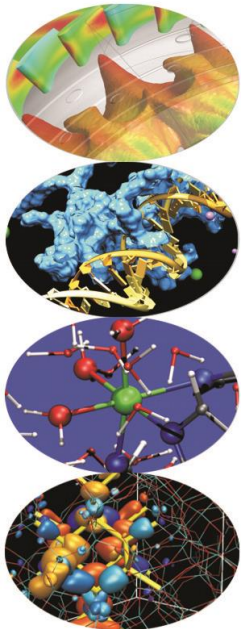
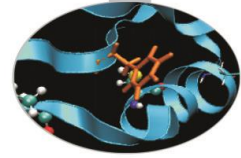


Esercitazione

Numpy - pylab





Esercitazione

- 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`

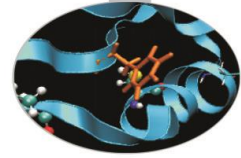
(Soluzione `numpy_base.py`)

- Esercizio 1 (slicing)

Usando lo slicing di array, calcolare la derivata numerica della funzione $\sin(x)$ tra 0 e 2π ; 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 `derivates.py`)



Esercitazione

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)

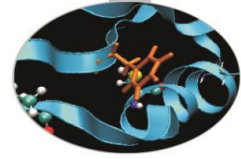
Caricare il file mol.xyz contenente un array di dati di tipo atom.

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 un nuovo array con le sole coordinate degli atomi, stampare la shape e il valore medio $(\bar{x}, \bar{y}, \bar{z})$



Esercitazione

Calcolare il centro di massa molecolare

$$x_{cm} = \frac{1}{MW} \sum_i x_i m_i \quad y_{cm} = \frac{1}{MW} \sum_i y_i m_i \quad z_{cm} = \frac{1}{MW} \sum_i z_i m_i$$

Calcolare il tensore del momento di inerzia:

$$I = \begin{bmatrix} I_{11} & I_{12} & I_{13} \\ I_{21} & I_{22} & I_{23} \\ I_{31} & I_{32} & I_{33} \end{bmatrix}$$

$$I_{11} = I_{xx} = \sum_i m_i (y_i^2 + z_i^2)$$

$$I_{22} = I_{yy} = \sum_i m_i (x_i^2 + z_i^2)$$

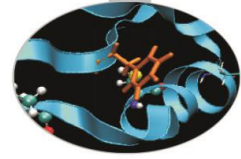
$$I_{33} = I_{zz} = \sum_i m_i (x_i^2 + y_i^2)$$

$$I_{12} = I_{xy} = -\sum_i m_i x_i y_i$$

$$I_{13} = I_{xz} = -\sum_i m_i x_i z_i$$

$$I_{23} = I_{yz} = -\sum_i m_i y_i z_i$$

[\(Soluzione dtype.py\)](#)



Esercitazione

Calcolare il centro di massa molecolare

$$x_{cm} = \frac{1}{MW} \sum_i x_i m_i \quad y_{cm} = \frac{1}{MW} \sum_i y_i m_i \quad z_{cm} = \frac{1}{MW} \sum_i z_i m_i$$

Calcolare il tensore del momento di inerzia:

$$I = \begin{bmatrix} I_{11} & I_{12} & I_{13} \\ I_{21} & I_{22} & I_{23} \\ I_{31} & I_{32} & I_{33} \end{bmatrix}$$

$$I_{11} = I_{xx} = \sum_i m_i (y_i^2 + z_i^2)$$

$$I_{22} = I_{yy} = \sum_i m_i (x_i^2 + z_i^2)$$

$$I_{33} = I_{zz} = \sum_i m_i (x_i^2 + y_i^2)$$

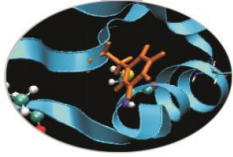
$$I_{12} = I_{xy} = -\sum_i m_i x_i y_i$$

$$I_{13} = I_{xz} = -\sum_i m_i x_i z_i$$

$$I_{23} = I_{yz} = -\sum_i m_i y_i z_i$$

[\(Soluzione dtype.py\)](#)

Esercitazione

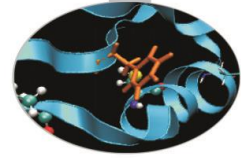


Esercizio 3 (vectorization)

Creare due array x e $h(x)$, dove x è un intervallo equispaziato 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`)



Esercitazione

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)

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

Esercizio 5 (vectorization)

La formula ricorsiva:

$$u_{i,j}^{\ell+1} = \beta(u_{i-1,j}^{\ell} + u_{i+1,j}^{\ell} + u_{i,j-1}^{\ell} + u_{i,j+1}^{\ell}) + (1 - 4\beta)u_{i,j}^{\ell}$$

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)