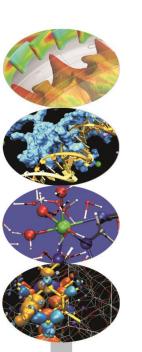
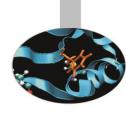


Numpy - pylab









Esercizio 0 (Numpy sintassi base)

Lo scopo di questo esercizio è di familiarizzare con la sintassi degli array. Completare l'esercizio come richiesto nel testo numpy\_base.py (Soluzione numpy\_base.py)

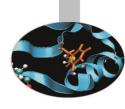
### Esercizio 1 (slicing)

Usando lo slicing di array, calcolare la derivata numerica della funzione sin(x) tra 0 e 2p; calcolare poi la massima distanza tra la derivata numerica e quella analitica e la media della stessa distanza sull'intera griglia.

hint: se abbiamo una griglia sufficientemente fitta in cui è valutata la funzione sin(x), la sua derivata è ben approssimata dal rapporto incrementale

(Soluzione mean.py)





#### Esercizio 2 (dtype):

Creare un nuovo dtype 'atom' per rappresentare un atomo tridimensionale, contenente:

- -stringa ('S3') per rappresentare il simbolo
- -Intero ('PA') per il peso atomico
- -3 float64 per rappresentare le coordinate cartesiane

Creare un array con dtype=atom per rappresentare la molecola d'acqua H2O (O coordinate 0,0,0, H coordinate 0,0,1.89, H coordinate 1.861,0,-0.328)

Caricare il file mol.xyz contentente un array di dati di tipo atom.

Stampare il contenuto dell'array così formato.

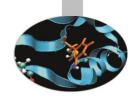
Estrapolare l'array dei pesi atomici e calcolare il Peso Molecolare

 $MW = \sum_{i} PA_{i}$ 

Calcolare inoltre il contributo di ogni singolo atomo nel calcolo del peso molecolare

Creare uno nuovo array con le sole coordinate degli atomi, stampare la shape e il valor medio  $(\overline{x}, \overline{y}, \overline{z})$ 





#### Calcolare il centro di massa molecolare

$$xcm = \frac{1}{MW} \sum_{i} x_{i} m_{i} \qquad ycm = \frac{1}{MW} \sum_{i} y_{i} m_{i} \qquad zcm = \frac{1}{MW} \sum_{i} z_{i} m_{i}$$

#### Calcolare il tensore del momento di inerzia:

$$I_{11} = I_{xx} = \sum_{i} m_{i} (y_{i}^{2} + z_{i}^{2})$$

$$I_{22} = I_{yy} = \sum_{i} m_{i} (x_{i}^{2} + z_{i}^{2})$$

$$I_{21} = I_{21} I_{22} I_{23}$$

$$I_{31} I_{32} I_{33}$$

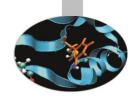
$$I_{12} = I_{xy} = -\sum_{i} m_{i} x_{i} y_{i}$$

$$I_{13} = I_{xz} = -\sum_{i} m_{i} x_{i} z_{i}$$

$$I_{23} = I_{yz} = -\sum_{i} m_{i} y_{i} z_{i}$$







#### Calcolare il centro di massa molecolare

$$xcm = \frac{1}{MW} \sum_{i} x_{i} m_{i} \qquad ycm = \frac{1}{MW} \sum_{i} y_{i} m_{i} \qquad zcm = \frac{1}{MW} \sum_{i} z_{i} m_{i}$$

#### Calcolare il tensore del momento di inerzia:

$$I_{11} = I_{xx} = \sum_{i} m_{i} (y_{i}^{2} + z_{i}^{2})$$

$$I_{22} = I_{yy} = \sum_{i} m_{i} (x_{i}^{2} + z_{i}^{2})$$

$$I_{21} = I_{21} I_{22} I_{23}$$

$$I_{31} I_{32} I_{33}$$

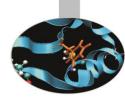
$$I_{12} = I_{xy} = -\sum_{i} m_{i} x_{i} y_{i}$$

$$I_{13} = I_{xz} = -\sum_{i} m_{i} x_{i} z_{i}$$

$$I_{23} = I_{yz} = -\sum_{i} m_{i} y_{i} z_{i}$$







#### **Esercizio 3 (vectorization)**

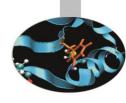
Creare due array x e h(x), dove x è un intervallo equiaspaziato tra [-4,4] e h (x) è definita da:

 $h(x) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{1}{2}x^2}$ 

Creare due array tramite la funzione zeros e riempirli con un loop for. Successivamente vettorizzare il codice con la funzione linspace. Verificare i risultati siano identici. Valutare la cpu time delle due versioni con la funzione time.clock, all'aumentare del numero di intervalli. (Solution: vectorize.py)







### Esercizio 4 (vectorization)

Implementare due versioni della seguente regola di integrazione. Tramite un ciclo for e vettorizzando tramite slicing. Valutare il tempo di calcolo delle due versioni. Usare la funzione f(x)=1+2x tra [1,10], come funzione di prova. (Solution: integrate\_rule.py)

$$\int_{a}^{b} f(x)dx \approx \frac{h}{2}f(a) + \frac{h}{2}f(b) + h\sum_{i=1}^{n-1} f(a+ih), \quad h = \frac{b-a}{n}.$$

### <u>Esercizio 5</u> (vectorization)

La formula ricorsiva:

$$u_{i,j}^{\ell+1} = \beta(u_{i-1,j}^{\ell} + u_{i+1,j}^{\ell} + u_{i,j-1}^{\ell} + u_{i,j+1}^{\ell}) + (1 - 4\beta)u_{i,j}^{\ell} \qquad \begin{tabular}{l} $j=1,\dots,N$\\ $B=0.1$ \end{tabular}$$

È una generalizzazione al caso bidimensionale dello schema numerico di diffusione del calore visto a lezione. Considerare un array bidimensionale (100,100) per rappresentare u e applicare lo schema ricorsivo. Usare un doppio ciclo for e successivamente vettorizzare l'espressione tramite slicing di array.

Calcolare i tempi di calcolo delle due versioni. (Solution: slicing 2D.py)

