

# Experiencia docente con Octave UPM

Carlos Castro

carlos.castro@upm.es  
Universidad Politécnica de Madrid



POLÍTÉCNICA

"Ingeniamos el futuro"

Introducir el cálculo científico como una herramienta más en la docencia y aprendizaje aprovechando

- 1 Las nuevas tecnologías que han hecho del ordenador una herramienta común (moodle)
- 2 El software de cálculo científico (tipo MATLAB) que es cada vez más fácil de usar y accesible. OCTAVE UPM es similar a MATLAB y libre.



# ¿Por qué es beneficioso el cálculo científico en la docencia?

- Informática: programación
- Cálculo: visualización de funciones, aproximación funcional, optimización, etc.
- Álgebra: cálculo matricial, sistemas lineales, geometría lineal
- Estadística: análisis de datos, test estadísticos
- Mecánica: simulación y visualización de complejos sistemas mecánicos.
- etc.



# Principales inconvenientes del cálculo científico en la enseñanza

- 1 Requiere salas de ordenadores que son costosas
- 2 Organización de los cursos en pequeños grupos para acceder a las aulas de ordenadores
- 3 Software de cálculo avanzado, que es en general costoso
- 4 Aulas de estudio para trabajo personal
- 5 Dificultad para acceder a medios materiales que permitan un aprendizaje práctico
- 6 Adaptar la enseñanza al uso del cálculo científico como herramienta
- 7 Curso de iniciación al uso de ordenadores y software específico que no suele estar recogido en los actuales planes de estudio
- 8 Coordinación entre diferentes asignaturas para que lo aprendido en unas pueda servir en otras

# OCTAVE UPM: ¿Qué mejoramos y qué no mejoramos?

- **Ventajas**

- 1 Fácil instalación y acceso en el ordenador propio
- 2 Hace más accesible el cálculo científico como herramienta de enseñanza y estudio
- 3 Puede usarse en aulas normales. En general se requieren mínimos cambios: más tomas de corriente y WIFI
- 4 El trabajo en casa es más sencillo puesto que los alumnos usan su propio ordenador



## ● Inconvenientes

- 1 Los alumnos tienen que traer sus propios ordenadores al aula
- 2 Requiere más atención por parte de los profesores (1 profesor cada 20 alumnos)
- 3 Adaptar la enseñanza al uso del cálculo científico como herramienta
- 4 Curso de iniciación que no suele estar recogido en los actuales planes de estudio
- 5 Coordinación entre diferentes asignaturas para que lo aprendido en unas pueda servir a otras



- **Enseñanza global:**

- ① Incluir un curso introductorio de MATLAB/OCTAVE en el primer semestre que incluya nociones de programación
- ② Introducir en cada curso donde el cálculo científico sea útil una serie de prácticas guiadas que puedan hacerse en clase y en casa.



# Ejemplo: programa del GICyT

- Primer semestre
  - Cálculo I
  - Álgebra
  - Informática
  - Empresa
  - Expresión gráfica
- Segundo semestre
  - Cálculo II
  - Estadística y optimización
  - Diseño gráfico
  - Química de materiales
  - Física
- Tercer semestre
  - Teoría de Campos
  - Geología
  - Inglés
  - Física de sólidos y fluidos
  - Materiales de construcción I
  - Topografía y cartografía
- cuarto semestre
  - Ecuaciones diferenciales
  - Electrotecnia
  - Mecánica
  - Geología aplicada
  - Materiales de construcción II
  - Resistencia de materiales



- **En cada asignatura:**

- 1 **Tiempo semanal** de clases para la programación y visualización a través de prácticas guiadas.
- 2 Estas clases prácticas se pueden hacer en aulas normales. **Los alumnos traen sus propios ordenadores** (por grupos)
- 3 Requiere el **apoyo de otros profesores** para resolver las numerosas dudas.
- 4 Requiere unas **prácticas guiadas** adaptadas a los contenidos teóricos de las asignaturas.



# Ejemplo: Programación

Programa en MATLAB para conocer si un número es primo

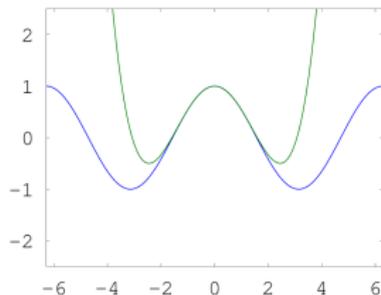
```
1 n=input('introduce un numero natural: ');
2 t='el numero es primo';
3 for i=2:floor(sqrt(n))
4     if rem(n,i)~=0
5         continue
6     end
7     t='el numero no es primo';
8 end
9 disp(t)
```



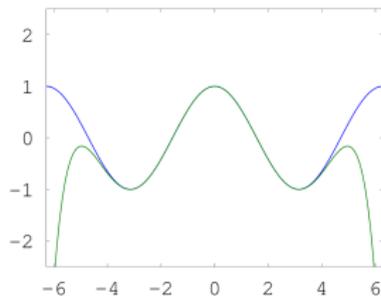
# Ejemplo: Aplicaciones al Cálculo

Aproximar una función por su polinomio de Taylor

```
1  % programa para aproximar la funcion cos(x)
   con el polin de Taylor en x=0
2  x=-2*pi:0.1:2*pi;
3  fx=cos(x);
4  fy=1;
5  n=0;
6  while n<=2
7      n=n+1;
8      fy=fy+(-1)^n*x.^(2*n)/(factorial(2*n));
9  end
10 plot(x,[fx;fy],'LineWidth',2)
11 axis([-2*pi,2*pi,-2.5,2.5])
12 set(gca,'FontSize',16)
```



Polin. grado 4 en  $x = 0$



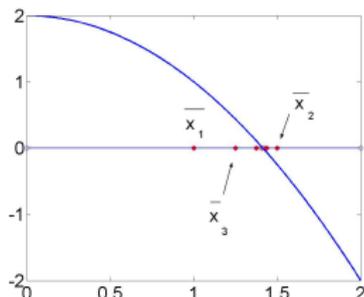
Polin. grado 8 en  $x = 0$



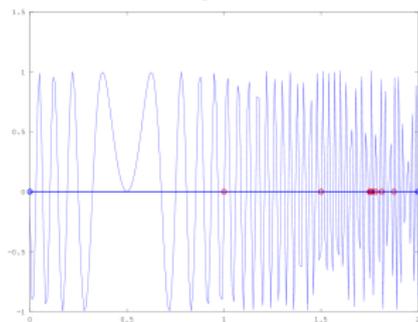
# Ejemplo: Aplicaciones al Cálculo

## Método de bisección para aproximar raíces

```
1 % programa para aproximar raices
2 a=0;
3 b=2;
4 ep=1.e-3;
5 J=floor(log2((b-a)/ep));
6 for n=1:J
7     if func((a+b)/2) < 0
8         a=(a+b)/2;
9     elseif func((a+b)/2) > 0
10        b=(a+b)/2;
11    else
12        resultado=(a+b)/2
13        break
14    end
15 end
16 x=0:.01:2;
17 plot(x,func(x),'LineWidth',1)
18 resultado = (a+b)/2
```



Ejemplo 1



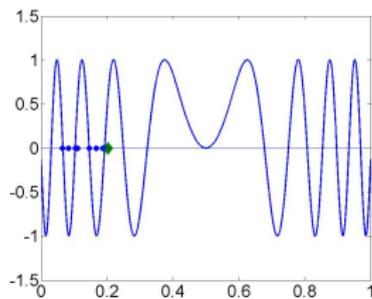
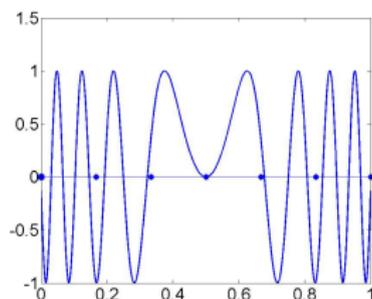
Ejemplo 2



# Ejemplo: Aplicaciones al Cálculo

## Algoritmo genético para aproximar raíces

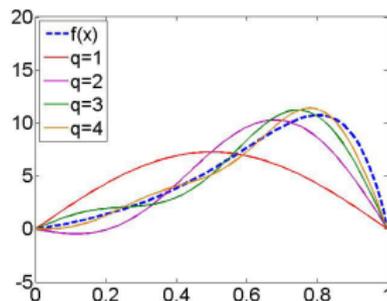
```
1  % Algoritmo genetico
2  % Seleccion inicial
3  n=10;
4  h=1/(n+1);
5  x=0:h:1;
6  z=0:0.0001:1;
7  % Iteraciones
8  for j=1:10
9      % Seleccion
10     fun=funcion(x);
11     [funi i]=min(fun);
12     [funM k]=max(fun);
13     % Reproduccion
14     x=.5*(x(i)+x);
15     y=rand;
16     x(k)=y;
17 end
18 Solucion=x(i)
```



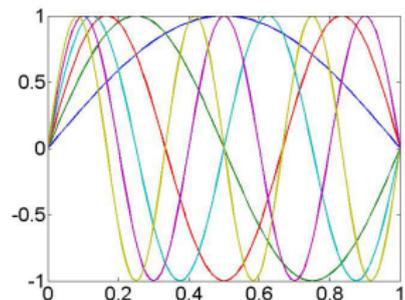
# Ejemplo: Aplicaciones al Álgebra

## Aproximación por mínimos cuadrados

```
1 % Trigonometric approximation
2 q=4; h=0.01;
3 x=0:h:1;
4 f=(exp(5*x)-1).*(1-x);
5 ap=0*x;
6 for n=1:q
7     cn=h*sum(f.*sin(n*pi*x))*2;
8     ap=ap+cn*sin(n*pi*x);
9 end
10 plot(x,ap,'r')
```



Aproximación



Base trigonométrica

# Ejemplo: Aplicaciones al Álgebra

## Factorización LU

```
1  % Factorizacion LU
2  function [L,U]=factlu(A)
3  [n,m]=size(A);
4  U=A; L=eye(n);
5  for k=1:n-1
6      for j=k+1:n
7          L(j,k)=U(j,k)/U(k,k);
8          U(j,k:n)=U(j,k:n)-L(j,k)*U(k,k:n);
9      end
10 end
```

$$U = A, L = I$$

For  $k = 1, \dots, n - 1$

For  $j = k + 1, \dots, n$

$$l_{jk} = u_{jk}/u_{kk}$$

$$u_{j,k:m} = u_{j,k:m} - l_{jk}u_{k,k:m}$$

end

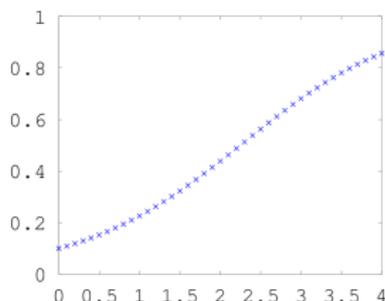
end



# Ejemplo: Ecuaciones diferenciales

## Ecuación logística

$$\begin{cases} y' = y(1 - y), \\ y(0) = 1/10. \end{cases}$$



```
1  % Metodo de Euler
2  t0=0; tN=4;
3  y0=1/10;
4  N=40; h=(tN-t0)/40;
5  y(1)=y0;
6  for n=1:N
7      y(n+1)=y(n)+h*y(n)*(1-y(n));
8  end
9  x=t0:h:tN;
10 plot(x,y,'x');
```

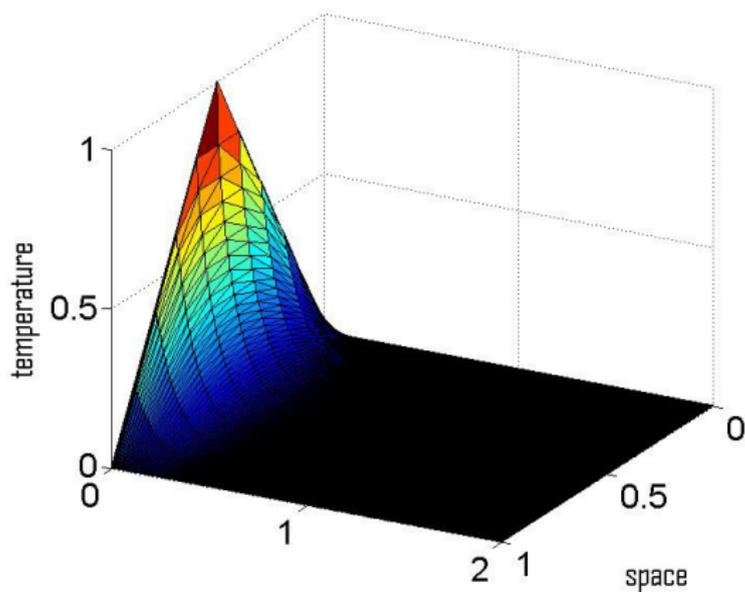


# Ejemplo: Ecuaciones diferenciales

## Ecuación del calor por diferencias finitas

```
1 L = 1; dx=1/10; N=L/dx; % space mesh
2 K = 2*diag(ones(1,N-1))-diag(ones(1,N-2),1)-diag(ones(1,N-2),-1);
3 K = (1/dx^2)*K; % matrix formulation -u_{xx}
4 x=dx:dx:L-dx; U=(1-2*abs(x-1/2))'; % initial datum
5 mu=1/2; T=2; dt=mu*dx^2; t=0:dt:T; % time mesh
6 sol(1,:)= [0 U' 0]; % solution at time t=0
7 for j=1:length(t)-1 % time loop
8   U=U-dt*K*U;
9   sol(j+1,:)= [0 U' 0]; % save solution in 'sol' variable
10 end % time loop
11 x1=0:dx:L;
12 [xx,tt]=meshgrid(x1,t); % (x,t) coordinates of the mesh
13 surf(xx,tt,sol) % plot solution
```





Solución con el método de Euler

Courant number  $\Delta t/h^2 = 1/2$ .

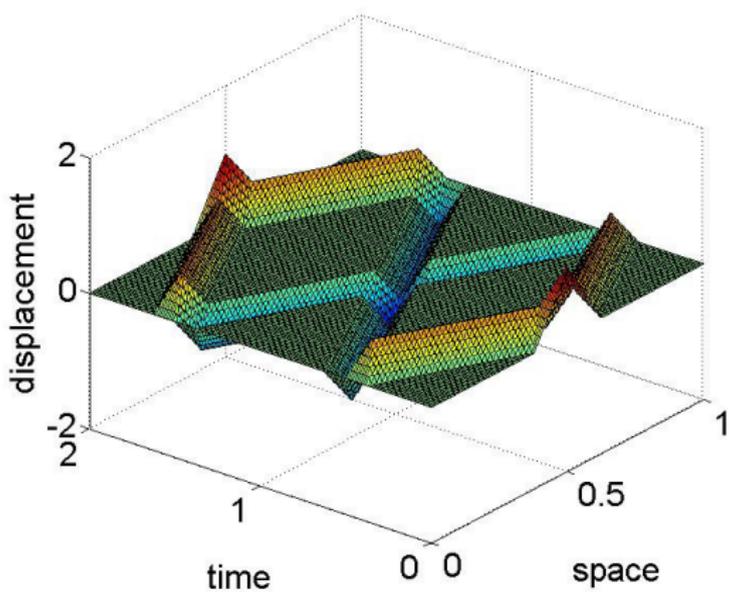


# Ejemplo: Ecuaciones diferenciales

## Ecuación de ondas por diferencias finitas

```
1 L = 1; dx=1/80; N=L/dx;
2 % K matrix approximation of -u_xx
3 K = 2*diag(ones(1,N-1))-diag(ones(1,N-2),1)-diag(ones(1,N-2),-1);
4 K = (1/dx^2)*K;
5 % Define the initial datum
6 x=dx:dx:L-dx; % coordinates of internal space points
7 U=max(0,(1-8*abs(x'-1/2)));
8 V=0*sign(x'-1/2).*(abs(x'-1/2)<=1/8)*8;
9 % Time discretization
10 mu=1; T=2; dt=mu*dx; t=0:dt:T; % time mesh
11 sol(1,:)= [0 U' 0]; % solution at t=0
12 for j=1:length(t)-1
13     U=U+dt*V; % Euler explicit
14     V=V-dt*K*U;
15     sol(j+1,:)= [0 U' 0];
16 end
17 x1=0:dx:L; % space mesh
18 [xx,tt]=meshgrid(x1,t); surf(xx,tt,sol)
```





Solución con el método de Euler

Courant number  $\Delta t/h = 1/2$ .

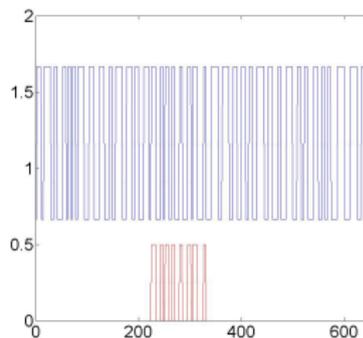
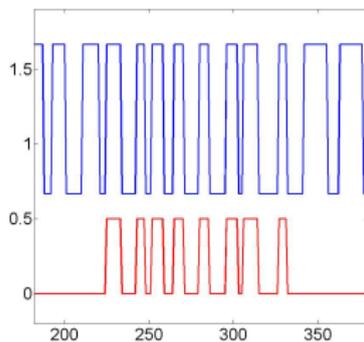


POLITÉCNICA

"Ingeniamos el futuro"

# Aplicación: Reconocimiento de patrones.

Problema: Encontrar la posición en la que encaja el patrón de abajo en la serie de arriba



- 1 encontrar una función objetivo que nos permita cuantificar el grado de encaje y
- 2 calcular el óptimo de la función objetivo.



Dos métodos:

- 1 Evaluación directa de la  $fo(n)$ . Convolución que requiere  $N^2$  operaciones producto-suma.
- 2 Uso de DFT. Requiere  $4N \log_2(N)$  operaciones suma-producto.
  - 1 Calculamos la FFT de  $x(n)$ :  $X(n)$
  - 2 Calculamos la FFT de  $y(n)$ :  $Y(n)$
  - 3 Multiplicamos  $FO(n) = X(n) \cdot Y(n)$
  - 4 Calculamos la IFFT de  $FO(n)$

Si  $N = 10^4$ ,  $N^2 = 10^8$  mientras que  $N \log_2(N) < 14 * 10^4$ .



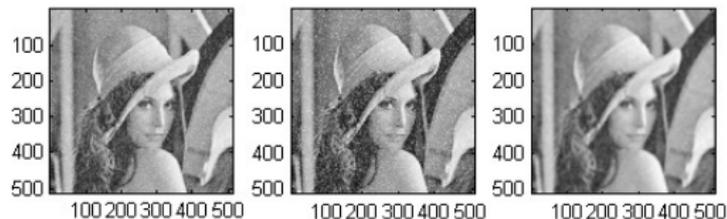
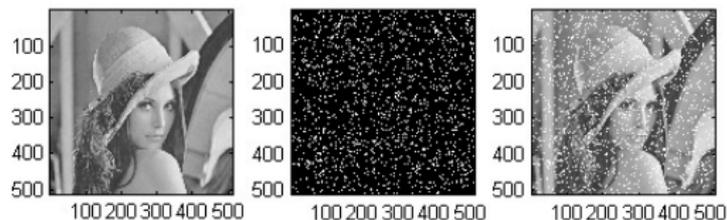
# Uso de la FFT

```
1  % Creacion de las muestras
2  % p tamaño de la muestra grande
3  % q tamaño de la submuestra
4  p=100;
5  q=4;
6  [A B]=aleatorio(p,q);
7  % Calculo de las fft
8  fta=fft(A);
9  ftb=fft(B);
10 % Producto
11 ftc=conj(ftb).*fta;
12 C=ifft(ftc);
13 % Dibujamos la funcion objetivo
14 figure(4)
15 plot(C,'x')
16 % Calculo de la posicion optima
17 [val pos]=max(C);
```



# Aplicación: Filtros para tratamiento de imágenes

## Filtro regularizante para eliminar ruido



```
1 % Importamos la imagen
2 lena=imread('lena.jpg');
3
4 % Dibujamos la imagen
5 subplot(231); imagesc(lena);
6 colormap('gray'); axis('image')
7 set(gca,'units','pixels','DataAspectRatio',[1 1 1]);
8
9 % Generamos nieve en la imagen
10 R=ceil(max(rand(512,512)-0.9,0));
11 lena=lena.*(1-cast(R,'uint8'));
12 lena=255-(255-lena).*(1-cast(R,'uint8'));
13
14 % Dibujamos el ruido
15 subplot(232); imagesc(R);
16 colormap('gray'); axis('image')
17 set(gca,'units','pixels','DataAspectRatio',[1 1 1]);
18
19 % Dibujamos la imagen con ruido
20 subplot(233); imagesc(lena);
21 colormap('gray'); axis('image')
22 set(gca,'units','pixels','DataAspectRatio',[1 1 1]);
```



```
1
2 % Filtro rectangular
3 h=ones(5);
4 h=h/sum(sum(h));
5
6 % Dibujo de la imagen filtrada
7 pixr=filter2(h,lena); subplot(234); imagesc(pixr);
8 set(gca,'units','pixels','DataAspectRatio',[1 1 1]);
9 axis('image')
10
11 % Filtro conico
12 h=[ 0 0 1 0 0 ;
13     0 2 2 2 0 ;
14     1 2 5 2 1 ;
15     0 2 2 2 0 ;
16     0 0 1 0 0 ];
17 h=h/sum(sum(h));
```

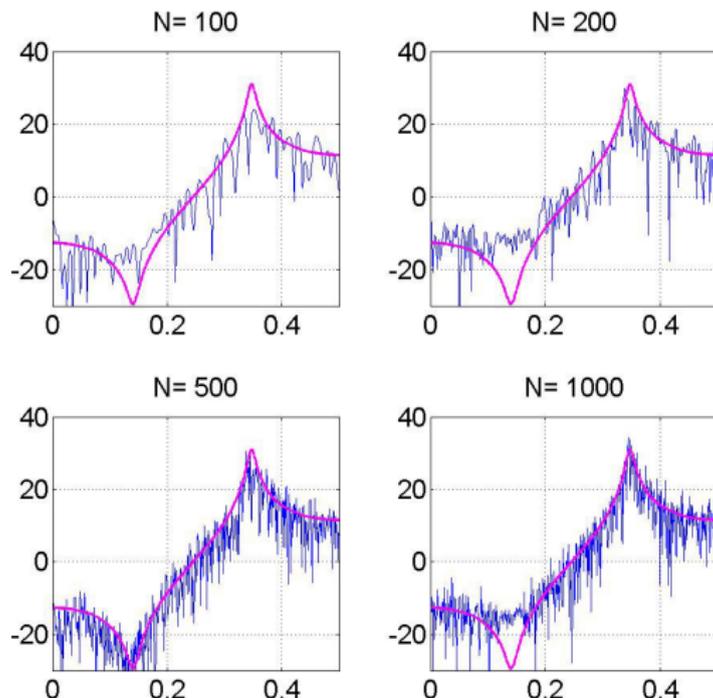


```
1 % Dibujo de la imagen filtrada
2 pixr=filter2(h,lena); subplot(235); imagesc(pixr);
3 set(gca, 'units', 'pixels', 'DataAspectRatio', [1 1 1]);
4 axis('image')
5
6 % Filtro Gaussiano
7 h=sgauss(3);
8
9 % Dibujo de la imagen filtrada
10 pixr=filter2(h,lena); subplot(236); imagesc(pixr);
11 set(gca, 'units', 'pixels', 'DataAspectRatio', [1 1 1]);
12 axis('image')
```



# Aplicación: Análisis de series temporales

Comparación entre el periodograma y el valor real de la PSD para el proceso aleatorio ARMA(2,2).  $N$  es el número de valores de la serie temporal.



```

1 % Fluctperio.m
2 Lfft=1024;
3 tau=(0:Lfft-1)/Lfft-.5;
4 w=randn(1,1000);
5 b=[1 1.2 0.9]; a=[1 -1.1 0.92];
6 PSDth=20*log10(abs(fftshift(fft(b,Lfft))./fftshift(fft(a,Lfft))));
7 x=filter(b,a,w);
8 lxt=[100 200 500 1000];
9 for ii=1:length(lxt)
10  xt=x(1:lxt(ii));
11  per=20*log10(abs(fftshift(fft(xt,Lfft))))-10*log10(lxt(ii));
12  subplot(2,2,ii); plot(tau,per,tau,PSDth,'m');grid
13  axis([-0.5 0.5 -30 40]);
14  title(sprintf('N= %d',lxt(ii)));
15 end

```

