PROCESSAMENTO DIGITAL DE SINAIS

PRÁTICA

EQUAÇÕES DE DIFERENÇAS & CONVOLUÇÃO

Apresentação _____

As *Equações de Diferenças* são usadas para descrever o comportamento dinâmico de sistemas lineares invariantes no tempo discreto (SLITD). Quando possuem coeficientes constantes, essas equações são denominadas *Equações de Diferenças Lineares com Coeficientes Constantes* (EDLCC's).

Neste experimento vamos estudar a definição, as características e formas de solucionar a EDLCC de um SLITD.

Fundamentação Teórica

A forma geral de uma EDLCC para um SLITD com sinais de saída y[n] e de entrada x[n] é:

$$y[n] = \sum_{k=0}^{M} b_k . x[n-k] + \sum_{k=1}^{N} a_k . y[n-k]$$
 (1)

Outra forma usual para se calcular a saída y[n] de um SLITD a partir da entrada x[n] é a soma de convolução. Um SLITD que possua resposta impulsiva $h[n] = \alpha^n u[n]$ será descrito pela seguinte EDLCC, gerada a partir da definição da convolução:

$$y[n] = \sum_{k = -\infty}^{\infty} h[k] . x[n - k] = \sum_{k = 0}^{\infty} \alpha^{k} . x[n - k]$$
 (2)

Do ponto de vista computacional a equação acima não é eficiente, e impraticável por se tratar de uma soma com infinitos termos. Em alguns casos é possível expressar a saída do SLITD em termos de *valores passados da própria saída*, e de valores *corrente e passados da entrada*. O SLITD descrito pela Equação (2) pode ser descrito também pela seguinte EDLCC:

$$y[n] = \alpha. \ y[n-1] + x[n] \tag{3}$$

A Equação (3) calcula a saída y[n] do SLITD para uma entrada arbitrária x[n] com uma única soma, ao invés de infinitas somas, como sugerido pela Equação (2). As equações de diferenças necessitam de um conjunto de *condições iniciais* para serem resolvidas. Por exemplo, para uma entrada que se inicia no tempo n = 0, a solução da Equação (3) para o mesmo instante de tempo, y[0], pode depender dos valores de y[-1], y[-2], ..., y[-N]. Quando as condições iniciais são todas nulas, diz-se que o sistema encontra-se inicialmente em repouso, em estado nulo, ou **relaxado**.

Para um SLITD descrito por uma EDLCC, a resposta impulsiva h[n] pode ser obtida resolvendo-se a Equação (1) para a entrada $x[n] = \delta[n]$ e assumindo o SLITD em repouso.

Supondo um **sistema não recursivo**, $a_k = 0$ para k = 1,2,...N, a Equação (1) torna-se:

$$y[n] = h[n] = \sum_{k=0}^{M} b_k \delta[n-k]$$

Se a resposta impulsiva h[n] for finita, então o **SLITD** é classificado como sendo do tipo **FIR** (*Finite Impulse Response*). Porém, se $a_k \neq 0$, a resposta impulsiva h[n] será de duração infinita, e o **SLITD** será classificado como sendo do tipo **IIR** (*Infinite Impulse Response*).

Existem vários métodos de resolução de uma EDLCC, para uma determinada entrada x[n] e condições iniciais:

1. Iterativo:

Baseia-se na construção de uma tabela de valores da *entrada* e da *saída*, a partir da avaliação da EDLCC para cada tempo *n*. Essa abordagem é indicada quando se deseja calcular poucos valores da saída (método essencialmente computacional).

2. Clássico:

Resolução de equações diferenciais (usando autofunções como possíveis soluções da equação), que consiste em obter a solução homogênea¹ e a solução particular² (método analítico).

3. Transformada-Z:

Aplicação da Transformada-Z Direta à EDLCC, para obter uma equação algébrica de fácil solução. Em seguida, após a obtenção da solução, aplica-se a Transformada-Z Inversa para obter a resposta no domínio do tempo.

_

¹ Gerada pelas condições iniciais do sistema.

² Gerada pelo estímulo externo (entrada) aplicado ao sistema relaxado.

Procedimentos Práticos

1. Seja um SLITD **relaxado** (c.i.'s nulas) descrito por sua EDLCC de segunda ordem:

$$y[n] + 0.6 y[n-2] = 0.3 x[n] + 0.5 x[n-1] + 0.3 x[n-2]$$

Desenvolva um script para calcular e traçar a resposta do SLITD às seguintes entradas, usando o método iterativo para solucionar a EDLCC:

```
a) Impulso unitário, x[n] = \delta[n]
b) Degrau unitário, x[n] = u[n]
c) Exponencial discreta, x[n] = 3.(0,4)^n u[n] -5 \le n \le 15
```

Solução em **Python** para o item (a):

```
from numpy import arange, zeros
from pylab import stem, title, xlabel, ylabel, subplot, grid, ylim
n = arange(-5, 16)
                                # base de tempo
N = 2
                                # ordem do SLITD: max_atraso(x,y)
imo = 5
                                # indice da origem dos tempos
xa = zeros(len(n)); xa[imo] = 1 # entrada a) impulso unitário
                               # condições iniciais nulas
ya = zeros(len(n))
print 'n y[n]'
for it in n[N:]:
  m = it + imo
  ya[m] = -0.6*ya[m-2] + 0.3*xa[m] + 0.5*xa[m-1] + 0.3*xa[m-2] # EDLCC
  print '%2d %+7.5f' % (it,ya[m])
subplot(211); stem(n,xa); title('Entrada - $\delta[n]$')
grid('on'); ylabel('Amplitude'); ylim(-0.5,1.5)
subplot(212); stem(n,ya); title('Resposta ao Impulso - <math>h[n]')
grid('on'); xlabel('n'); ylabel('Amplitude')
```

Solução em **Python** para o item (b):

```
from numpy import arange, zeros
from pylab import stem, title, xlabel, ylabel, subplot, grid, ylim
n = arange(-5, 16)
                                # base de tempo
                                # ordem do SLITD: max_atraso(x,y)
N = 2
imo = 5
                                # indice da origem dos tempos
xb = zeros(len(n)); xb[imo:]= 1 # entrada b) degrau unitário
                                # condições iniciais nulas
yb = zeros(len(n))
print ' n y[n]'
for it in n[N:]:
 yb[m] = -0.6*yb[m-2] + 0.3*xb[m] + 0.5*xb[m-1] + 0.3*xb[m-2]
                                                                 # EDLCC
 print '%2d %+7.5f' % (it,yb[m])
subplot(211); stem(n,xb); title('Entrada - $u[n]$'); grid('on')
ylabel('Amplitude'); ylim(-0.5,1.5)
subplot(212); stem(n,yb); title('Resposta ao Degrau - $s[n]$')
grid('on'); xlabel('n'); ylabel('Amplitude')
```

Solução em **Python** para o item (c):

```
from numpy import arange, zeros
from matplotlib.pylab import stem, title, xlabel, ylabel, subplot, grid,
ylim
n = arange(-5, 16)
                                # base de tempo
N = 2
                                # ordem do SLITD: max_atraso(x,y)
imo = 5
                                # indice da origem dos tempos
xc = zeros(len(n))
xc = 3*(0.4**n) * (n >= 0) # entrada c) exponencial direita
yc = zeros(len(n))
                                # condições iniciais nulas
print ' n
          y[n]'
for it in n[N:]:
  m = it + imo
  yc[m] = -0.6*yc[m-2] + 0.3*xc[m] + 0.5*xc[m-1] + 0.3*xc[m-2]
                                                                  # EDLCC
  print '%2d %+7.5f' % (it,yc[m])
subplot(211); stem(n,xc); title(r'Entrada - $3\times (0,4^n)u[n]$');
grid('on'); ylabel('Amplitude'); ylim(-0.5,3.5)
subplot(212); stem(n,yc); title(u'Resposta à Exponencial Direita');
grid('on'); xlabel('n'); ylabel('Amplitude')
```

2. Implemente o sistema do item anterior usando a função de filtragem (filter no *Matlab* ou lfilter do pacote *scipy.signal* da Ling. *Python*) e calcule novamente as saídas do sistema para as entradas sugeridas.

```
y, zf = lfilter(b, a, x, axis=-1, zi=None)
```

Filtra uma sequência de dados 'x' usando um filtro digital definido pelos coeficientes 'b' e 'a'. Isto vale para muitos tipos de dados fundamentais (incluindo o tipo **Object**). O filtro é uma implementação da equação de diferenças padrão na forma transposta II.

```
a[0]*y[n]=b[0]*x[n]+b[1]*x[n-1]+..+b[M-1]*x[n-(M-1)]-a[1]*y[n-1]-...-a[N-1]*y[n-(N-1)]
```

Parâmetros:

- b vetor 1D com os coeficientes que multiplicam a sequência de entrada
- vetor 1D com os coeficientes que multiplicam a sequência de saída. Se 'a[0]' não for 1, então 'a' e 'b' serão normalizados por 'a[0]'.
- x vetor N-dimensional com o sinal de entrada.
- axis valor do tipo **int** que indica o eixo dos dados de entrada ao longo do qual será aplicado o filtro linear.
- zi vetor opcional contendo as condições iniciais para os atrasos do filtro. Ele é um vetor de comprimento 'max(len(a),len(b))-1'. Se 'zi' for **None** ou não for dado então o sistema será considerado em repouso. Veja 'lfiltic' para mais informações sobre condições iniciais.

Retorno

- y vetor com a saída do filtro digital
- zf vetor opcional.

Se 'zi' for **None**, este vetor não é retornado, caso contrário, 'zf' conterá os valores finais do atraso do filtro.

- 3. Calcule h[n] analiticamente para o SLITD descrito pela equação de diferenças dada no item 1, e trace o gráfico de hastes (stem) desse sinal para $0 \le n \le 127$.
- 4. Crie um trem de impulsos centrado na origem com largura de 7 amostras com período de 128 amostras (considere -63 \leq n \leq 64). Esboce a resposta do SLITD do item 1 para o sinal trem de impulsos criado nesse item, usando as funções convolução e filtragem.
- 5. Determine as saídas do SLITD do item 1 para os sinais de entrada $x_1[n] = \cos(0.1\pi n)$ e $x_2[n] = \cos(0.9\pi n)$, para $0 \le n \le 127$. Explique as respostas observadas relacionando amplitudes e frequências.

Questões			
CHIPCINES			
QUUUUU			

 Seja um SLITD somador, causal, em repouso (no domínio do tempo contínuo seria um *integrador*) – um sistema cuja saída no instante n, y[n], é a soma da entrada x[n] até o instante n (inclusive). Determine a função de transferência e a resposta ao impulso desse SLITD. Classifique também o sistema quanto ao tipo da resposta ao impulso.

$$y[n] = \sum_{k=-\infty}^{n} x[k]$$

2. Compare as respostas obtidas no item 5 dos procedimentos práticos com aquelas obtidas com o sistema em repouso descrito pela seguinte *função de transferência*, quando submetido às mesmas entradas.

$$H(z) = \frac{z}{(z-1)(z-1/2)}, |z| > 1$$

Apêndice

Coeficientes e Denominação dos Filtros

A denominação dos filtros indicam a existência dos coeficientes b(i)'s e a(i)'s presentes na EDLCC (Equação 1) ou na Função de Transferência:

• Quando N = 0 (isto é, a é um escalar), o filtro é dito ser de *Finite Impulse Response* (FIR), e é chamado de filtro *all-zero* (só zeros), ou filtro não recursivo, ou filtro de média móvel (*Moving Average* - MA).

• Quando M = 0 (isto é, b é um escalar), o filtro é dito ser de *Infinite Impulse Response* (IIR), e é chamado de filtro *all-pole* (só polos), ou filtro recursivo, ou filtro auto-regressivo (*Auto-Regressive* - AR).

• Se ambos *N* e *M* são maiores que zero, o filtro é dito ser de IIR, e é conhecido por filtro pole-zero, ou filtro recursivo, ou filtro de média móvel auto-regressivo (ARMA).

As abreviações AR, MA, e ARMA são usuais com filtros de processos estocásticos.

Função de Transferência

A função de transferência é a razão entre as transformadas (Laplace ou Z) da saída pela entrada de um sistema linear invariante no tempo. É uma representação básica de um filtro digital no domínio z, expressando o filtro como uma razão de dois polinômios em z. Ela é o principal modelo de representação de SLITDs (Equação 4).

Filtros e Funções de Transferência

Em geral, a Transformada-Z da saída y[n] de um filtro digital, Y(z), e pode ser relacionada à Transformada-Z da entrada x[n], X(z), transformando-se para z a Equação (1):

$$Y(z) = H(z)X(z) = \frac{b_0 + b_1 z^{-1} + \dots + b_M z^{-M}}{a_1 + a_2 z^{-1} + \dots + a_N z^{-N}} X(z)$$

$$H(z) = \frac{Y(z)}{X(z)} = \frac{b_0 + b_1 z^{-1} + \dots + b_M z^{-M}}{a_1 + a_2 z^{-1} + \dots + a_N z^{-N}}$$
(4)

onde H(z) é a função de transferência (função rede, função sistema) do filtro. As constantes b_k 's e a_k 's são os coeficientes do filtro e a ordem do filtro é o maior valor entre N e M. O Matlab armazena os coeficientes do numerador e do denominador em dois vetores linha.

Obs.: Os índices de vetores no Matlab são indexados a partir do índice 1, e no Python a partir de 0.

Matlab:

```
x = ...;% sinal de entrada ao SLITb = [b_0 b_1 ... b_M];% coef.s que multiplicam as entradasb = [a_0 a_1 ... a_N];% coef.s que multiplicam as saídasy = filter(b, a, x);% filtragem (saída do SLIT)
```

Python:

```
Import numpy as np Import scipy.signal as ss x = ...; # sinal de entrada ao SLIT b = \text{np.array}([b_0, b_1, ..., b_M]) # coef.s que multiplicam as entradas b = \text{np.array}([a_0, a_1, ..., a_N]) # coef.s que multiplicam as saídas y = \text{ss.lfilter}(b, a, x) # filtragem (saída do SLIT)
```