

Tema 7: Métodos estocásticos

7.3 Difusión

$$\rho(x,y,z,t) \propto \mathcal{P}(x,y,z,t)$$

$$\frac{\partial \rho}{\partial t} = \mathcal{D} \cdot \nabla^2 \rho$$

En una dimensión

$$\frac{\partial \rho}{\partial t} = \mathcal{D} \cdot \frac{\partial^2 \rho}{\partial x^2}$$

Solución analítica.

Podemos comprobar que la función

$$\rho(x,t) = \frac{1}{\sigma} \exp\left(-\frac{x^2}{2\sigma^2}\right)$$

es solución de la ecuación, si se cumple que

$$\sigma = \sqrt{2\mathcal{D}t}$$

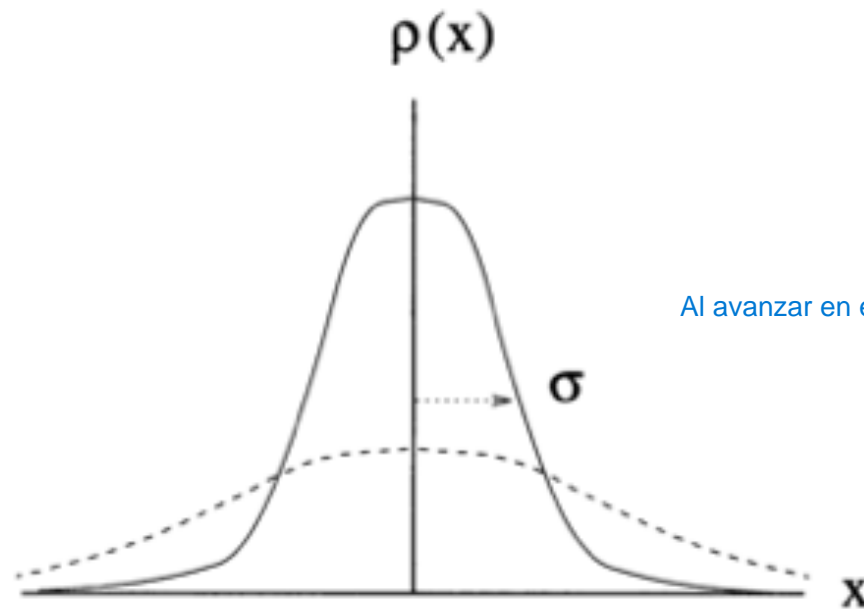
Tema 7: Métodos estocásticos

7.3 Difusión

Ecuación de difusión:
$$\frac{\partial \rho}{\partial t} = D \cdot \nabla^2 \rho$$

En una dimensión:
$$\frac{\partial \rho}{\partial t} = D \frac{\partial^2 \rho}{\partial x^2}$$

Solución a la ecuación de difusión en 1D:

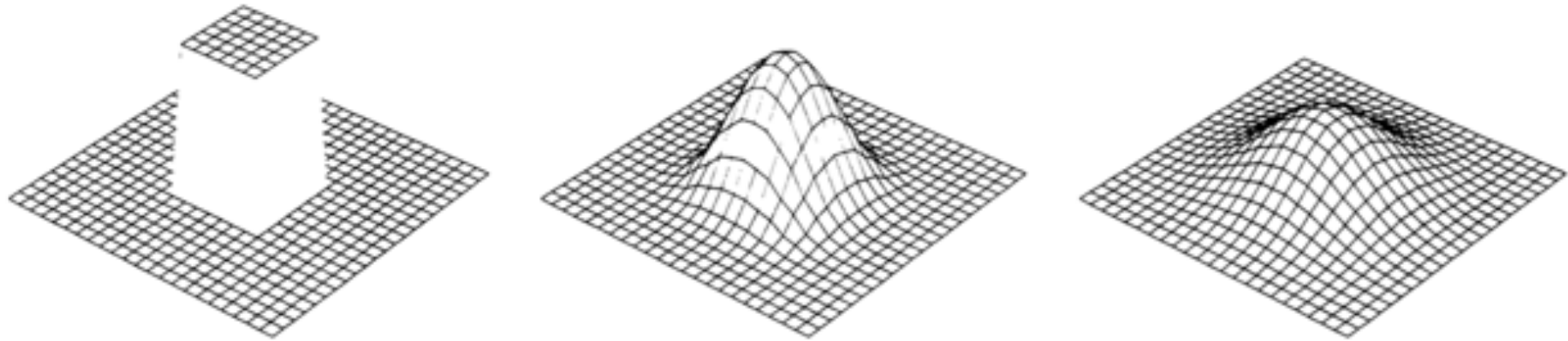


Al avanzar en el tiempo aumenta sigma

Tema 7: Métodos estocásticos

7.3 Difusión

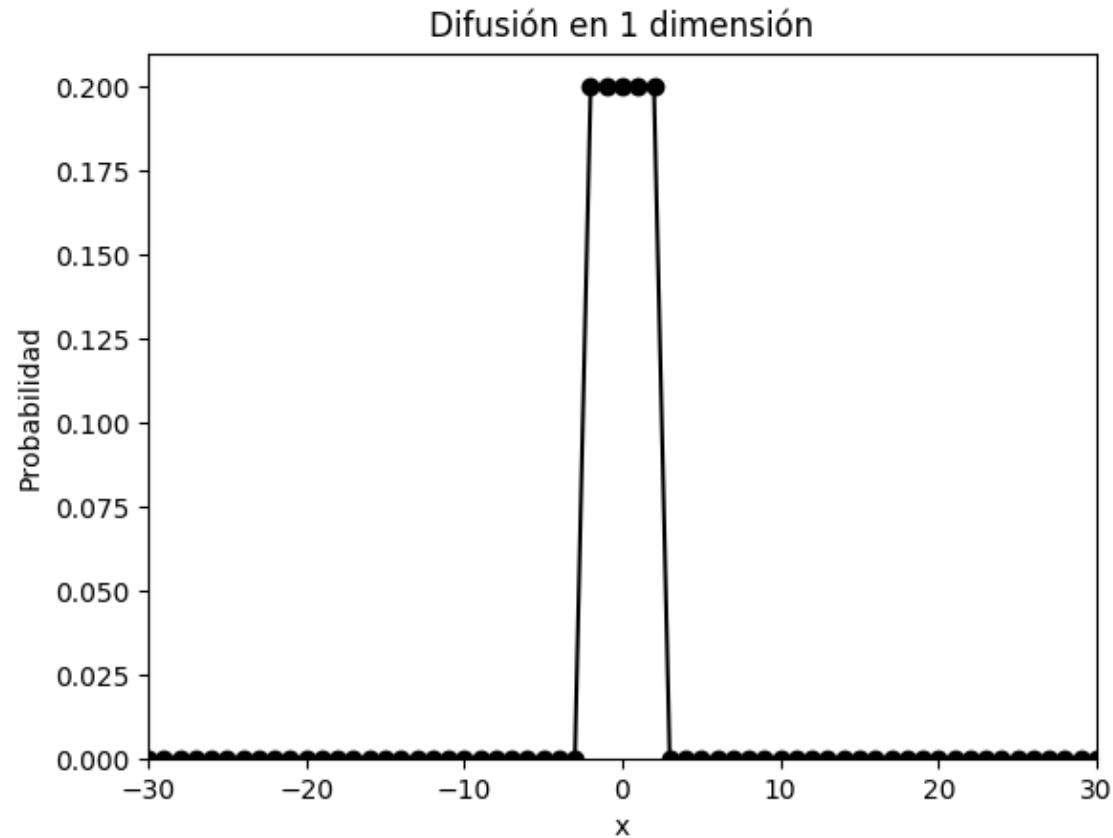
Solución a la ecuación de difusión en 2D:



Se podrían obtener estos resultados de manera numérica como hemos hecho en temas anteriores.

Tema 7: Métodos estocásticos

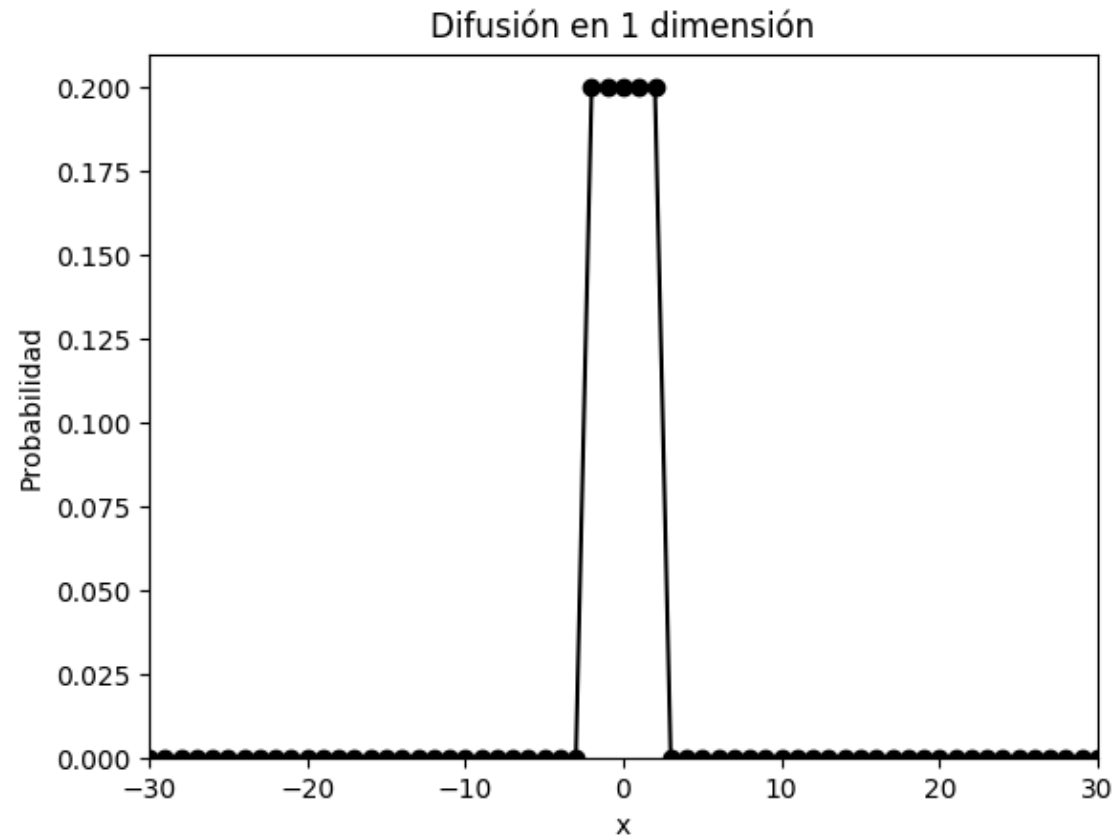
7.3 Difusión



En este caso se han metido 1000 caminantes en 5 posibles posiciones (entre -2 y 2) por eso la densidad de probabilidad es 0.2.

Tema 7: Métodos estocásticos

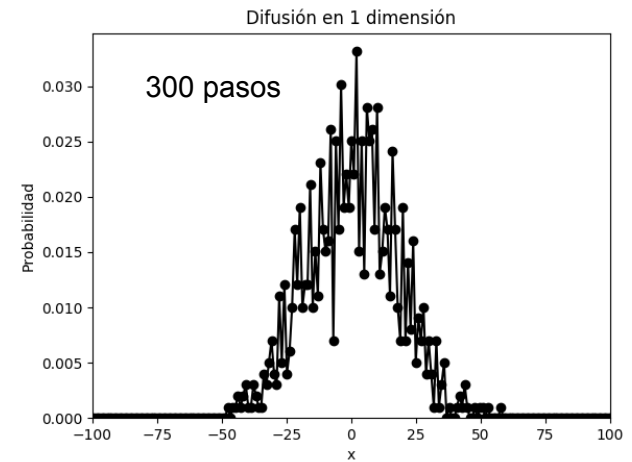
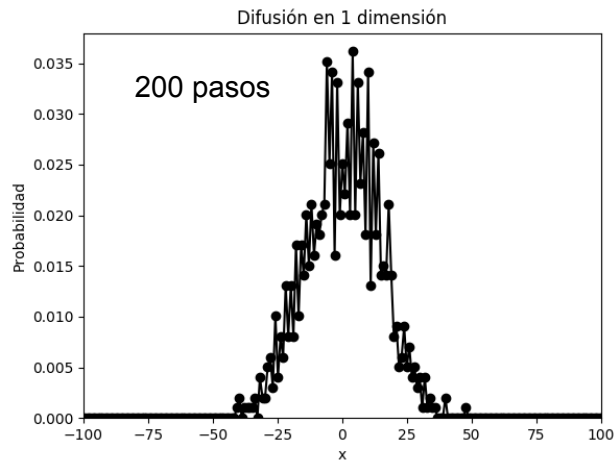
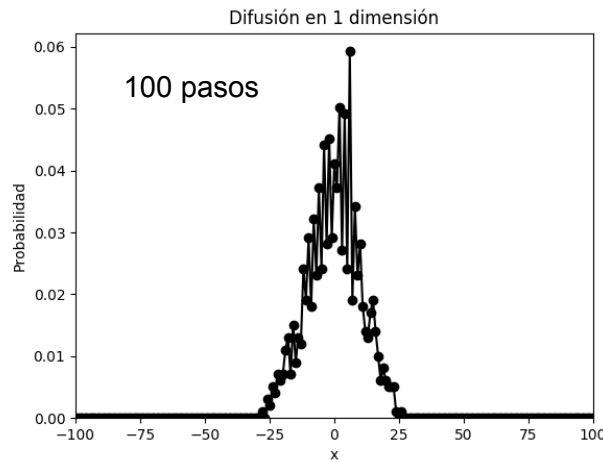
7.3 Difusión



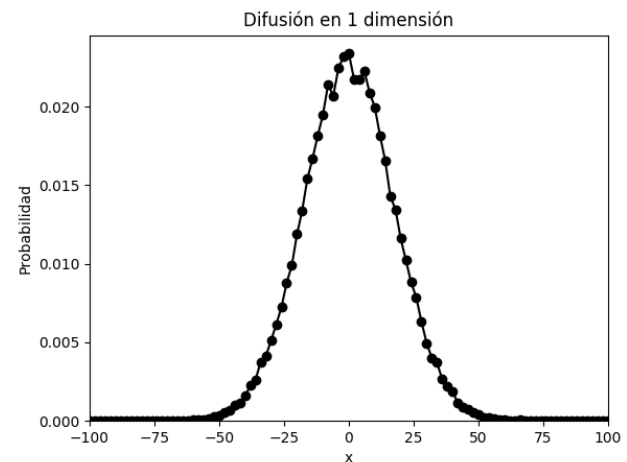
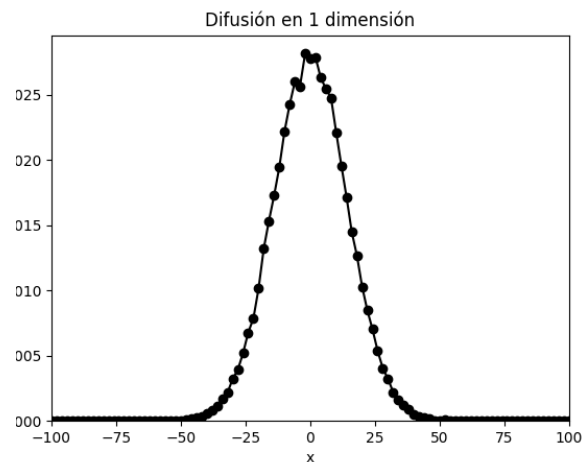
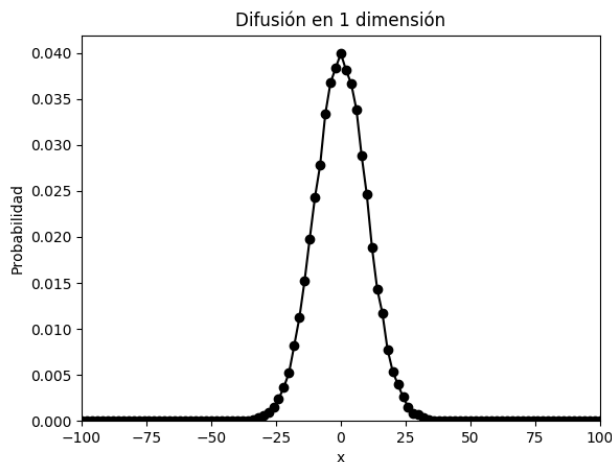
Tema 7: Métodos estocásticos

7.3 Difusión

1000 caminantes



60000 caminantes

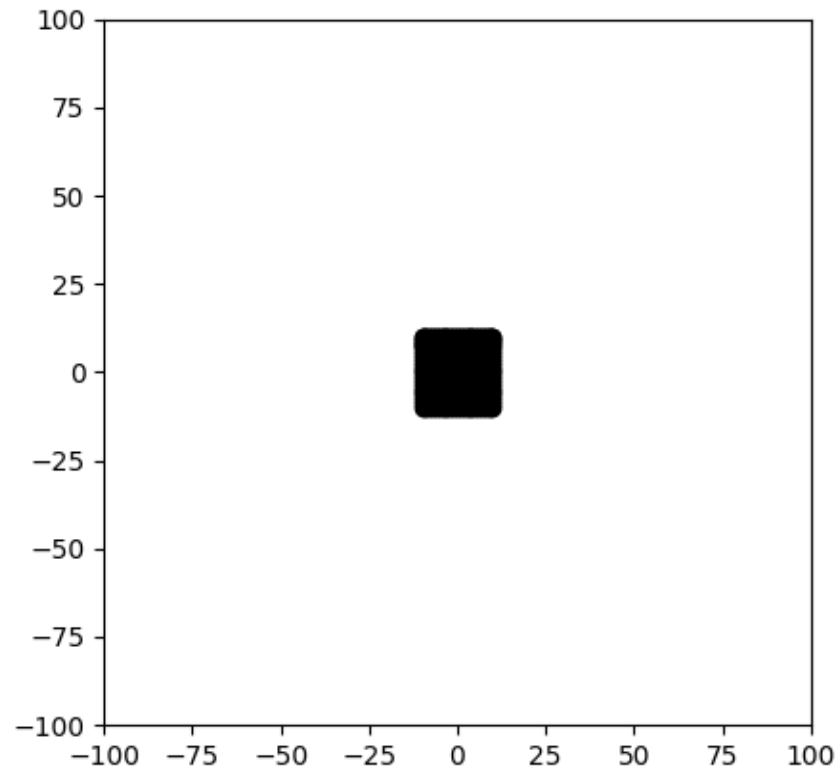


Aquí se han aumentado los caminantes y se ha duplicado el tamaño de las clases del histograma, lo cuál suaviza el histograma en sí.

Tema 7: Métodos estocásticos

7.4 Entropía y flecha del tiempo

Difusión de una gota de leche en una taza de café



Dimensión de la taza: 200x200. La gota se sitúa en $[-5,5]$.

4 partículas por punto: 484 partículas

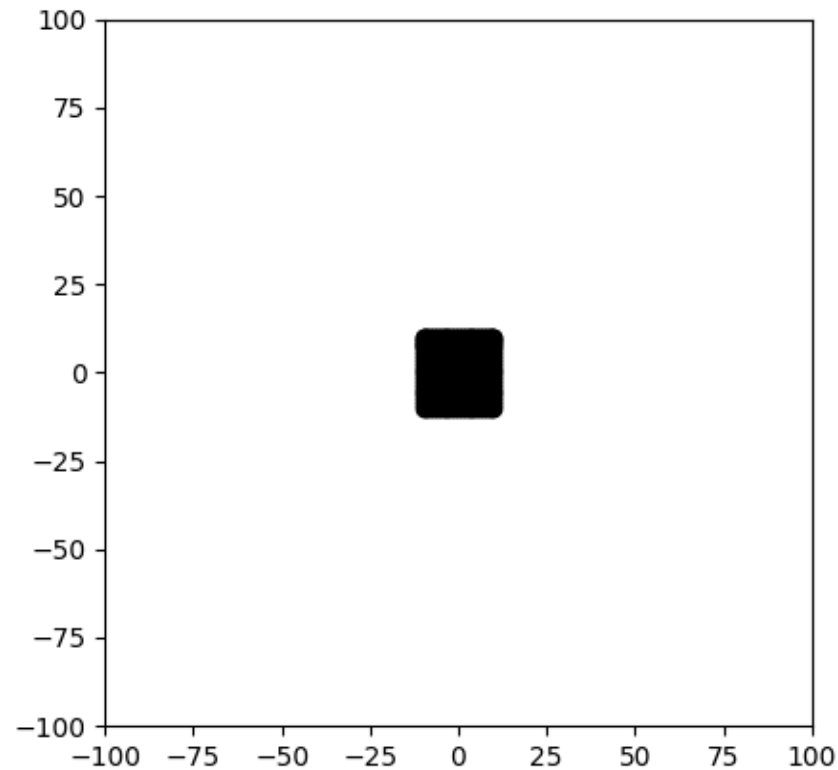
11 puntos en la dirección horizontal y 11 en la vertical (121 posiciones posibles). $121 \times 4 = 484$

Cuando una partícula llega al borde de la taza no pueden sobrepasarla.

Tema 7: Métodos estocásticos

7.4 Entropía y flecha del tiempo

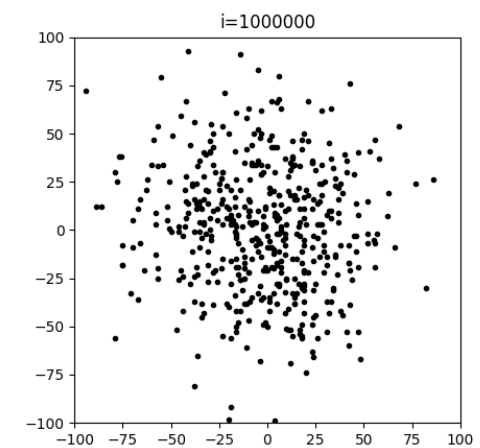
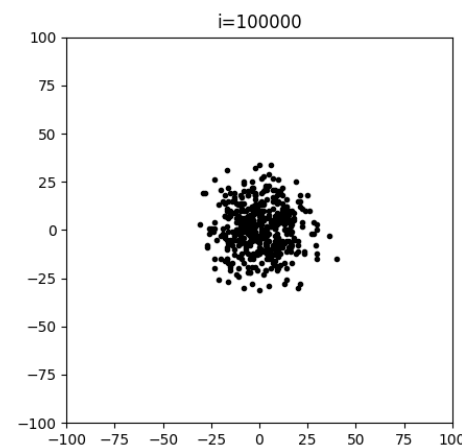
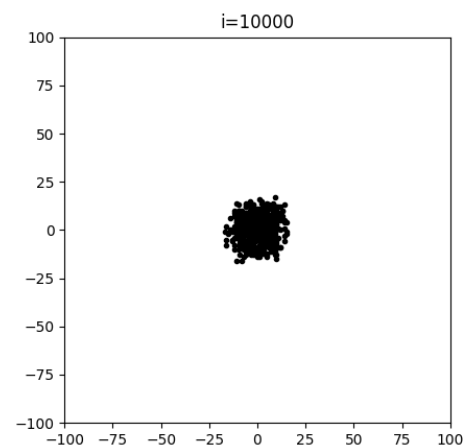
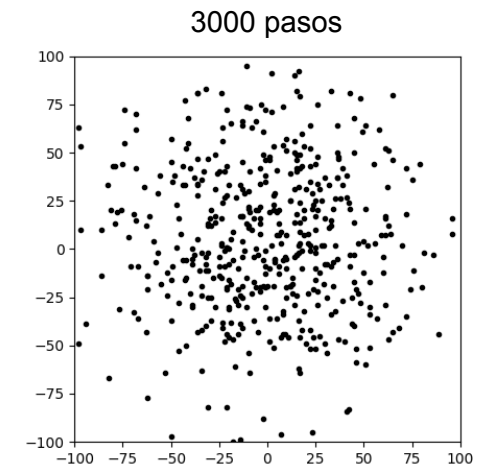
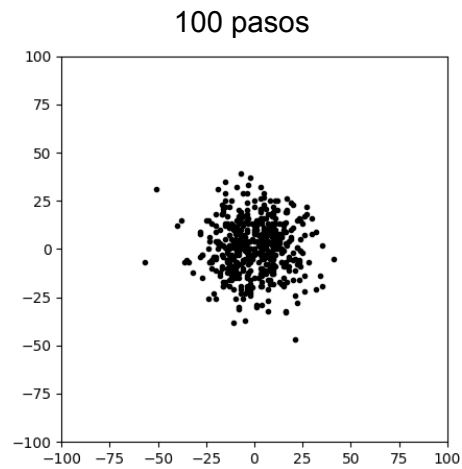
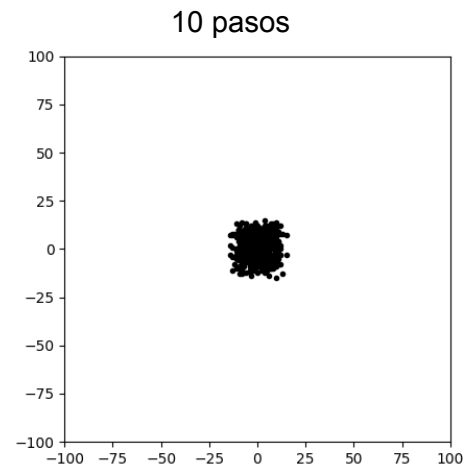
Difusión de una gota de leche en una taza de café



Tema 7: Métodos estocásticos

7.4 Entropía y flecha del tiempo

Difusión de una gota de leche en una taza de café



Tema 7: Métodos estocásticos

7.4 Entropía y flecha del tiempo

```
scene.height=640          # Para hacer la pantalla cuadrada.
scene.range=105
curve(vector(-101,-101,0), vector(-101,101,0), color=color.yellow, radius=0.5)
curve(vector(-101,101,0), vector(101,101,0), color=color.yellow, radius=0.5)
curve(vector(101,101,0), vector(101,-101,0), color=color.yellow, radius=0.5)
curve(vector(101,-101,0), vector(-101,-101,0), color=color.yellow, radius=0.5)
cs = np.empty(N_caminantes,sphere)

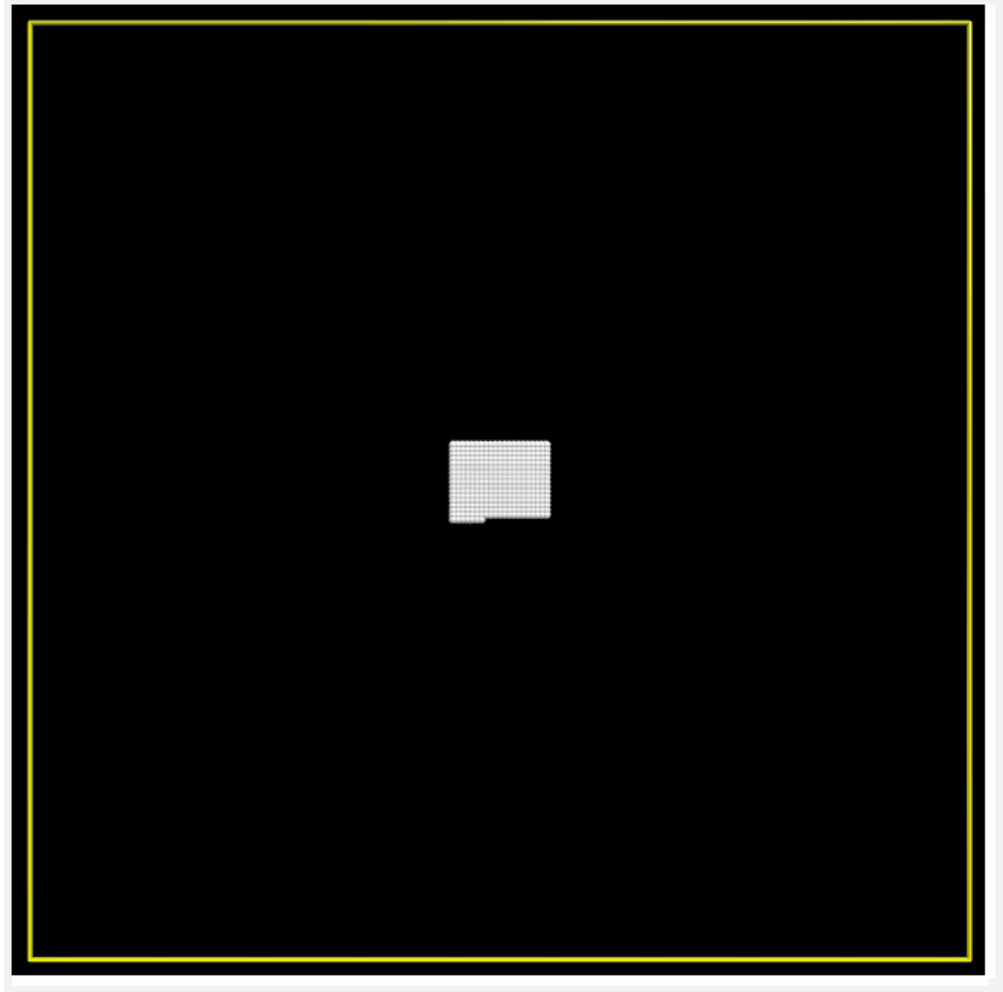
cs[i]=sphere(pos=vector(x[i],y[i],0), radius=1, color=color.white)

rate(100)

cs[j].pos=(vector(x[j],y[j],0))
```

Tema 7: Métodos estocásticos

7.4 Entropía y flecha del tiempo



Tema 7: Métodos estocásticos

7.4 Entropía y flecha del tiempo

$$S = -k_B \sum_i p_i \ln p_i$$

En equilibrio, $p_i = 1/\Omega$, donde Ω es el nº de microestados

$$S = k_B \ln \Omega$$

Antes de disolverse, la gota de leche está alejada del equilibrio.

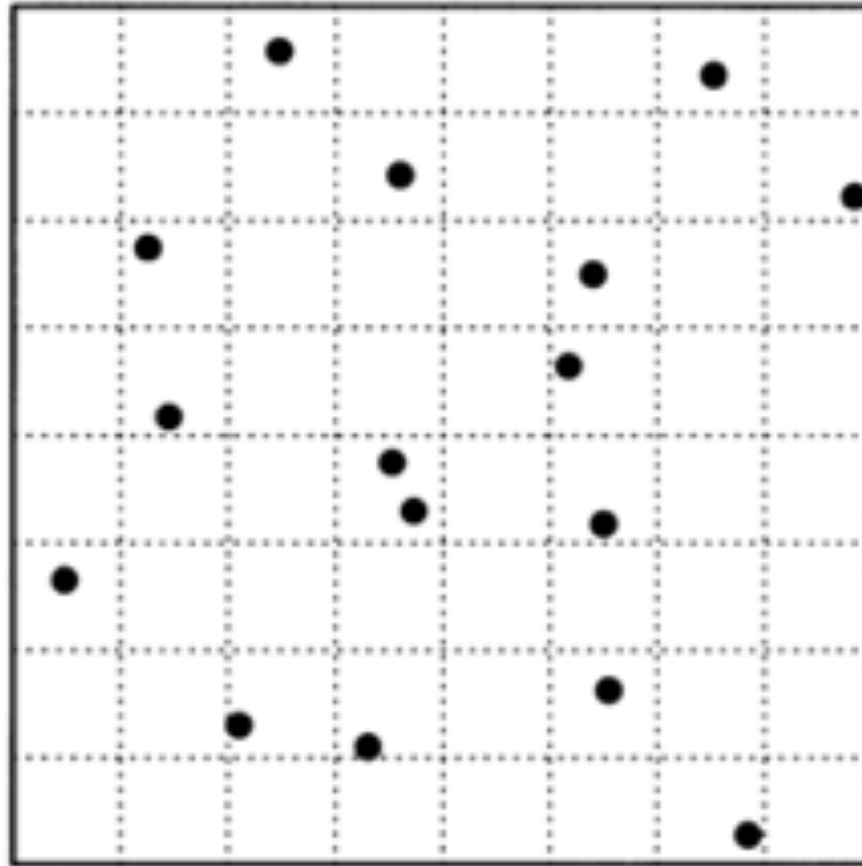
Tomamos $k_B = 1$

$$S = -\sum_i p_i \ln p_i$$

Tema 7: Métodos estocásticos

7.4 Entropía y flecha del tiempo

Para obtener la entropía dividimos el espacio en regiones, o "estados"



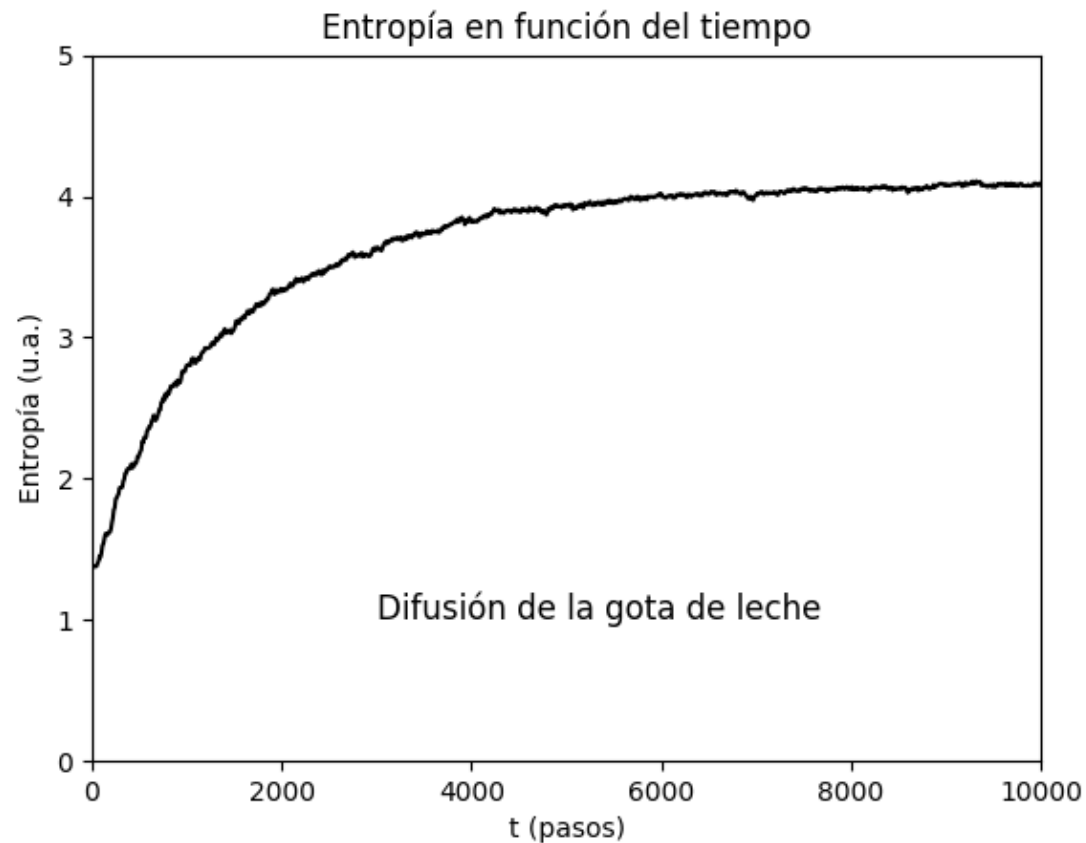
```
H,bordes_x,bordes_y = histogram2d(x,y,bins=Nbins,range=[[xmin,xmax],[ymin,ymax]])
```

Tema 7: Métodos estocásticos

7.4 Entropía y flecha del tiempo

Podemos usar la función `histogram2d` de `numpy`

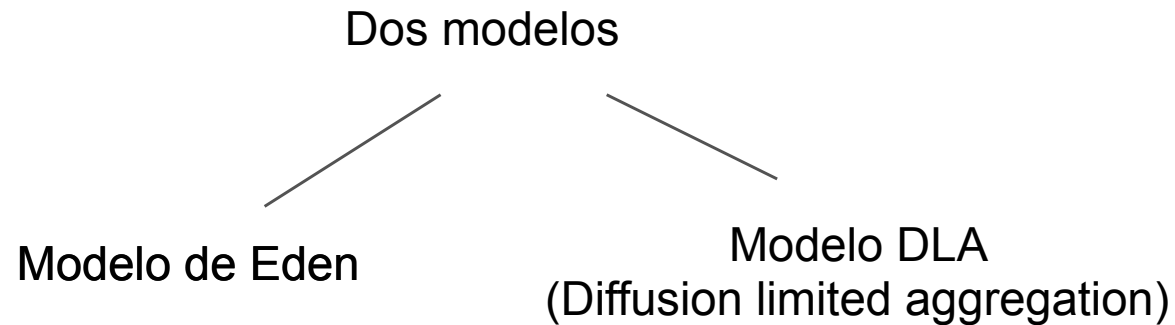
```
H,bordes_x,bordes_y = histogram2d(x,y,bins=Nbins,range=[[xmin,xmax],[ymin,ymax]])
```



Tema 7: Métodos estocásticos

7.5 Modelos de crecimiento de agregados

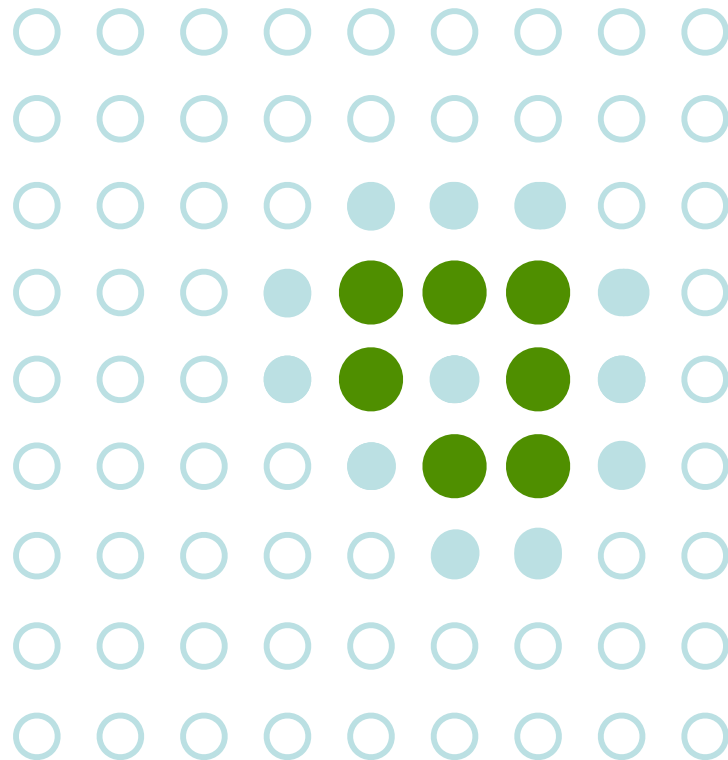
El crecimiento de agregados o cúmulos de partículas puede simularse mediante caminos aleatorios y métodos estocásticos.



Tema 7: Métodos estocásticos

7.5 Modelos de crecimiento de agregados

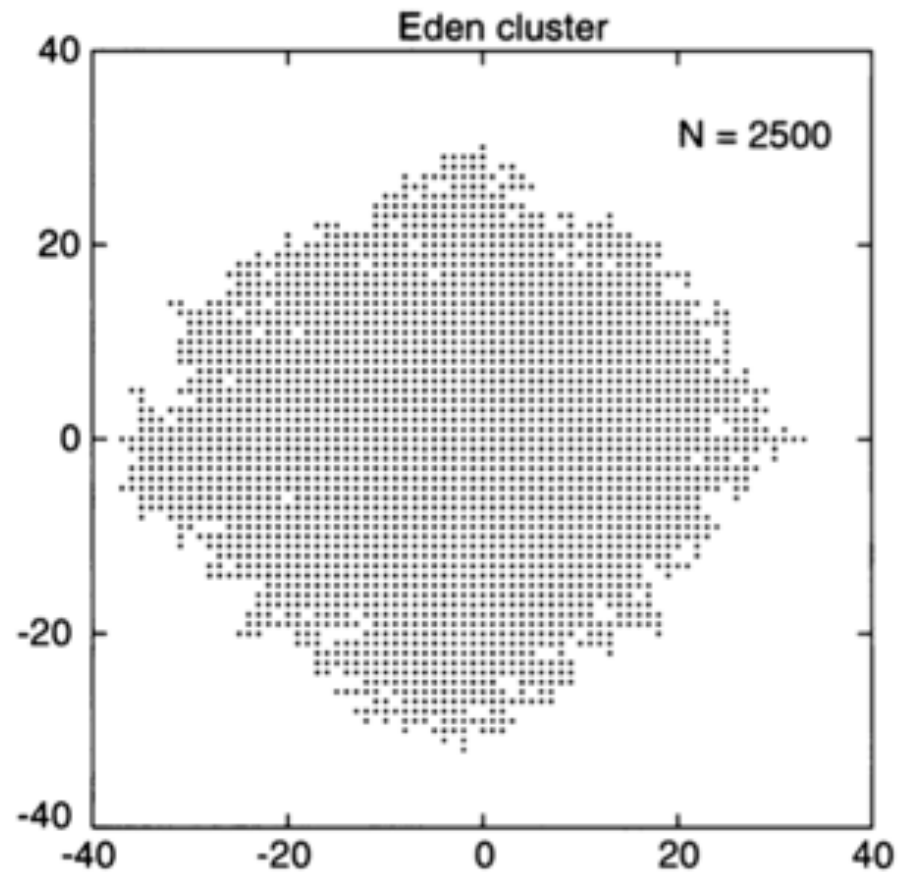
Modelo de Eden



Tema 7: Métodos estocásticos

7.5 Modelos de crecimiento de agregados

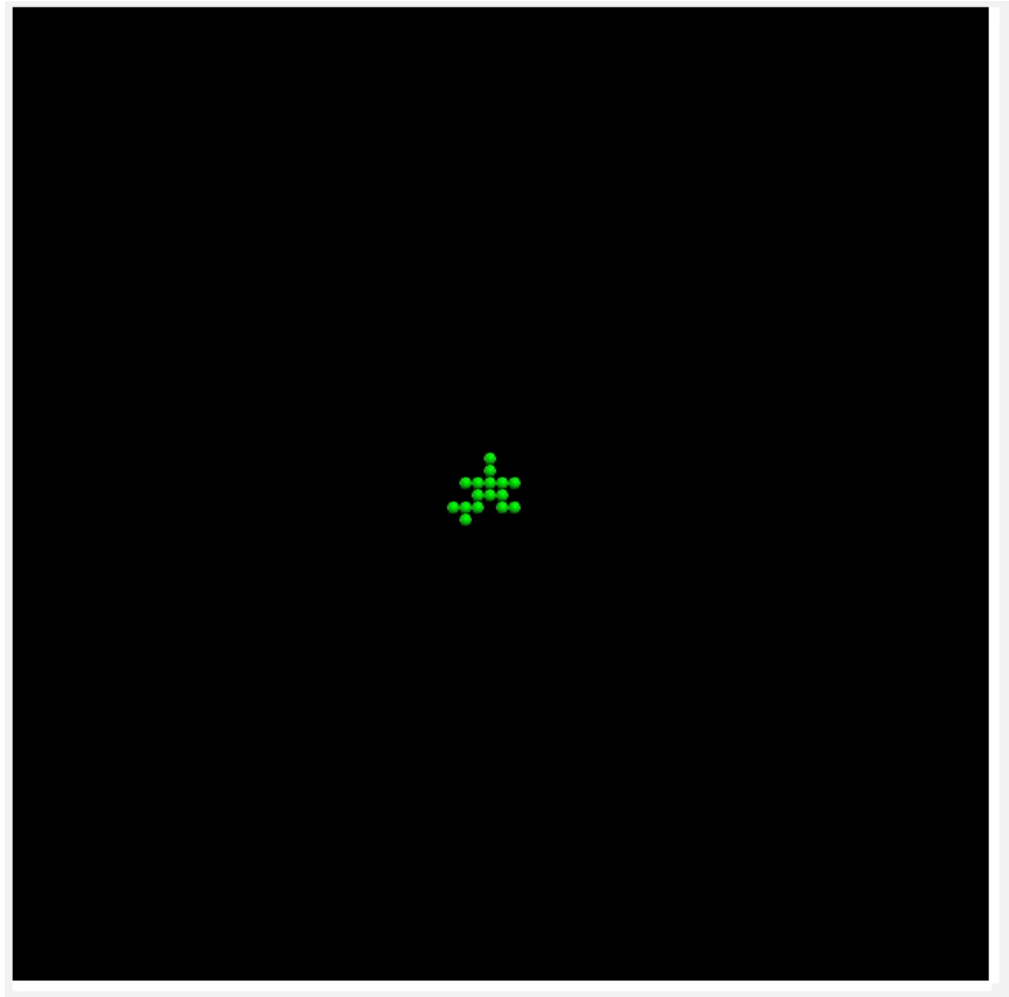
Modelo de Eden



Tema 7: Métodos estocásticos

7.5 Modelos de crecimiento de agregados

Modelo de Eden

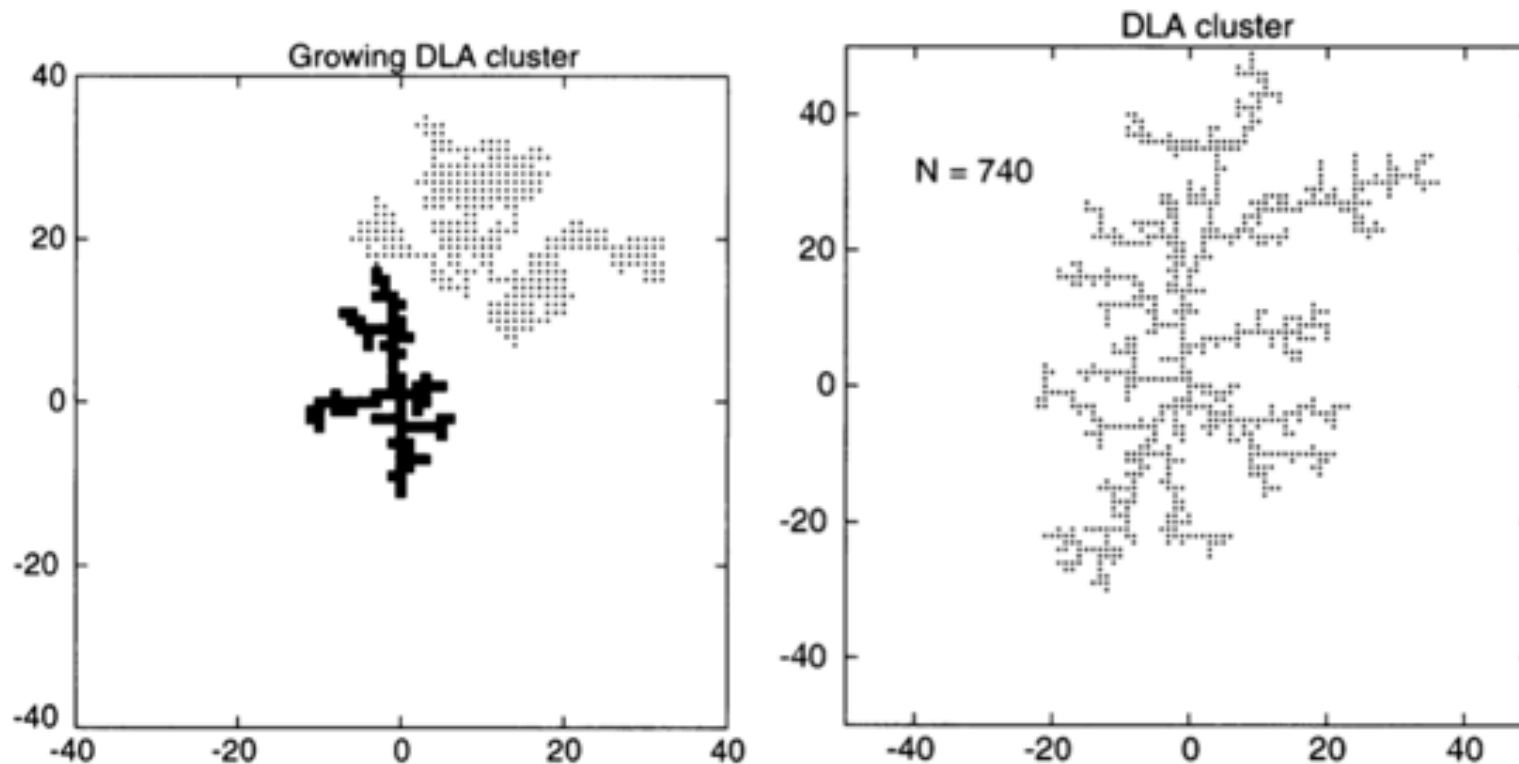


Tema 7: Métodos estocásticos

7.5 Modelos de crecimiento de agregados

Modelo DLA

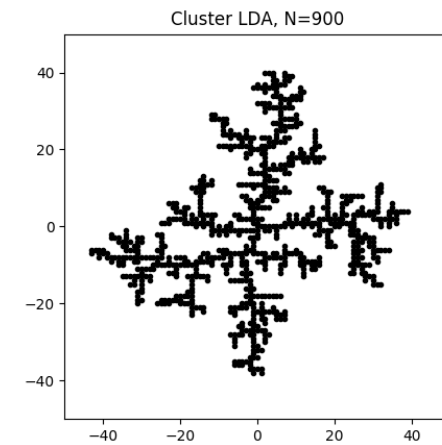
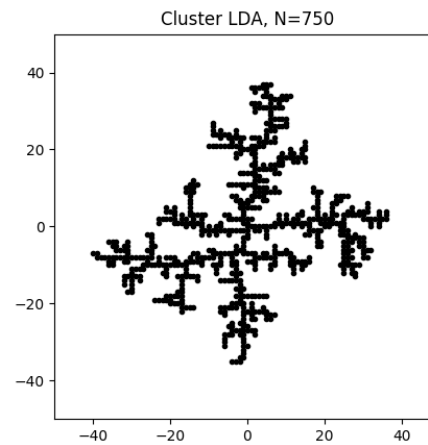
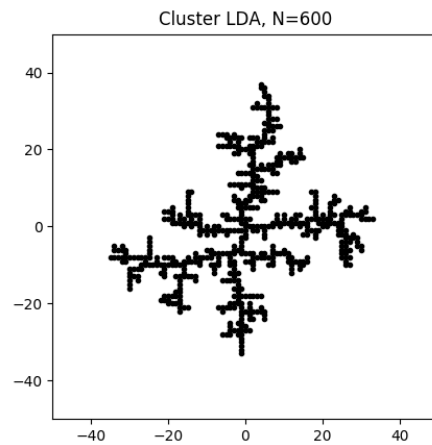
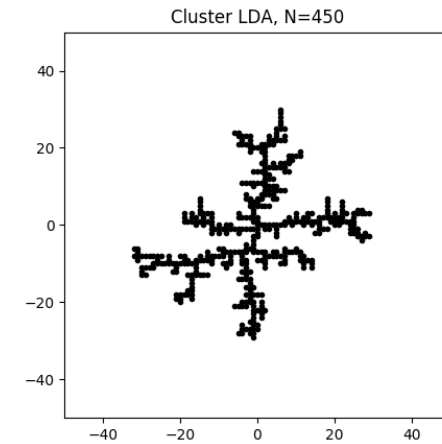
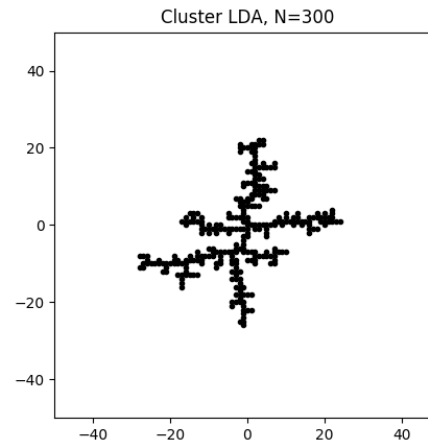
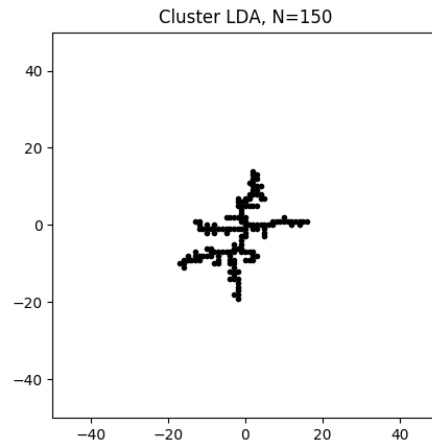
Basado en caminos aleatorios. Se comienza con una semilla y se "sueltan" uno o varios caminantes en posiciones aleatorias que van haciendo sus caminos. Cuando un caminante. Cuando el caminante o partícula alcanza un punto del perímetro del agregado, se queda en esa posición, pasando a formar parte del mismo.



Tema 7: Métodos estocásticos

7.5 Modelos de crecimiento de agregados

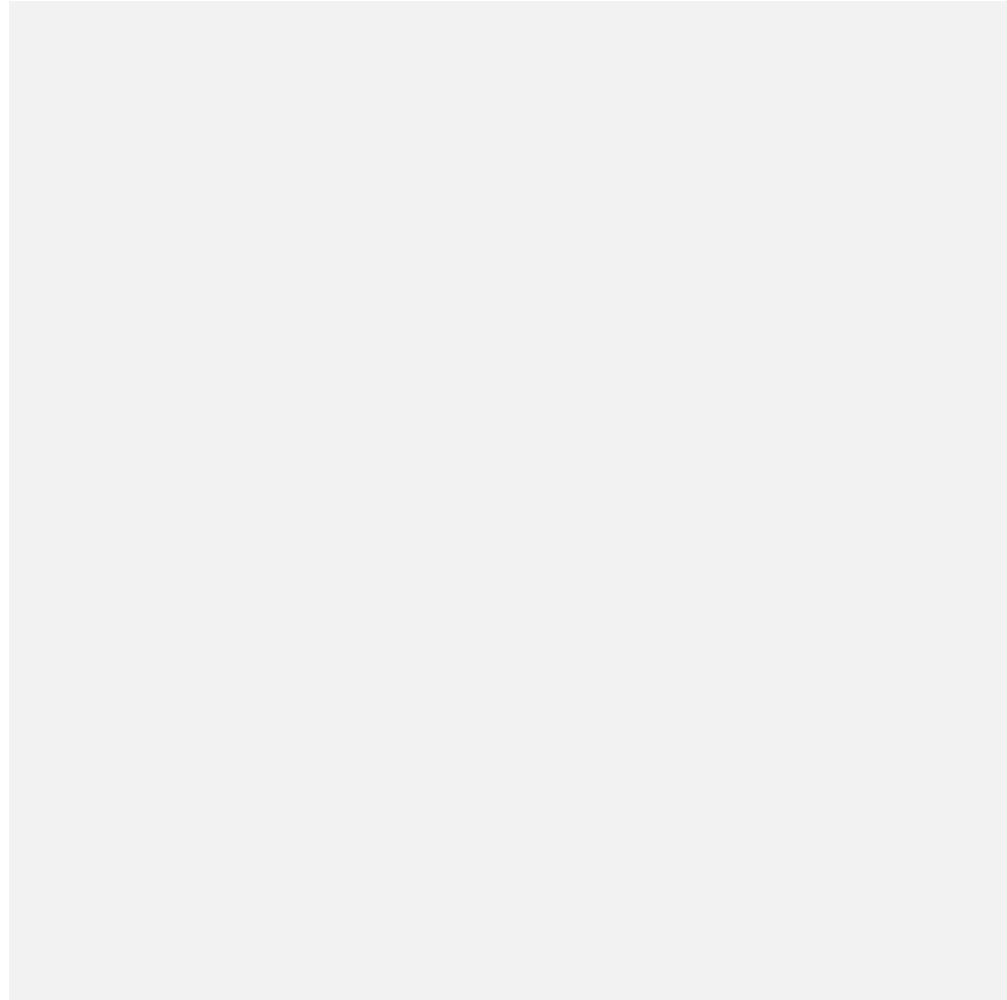
Modelo DLA



Tema 7: Métodos estocásticos

7.5 Modelos de crecimiento de agregados

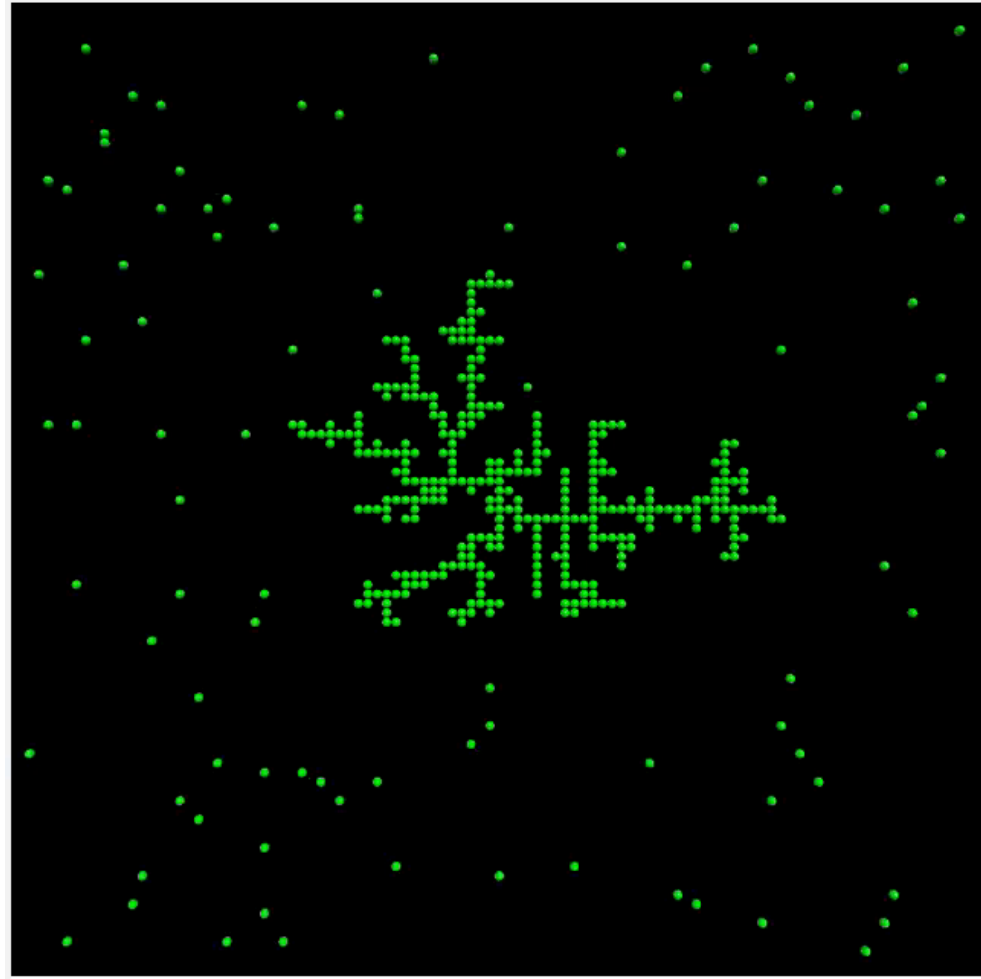
Modelo DLA



Tema 7: Métodos estocásticos

7.5 Modelos de crecimiento de agregados

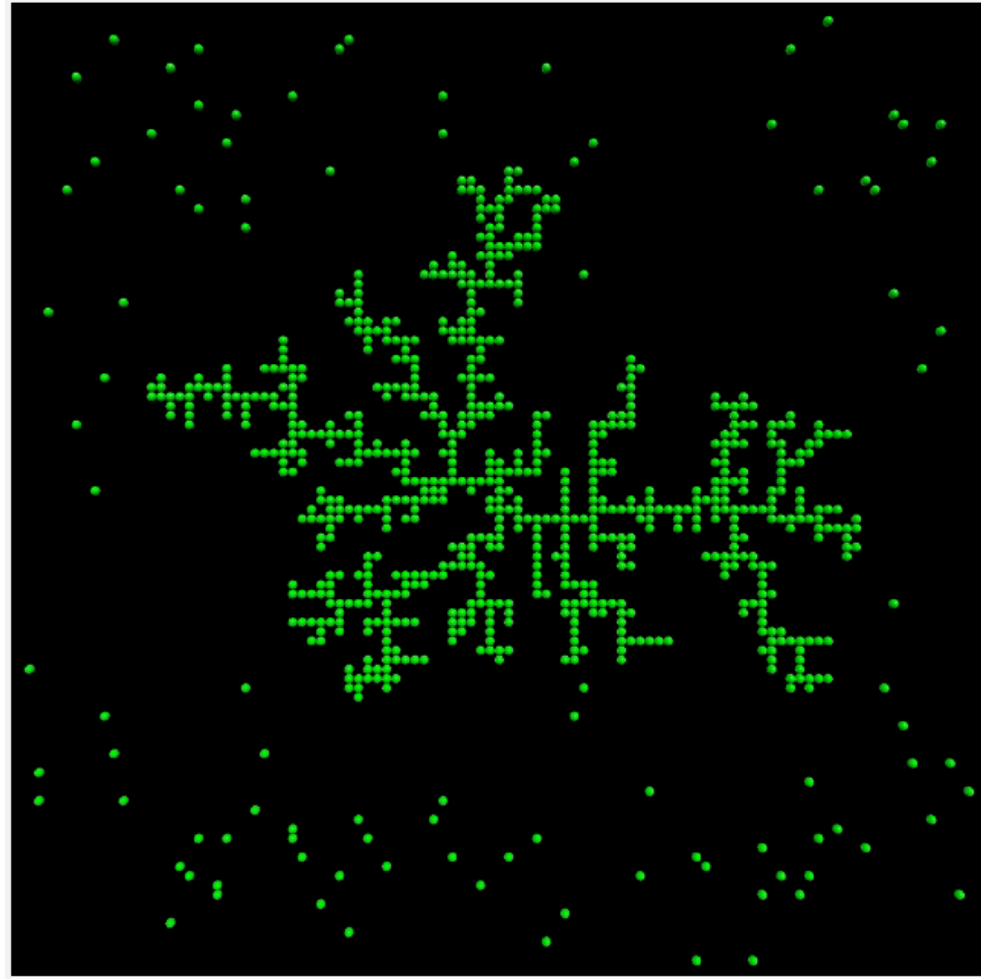
Modelo DLA



Tema 7: Métodos estocásticos

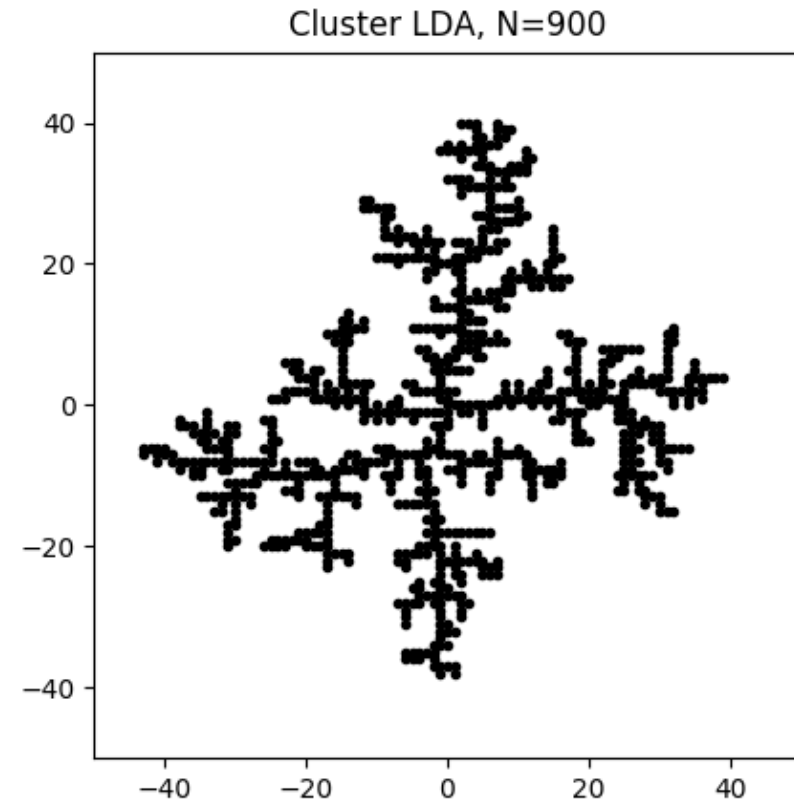
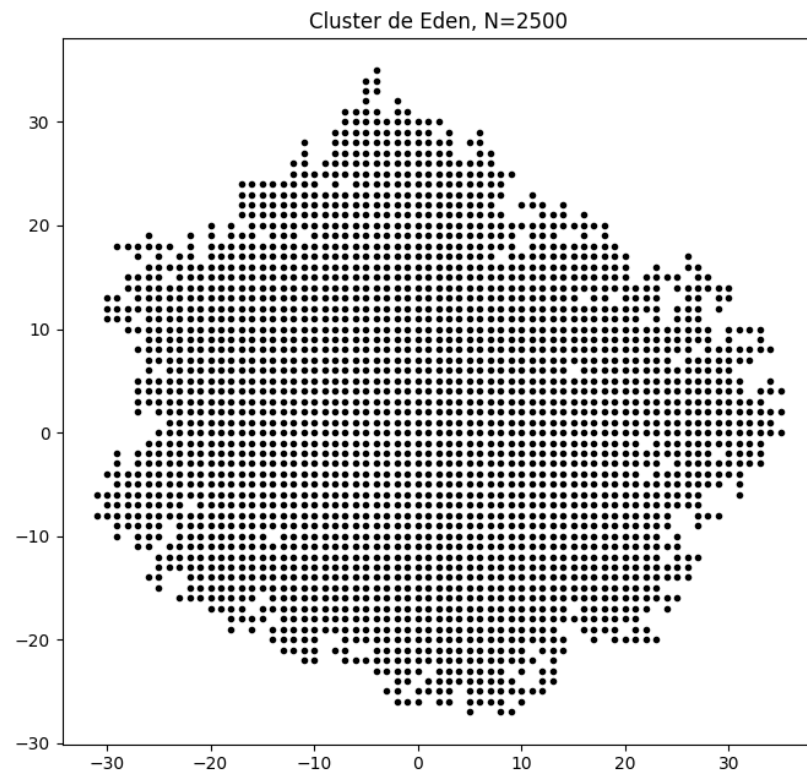
7.5 Modelos de crecimiento de agregados

Modelo DLA



Tema 7: Métodos estocásticos

7.5 Modelos de crecimiento de agregados



Tema 7: Métodos estocásticos

7.5 Modelos de crecimiento de agregados

Para un disco de radio r , con una densidad superficial σ :

$$m(r) = \sigma \cdot \pi \cdot r^2$$

Para un hilo de longitud l , con una densidad lineal λ :

$$m(l) = \lambda \cdot l$$

Podemos generalizar

$$m(r) \propto r^{d_f}$$

$$\ln(m) = d_f \cdot \ln(r) + \text{cte.}$$

Tema 7: Métodos estocásticos

7.5 Modelos de crecimiento de agregados

Dimensionalidad fractal de los agregados tipo Eden y tipo DLA

