / \sum_{s=1}^{\infty} s^{1-\tau} = p_c / \zeta(\tau - 1) \quad (7)$$