

Parcial I: Computación Científica Avanzada  
Laura Arboleda Hernández  
CC 1017220781

## 1. Construir triángulos

⊗ Búsqueda de los 2 vecinos más cercanos:

✓ se debe calcular la distancia entre las partículas ( $x_i$  con todas las demás)

$$d_{ij} = \sqrt{(x_j - x_i)^2 + (y_j - y_i)^2}$$

Para ello debemos cargar (leer) del archivo, las posiciones de las partículas.

✓ Almacenar las distancias en un arreglo: 

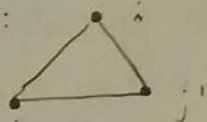
|          |                   |
|----------|-------------------|
| $d_{ij}$ | $j = 1, \dots, N$ |
|----------|-------------------|

 } distancia de la  $i$  a todas las demás

✓ Organizar el arreglo indexado de menor a mayor. Para ello podemos usar el algoritmo burbuja o  $O(N^2)$ -sorting. Como el algoritmo burbuja es del orden de  $N^2$  operaciones, usamos  $O(N \log N)$ .

✓ Con el arreglo organizado procedemos a construir los triángulos. Al seleccionar las 2 primeras líneas del arreglo habremos encontrado los 2 vecinos a una partícula dada.

El triángulo formado por la partícula y sus 2 vecinos tendrá vértices indexados así:



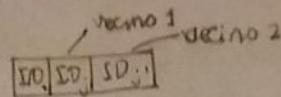
vértices ( $ID_i, ID_j, ID_k$ )

Escribimos un archivo con los vértices: "vertices.dat"

## 2. Contar los triángulos asociados a una partícula

✓ Buscamos en las tripletas que definen cada triángulo cuántas veces aparece una partícula dada. Cada vez que encontramos ~~en una de las~~ si la partícula  $i$  es vecina de alguna de las demás partículas, se actualiza un contador de # de triángulos:

• leemos el archivo con los vectores



↳ almacenamos la información de los vecinos 1 y 2 en arreglos  $v1$  y  $v2$  y luego buscamos en cada arreglo:

$j = 0; j \dots N_{\text{particulas}}, j++$  → inicializamos  $(\# \Delta_s)_j = 1$ ;  
 $i = 0; i \dots N_{\text{particulas}}, i++$

Leer archivo y guardar  $v1[i]$  y  $v2[i]$

if ( $v1[i] == j$ )

{  $(\# \Delta_s)_j += 1$  } → se actualiza el contador de triángulos

if ( $v2[i] == j$ )

{  $(\# \Delta_s)_j += 1$  }

Se inicializa a 1 para contar el primer  $\Delta$  que forma la partícula con sus vecinos

### 3. Número de Triángulos vs Distancia al centro.

⊙ Encontrar el centro del Sistema:

→ Ecuaciones del centro de masa:  $\vec{r}_{cm} = \frac{\sum_i m_i \vec{r}_i}{\sum_i m_i}$

La masa de todas las partículas es la misma:  $m_i = m = 1$  :

$$\vec{r}_{cm} = \frac{1}{N_{\text{particulas}}} \sum_i \vec{r}_i$$

$$\begin{aligned} \vec{r}_{cm} &= \frac{1}{N_{\text{particulas}}} \sum_i \vec{r}_i \\ \left\{ \begin{aligned} r_{cx} &= \frac{1}{N_{\text{particulas}}} \sum_i r_{xi} \\ r_{cy} &= \frac{1}{N_{\text{particulas}}} \sum_i r_{yi} \end{aligned} \right. \end{aligned}$$

✓ Encontrar la distancia de cada partícula al centro:

$$d_{ic} = \sqrt{(x_c - x_i)^2 + (y_c - y_i)^2}$$

↳ dist. radial.





- las propiedades: densidad superficial, ancho, radio y radios interno y externo, de cada anillo se guardarán en una estructura

struct rings

```
{
    double width;
    double density;
    double radius[2];
    double r;
}
```

};

struct rings \* ring;

### 5. Masa Total contenida en cada anillo

- Usando un método de Simpson Compuesto:

$$\int_a^b f(x) dx \approx \frac{h}{3} [f(a) + 4I + 2P + f(b)]$$

donde:  $h = \frac{b-a}{n}$  ;  $I = \sum_{i=1 \rightarrow \text{impar}}^{n-1} f(x_i) = f(x_1) + f(x_3) + \dots + f(x_{n-1})$

$P = \sum_{i=2 \rightarrow \text{par}}^{n-2} f(x_i) = f(x_2) + f(x_4) + \dots + f(x_{n-2})$

en nuestro caso  $b = R_f$  (radio del anillo mas externo)  
 $a = 0$  ;  $h = R_f/n$

y lo que queremos encontrar es:  $M_{tot} = \int S(R) dS$  ↑ diferencial de superficie.

$$\therefore M_{tot} = \int_0^{2\pi} \int_0^{R_f} S(R) R dR d\theta = 2\pi \int_0^{R_f} \underbrace{S(R) R}_{\hookrightarrow f(x)} dR$$

luego usando simpson compuesto...

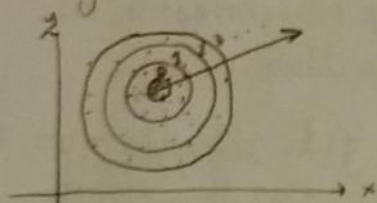
$$M_{tot} = 2\pi \int_0^{R_f} S(R) R dR \approx \frac{2\pi h}{3} [S(0)0 + 4I + 2P + S(R_f)R_f]$$

$$h = \frac{R_f}{n} \quad I = \sum_{i=1}^{n-1} S(R_i) R_i \quad n \quad P = \sum_{i=2}^{n-1} S(R_i) R_i$$

✓ hay que tener en cuenta que la densidad en  $R=0$  no la conocemos. luego hacemos una extrapolación (trivial) y asignamos a la densidad del anillo  $\phi$  un radio cero a mano.

$$\text{ring}[0].r = 0.0$$

(los anillos creados serán un total de  $N_{\text{particulas}} / \# \text{anillos}$ )  
y nuestra forma de llenar cada anillo con partículas, como el arreglo es creciente será desde el centro hacia afuera, es decir:



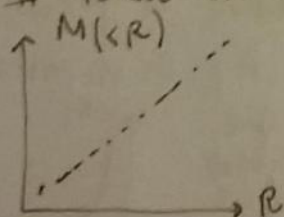
✓ Para calcular las sumas  $I$ ,  $P$  y final/. la masa total:

hasta qué anillo quiero ver la masa acumulativa.  
 $i = 0 \dots N_{\text{points}}/2 - 1 ; i++$

$$\begin{cases} P += S[2*i] * R[2*i] \\ I += S[2*i+1] * R[2*i+1] \end{cases}$$

$$M_{\text{bl}} = 2\pi * \frac{h}{3} * (4*I + 2*P + S(R_f) * b)$$

✓ Para el perfil de masa acumulativa, hacemos el procedimiento anterior pero variando  $N_{\text{point}}$  desde 1 hasta el  $\#$  total de anillos. Con esto obtendremos



R: M  
X: y  
Z: 1

| Masa<br>Acumulativa | R |
|---------------------|---|
|---------------------|---|

esta grafica que debe obtenerse da cuenta de la distribución de partículas y # mas al centro.

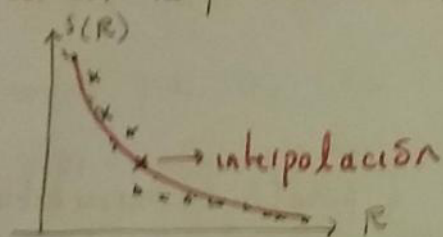


- Masa encerrada a un radio  $R_i < R_f$

$$M(R_i < R_f) = 2\pi \int_0^{R_i} S(R) R dR$$

6. Identificación de  $R_e$  tal que  $S(R_e) = S_0/e$   
 ( $S_0 \rightarrow$  densidad en el centro de la distribución)

- dado que de puntos anteriores ya conocemos la densidad superficial como una función del radio (para ciertos radios) usamos estos puntos para interpolar los datos y así conocer la función  $S(R)$  a otros radios:



Con gsl interpolamos los datos usando spline cúbico. De esta forma conocemos la curva roja (la función)

- ✓ Usando un método de bisección (pues nuestra función es bien comportada) buscaremos las raíces de la eq:

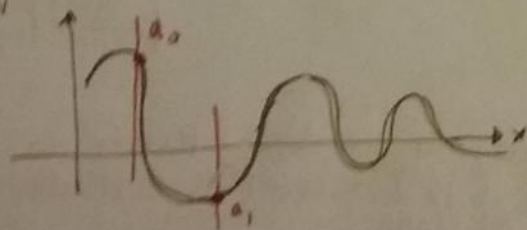
$$S(R) - S_0/e = 0 \quad (1)$$

es decir el radio para el cual se cumple (1).

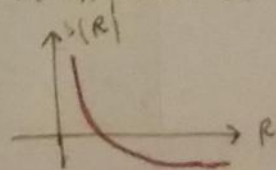
- de la interpolación conocemos el spline:

$$S(R) = \text{gsl-spline-eval}(\text{spline}, R_i, \text{acc})$$

como el método de bisección funciona con una función de la forma:



desplazamos la función  $S(R)$  en un factor  $\alpha$  tal que se corte el eje



el método funciona partiendo el intervalo a la mitad y seleccionando el subintervalo que contenga la raíz

se inicializa los extremos del intervalo eran:  $a_0$  y  $a_1$ ,  
 $a_2 = \frac{1}{2}(a_1 + a_0)$  } esta subdivisión se hace siempre y cuando las funciones en  $a_0$  y  $a_1$  tengan signos diferentes.

Ahí se van reajustando los extremos del intervalo hasta que se encuentra la raíz. La implementación del método la haremos así:

$$f(a_0) = \text{gsl-spline-eval}(\text{spline}, a_0, \text{acc}) - \kappa$$

$$f(a_1) = \text{gsl-spline-eval}(\text{spline}, a_1, \text{acc}) - \kappa$$

siempre que  $a_1 > a_0 \dots$

✓ si  $f(a_0) \cdot f(a_1) > 0$

{ las funciones tienen el mismo signo y la raíz puede no ser encontrada }

✓ sino ...  $a_2 = \frac{1}{2}(a_1 + a_0)$

$$\text{err} = \frac{1}{2} |a_0 - a_1| \quad \left\{ \begin{array}{l} \text{- error} \end{array} \right.$$

$$f(a_2) = \text{gsl-spline-eval}(\text{spline}, a_2, \text{acc}) - \kappa$$

✓ while (err >  $\epsilon$  y  $n_{\text{pasos}} < n_{\text{máx}}$ ) → controlará el # de pasos usado para buscar la raíz

{ if ( $f(a_0) \cdot f(a_2) < 0$ ) {  $a_1 = a_2$ ;  
 $f(a_1) = \text{gsl-spline-eval}(\text{spline}, a_1, \text{acc}) - \kappa$  }

else {  $a_0 = a_2$ ;  
 $f(a_0) = \text{gsl-spline-eval}(\text{spline}, a_0, \text{acc}) - \kappa$  }

$n_{\text{pasos}}++$

$$a_2 = \frac{1}{2}(a_1 + a_0)$$

$$\text{err} = \frac{1}{2} |a_0 - a_1|$$

$$f(a_2) = \text{gsl-spline-eval}(\text{spline}, a_2, \text{acc}) - \kappa$$