



# EVOLUCIÓN TEMPORAL DE LA FDP DE UNA PARTÍCULA PARA DOS POTENCIALES UNIDIMENSIONALES

*Juan Felipe Zapata*  
*Kevin Zapata*

Física computacional II  
Instituto de Física  
Universidad de Antioquia

# Contenidos

- 1 Planteamiento del problema
- 2 Desarrollo numérico
- 3 Algoritmo en C++
- 4 Algoritmo en Python
- 5 Resultados
- 6 Referencias



# La ecuación de Schrodinger independiente del tiempo

Planteamiento  
del problema

Desarrollo  
numérico

Algoritmo en  
C++

Algoritmo en  
Python

Resultados

Referencias

En mecánica cuántica todos los problemas se pueden reducir a dos tipos [1]:

## ■ Problemas de estructura

Se resuelven recurriendo a la ecuación de Schrodinger independiente del tiempo, se hallan autovalores y autofunciones físicamente aceptables para un sistema.

$$\hat{H}|\psi\rangle = E|\psi\rangle \quad (1)$$



# La ecuación de Schrodinger dependiente del tiempo

Planteamiento  
del problema

Desarrollo  
numérico

Algoritmo en  
C++

Algoritmo en  
Python

Resultados

Referencias

## ■ Problemas dinámicos

Se busca conocer la evolución temporal del estado del sistema físico, teniendo la información de su estado inicial; para esto se resuelve la ecuación de Schrodinger dependiente del tiempo:

$$\left[ -\frac{1}{2} \frac{\partial^2}{\partial x^2} + V(x) \right] \Psi(x, t) = \hat{H} \Psi(x, t) = i \frac{\partial}{\partial t} \Psi(x, t) \quad (2)$$

Nuestro proyecto consiste en solucionar esta ecuación. La cual, se puede solucionar con matrices (metodos implícitos) o a través de metodos recursivos (metodos explícitos). Nosotros usamos un metodo explicito que se desarrolla en [2], [3] y [4]. El reto de este problema consiste en asegurarse que la densidad de probabilidad se conserve mas o menos constante para todos los tiempos.



# Operador evolución

Planteamiento  
del problema

Desarrollo  
numérico

Algoritmo en  
C++

Algoritmo en  
Python

Resultados

Referencias

Nuestro objetivo es por lo tanto solucionar la ecuación de Schrodinger dependiente del tiempo para un conjunto discreto de tiempos, para esto se utiliza el operador evolución temporal:

$$\hat{U}(\Delta t) = e^{-i\Delta t \hat{H}} \quad (3)$$

Este operador es solución de la ecuación de Schrodinger, Tal que:

$$\hat{U}(n\Delta t)\Psi(0) = \psi(x, t = n\Delta t) \quad (4)$$

Pasandonos a una notación equivalente tenemos:

$$\hat{U}^n(\Delta t)\psi^0 = \psi^n \quad (5)$$



# Serie de Taylor

Planteamiento  
del problema

Desarrollo  
numérico

Algoritmo en  
C++

Algoritmo en  
Python

Resultados

Referencias

Juntando (3) con (5) obtenemos:

$$\psi^{n+1} = e^{-i\Delta t \hat{H}} \psi^n ; \quad \psi^{n-1} = e^{i\Delta t \hat{H}} \psi^n \quad (6)$$

Si desarrollamos el operador de evolucion temporal y en series de potencias y aproximamos a primer orden:

$$\begin{aligned} e^{-i\Delta t \hat{H}} &\simeq \hat{1} - i\Delta t \hat{H} = \hat{1} - i\Delta t \left( -\frac{1}{2} \frac{\partial^2}{\partial x^2} + V(x) \right) \\ &= \hat{1} + \frac{i\Delta t}{2} \frac{\partial^2}{\partial x^2} - i\Delta t V(x) \end{aligned} \quad (7)$$



# Diferencias finitas

Planteamiento  
del problema

Desarrollo  
numérico

Algoritmo en  
C++

Algoritmo en  
Python

Resultados

Referencias

Reemplazando (7) en (6):

$$\psi^{n+1} = [\hat{1} + \frac{i\Delta t}{2} \frac{\partial^2}{\partial x^2} - i\Delta t V(x)]\psi^n \quad (8)$$

Usando la aproximacion de diferencias finitas:

$$\left. \frac{\partial^2 \psi}{\partial x^2} \right|_{x=x_j, t=t_n} = \frac{\psi_{j+1}^n + \psi_{j-1}^n - 2\psi_j^n}{\Delta x^2} \quad (9)$$

Donde se tuvo en cuenta que:

$$\psi_j^n = \psi(x = x_j, t = t_n) \quad (10)$$



# Ecuacion final

Usando (9) y:

$$V(x = x_j) = V_j \quad (11)$$

Llegamos a la ecuacion:

$$e^{-i\Delta t \hat{H}} \psi_j^n = \psi_j^n + \frac{i}{2} \Delta t \left( \frac{\psi_{j+1}^n + \psi_{j-1}^n - 2\psi_j^n}{\Delta x^2} \right) - i\Delta t V_j \psi_j^n \quad (12)$$

Reorganizando terminos se obtiene:

$$\psi_j^{n+1} = \left( 1 - i \frac{\Delta t}{\Delta x^2} - i\Delta t V_j \right) \psi_j^n + i \frac{\Delta t}{2\Delta x^2} (\psi_{j+1}^n + \psi_{j-1}^n) \quad (13)$$





# Partes reales e imaginarias

Si se define:

$$\alpha = \frac{\Delta t}{2\Delta x^2} \quad (14)$$

Y e tiene en cuenta que:

$$\psi_j^n = R_j^n + iI_j^n; \psi_j^{n+1} = R_j^{n+1} + iI_j^{n+1}; \quad (15)$$

Se obtienen las siguientes ecuaciones para la parte real e imaginaria

$$R_j^{n+1} = R_j^n - 2 \{ \alpha [I_{j+1}^n + I_{j-1}^n] - 2 [\alpha + V_i \Delta t] I_j^n \} \quad (16)$$

$$I_j^{n+1} = I_j^n + 2 \{ \alpha [R_{j+1}^n + R_{j-1}^n] - 2 [\alpha + V_i \Delta t] R_j^n \} \quad (17)$$

Planteamiento  
del problema

Desarrollo  
numérico

Algoritmo en  
C++

Algoritmo en  
Python

Resultados

Referencias



# Paquete Gaussiano

Planteamiento  
del problema

Desarrollo  
numérico

Algoritmo en  
C++

Algoritmo en  
Python

Resultados

Referencias

La probabilidad es:

$$\rho_j^n = I^2(t) + R\left(t + \frac{\Delta t}{2}\right) R\left(t - \frac{\Delta t}{2}\right) = R_j^{n+1} R_j^{n-1} + \left(I_j^n\right)^2 \quad (18)$$

Inicialmente supondremos una función de onda que se describe como un paquete Gaussiano (electrón) con una rapidez inicial asociada a  $k_0$  y centrado (localizado) en  $x_0$ :

$$\psi(x, t = 0) = \exp\left[-\frac{1}{2} \left(\frac{x - x_0}{\sigma_0}\right)^2\right] e^{ik_0 x} \quad (19)$$



# Definición de la clase

Planteamiento  
del problema

Desarrollo  
numérico

Algoritmo en  
C++

Algoritmo en  
Python

Resultados

Referencias

```
1 #ifndef PARTICULA_H
2 #define PARTICULA_H
3
4 class Particula{
5
6     public:
7         Particula(double a, double b, double x, double k0, double dx, double dt, double sigma);
8         ~Particula();
9         void psi(double(*V)(double));
10        double geta();
11        double getb();
12        double getdx();
13
14    private:
15        double a,b, x, k0, dx, dt, sigma;
16
17 };
18 #endif
19
```



# Interfaz de la clase

Planteamiento  
del problema

Desarrollo  
numérico

Algoritmo en  
C++

Algoritmo en  
Python

Resultados

Referencias



```
1 #include <cmath>
2 #include "potencial.h"
3 #include <iostream>
4 #include <fstream>
5
6 using namespace std;
7
8 Particula::Particula(double a, double b, double x, double k0, double dx, double dt, double sigma){
9     this->a = a;
10    this->b = b;
11    this->x = x;
12    this->k0 = k0;
13    this->dx = dx;
14    this->dt = dt;
15    this->sigma = sigma;
16 }
17
18
19 Particula::~Particula(){
20 }
21
22 double Particula::geta(){
23     return a;
24 }
25
26
27 double Particula::getb(){
28     return b;
29 }
30
31
32 double Particula::getdx(){
33     return dx;
34 }
35
```

# Interfaz de la clase

Planteamiento  
del problema

Desarrollo  
numérico

Algoritmo en  
C++

Algoritmo en  
Python

Resultados

Referencias

```
36 void Particula::psi(double(*V)(double)){
37
38     ofstream archivo;
39     ofstream archivo1;
40     ofstream archivo2;
41     ofstream archivo3;
42     ofstream archivo4;
43
44     archivo.open("programa.txt",ios::out);
45     archivo1.open("programa1.txt",ios::out);
46     archivo2.open("programa2.txt",ios::out);
47     archivo3.open("programa3.txt",ios::out);
48     archivo4.open("programa4.txt",ios::out);
49
50     archivo3<<geta()<<endl;
51     archivo3<<getb()<<endl;
52     archivo3<<getdx()<<endl;
53
54     int max = (b-a)/dx;
55     int i, n;
56     int cont=0;
57
58     double psr[max][2]; //parte real
59     double psi[max][2]; //parte imaginaria
60     double p2[max]; //probabilidad
61     double v[max]; //potencial
62
63
64     for(i=0; i<max; i++){
65         psr[i][0]=exp(-0.5*pow((x/0.5),2))*cos(k0*x);
66         psi[i][0]=exp(-0.5*pow((x/0.5),2))*sin(k0*x);
67         v[i]=V(x);
68         archivo4<<v[i]<<endl;
69         x+=dx;
70     }
71
72     p2[0]=0;
73     p2[max-1]=0;
74
75
76     for (n=0 ; n < 10000 ; n++){
77
78         for(i=1;i<max-1;i++){
79             psr[i][1] = psr[i][0]-dt*(psr[i+1][0]+psr[i-1][0]-2.0*psr[i][0])/(dx*dx)+dt*v[i]*psi[i][0];
80             p2[i]=psr[i][0]*psr[i][1]+psi[i][0]*psi[i][0]; //para tiempos semi-enteros
81         }
82
83         for(i=1;i<max-1;i++){
84             psi[i][1]=psi[i][0]+dt*(psr[i+1][1]+psr[i-1][1]-2.0*psr[i][1])/(dx*dx)-dt*v[i]*psr[i][1];
85         }
86     }
87 }
```

Juan Felipe Zapata Kevin Zapata EVOLUCIÓN TEMPORAL DE LA FDP DE UNA PARTÍCULA PARA DOS



# Interfaz de la clase

Planteamiento  
del problema

Desarrollo  
numérico

Algoritmo en  
C++

Algoritmo en  
Python

Resultados

Referencias

```
88
89     if(n==0 || n%10==0){
90         for(i=0; i<max; i++){
91             archivo<<p2[i]<<endl;
92             archivo1<<psr[i][1]<<endl;
93             archivo2<<psi[i][1]<<endl;
94         }
95         cont++;
96     }
97     for(i=0; i<max; i++){
98         psi[i][0]=psi[i][1];
99         psr[i][0]=psr[i][1];
100     }
101 }
102
103
104     archivo3<<cont<<endl;
105     archivo3.close();
106     archivo.close();
107     archivo1.close();
108     archivo2.close();
109     archivo4.close();
110
111
112 }
```



# Implementación de la clase

Planteamiento  
del problema

Desarrollo  
numérico

Algoritmo en  
C++

Algoritmo en  
Python

Resultados

Referencias

```
1 #include "potencial_inter.cpp"
2 #include <cmath>
3 #include <fstream>
4
5 using namespace std;
6
7 double V(double x);
8
9 int main(){
10     const double pi = 3.14159265358979323846;
11     double a=0;
12     double b=15;
13     double x=-7.5;
14     double k0=3.0*pi; //armónico
15     //double k0=17.0*pi; //pozo
16     double dx = 0.02;
17     double sigma = 0.5;
18     double dt=dx*dx/4; //armónico
19     //double dt=dx*dx/2; //pozo
20
21     Particula arm( a, b, x, k0, dx, dt, sigma);
22     arm.psi(&V);
23     arm.~Particula();
24     return 0;
25 }
26
27 double V(double x){
28     return 5*pow(x,2); //potencial de oscilador armónico
29 }
30
31
32 /*double V(double x){
33     return 0; //potencial de pozo infinito.
34 }*/
35
```



# Animación

Planteamiento  
del problema

Desarrollo  
numérico

Algoritmo en  
C++

Algoritmo en  
Python

Resultados

Referencias



```
1 %matplotlib notebook
2 import numpy as np
3 from numpy import *
4 import matplotlib.pyplot as plt
5 from mpl_toolkits.mplot3d import Axes3D
6 import matplotlib.animation as animation
7 from IPython import display
8
9 from numpy import *
10 from scipy.integrate import odeint
11 import matplotlib.pyplot as plt
12 import matplotlib
13 plt.rcParams['figure.figsize'] = 10, 6 #ancho, alto
14 font = {'weight' : 'bold',
15        'size' : 15}
16
17 matplotlib.rc('font', **font)
18 #####3
19 datos = np.loadtxt("programa.txt")
20 datos1 = np.loadtxt("programa1.txt")
21 datos2 = np.loadtxt("programa2.txt")
22 datos3 = np.loadtxt("programa3.txt")
23 y = np.loadtxt("programa4.txt")
24 #####3
25 a=datos3[0]
26 b=datos3[1]
27 dx=datos3[2]
28 N=datos3[3]
29 #####
30 Datos=np.split(datos, N)
31 Datos1=np.split(datos1, N)
32 Datos2=np.split(datos2, N)
33 #####
34 x=np.arange(a,b,dx)
```



# Animación

Planteamiento  
del problema

Desarrollo  
numérico

Algoritmo en  
C++

Algoritmo en  
Python

Resultados

Referencias

```
36 %matplotlib notebook
37 #Gráfica
38 fig1=plt.figure()
39 ax=fig1.gca()
40
41 #Función de actualización
42
43 def actualizar1(i):
44     ax.clear()
45     ax.plot(x,Datos[i], c='k',lw=2, label='$|\Psi|^2$')
46     ax.plot(x,Datos1[i],c='g', lw=0.6, label='$\Psi_{real}$')
47     ax.plot(x,Datos2[i],c='r', lw=0.6, label='$\Psi_{im}$')
48     ax.plot(x,y,c='b', lw=1, label='$V(x)$')
49     plt.axvline(x =a, color = 'y')
50     plt.axvline(x = b, color = 'y')
51     plt.xlim(a-1,b+1) #para que no varíen los ejes
52     plt.ylim(-1,1)
53     plt.xlabel('Posición')
54     plt.ylabel('$Probabilidad$')
55     plt.title('Función densidad de probabilidad')
56     plt.grid()
57     plt.legend()
58 #Animación
59
60 ani1=animation.FuncAnimation(fig1,actualizar1,range(len(Datos)), interval=1, repeat=False)
61 #en donde está range se ponen los datos para meter en actualizar
62 #interval está en milisegundos, cada k milisegundos crea la gráfica
63
64
65 plt.show()
```



# Pozo infinito de potencial

Planteamiento  
del problema

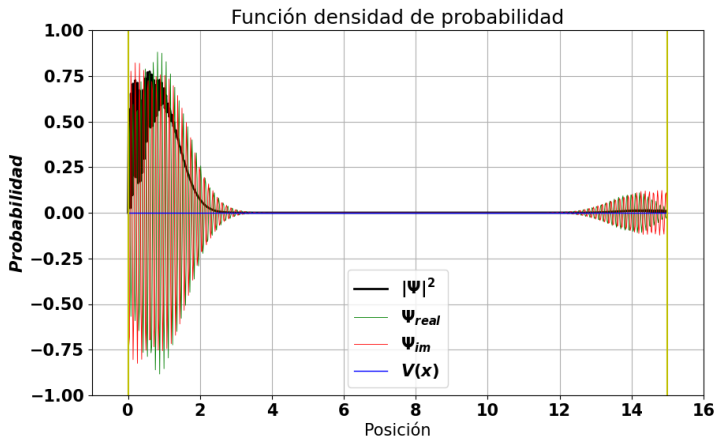
Desarrollo  
numérico

Algoritmo en  
C++

Algoritmo en  
Python

Resultados

Referencias



# Potencial armónico simple

Planteamiento  
del problema

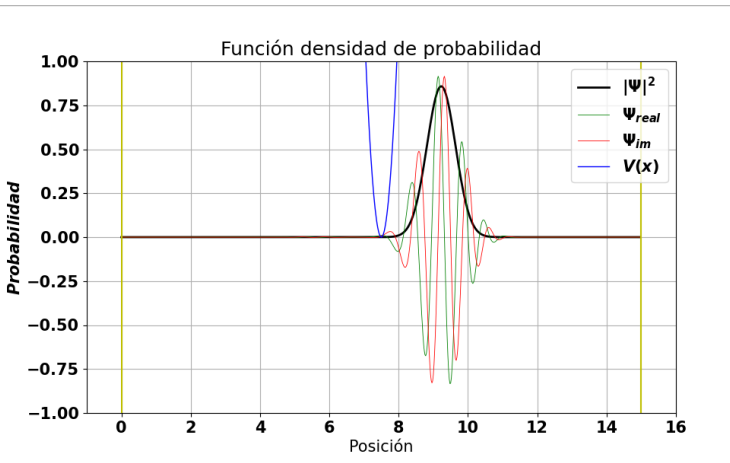
Desarrollo  
numérico

Algoritmo en  
C++

Algoritmo en  
Python

Resultados

Referencias



# Referencias

Planteamiento  
del problema

Desarrollo  
numérico

Algoritmo en  
C++

Algoritmo en  
Python

Resultados

Referencias

- [1] Campos, D., Romero, D. C. (1997). Fundamentos de física atómica y molecular. Univ. Nacional de Colombia.
- [2] Landau, R. H., Páez, M. J., Bordeianu, C. C. (2007). Computational physics. Computer Languages, 7, 2-3.
- [3] Askar, A. Cakmak, A. S. (1978). Explicit integration method for the time-dependent Schrodinger equation for collision problems. The Journal of Chemical Physics, 68(6), 2794. <https://doi.org/10.1063/1.436072>
- [4] Visscher, P. B. (1991). A fast explicit algorithm for the time-dependent Schrodinger equation. Computers in Physics, 5(6), 596. <https://doi.org/10.1063/1.168415>

