Trabajo Práctico Nº 4

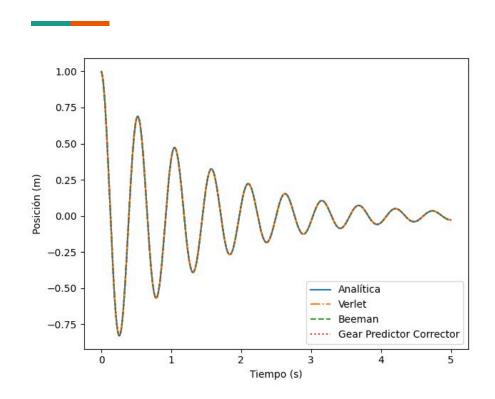
Dinámica Molecular regida por el paso temporal

- Banfi. Malena 61008
- Caeiro, Alejo Francisco 60692
- Fleischer, Lucas 61153

Sistema 1

Oscilador Puntual Amortiguado

Solución analítica y numérica



Parámetros:

$$\Delta t = 10^{-4}$$

m = 70 kg
k = 10⁴ N/m
 γ = 100 kg/s
T_f = 5 s

Condiciones iniciales

$$r(t=0) = 1m$$
$$v(t=0) = -A\frac{\gamma}{2m}\frac{m}{s}$$

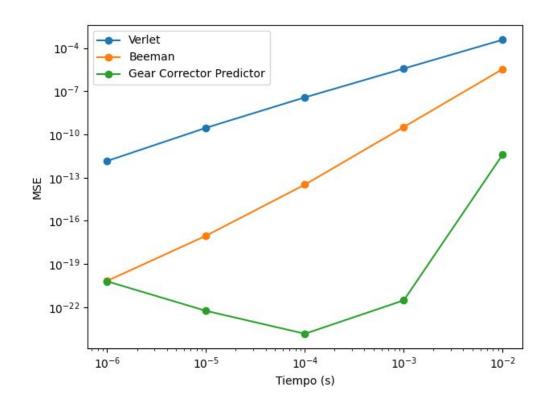
Error cuadrático medio

Gear: 5,57·10⁻²³ m²
Beeman: 3,27·10⁻¹⁴ m²
Verlet: 3,70·10⁻⁸ m²

Gráfico de MSE vs tiempo

Integrador a utilizar:

- Gear Corrector Predictor



Sistema 2 Sistema de partículas unidimensionales

Introducción

Modelo matemático

Propulsión de las partículas

$$F_i^d = (u_i - v_i)/\tau$$

Ecuación de movimiento

$$ma_i = F_i^d + \sum_j F_{ij}$$

Colisión elástica entre partículas

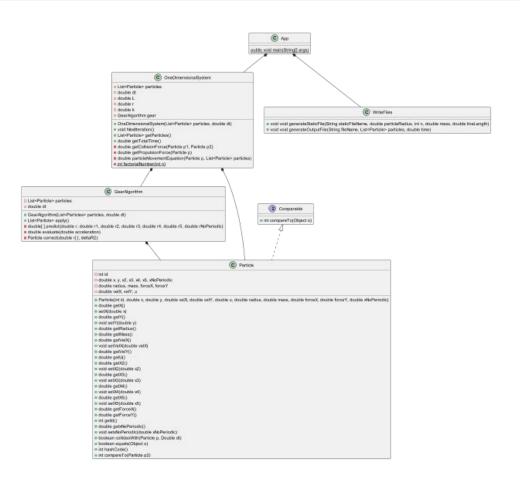
$$F_{ij} = \mathcal{K}(|x_j - x_i| - 2r)\operatorname{sign}[x_j - x_i]$$

Donde:

 \mathcal{K} constante de fuerza, ai es la aceleración, vi es la velocidad, ui es la velocidad límite, τ es el tiempo de reacción característico.

Implementación

Diagrama UML



```
Particle.java
class Particle{
 int id
 double velX, velY, u
 boolean collidesWith(Particle p, Double dt){
    if(movingAway)
      return false
   return goingToCollideInTime(dt)
```

```
GearAlgorithm.java
class GearAlgorithm {
 List<Particle> particles
 double dt
 List<Particle> apply(){
   List<Particle> newParticles = [];
   for(Particle p : particles){
     double[] r = predict()
     double deltaR2 = evaluate(r[2])
     Particle newParticle = correct(r, deltaR2)
     newParticles.add(newParticle)
   return newParticles
```

```
GearAlgorithm.java
     double[] predict() {
       rp = r + r1 * dt + ... + r5 * pow(dt, 5) / factorialNumber(5)
       r1p = r1 + r2 * dt + ... + r4 * pow(dt, 5) / factorialNumber(5)
       r5p = r5
       return [rp, r1p, r2p, r3p, r4p, r5p]
     double evaluate(double accelerationPred){
       deltaA = particleMovementEquation(newParticle, particles) - accelerationPred
       deltaR = deltaA * pow(dt, 2) / factorialNumber(2);
       return deltaR
     Particle correct(double r[], deltaR){
       for(double ri : r ){
        rc[i] = ri + (alpha*deltaR* (factorialNumber(q)/pow(dt, q)
       return newParticle(rc)
```

```
OneDimensionalSystem.java
class OneDimentionalSystem {
 GearAlgorithm gear
 List<Particle> particles
 double dt
 double L
 double r
 double k
 double getCollisionForce(Particle p1, Particle p2)
 double getPropulsionForce(Particle p)
 double particleMovementEquation(Particle p, List<Particle> particles)
```

```
data = [density, velocity]
orderedData = data.orderAsc()
windowSize = 500
dataAvgWindow = slidingWindow(orderedData, windowSize)
plot (dataAvgWindow)
```

Simulación

Sistema a simular

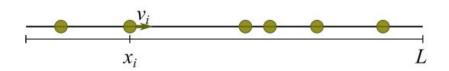
- N partículas autopropulsadas con una velocidad inicial de ui, radio r y masa m constantes.
- Las partículas se mueven sobre una línea imaginaria de longitud L fija y una velocidad v_i.
- Paso temporal variable Δt y Δt_2 fijo para imprimir el estado del sistema.
- Tiempo de simulación T_f.
- Método de integración: Gear Corrector Predictor.

Parámetros fijos:

- r = 2.25cm
- L = 135cm
- m = 25g
- u_i ∈ Uniforme [9,12]
- $T_f = 180s$
- $\Delta t_2 = 10^{-1} s$
- k = 2500 $\frac{g}{s^2}$

Parámetros variables:

- $N \in [5, 10, 15, 20, 25, 30]$
- $\Delta t \in [10^{-1}, 10^{-2}, 10^{-3}, 10^{-4}, 10^{-5}]$



Observables

<u>Phi:</u>

$$\Phi^k(t) = \sum_{i=1}^{N_b} ||r_i^{k+1}(t) - r_i^k(t)||$$

<u>Velocidad Promedio:</u>

$$v_p = \frac{1}{N} \sum_{i=1}^{N} v_i(t)$$

Densidad individual:

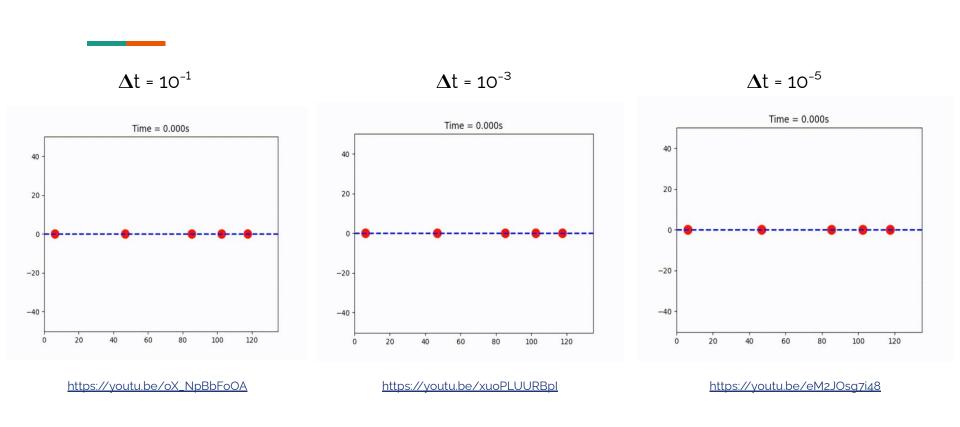
$$p_i = \frac{1}{d_{ij} + d_{ik}}$$

PDF (Función de densidad de probabilidad):

$$y_i = \frac{N_i}{(dx_i N)}$$

Resultados

Animaciones con N=5



Animaciones con N=30

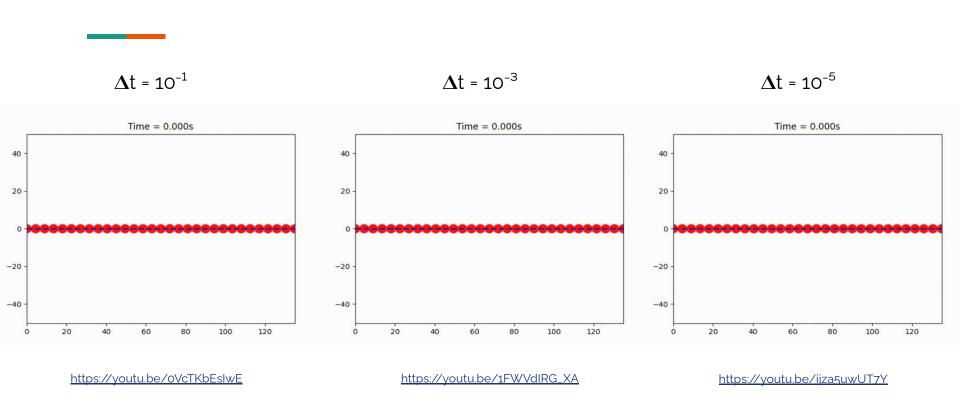
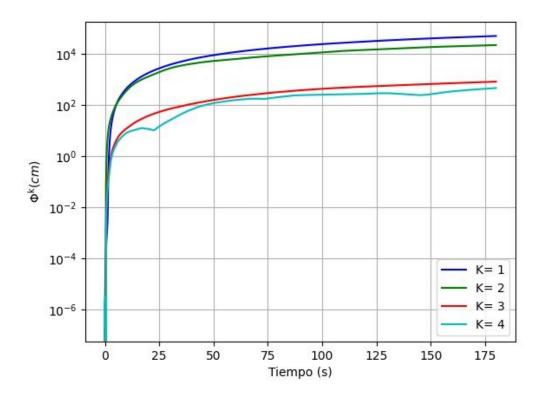


Gráfico de φ vs tiempo

- N=25
- Δt = 10⁻³ es el más adecuado.



¿Sería posible determinar \Delta t a partir de la conservación de energía del sistema?

No es posible determinar el Δt considerando la energía del sistema ya que no es conservativo. Existe una fuerza que impulsa a las partículas en toda la simulación.

Gráfico de la velocidad promedio vs tiempo

- Estado estacionario: 120s

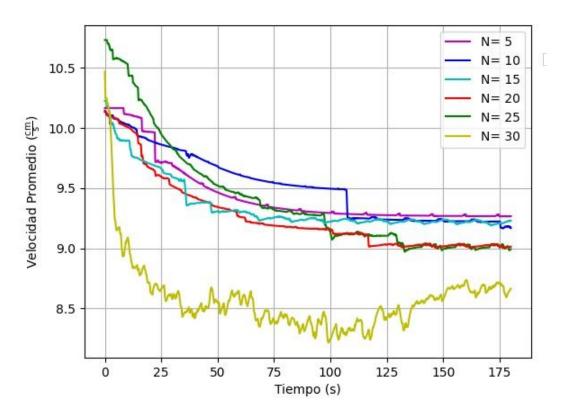


Gráfico de velocidad promedio temporal vs N

- 5 realizaciones
- Promedio entre 120s (estacionario) a T_f

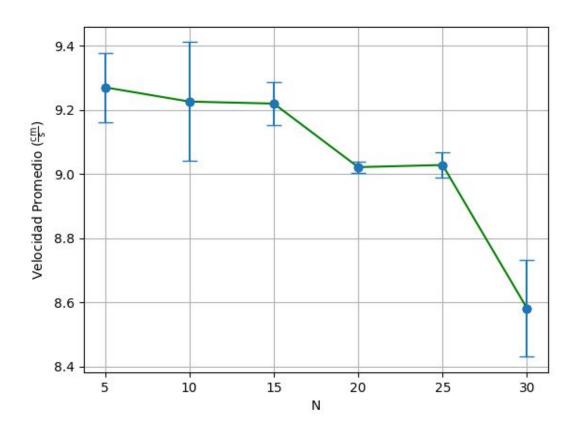


Gráfico de distribución de probabilidades de velocidades en el estado estacionario

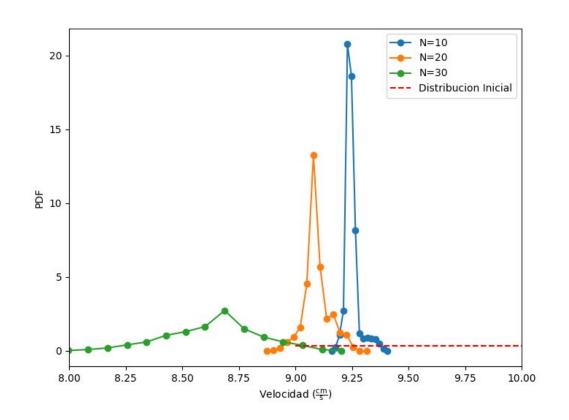


Gráfico de velocidad vs densidad

- N = 5, 10, 15, 20, 25, 30

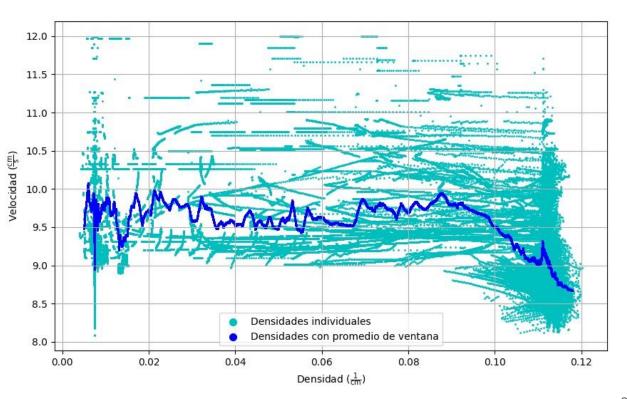


Gráfico de la velocidad promedio vs tiempo

Partículas ordenadas inicialmente con u, creciente

Estado estacionario: 120s

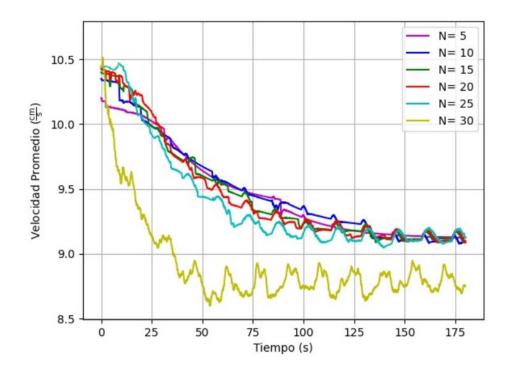


Gráfico de velocidad promedio temporal vs N

Partículas ordenadas inicialmente con u, creciente

- 5 realizaciones
- Promedio entre 120s (estacionario) a T_f.

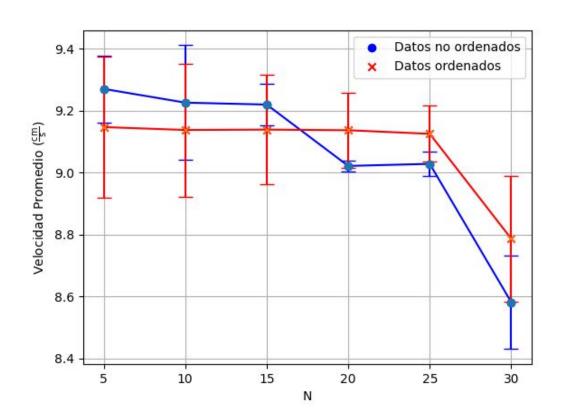
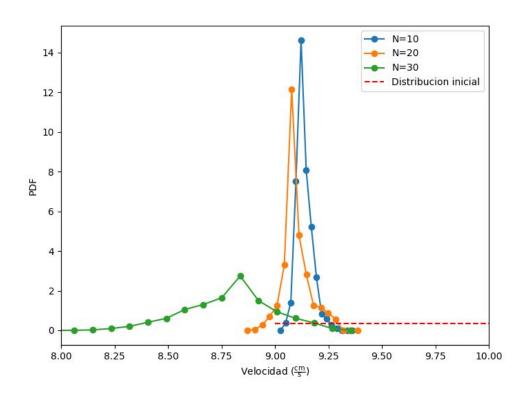


Gráfico de distribución de probabilidades de velocidades en el estado estacionario

Partículas ordenadas inicialmente con u, creciente



Conclusiones

Conclusiones

- A menor Δt , menor Φ^k .
- A mayor N, menor velocidad.
- A mayor densidad menor velocidad ya que las partículas chocan más entre sí.
- Al ordenar las partículas por *u* creciente, tienden a la misma velocidad.
- Para N=30 no se presentan cambios en la velocidad cuanto a u ordenado o desordenado.

Fin

iMuchas gracias!