## Trabajo Práctico 5

## Problema 2

El problema nos pide escribir una simulación del modelo de Ising. En nuestro caso, vamos a trabajar en la configuración sin campo, donde el hamiltoniano es

$$\mathcal{H} = -J\sum_{i,j} \sigma_i \cdot \sigma_j.$$

Vamos a trabajar a temperatura T=0. Por otro lado, la topología elegida es una red tipo Watts-Strogatz, en la configuración de una dimensión. En este modelo, los N nodos se disponen inicialmente conformando un anillo (es decir, cada nodo i está conectado con los nodos [i+1,i-1], con condiciones periódicas de contorno). Luego, para cada nodo i, se sortea con probabilidad p un nuevo enlace entre i y otro nodo j al azar.

Entonces, lo primero que vamos a hacer es implementar esta red. Para simular luego el modelo de Ising sobre esta topología, es conveniente representarla por medio de la lista de vecinos, para lo cual vamos a utilizar diccionarios.

```
function WS 1D(N: entero, p: flotante, semilla: entero) -> diccionario
// Generador de números aleatorios
    rng = MersenneTwister(semilla)
    nl = diccionario vacío
    para i de 2 a N-1 hacer
        nl[i] = lista vacía
        agregar nl[i], i-1, i+1
    fin para
   nl[1] = [2, N] // Condiciones periódicas
   nl[N] = [1, N-1]
   nodos = crear lista de 1 a N
    para i de 1 a N hacer
        si random(rng) < p entonces
            j = i
            mientras i == j hacer
                j = random(rng, nodos, 1)[0]
            fin mientras
            agregar nl[i], j
            agregar nl[j], i
        fin si
    fin para
    devolver nl
end function
```

Con la topología ya construida, podemos hacer implementar el algoritmo para simular el modelo de Ising haciendo Montecarlo.

1. El primer paso es implementar una función que calcule el  $\Delta E$  de hacer flip en un spin i del sistema.

```
function get_E(nl:diccionario,spins:vector,i:entero) -> entero
E0 = - suma(spins[i] * spins[j] para todo j en nl[i])
E = - sum((-spins[i]) * spins[j] para todo j en nl[i])
```

```
devolver E - E0
end
```

2. Completar la implementación de la dinámica

```
function Ising(N,p,t,seed)
    rng = MersenneTwister(seed)
    nl = WS_1D(N,p,seed)
    // Inicializamos aleatoriamente N spines up (1) y down (-1)
    spins = sample(rng, [-1,1], N)
    nodes = collect(1:N)
    for t in 1:t
        i = rand(rng,nodes,1)[1]
        deltaE = get_E(nl,spins,i)
        if deltaE < 0</pre>
            spins[i] = - spins[i]
        elseif deltaE == 0
            if rand(rng) < 0.5
                 spins[i] = - spins[i]
            end
        end
    end
    return spins
end
```

La función implementada hace t iteraciones en las que intenta flipear un spin. Ahora, para un sistema de  $10^5$  spines, evolucionar el sistema durante  $10^6$  Montecarlo steps (lo que pide el ejercicio) implica un total de  $10^1$ 1 iteraciones. En mi máquina eso demora un total de 13 hs. Por lo tanto, lo que hice fue bajar un orden de magnitud el sistema, y simular una cadena de  $10^4$  spines, durante  $10^6$  MC steps.

La simulación se corrió una vez para diferentes p = 0.01, 0.02, 0.04, 0.06, 0.10. Con el sistema relajado, lo que se hizo fue medir la función de correlación

$$C(r, t = 10^6) = \langle \sigma_i \sigma_{i+r} \rangle$$

para  $r \in [0, 1000]$ . Esto nos permitirá estimar la longitud de correlación  $\xi$ , definida por  $C(\xi, t = 10^6) = 0.5$ . Las curvas se ven en la Fig. 1.

Revisando los datos obtenidos, se encuentran las siguientes longitudes de correlación  $\xi$  para cada p estudiado, tal como se ve en la Fig. 2.

Con estas longitudes de correlación, es posible hacer un reescaleo de las curvas de la Fig. 1, definiendo una distancia reducida  $r/\xi$ . Con esto, se puede ver en la Fig. 3 que todas las curvas colapsan para valores pequeños de  $r/\xi$ .

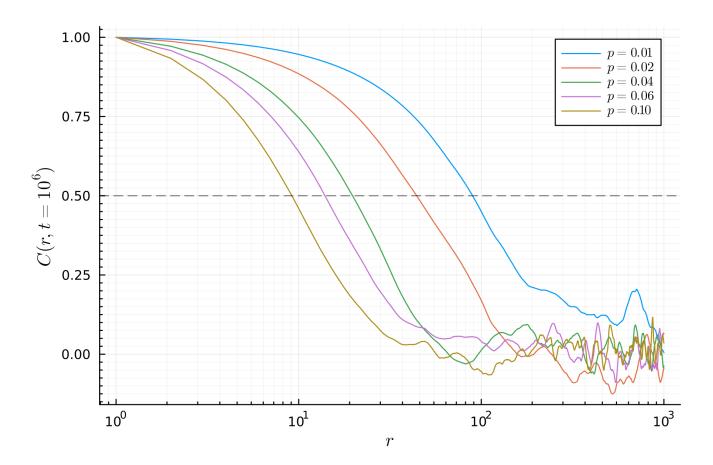


Figure 1: Curvas  $C(r, t = 10^6)$  para todos los p. La línea horizontal a trazos intersecta las curvas, punto en el cual se define la longitud de correlación  $\xi$ .

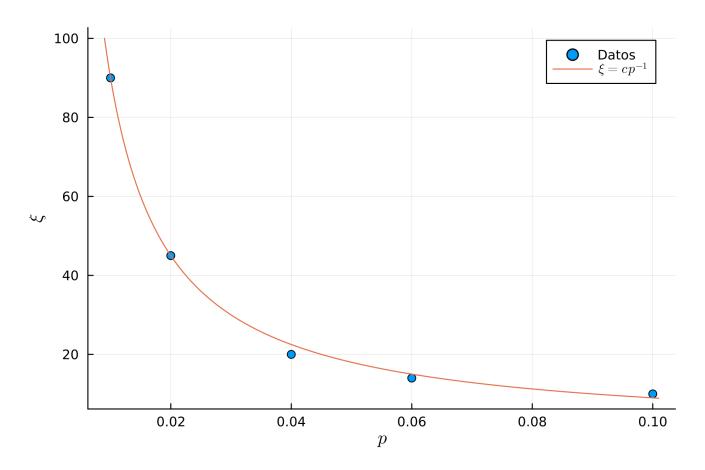


Figure 2:  $\xi$  estimado para cada valor de p. La línea continua es una función tipo hipérbola, para guiar al ojo y mostrar que la longitud de correlación va aproximadamente como el inverso de p.

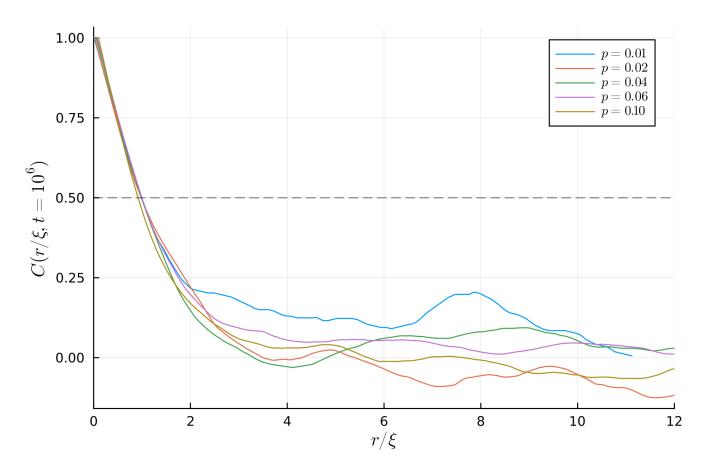


Figure 3: Curvas  $C(r/\xi,t=10^6)$  para todos los p.