



MET-576-4

Modelagem Numérica da Atmosfera

Dr. Paulo Yoshio Kubota

Os métodos numéricos, formulação e parametrizações utilizados nos modelos atmosféricos serão descritos em detalhe.

3 Meses 24 Aulas (2 horas cada)





Dinâmica:

Métodos numéricos amplamente utilizados na solução numérica das equações diferencias parciais que governam os movimentos na atmosfera serão o foco, mas também serão analisados os novos conceitos e novos métodos.





- ✓ Métodos de diferenças finitas.
- ✓ Acurácia.
- √ Consistência.
- ✓ Estabilidade.
- ✓ Convergência.
- ✓ Grades de Arakawa A, B, C e E.
- ✓ Domínio de influência e domínio de dependência.
- ✓ Dispersão numérica e dissipação.
- ✓ Definição de filtros monótono e positivo.
- ✓ Métodos espectrais.
- ✓ Métodos de volume finito.
- √ Métodos Semi-Lagrangeanos.
- ✓ Conservação de massa local.
- ✓ Esquemas explícitos versus semi-implícitos.
- √ Métodos semi-implícitos.





Consistência

O FDE é consistente com o PDE se, no limite $\Delta x \to 0$ e $\Delta t \to 0$, o FDE coincidir com o PDE. Obviamente, esse é um requisito básico que o FDE deve atender se suas soluções forem boas aproximações das soluções do PDE.

A consistência é bastante simples de verificar:

- Substitua u em vez de U no FDE.
- Avalie todos os termos usando uma expansão da série de Taylor centrada no ponto $(x_i t_n)$.
- Subtraia o PDE do FDE.

Se a diferença (erro de truncamento local) for para zero como $\Delta x \to 0$ e $\Delta t \to 0$, então o <u>FDE</u> é consistente com o <u>PDE</u>.





Erro de truncamento e Consistência

Vamos verificar a consistência do esquema a montante para a equação de advecção. Primeiro, considere a expansão da série Taylor:

$$u_j^{n+1} = \left(u + u_t \Delta t + \frac{1}{2} u_{tt} \Delta t^2 + \cdots \right)_j^n$$

$$u_{j-1}^n = \left(u - u_x \Delta x + \frac{1}{2} u_{xx} \Delta x^2 - \cdots \right)_j^n$$

$$\begin{cases} u_{j}^{n+1} - u_{j}^{n} = \left(u_{t} \Delta t + \frac{1}{2} u_{tt} \Delta t^{2} + \cdots \right)_{j}^{n} \\ u_{j-1}^{n} - u_{j}^{n} = \left(-u_{x} \Delta x + \frac{1}{2} u_{xx} \Delta t^{2} + \cdots \right)_{j}^{n} \end{cases}$$

Nós substituímos isso no FDE e obtemos

$$\frac{U_j^{n+1} - U_j^n}{\Delta t} + c \frac{U_j^n - U_{j-1}^n}{\Delta x} = 0$$

$$\left(u_t + \frac{1}{2}u_{tt}\Delta t + \cdots\right)_j^n + c\left(u_x - \frac{1}{2}u_{xx}\Delta x + \cdots\right)_j^n \simeq 0$$

Subtrair o PDE resulta no erro de truncamento local:

$$\tau = \left(\frac{u_{tt}}{2}\right) \Delta t - \left(\frac{cu_{xx}}{2}\right) \Delta x + \text{H.O.T.} = O(\Delta t) + O(\Delta x)$$





Erro de truncamento e Consistência

Novamente, o erro de truncamento local é:

$$\tau = \left(\frac{u_{tt}}{2}\right) \Delta t - \left(\frac{cu_{xx}}{2}\right) \Delta x + \text{H.O.T.} = O(\Delta t) + O(\Delta x)$$

Claramente, quando $\Delta x \to 0$ e $\Delta t \to 0$, temos $\tau \to 0$. Portanto, o FDE é consistente.

Observe que os erros de truncamento de tempo e espaço são de primeira ordem, porque as diferenças finitas não estão centradas tanto no espaço quanto no tempo.

Erros de truncamento para diferenças centralizadas são de segunda ordem.

Portanto, em geral, diferenças centralizadas são mais precisas do que diferenças não centradas.

###

Erros de truncamento são um fator crucial para determinar a precisão da previsão no NWP.





Convergência e Estabilidade

A segunda questão levantada acima foi se a solução do FDE converge para a solução do PDE.

Isto é, se deixarmos $\Delta x \to 0$ e $\Delta t \to 0$, de modo que $j\Delta x \to x$ e $n\Delta t \to t$, portanto, $U(j\Delta x, n\Delta t) \Rightarrow u(x,t)$?

Isso é claramente importante e pode ser respondido considerando outro problema, o da estabilidade computacional.

Considere novamente a equação de advecção

$$\frac{\partial u}{\partial t} + c \frac{\partial u}{\partial x} = 0,$$

que tem a solução u(x,t) = u(x + ct, 0)

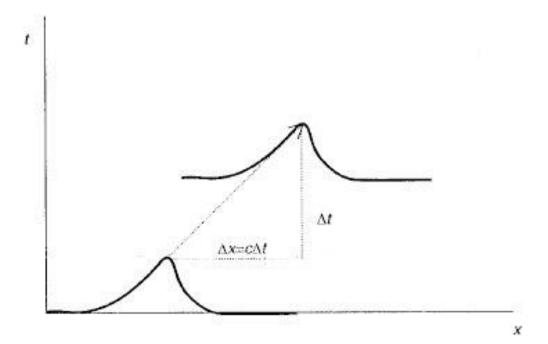
A forma da solução u (x, 0) se translada ao longo do eixo x com velocidade c (veja a Figura abaixo).





Convergência e Estabilidade

A forma da solução u (x, 0) se translada ao longo do eixo x com velocidade c (veja a Figura abaixo).



Esquema da solução da equação de advecção (para c> 0).





Convergência e Estabilidade

O FDE para o esquema upstream pode ser escrito como

$$U_j^{n+1} = (1-\mu)U_j^n + \mu U_{j-1}^n$$

onde

$$\mu \equiv \frac{c\Delta t}{\Delta x}$$

$$\frac{U_j^{n+1} - U_j^n}{\Delta t} + c \frac{U_j^n - U_{j-1}^n}{\Delta x} = 0$$

é o número Courant (ou número Lewy).

Vamos supor que $0 \le \mu \le 1$.

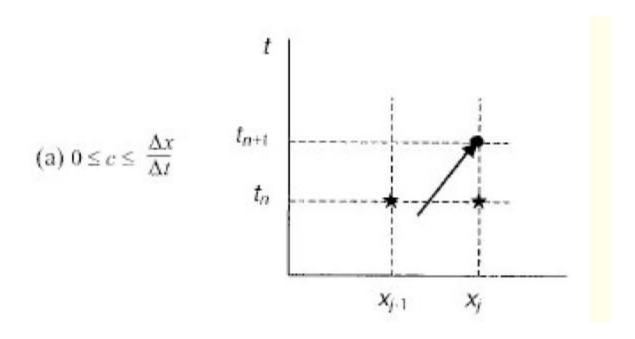
Então a solução FDE no novo nível de tempo U_j^{n+1} é interpolada entre os valores U_j^n e U_{j-1}^n .

Nesse caso, o esquema de advecção funciona da maneira que deveria, porque a verdadeira solução está entre esses valores ($U_i^{n+1} \in U_i^n$).





Convergência e Estabilidade



$$\mu \equiv \frac{c\Delta t}{\Delta x}$$

$$U_j^{n+1} = (1 - \mu)U_j^n + \mu U_{j-1}^n$$

Esquema da relação entre Δx , Δt e c levando à <u>interpolação da solução</u> no nível de tempo n+1.

$$0 < \mu \equiv \frac{c\Delta t}{\Delta x} < 1$$





Convergência e Estabilidade

$$0 < \mu \equiv \frac{c\Delta t}{\Delta x} < 1$$

No entanto, suponha que esta condição não seja satisfeita, de modo que

$$\mu = \frac{c\Delta t}{\Delta x} > 1$$

$$\mu = \frac{c\Delta t}{\Delta x} < 0.$$

Então, a parcela que chega ao ponto x_j no tempo t_{n+1} vem de algum lugar fora do intervalo $(x_j - 1, x_j)$ no tempo t_n .

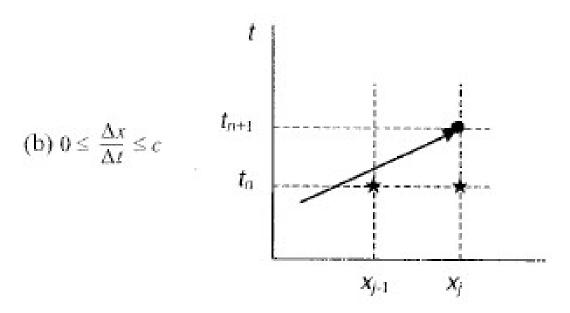
Lembre-se de que
$$\frac{\partial u}{\partial t} + c \frac{\partial u}{\partial x} = 0$$
 é uma aproximação linear de $\frac{du}{dt} = 0$

Então os valores de U_j^{n+1} devem ser extrapolada dos valores U_j^n e U_{j-1}^n .





Convergência e Estabilidade



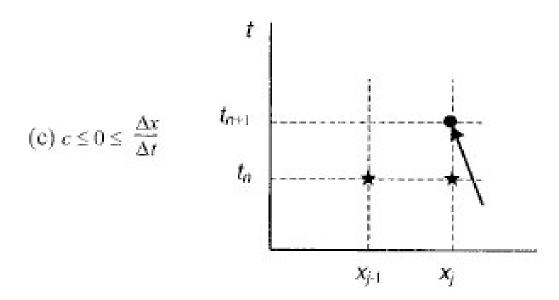
Esquema da relação entre Δx , Δt e c liderando à extrapolação da solução no nível de tempo n+1.

$$\mu \equiv \frac{c\Delta t}{\Delta x|} > 1$$





Convergência e Estabilidade



Esquema da relação entre Δx , Δt e c liderando à **extraploação da solução** no nível de tempo n+1.

$$\mu \equiv \frac{c\Delta t}{\Delta x} < 0$$





Convergência e Estabilidade

O problema com a extrapolação é que o máximo valor absoluto da solução U_j^n aumenta a cada intervalo de tempo.

$$\frac{U_j^{n+1} - U_j^n}{\Delta t} = -c \frac{U_j^n - U_{j-1}^n}{\Delta x}$$

$$U_j^{n+1} - U_j^n = -c \frac{\Delta t}{\Delta x} \left(U_j^n - U_{j-1}^n \right)$$

$$U_j^{n+1} = U_j^n - c \frac{\Delta t}{\Delta x} U_j^n + c \frac{\Delta t}{\Delta x} U_{j-1}^n$$

$$U_j^{n+1} = \left(1 - c \frac{\Delta t}{\Delta x} \right) U_j^n + c \frac{\Delta t}{\Delta x} U_{j-1}^n$$

$$U_j^{n+1} = \left(1 - \mu \right) U_j^n + \mu U_{j-1}^n$$

$$\mu = c \frac{\Delta t}{\Delta x}$$





Convergência e Estabilidade

O problema com a extrapolação é que o máximo valor absoluto da solução U_j^n aumenta a cada intervalo de tempo.

Tomando valores absolutos do FDE, obtemos

$$\left|U_j^{n+1}\right| \le \left|U_j^n\right| |1 - \mu| + \left|U_{j-1}^{n\mu}\right| |\mu|$$

Agora definindo
$$\Upsilon^{n+1} = max_j |U_j^n|$$
, $\Upsilon^{n+2} = max_j |U_j^{n+1}|$ tem-se:

$$\max_{j} |U_{j}^{n+1}| \le \max_{j} |U_{j}^{n}| |1 - \mu| + \max_{j} |U_{j-1}^{n}| |\mu|$$

$$\Upsilon^{n+2} \le \Upsilon^{n+1}|1-\mu| + \Upsilon^{n+1}|\mu|$$

$$\Upsilon^{n+1}\Upsilon^1 \leq \Upsilon^n\Upsilon^1|1-\mu| + \Upsilon^n\Upsilon^1|\mu|$$

$$\Upsilon^{n+1} \leq \Upsilon^n |1 - \mu| + \Upsilon^n |\mu|$$

$$\Upsilon^{n+1} \le \{|1 - \mu| + |\mu|\}\Upsilon^n$$

$$U_j^{n+1} = (1 - \mu)U_j^n + \mu U_{j-1}^n$$

$$\mu = c \frac{\Delta t}{\Delta x}$$





Convergência e Estabilidade

$$U_j^{n+1} = (1 - \mu)U_j^n + \mu U_{j-1}^n$$

$$\Upsilon^{n+1} \le \{|1-\mu| + |\mu|\}\Upsilon^n$$

$$\mu = c \frac{\Delta t}{\Delta x}$$

e $\Upsilon^{n+1} \leq \Upsilon^n$ se e somente se $0 \leq \mu \leq 1$.

Se a condição $0 \le \mu \le 1$ não for satisfeita, a solução não é limitada e cresce com n.

Se deixarmos $\Delta x \to 0$, $\Delta t \to 0$ com μ = const., Isso só piorará as coisas, porque então $n \to \infty$.

Na prática, se a condição $0 \le \mu \le 1$ não for satisfeita, o FDE explode em alguns intervalos de tempo.





Convergência e Estabilidade

Exercício prático:

Use o modelo simples SLAM para explorar o fenômeno da instabilidade computacional.

$$U_j^{n+1} = (1 - \mu)U_j^n + \mu U_{j-1}^n$$

• Escolha Δt pequeno e faça uma integração completa.

$$\mu = c \frac{\Delta t}{\Delta x}$$

- Aumente Δt e observe a solução do modelo "explodir".
- Para experimento numérico, determine aproximadamente o valor máximo de Δt que produz integrações estáveis.
- Relacione este máximo com o número Courant. O que isso implica sobre a velocidade máxima de fase do sistema?





Estabilidade Computacional

Agora definimos estabilidade computacional.

Definição: Um FDE é computacionalmente estável se a solução do FDE em um tempo fixo $t = n\Delta t$ é limitado como $\Delta t \rightarrow 0$.

Observe que com $n\Delta t$ fixo, $\Delta t \rightarrow 0$ implica $n \rightarrow \infty$

$$\mu = c \frac{\Delta t}{\Delta x}$$

Iremos derivar uma condição de estabilidade que envolve o Courant Number.

A condição no número de Courant é geralmente conhecida como critério Courant-Friedrichs-Lewy ou simplesmente a condição CFL.

###

Lembre-se da história de Courant, Friedrichs e Lewy em Göttingen.





Estabilidade Computacional

Agora podemos afirmar o teorema fundamental de Lax-Richtmyer:

Dado um problema de valor inicial linear corretamente proposto e um esquema de diferenças finitas que satisfaça a condição de consistência, então a estabilidade do FDE é a condição necessária e suficiente para a convergência.

Estabilidade <=> Convergencia

Para sistemas consistentes

Este teorema nos permite estabelecer convergência examinando as questões mais fáceis de consistência e estabilidade.

Estamos interessados na convergência não porque queremos deixar Δx , $\Delta t \to 0$, mas porque queremos ter certeza de que os erros $u(j\Delta x, n\Delta t) - U_i^n$ sejam aceitavelmente pequenos.

Definição $u(j\Delta x, n\Delta t) - U_i^n$ é o erro de truncamento global.





Estabilidade Computacional

Exemplo: Usamos o critério do método máximo para estudar a condição de estabilidade da equação de difusão

$$\frac{\partial u}{\partial t} = \sigma \frac{\partial^2 u}{\partial x^2}$$

Uma aproximação FDE (esquema FTCS) é dada por

$$\frac{U_j^{n+1} - U_j^n}{\Delta t} = \sigma \frac{U_{j+1}^n - 2U_j^n + U_{j-1}^n}{\Delta x^2}$$

(a verificação da consistência FDE é imediata).

Nota: Uma vez que as diferenças são centradas no espaço, mas avançadas no tempo, o erro de truncamento é de primeira ordem no tempo e de segunda ordem no espaço

$$\tau = O(\Delta t) + O(\Delta x)^2.$$

Podemos escrever o FDE na forma de equação

$$U_j^{n+1} = \mu U_{j+1}^n + (1 - 2\mu)U_j^n + \mu U_{j-1}^n$$

$$\mu = \sigma \Delta t / \Delta x^2$$
.





Estabilidade Computacional

Novamente

$$U_j^{n+1} = \mu U_{j+1}^n + (1 - 2\mu)U_j^n + \mu U_{j-1}^n$$

Se tomarmos valores absolutos, e deixarmos $\Upsilon^n = max_i |U_i^n|$

Assim, obtemos a condição

$$0 \le \mu \le 1/2$$

 $\{|1 - 2\mu|\} \le 2|\mu|$

$$\left\{ \left| \frac{1}{2} - \mu \right| \right\} \le |\mu|$$

$$0 \le \mu \le 1/2$$

para garantir que a solução permaneça limitada como $n \to \infty$.

Essa é a condição necessária para a estabilidade do FDE.

###

Infelizmente, o critério do máximo só pode ser aplicado em poucos casos.

Na maioria dos FDEs, alguns coeficientes das equações são negativos e o critério não pode ser aplicado.

Precisamos de um método mais poderoso de estabelecer estabilidade.





O Método de von Neumann

Outro critério de estabilidade com uma aplicação muito mais ampla é o critério de estabilidade de von Neumann. Assumimos que podemos expandir a solução do FDE em um conjunto apropriado de autofunções. Para simplificar, assumimos uma expansão para a série Fourier:

$$U(x,t) = \sum_{k} Z_k(t)e^{ikx}$$

$$U_j^n = \sum_k Z_k^n e^{ikj\Delta x}$$

A variável de espaço x e o número de onda k podem ser multidimensionais, $x = (x_1, x_2, x_3)$ e $k = (k_1, k_2, k_3)$

mas, para simplificar, consideraremos o caso escalar. Nós definimos $x_j=\mathrm{j}\Delta x$, $t_n=\mathrm{n}\Delta t$

Definimos o número de onda para a série Fourier: $p = k\Delta x$

Então a expansão de Fourier é

$$U_j^n = \sum_p Z_p^n e^{ipj} \qquad \qquad (\text{Note: } kx = kj\Delta x = pj)$$





O Método de von Neumann

$$U_j^n = \sum_p Z_p^n e^{ipj}$$

(Note: $kx = kj\Delta x = pj$)

Quando substituímos esta expansão de Fourier em um FDE linear, obtemos um sistema de equações

$$Z_p^{n+1} = \rho_p Z_p^n$$

$$\rho_p = e^{ipj}$$

Aqui ρ_P é um fator de amplificação que, aplicado ao p-ésimo componente de Fourier da solução no tempo $n\Delta t$, o avança para o tempo $(n+1)\Delta t$; ρ_P depende de p, Δt e Δx .

Se conhecermos as condições iniciais

$$U_j^0 = \sum_p Z_p^0 e^{ipj}$$

então a solução do FDE é (lembre-se do aviso sobre sobrescritos)

$$Z_p^n = \rho_p^n Z_p^0$$

Portanto, a estabilidade é garantida se o fator ρ^n for limitado para todo $p = k\Delta x$ quando $\Delta t \rightarrow 0$ e $n \rightarrow \infty$

Portanto, devemos ter $|\rho_P| < \mu$ para todo $p = k\Delta x$ como $n \to \infty$.





Consistência (?exatidão?) e Estabilidade da solução

- ightharpoonup Se o erro de truncamento do esquema de diferença finita se aproxima de zero, quando $\Delta t \rightarrow 0$, então, o esquema é coerente.
- Para um problema de valor inicial, a <u>coerência não é suficiente</u> para garantir que um esquema numérico vá convergir para as soluções corretas quando $\Delta t \rightarrow 0$ (e $\Delta x \rightarrow 0$).
- O teorema equivalência de Lax, diz que para os estados ser consistente no método linear, a estabilidade é a condição necessária e suficiente para a convergência.
- > Para resolver um problema de valor inicial o erro round_off e de truncamento, irá acumular com cada passo de tempo, e a solução aproximada às vai vezes divergir solução Se Δt da correta. tempo pequeno 0 passo erro cada intervalo de tempo deve ser pequeno e deve se acumular mais lentamente.
- No entanto, algumas vezes, a solução numérica irá rapidamente divergir da solução correta, caso em que o método numérico é dito ser Instável.

 Paulo Yoshio Kubota





Análise de Estabilidade EDO linear

Assume-se que a solução para a eq. 7 tem a forma $y^n = A^n e^{ik}$ e substitua no Esquema Avançado Eq. 9

$$\frac{\partial y}{\partial t} = -\lambda y \tag{7}$$

$$\frac{y^{n+1} - y^n}{\Delta t} = -\lambda y^n \tag{7}$$

$$y^{n+1} = (1 - \lambda \Delta t)y^n \tag{9}$$

$$A^{n+1}e^{ik} = (1 - \lambda \Delta t)A^n e^{ik}$$
 (10)

$$A^n A e^{ik} = A^n e^{ik} (1 - \lambda \Delta t) \tag{11}$$

$$A = (1 - \lambda \Delta t) \tag{12}$$

A é chamado de fator de amplificação. Então $|A| \leq 1$

$$\begin{vmatrix} 1 - \lambda \Delta t \leq 1 \\ -\lambda \Delta t \leq 1 - 1 \\ -\lambda \Delta t \leq 0 \\ \Delta t \geq 0 \end{vmatrix}$$

$$\begin{vmatrix} 1 - \lambda \Delta t \geq -1 \\ -\lambda \Delta t \geq -1 - 1 \\ -\Delta t \geq \frac{-2}{\lambda} \\ \Delta t \leq \frac{2}{\lambda} \end{vmatrix}$$





Análise de Estabilidade EDO linear

Assume-se que a solução para a eq. 7 tem a forma $y^n \approx A^n$ e substitua no Esquema Avançado Eq. 9

$$A = (1 - \lambda \Delta t) \tag{12}$$

O sistema é estável, se

$$\Delta t \ge 0 \qquad |1 - \lambda \Delta t| \le 1 \qquad \Delta t \le \frac{2}{\lambda}$$

N.B. Para uma equação não linear, <u>a análise de estabilidade da forma linearizada da equação não linear</u> é uma condição necessária, mas não é suficiente.





```
MODULE Class Numerical Scheme
IMPLICIT NONE
PRIVATE
INTEGER, PUBLIC, PARAMETER:: r8=8
INTEGER, PUBLIC
                  , PARAMETER :: r4=4
REAL (KIND=r8)
                        :: dt
REAL (KIND=r8)
                        :: lambda
               , PARAMETER :: UnitData=1
INTEGER
INTEGER
               , PARAMETER :: UnitCtl=2
CHARACTER (LEN=400)
                             :: FileName
                     :: CtrlWriteDataFile
LOGICAL
PUBLIC:: InitNumericalScheme
PUBLIC:: SchemeForward
PUBLIC:: SchemeUpdate
PUBLIC:: SchemeWriteData
PUBLIC:: SchemeWriteCtl
PUBLIC: AnaliticFunction
CONTAINS
SUBROUTINE InitNumericalScheme(dt in,lambda in)
 IMPLICIT NONE
 REAL (KIND=r8) :: dt in
 REAL (KIND=r8) :: lambda in
 FileName="
 dt=dt in
 lambda=lambda in
 FileName='EDOL'
 CtrlWriteDataFile=.TRUE.
END SUBROUTINE InitNumericalScheme
```

```
FUNCTION SchemeForward(yc) RESULT(yp)
 IMPLICIT NONE
 ! Utilizando a diferenciacao forward
 ! y(n+1) - y(n)
  !---- = lambda * y(n); onde lambda > 0
 REAL (KIND=r8), INTENT (IN ) :: yc
 REAL (KIND=r8) :: yp
 yp = yc -lambda*dt*yc
END FUNCTION SchemeForward
FUNCTION SchemeUpdate(y_in) RESULT (y_out)
 IMPLICIT NONE
 REAL (KIND=r8), INTENT(IN) :: y_in
 REAL (KIND=r8)
                      :: y out
 y out=y in
END FUNCTION SchemeUpdate
FUNCTION AnaliticFunction(y0,tn) RESULT (y out)
 IMPLICIT NONE
 REAL (KIND=r8), INTENT (IN) :: y0
 INTEGER , INTENT (IN) :: tn
 REAL (KIND=r8)
                       :: y out
 y out=y0*exp(-lambda*tn*dt)
END FUNCTION Analitic Function
```





```
FUNCTION SchemeWriteData(irec,y in,ya) RESULT (ok)
 IMPLICIT NONE
 INTEGER, INTENT (INOUT) :: irec
 REAL (KIND=r8), INTENT (IN) :: y in
 REAL (KIND=r8), INTENT (IN) :: ya
 INTEGER
                 :: ok
 INTEGER
                 :: Irec
 REAL (KIND=r4)
                    :: Yout
 INQUIRE (IOLENGTH=Irec) Yout
IF(CtrlWriteDataFile)OPEN(UnitData,FILE=TRIM(FileName)//'.bin',&
FORM='UNFORMATTED', ACCESS='DIRECT',
STATUS='UNKNOWN', &
ACTION='WRITE', RECL=Irec)
 CtrlWriteDataFile=.FALSE.
 Yout=REAL(y in,KIND=r4)
 irec=irec+1
 WRITE(UnitData,rec=irec) Yout
 irec=irec+1
 WRITE(UnitData,rec=irec) REAL (ya,KIND=r4)
  ok=0
END FUNCTION SchemeWriteData
```

```
FUNCTION SchemeWriteCtl(nrec) RESULT(ok)
 IMPLICIT NONE
 INTEGER, INTENT (IN) :: nrec
  INTEGER
                  :: ok
  OPEN(UnitCtl,FILE=TRIM(FileName)//'.ctl',FORM='FORMATTED',&
  ACCESS='SEQUENTIAL', STATUS='UNKNOWN', ACTION='WRITE')
  WRITE (UnitCtl, '(A6,A)')'dset ^', TRIM(FileName)//'.bin'
  WRITE (UnitCtl,'(A )')'title EDO'
  WRITE (UnitCtl,'(A )')'undef -9999.9'
  WRITE (UnitCtl,'(A )')'xdef 1 linear -48.00 1'
  WRITE (UnitCtl,'(A )')'ydef 1 linear -1.27 1'
  WRITE (UnitCtl,'(A6,I6,A25)')'tdef ',nrec,' linear 00z01jan0001 1hr'
  WRITE (UnitCtl, '(A20 )')'zdef 1 levels 1000 '
  WRITE (UnitCtl,'(A)')'vars 2'
  WRITE (UnitCtl,'(A)')'yc 0 99 resultado da edol yc'
  WRITE (UnitCtl,'(A)')'ya 0 99 funcao analitica'
  WRITE (UnitCtl,'(A)')'endvars'
  CLOSE (UnitCtl,STATUS='KEEP')
  CLOSE (UnitData, STATUS='KEEP')
  ok=0
END FUNCTION SchemeWriteCtl
END MODULE Class Numerical Scheme
```





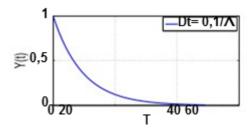
```
PROGRAM MAIN
USE Class_NumericalScheme, Only:r8, InitNumericalScheme, SchemeForward, SchemeUpdate,&
                   SchemeWriteCtl, SchemeWriteData, AnaliticFunction
IMPLICIT NONE
REAL (KIND=r8) :: yn
REAL (KIND=r8) :: yc
REAL (KIND=r8) :: yp
REAL (KIND=r8) :: ya
REAL (KIND=r8), PARAMETER :: lambda=0.1 ![1/s]
REAL (KIND=r8), PARAMETER :: y0=1.0_r8
INTEGER , PARAMETER :: nrec=200
REAL(KIND=r8) :: dt=1.5/lambda
INTEGER :: test
INTEGER :: irec
INTEGER :: tn
CALL Init()
yc=y0
irec=0
DO tn=0,nrec
 yp=SchemeForward(yc)
 ya=AnaliticFunction(y0,tn)
 test=SchemeWriteData(irec,yc,ya)
 yn=SchemeUpdate(yc)
 yc=SchemeUpdate(yp)
END DO
test=SchemeWriteCtI(nrec)
CONTAINS
SUBROUTINE Init()
 IMPLICIT NONE
 CALL InitNumericalScheme(dt,lambda)
END SUBROUTINE Init
END PROGRAM MAIN
```



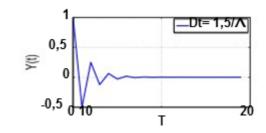


Há três possibilidade para a solução numérica ou seja $y^{n+1}=(1-\lambda \Delta t)y^n$ depende a escolha de Δt

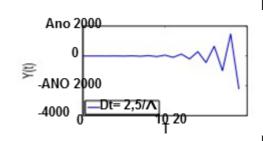
I) Se $\Delta t < \frac{1}{\lambda}$, então $0 < (1-\lambda \Delta t) < 1$, A solução numérica é uma função decrescente com o tempo



II) Se $\frac{1}{\lambda} < \Delta t < \frac{2}{\lambda}$, A solução numérica diminui a magnitude mas oscila no sinal O sistema é estável , mas não consistente.



(III) se $\Delta t > \frac{2}{\lambda}$ então, $(1-\lambda \Delta t) < -1$,. A solução oscila no Sinal e aumenta em magnitude com o passar do tempo. O método é Instável para as grandes passo de tempo.







A restrição de Δt para garantir a estabilidade pode por vezes <u>ser removido</u> pela escolha do <u>método numérico</u>. ex. usando o esquema atrasado.

$$\frac{dy}{dt} = -\lambda y$$

$$\frac{y^n - y^{n-1}}{\Delta t} = -\lambda y^n$$

$$A^n - A^{n-1} = -\lambda \Delta t A^n$$

$$A^n - A^n A^{-1} = -\lambda \Delta t A^n$$

O sistema é estável, se |A| ≤ 1

$$|A| = \left| \frac{1}{1 + \lambda \Delta t} \right| \le 1$$



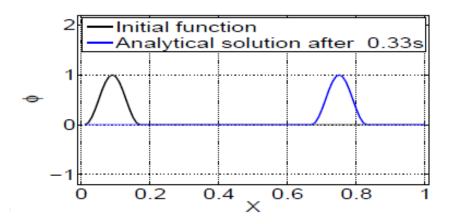


Exemplo: Equações diferenciais Parciais

Considere uma equação de Advecção Linear em uma dimensão

$$\frac{\partial \phi}{\partial t} + u \frac{\partial \phi}{\partial x} = 0 \tag{10}$$

Onde u é a velocidade constante, o domínio é $0 \le x \le 1$, com condição de fronteira periódicas $\phi(x,0) = \phi(1,t)$, E a condição inicial é dada como $\phi(x,0) = F(x)$. Por exemplo $F(x) = \sin^2(x)$



A solução analítica é

$$\phi(x,0) = F(x-u*t).$$





```
MODULE Class Fields
IMPLICIT NONE
 PRIVATE
INTEGER, PUBLIC, PARAMETER:: r8=8
INTEGER, PUBLIC , PARAMETER :: r4=4
 REAL (KIND=r8), PUBLIC, ALLOCATABLE :: PHI P(:)
 REAL (KIND=r8), PUBLIC, ALLOCATABLE :: PHI A(:)
 REAL (KIND=r8), PUBLIC , ALLOCATABLE :: PHI_C(:)
 REAL (KIND=r8), PUBLIC, ALLOCATABLE :: PHI M(:)
 REAL (KIND=r8), PUBLIC
                            :: Uvel
INTEGER PUBLIC
                            :: iMax
PUBLIC:: Init Class Fields
CONTAINS
 SUBROUTINE Init Class Fields(xdim,Uvel0)
 IMPLICIT NONE
 INTEGER , INTENT (IN ) :: xdim
  REAL (KIND=r8), INTENT (IN ):: Uvel0
 iMax=xdim
  Uvel=Uvel0
 ALLOCATE (PHI A(-1:iMax+2))
 ALLOCATE (PHI P(-1:iMax+2))
 ALLOCATE (PHI C(-1:iMax+2))
 ALLOCATE (PHI M(-1:iMax+2))
 END SUBROUTINE Init Class Fields
END MODULE Class Fields
```

```
MODULE Class Numerical Method
USE Class_Fields, Only: PHI_A,PHI_P,PHI_C,PHI_M,Uvel,iMax
IMPLICIT NONE
PRIVATE
INTEGER, PUBLIC, PARAMETER:: r8=8
INTEGER, PUBLIC , PARAMETER :: r4=4
REAL (KIND=r8) :: Dt
REAL (KIND=r8) :: Dx
PUBLIC :: InitNumericalScheme
PUBLIC:: SchemeForward
PUBLIC:: SchemeUpdate
PUBLIC:: SchemeUpStream
PUBLIC:: AnaliticFunction
CONTAINS
SUBROUTINE InitNumericalScheme(dt in,dx in)
 IMPLICIT NONE
 REAL (KIND=r8), INTENT (IN ) :: dt in
 REAL (KIND=r8), INTENT (IN ) :: dx in
 INTEGER :: i
 REAL (KIND=r8) :: x
 Dt=dt in
 Dx=dx in
 x = 0.0
 DO i=1,iMax
   PHI C(i) = sin(x)*sin(x)
   x = (6*i)*DX
 END DO
 PHI M=PHI C
 PHI P=PHI C
END SUBROUTINE InitNumericalScheme
```





```
FUNCTION AnaliticFunction(tn) RESULT (ok)
 IMPLICIT NONE
 INTEGER, INTENT (IN) :: tn
 INTEGER :: j,ok
 REAL (KIND=r8) :: x
 ok=1
 x = 0.0
 DO j=1,iMax
  PHI_A(j)=(sin(x - Uvel*tn*(dt))**2)
  x = (6*j)*DX
 END DO
 ok=0
END FUNCTION Analitic Function
FUNCTION SchemeForward() RESULT(ok)
 IMPLICIT NONE
 ! Utilizando a diferenciacao forward
 ! F(j,n+1) - F(j,n) F(j+1,n) - F(j,n)
 ! dt
 INTEGER :: ok
 INTEGER :: i
 DO j=1,iMax
  PHI_P(j) = PHI_C(j) - (Uvel*Dt/Dx)*(PHI_C(j+1)-PHI_C(j))
 END DO
 CALL UpdateBoundaryLayer()
END FUNCTION SchemeForward
```

```
FUNCTION SchemeUpStream() RESULT(ok)
 IMPLICIT NONE
 ! Utilizando a diferenciacao forward no tempo e
 ! backward no espaco (upstream)
 ! F(j,n+1) - F(j,n) F(j,n) - F(j-1,n)
 INTEGER:: ok
 INTEGER :: j
 DO i=1.iMax
  PHI P(j) = PHI C(j) - (Uvel*Dt/Dx)*(PHI C(j)-PHI C(j-1))
 END DO
 CALL UpdateBoundaryLayer()
END FUNCTION SchemeUpStream
SUBROUTINE UpdateBoundaryLayer()
 IMPLICIT NONE
 PHI P(0) = PHI P(iMax)
 PHI_P(-1) = PHI_P(iMax-1)
 PHI P(imax+1) = PHI P(1)
 PHI P(iMax+2) = PHI P(2)
END SUBROUTINE UpdateBoundaryLayer
FUNCTION SchemeUpdate() RESULT (ok)
 IMPLICIT NONE
 INTEGER:: ok
 PHI M=PHI C
 PHI C=PHI P
 ok=0
END FUNCTION SchemeUpdate
END MODULE Class Numerical Method
```





```
MODULE Class WritetoGrads
USE Class Fields, Only: PHI A, PHI P, PHI C, PHI M, Uvel, iMax
IMPLICIT NONE
PRIVATE
INTEGER, PUBLIC, PARAMETER:: r8=8
INTEGER, PUBLIC , PARAMETER :: r4=4
                 , PARAMETER :: UnitData=1
INTEGER
INTEGER
                 , PARAMETER :: UnitCtl=2
CHARACTER (LEN=400)
                             :: FileName
LOGICAL
                             :: CtrlWriteDataFile
PUBLIC:: SchemeWriteCtl
PUBLIC:: SchemeWriteData
PUBLIC:: InitClass WritetoGrads
CONTAINS
SUBROUTINE InitClass WritetoGrads()
 IMPLICIT NONE
 FileName="
 FileName='AdvecLinearConceitual1D'
 CtrlWriteDataFile=.TRUE.
END SUBROUTINE InitClass WritetoGrads
FUNCTION SchemeWriteData(irec) RESULT (ok)
 IMPLICIT NONE
 INTEGER, INTENT (INOUT) :: irec
 INTEGER
                          :: ok
 INTEGER
                          :: Irec
  REAL (KIND=r4)
                         :: Yout(iMax)
 INQUIRE (IOLENGTH=Irec) Yout
 IF(CtrlWriteDataFile)OPEN(UnitData,FILE=TRIM(FileName)//'.bin',&
  FORM='UNFORMATTED'. ACCESS='DIRECT'.
STATUS='UNKNOWN', &
  ACTION='WRITE', RECL=Irec)
 ok=1
  CtrlWriteDataFile=.FALSE.
  Yout=REAL(PHI C(1:iMax),KIND=r4)
 irec=irec+1
  WRITE(UnitData.rec=irec)Yout
```

```
Yout=REAL(PHI_A(1:iMax),KIND=r4)
  irec=irec+1
 WRITE(UnitData,rec=irec)Yout
 ok=0
END FUNCTION SchemeWriteData
FUNCTION SchemeWriteCtl(nrec) RESULT (ok)
 IMPLICIT NONE
 INTEGER, INTENT (IN) :: nrec
  INTEGER
                 :: ok
  ok=1
 OPEN(UnitCtl,FILE=TRIM(FileName)//'.ctl',FORM='FORMATTED', &
 ACCESS='SEQUENTIAL', STATUS='UNKNOWN', ACTION='WRITE')
 WRITE (UnitCtl,'(A6,A
                           )')'dset ^',TRIM(FileName)//'.bin'
 WRITE (UnitCtl,'(A
                           )')'title EDO'
 WRITE (UnitCtl,'(A
                          )')'undef -9999.9'
 WRITE (UnitCtl,'(A6,I8,A18 )')'xdef ',iMax,' linear 0.00 0.001'
  WRITE (UnitCtl,'(A )')'ydef 1 linear -1.27 1'
 WRITE (UnitCtl,'(A6,I6,A25 )')'tdef ',nrec,' linear 00z01jan0001 1hr'
 WRITE (UnitCtl,'(A20
                           )')'zdef 1 levels 1000 '
                       )')'vars 2'
  WRITE (UnitCtl,'(A
                       )')'phic 0 99 resultado da edol yc'
 WRITE (UnitCtl,'(A
                        )')'phia 0 99 solucao analitica ya'
 WRITE (UnitCtl,'(A
                       )')'endvars'
 WRITE (UnitCtl,'(A
 CLOSE (UnitCtl,STATUS='KEEP')
 CLOSE (UnitData, STATUS='KEEP')
  ok=0
END FUNCTION SchemeWriteCtl
END MODULE Class WritetoGrads
```





```
PROGRAM Main
USE Class Fields, Only:Init Class Fields
USE Class_NumericalMethod, Only: InitNumericalScheme, &
    SchemeForward, SchemeUpdate, SchemeUpStream,&
    AnaliticFunction
USE Class WritetoGrads, Only :InitClass WritetoGrads, &
                   SchemeWriteData, SchemeWriteCtl
IMPLICIT NONE
INTEGER
                  , PARAMETER :: r8=8
                  , PARAMETER :: r4=4
INTEGER
INTEGER
                  , PARAMETER :: xdim=100
REAL (KIND=r8)
                  , PARAMETER :: LX=1.0
REAL (KIND=r8)
                  , PARAMETER :: Uvel0=10.0!m/s
REAL (KIND=r8)
                  , PARAMETER :: dx=LX/xdim !m
REAL (KIND=r8)
                  , PARAMETER :: dt=0.1*dx/Uvel0 !s
c*Dt/Dx < 1
                                                 ! => Dt <
dx/Uvel0
INTEGER
               , PARAMETER :: ninteraction=20000
CALL Init()
CALL run()
CONTAINS
SUBROUTINE Init()
 IMPLICIT NONE
 CALL Init_Class_Fields(xdim,Uvel0)
 CALL InitNumericalScheme(dt,dx)
 CALL InitClass WritetoGrads
END SUBROUTINE Init
```

```
SUBROUTINE Run()
 IMPLICIT NONE
 INTEGER :: test,tn,irec
 irec=0
 DO tn=0.ninteraction
  test=SchemeUpStream()
  test=AnaliticFunction(tn)
  test=SchemeWriteData(irec)
  test=SchemeUpdate()
 END DO
 test=SchemeWriteCtl(ninteraction)
END SUBROUTINE Run
SUBROUTINE Finalize()
 IMPLICIT NONE
END SUBROUTINE Finalize
END PROGRAM Main
```





Esquemas com diferenças centradas no espaço de quarta ordem:

$$\frac{u_{j+1} - u_{j-1}}{2\Delta x} = \frac{\partial u}{\partial x} + \frac{1}{3!} \frac{\partial^3 u}{\partial x^3} (\Delta x)^2 + O[(\Delta x)^4]$$

O Quociente é de segunda ordem de acurácia. É formado considerando a diferença de valores de u_j em um ponto de grade distante do ponto central. Simularmente um quociente pode ser construído considerando a diferença de dois pontos distante do ponto central. Susbstituindo Δx por $2\Delta x$

$$\frac{u_{j+2} - u_{j-2}}{4\Delta x} = \frac{\partial u}{\partial x} + \frac{4}{3!} \frac{\partial^3 u}{\partial x^3} (\Delta x)^2 + O[(\Delta x)^4]$$

O Quociente é de segunda ordem de acurácia. Mas os coeficientes são grandes. Outra aproximação consistente para a derivada espacial pode ser construída pelo combinação linear das duas equações acima. A combinação para o termo de segunda ordem no erro de truncamento é cancelada

$$\frac{4}{3}\frac{u_{j+1} - u_{j-1}}{2\Delta x} - \frac{1}{3}\frac{u_{j+2} - u_{j-2}}{4\Delta x} = \frac{\partial u}{\partial x} + O[(\Delta x)^4]$$





Esquemas com diferenças centradas no espaço de quarta ordem:

$$\frac{\partial u}{\partial x} = \frac{4}{3} \frac{u_{j+1} - u_{j-1}}{2\Delta x} - \frac{1}{3} \frac{u_{j+2} - u_{j-2}}{4\Delta x} - O[(\Delta x)^4]$$

Por Exemplo: Resolvendo a equação de advecção linear

$$\frac{\partial u}{\partial t} = -c \frac{\partial u}{\partial x}$$

Na solução analítica o estado inicial de propaga no espaço com velocidade de fase constante c sem mudança de forma. A solução numérica, entretanto, ficará atrasada em relação a analítica e dispersa. A alta ordem de acurácia o atraso será menor (a diferença de fase será menor).

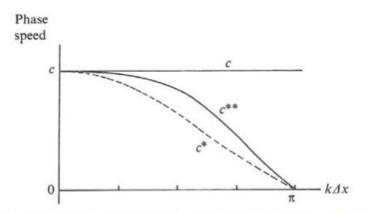
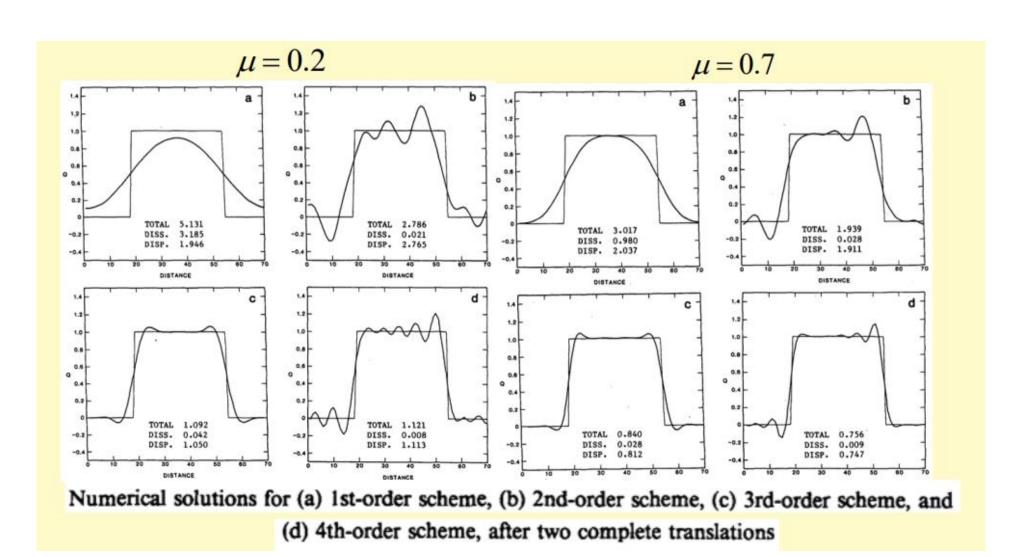


Figure 4.1 Phase speed for the linear advection equation, c, and for the corresponding differential-difference equations with second order (c^*) and with fourth order (c^{**}) centered space differencing.





O Aumento da ordem de acurácia não resolve o problema de dispersão que envolve a solução numérica (Takacs,1985)







Exercício 1

Resolva numericamente a equação de advecção utilizando a acurácia de quarta ordem na discretização espacial e compare com a solução de segunda ordem. Considere $\mu=\frac{c\Delta x}{\Delta t}=0.2$ e $\mu=\frac{c\Delta x}{\Delta t}=0.7$. Como condição inicial use uma onda quadrada.

$$\frac{\partial u}{\partial t} = -c \frac{\partial u}{\partial x}$$

$$\frac{\partial u}{\partial x} = \frac{4}{3} \frac{u_{j+1} - u_{j-1}}{2\Delta x} - \frac{1}{3} \frac{u_{j+2} - u_{j-2}}{4\Delta x} - O[(\Delta x)^4]$$