Lab_9_Leggi_di_conservazione_(completo)

April 17, 2024

1 Lab 9 - leggi di conservazione: esercizi

Si consideri il seguente problema di trasporto lineare

$$\frac{\partial u}{\partial t} + \frac{\partial (v \, u)}{\partial x} = 0$$

sul dominio $\Omega = [0, 5]$ e nell'intervallo temporale (0, 5]. Scegliamo v = 1 e dato che la velocità è positiva il bordo di inflow è x = 0, dove imponiamo la condizione u = 0. Al bordo destro, x = 5, non prescriviamo alcuna condizione.

Il dato iniziale è

$$u_0(x) = \begin{cases} 1 & \text{per } 1 \leq x \leq 2, \\ 0 & \text{altrimenti.} \end{cases}$$

Si consideri la seguente function che risolve il problema di trasporto con il metodo dei Volumi Finiti:

```
def fvsolve(u0, f, df, L, T, h, dt, flux_function)
  #
  return xc, t, u
```

Questa function prende in **input**: il dato iniziale u_0 , la funzione di flusso f, la sua derivata prima df, la lunghezza L di $\Omega = [0, L]$, il tempo finale T, la spaziatura della griglia spaziale: h, la spaziatura della griglia temporale: df, il parametro $flux_function$ corrisponde ad una funzione flusso (nel nostro caso sarà quella che implementarà il flusso di upwind e Godunov). L'output consiste in un vettore xc dei punti medi delle celle, un vettore degli istanti di tempo discreti f, una matrice f le cui colonne corrispondono ai valori che la soluzione assume ad ogni istante temporale in ogni intervallo di discretizzazione.

```
[1]: from utilis_solver_cl import fvsolve

# Dati del problema 1: trasporto lineare
# velocità
v = 1;
# definire la u_0
u0 = lambda x: 1*(x<2)*(x>1)
# definire la f
f = lambda u: v*u
# definire la df
df = lambda u: v+0*u
```

```
# lunghezza di Omega
L=5
# Istante di tempo finale
T=5
```

Esercizio 1.1 Calcolare il passo temporale massimo che soddisfa la condizione CFL con i dati forniti e il corrispondente numero di passi temporali N_t , quando il numero di sottointervalli in cui è suddiviso il dominio spaziale è N=40.

```
[2]: # N suddivisione spazio
N = 40
# passo spaziale
h=L/N
# Nt suddivisione temporale
Nt = N
# passo temporale
dt = T/Nt
```

Solutione

Occupiamoci del passo temporale massimo. Sappiamo dalla teoria che il passo temporale Δt deve rispettare la condizione CFL, cioè deve essere tale per cui

$$\Delta t \leq \frac{h}{C_L},$$

dove $|f'(u)| < C_L$ è una opportuna costante. Nel nostro caso, poiché il problema è lineare, possiamo porre subito

$$\Delta t \leq \frac{h}{v}$$
,

ed essendo v=1 si deduce che il passo temporale massimo ammissibile è $\Delta t=h$, cioè $\Delta t=5/40$. Dal momento che il tempo finale è fissato a T=5, abbiamo $N_t=40$ passi temporali.

Scegliendo valori del Δt superiori a questo si assiste alla generazione di oscillazioni spurie e a fenomeni di instabilità, che fanno fallire il metodo.

Esercizio 1.2 Implementare una *funzione* che calcoli il flusso numerico per il metodo **upwind** in un dato intervallo. Utilizzare la seguente intestazione:

```
def upwind_flux(f, df, uL, uR)
  #
  # implementazione
  #
  return F
```

dove:

- f e df sono due lambda function corrispondenti alla funzione di flusso e alla sua derivata prima
- uL e uR due vettori contenenti tutti i valori della soluzione all'estremo sinistro e destro, rispettivamente, di ogni cella.

L'output F consiste in un vettore contenente tutti i valori del flusso numerico nelle celle della griglia spaziale.

```
[3]: # Implementazione del flusso "alla upwind"
     def upwind_flux(f, df, uL, uR):
       Input:
         f (lambda function)
         df (lambda function)
         uL (numpy.ndarray)
         uR (numpy.ndarray)
       Output:
         F (numpy.ndarray)
       if (\min(df(uL)) \ge 0 and \min(df(uR)) \ge 0:
         F = f(uL)
       else:
         F = f(uR)
       return F
       def upwind_flux_for(f,df,uL,uR):
         Input:
           f (lambda function)
           df (lambda function)
           uL (numpy.ndarray)
           uR (numpy.ndarray)
         Output:
           F (numpy.ndarray)
         F = []
         for i in range(len(uL)):
           if (df(uL[i])*df(uR[i])<0):</pre>
             raise RuntimeError('Il metodo upwind non si può applicare')
           else:
             if (df(uL[i])>=0):
                  F.append(f(uL[i]))
             else:
                  F.append(f(uR[i]))
         return np.array(F)
```

Esercizio 1.3 Risolvere il problema dato scegliendo N_t , $N_t - 1$, $2N_t$ passi temporali.

Plottare i grafici delle soluzioni approssimate utilizzando la function xtplot in utilis_plot_cl.py e commentare i risultati ottenuti.

```
[4]: from utilis_plot_cl import xtplot
   import numpy as np
   # rappresentazione grafica per Nt
   dt = T/Nt

xc, t, u = fvsolve(u0, f, df, L, T, h, dt, upwind_flux)
   xtplot(xc, t, u, 'animation')
   #xtplot(xc, t, u, 'surface')
```

<IPython.core.display.Image object>

```
[5]: # rappresentazione grafica per Nt-1
dt = T/(Nt-1)

xc, t, u = fvsolve(u0, f, df, L, T, h, dt, upwind_flux)
xtplot(xc, t, u, 'animation')
#xtplot(xc, t, u, 'surface')
```

<IPython.core.display.Image object>

```
[6]: # rappresentazione grafica per 2*Nt
dt = T/(2*Nt)

xc, t, u = fvsolve(u0, f, df, L, T, h, dt, upwind_flux)
xtplot(xc, t, u, 'animation')
#xtplot(xc, t, u, 'surface')
```

<IPython.core.display.Image object>

Esercizio 2 Si consideri ora l'equazione di Burgers:

$$\frac{\partial u}{\partial t} + \frac{\partial}{\partial x} \left(\frac{u^2}{2} \right) = 0$$

sul dominio $\Omega = [0, 5]$ e nell'intervallo temporale (0, 10], con condizione iniziale

$$u_0(x) = \begin{cases} 4(x-1)(2-x) & \text{per } 1 \leq x \leq 2, \\ 0 & \text{altrimenti.} \end{cases}$$

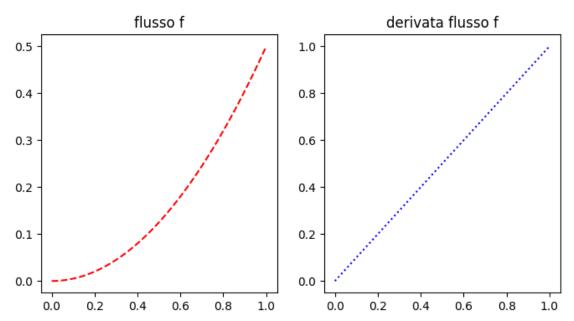
Anche in questo caso imponiamo la condizione di Dirichlet sul bordo sinistro, $u(0,t) \equiv u(0,0)$ per ogni $t \in (0,10]$. Osserviamo quindi che, più in generale, se $u \geq 0$, anche in questo caso il bordo sinistro è di inflow.

Esercizio 2.1 Rappresentare in un grafico l'andamento della funzione flusso f(u) e della sua derivata prima f'(u) per $0 \le u \le 1$.

```
[7]: import numpy as np import matplotlib.pyplot as plt

# Dati del problema
```

```
# definire la u_0
u0 = lambda x: -4*(x-1)*(x-2)*(x<2)*(x>1)
# definire la f
f = lambda u: 0.5*u*u
# definire la df
df = lambda u: u
# lunghezza di Omega
L=5
# Istante di tempo finale
T=10
xx = np.linspace(0,1,1000)
plt.figure(figsize=(8,4))
plt.subplot(121)
plt.plot(xx,f(xx),'--r')
plt.title('flusso f')
plt.subplot(122)
plt.plot(xx,df(xx),':b')
plt.title('derivata flusso f');
plt.show()
```



Solutione

La funzione di flusso $f(u) = u^2/2$ rappresenta un arco di parabola nell'intervallo [0, 1], monotona crescente. La derivata è rappresentata dalla retta f'(u) = u.

Esercizio 2.2 In base ai risultati del punto precedente, il metodo Upwind è applicabile? Risolvere

il problema prendendo N=40 e Nt=80.

Solutione

La funzione di flusso è monotona crescente in senso stretto nell'intervallo [0, 1] e la sua derivata è dunque sempre positiva. Il metodo Upwind è applicabile.

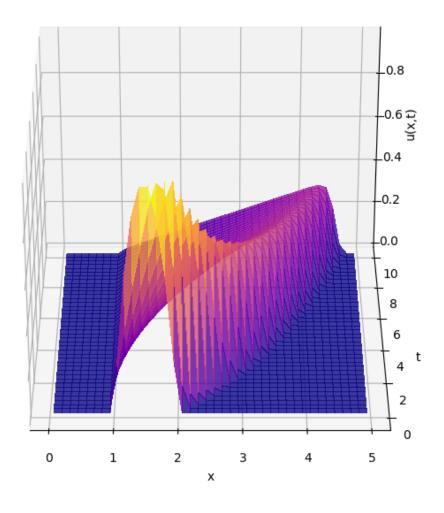
Affinché il metodo rimanga stabile, cioé venga rispettata la **condizione CFL**, occorre che $C_L \geq 1$, dal momento che \$|f'(u)| 1 \$. Il numero di passi temporali necessari è dato da $N_t = \frac{T}{\Delta t}$. Assumendo di prendere $\Delta t = h = 5/40$ si ottiene $N_t = 80$ passi temporali.

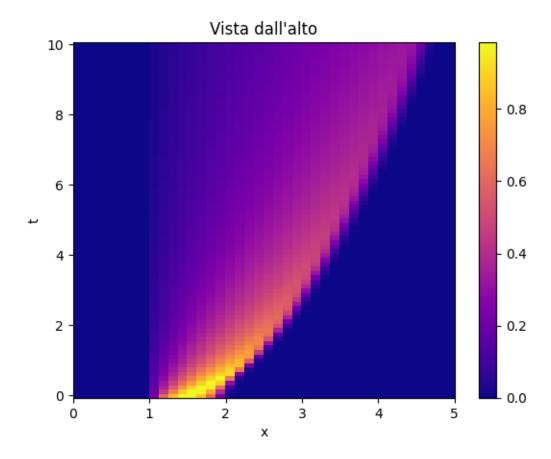
```
[8]: # N suddivisione spazio
N=40
# passo spaziale
h=L/N
# Nt suddivisione temprale
Nt = 2*N

# rappresentazione grafica per Nt
dt = T/Nt
xc, t, u = fvsolve(u0, f, df, L, T, h, dt, upwind_flux)
xtplot(xc, t, u, 'animation')
xtplot(xc, t, u, 'surface')
```

<IPython.core.display.Image object>

Surface





Esercizio 3 Si consideri ora l'equazione del traffico

$$\frac{\partial u}{\partial t} + \frac{\partial}{\partial x}f(u) = 0$$

sul dominio $\Omega = [0, 5]$ e nell'intervallo temporale (0, 10]. Qui la funzione f è la seguente:

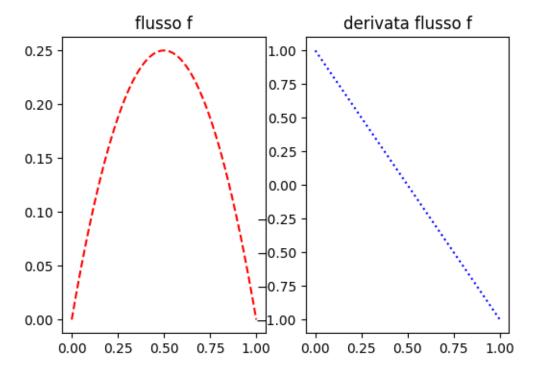
$$f(u) = v\,u\left(1 - \frac{u}{u_{max}}\right).$$

v indica una velocità che viene modulata in funzione della densità di auto u. In particolare quando u raggiunge il valore massimo u_{max} il flusso si annulla (traffico bloccato).

Esercizio 3.1 Dopo aver scelto v=1 e $u_{max}=1$, rappresentare la funzione flusso e la sua derivata per $0 \le u \le 1$.

```
[9]: # Dati del problema
v = 1;
umax = 1;
# definire la f
f = lambda u: v*u*(1-u/umax);
# definire la df
df = lambda u: v*(1-2*u/umax);
```

```
plt.figure(figsize=(6,4))
plt.subplot(121)
plt.plot(xx,f(xx),'--r')
plt.title('flusso f')
plt.subplot(122)
plt.plot(xx,df(xx),':b')
plt.title('derivata flusso f');
plt.show()
```



Esercizio 3.2 In base al punto precedente, il metodo Upwind è applicabile?

Solutione

Il flusso non è monotono, pertanto la sua derivata non ha segno costante. Upwind non è applicabile.

Flusso di Godunov

Si consideri la funzione godunov_flux che implementa il calcolo del flusso numerico Godunov.

```
[10]: # Implementazione del flusso di Godunov
def godunov_flux(f, df, uL, uR):

iL, iR = [], []
for i in range(len(uL)):
    iL.append(min(uL[i],uR[i]))
```

```
iR.append(max(uL[i],uR[i]))

iL = np.array([iL])

iR = np.array([iR])

g = np.linspace(0, 1, 1000)

g=np.array([g])

itot = f(iL.T@g + iR.T@(1-g))

imins = np.min(itot, axis=1)

imaxs = np.max(itot, axis=1)

candidates = imins

dir = np.sign(uR-uL)

candidates[np.where(dir<0)] = imaxs[np.where(dir<0)]

F = candidates</pre>
```

Esercizio 3.3

Applicando il flusso numerico di *Godunov*, risolvere il problema del traffico con coda al semaforo, descritto dalla condizione iniziale

$$u_0(x) = \begin{cases} u_{max} & \text{per } x \le 2, \\ \frac{1}{8}u_{max} & \text{per } x > 2 \end{cases}$$

e prendendo N = 40 e $N_t = 80$. Cosa si osserva?

```
[11]: # definire la u_0
    u0 = lambda x: 1.0*(x<=2)+1/8*(x>2);
    L=5
    # N suddivisione spazio
    N=40
    # passo spaziale
    h=L/N
    # tempo finale
    T=10
    # scelta de Nt
    Nt=80
    # scelta di dt
    dt=T/Nt

xc, t, u = fvsolve(u0, f, df, L, T, h, dt, godunov_flux);
    xtplot(xc, t, u, 'animation')
```

<IPython.core.display.Image object>

Questo simula il comportamento di una colonna di macchine in partenza da un semaforo rosso.

Esercizio 3.4 Risolvere il problema del traffico con condizione iniziale

$$u_0(x) = \begin{cases} \frac{1}{8}u_{max} & \text{per } x \leq 2, \\ u_{max} & \text{per } x > 2 \end{cases}$$

con gli stessi dati di prima. Cosa si osserva?

```
[12]: # definire la u_0
u0 = lambda x: 1.0*(x>2)+1/8*(x<=2);

xc, t, u = fvsolve(u0, f, df, L, T, h, dt, godunov_flux);
xtplot(xc, t, u, 'animation')</pre>
```

<IPython.core.display.Image object>

Solutione

Invertendo i coefficienti sulla condizione iniziale si ottiene, in modo totalmente analogo, una simulazione che questa volta rappresenta la creazione di una colonna di macchina che rallentano fino a fermarsi.