

Limitaciones de la computadora

En la clase pasada revisamos los tipos de datos numéricos que soporta `python`. En particular `float`, `integer` y `complex`. Pero todos ellos, al ser expresados en la computadora, pierden algunas de sus propiedades matemáticas *puras*, por así decirlo.

Matemáticamente los **enteros** (`integers`) son un conjunto *infinito* $\mathbb{N} = \{1, 2, 3, \dots\}$. La computadora es de tamaño *finito*, por lo cual es imposible representar todos esos números en la computadora. El tipo `int` se representa en 4-bytes, es decir en 32 bits. (**Ejercicio:** ¿Por qué?). El número máximo (a nivel CPU) está dado por 2^{32} .

In [11]:

```
#Número máximo
maximo = 2**1000001+1
#maximo
```

Pero ya que queremos representar tanto los positivos como los negativos:

In [3]:

```
print("Rango numeros que puedo representar")
[-2**64/2-1, 2**64/2-1]
```

Rango numeros que puedo representar

Out[3]:

```
[-9.223372036854776e+18, 9.223372036854776e+18]
```

El valor exacto del límite superior en tu computadora lo puedes obtener mediante:

In [4]:

```
import sys
sys.maxsize
```

Out[4]:

```
9223372036854775807
```

¿Por qué crees que es diferente? ¿Tiene que ver con la arquitectura de tu **CPU**? ¿Es de 64 bits? ¿Entonces cuántos bytes se ocupan para representar un entero?

****Ejercicio**:** En python, para obtener la representación de un número en binario usamos la función `'bin'`

In [5]:

```
bin(123)
```

Out[5]:

```
'0b1111011'
```

In [6]:

```
print?
```

Genera una tabla del 0 al 255 con su representación en binario y en decimal. Observa como usamos el `print` para formatear el texto de salida. Usa la ayuda de `ipython` para entender que hacen los símbolos `%d` y `%s`. ¿Cuántos caracteres necesitas?

In [7]:

```
for i in range(-5,5):
    print("%d \t %s" % (i, bin(i)))
```

```
-5      -0b101
-4      -0b100
-3      -0b11
-2      -0b10
-1      -0b1
0       0b0
1       0b1
2       0b10
3       0b11
4       0b100
```

El mismo problema de *finitud* se presenta con los flotantes (que tratan de emular a los reales, \mathbb{R}).

Recordemos primero (de sus clases de Cálculo), que cualquier número real x , puede ser escrito en términos una *mantisa* y un *exponente* de la siguiente manera

$$x = a \cdot 10^b$$

Piensa en esto, cualquier número real, se puede representar con dos números enteros...

Si tu **CPU** es de 32 bits, se utilizan 8 bytes para guardar un flotante (ya que $2 \cdot 4$) , si es de 64 bits se utilizan 16 bytes.

El estándar **IEEE-754** para el caso de 64 bits, divide los bits como sigue

- 1 bit para el signo
- 11 bits para el exponente b
- 52 bits para la mantisa a

****Ejercicio**** ¿Cuál es el número flotante más grande y más pequeño que se puede representar?

****Ejercicio**** ¿Cuántos bytes se requieren para representar un número complejo \mathbb{C} ? ¿En 32 y en 64 bits? ¿Cuáles serán sus limitaciones?

El siguiente es un error común (observa la demostración en el pizarrón) :

In []:

```
#x = 0.0
#while not x == 1.0:
#    x = x + 0.1
#    print("x=%19.17g" % (x))
#        #Eso dará una cola de nueves y nunca terminará por la precision
```

In [8]:

```
#from paquete import funcion
#import pandas
#    #pandas.funcion
#import pandas as pd
#    #pd.funcion
#from pandas import *
#    #funcion
```

La salida de los primeros 15 es la siguiente:

In [9]:

```
x = 0.0
for i in range(0,15):
    x = x + 0.1
    print("x=%19.17g" % (x))
#Nunca llega al 1.0 exacto por la precision
```

```
x=0.100000000000000001
x=0.200000000000000001
x=0.300000000000000004
x=0.400000000000000002
x=          0.5
x=0.59999999999999998
x=0.69999999999999996
x=0.79999999999999993
x=0.89999999999999991
x=0.99999999999999989
x= 1.0999999999999999
x=          1.2
x=          1.3
x= 1.40000000000000001
x= 1.50000000000000002
```

Ejercicio: ¿Qué enseñanza puedes sacar de esto?

Existe una manera (entre varias) de resolver el problema:

In [10]:

```
x = 0.0
while abs(x-1.0) > 1e-8: #Ocupar un numero mas chico que tu precision
    x = x + 0.1
    print ("x=%19.17g" % (x))

#Siempre hay un error al trabajar con la computadora
```

```
x=0.100000000000000001
x=0.200000000000000001
x=0.300000000000000004
x=0.400000000000000002
x=          0.5
x=0.59999999999999998
x=0.69999999999999996
x=0.79999999999999993
x=0.89999999999999991
x=0.99999999999999989
```

Ejercicio: Explica el código.

Cálculo simbólico

Es posible realizar cálculo simbólico en python (justo como en **Mathematica** o **Maple**) usando el paquete `sympy`. El código siguiente es para imprimir a *L^AT_EX* la salida de las instrucciones.

In [11]:

```
from sympy.interactive import printing
printing.init_printing(use_latex=True)
```

En las celdas que siguen, observa el diferente uso de `import` y `from`. ¿Cuál es su función?

In [12]:

```
from sympy import Symbol
x = Symbol('x')
```

In [13]:

```
x
```

Out[13]:

```
x
```

In [14]:

```
type(x)
```

Out[14]:

```
sympy.core.symbol.Symbol
```

In [15]:

```
y = Symbol('y')
```

In [16]:

```
2*x - x
```

Out[16]:

```
x
```

In [17]:

```
x + y + x - 10*y*x
```

Out[17]:

```
-10xy + 2x + y
```

In [18]:

```
import sympy as sym
x,y,z = sym.symbols('x,y,z')
x + 2*y + 3*z -x
```

Out[18]:

```
2y + 3z
```

Sympy también puede representar tipos numéricos: Rational y Real

In [19]:

```
a = sym.Rational(1,10)
a
```

Out[19]:

```
1
--
10
```

In [22]:

```
b = sym.Rational(45,67)
b
```

Out[22]:

```
45
--
67
```

In [23]:

```
c = a*b
c
```

Out[23]:

```
9
--
134
```

In [24]:

```
d = a-b
d
```

Out[24]:

```
383
--
670
```

In [25]:

```
e = a+b  
e
```

Out[25]:

$$\frac{517}{670}$$

In [26]:

```
float(c)
```

Out[26]:

0.06716417910447761

In [27]:

```
c
```

Out[27]:

$$\frac{9}{134}$$

Es posible usar el siguiente método para indicarle a python cuántos decimales calcular (aunque no necesariamente se van a usar todos al guardarlo en memoria).

In [28]:

```
c.evalf()
```

Out[28]:

0.0671641791044776

In [29]:

```
c.evalf(30) #Indicar cuantos decimales usar y evalua
```

Out[29]:

0.0671641791044776119402985074627

In [30]:

```
from sympy import *
```

In [31]:

```
diff(sin(x), x)
```

Out[31]:

$\cos(x)$

In [32]:

```
diff(sin(x), y)
```

Out[32]:

0

In [33]:

```
diff(10+3*x+4*x**2+45*x*y, x)
```

Out[33]:

$8x + 45y + 3$

In [34]:

```
diff(10+3*x+4*x**2+45*x*y, x).subs(x, 1) #Sustituye despues de derivar
```

Out[34]:

$45y + 11$

In [35]:

```
diff(10+3*x+4*x**2+45*x*y, x,y)
```

Out[35]:

45

In [36]:

```
diff(10+3*x+4*x**2+45*x*y, x,x)
```

Out[36]:

8

In [37]:

```
integrate(x**2 + sin(x), x)
```

Out[37]:

$$\frac{x^3}{3} - \cos(x)$$

In [38]:

```
integrate(x**2 + sin(x), (x, 0, 1)) #Integral definida
```

Out[38]:

$$\frac{4}{3} - \cos(1)$$

****Ejercicio:**** Resuelva simbólicamente lo siguiente: Se lanza una pelota al aire con una velocidad v_0 a un ángulo θ . La gravedad es g . - ¿Cuál es la altura máxima? - ¿Cuál es la distancia máxima? - ¿Cuál es el tiempo de vuelo? - De una respuesta numérica, cuando $v_0 = 10 \frac{m}{s}$ y $\theta = \pi/4$.

In [39]:

```
from sympy.interactive import printing #Lineas para usar latex
printing.init_printing(use_latex=True)
from sympy import *
h,R,t,theta,g,v0=symbols('h,R,t,theta,g,v0')
h=(v0**2)*sin(theta)**2/(2*g)
R=(v0**2)*sin(2*theta)/(g)
t=(2*v0)*sin(theta)/(g)
```

In [40]:

h

Out[40]:

$$\frac{v_0^2 \sin^2(\theta)}{2g}$$

In [41]:

```
h.subs([(v0,10),(theta,pi/4),(g,9.8)])
```

Out[41]:

2.55102040816326

In [42]:

R

Out[42]:

$$\frac{v_0^2 \sin(2\theta)}{g}$$

In [43]:

```
R.subs([(v0,10),(theta,pi/4),(g,9.8)])
```

Out[43]:

10.2040816326531

In [44]:

```
t
```

Out[44]:

$$\frac{2v_0 \sin(\theta)}{g}$$

In [45]:

```
t.subs([(v0,10),(theta,pi/4),(g,9.8)])
```

Out[45]:

$$1.02040816326531\sqrt{2}$$

Diff requiere donde evaluar y derivative para obtener la derivada abstracta

Sympy también permite resolver ecuaciones diferenciales ordinarias (**ODE**, en inglés), usando la función `dsolve`.

In [46]:

```
dsolve?
```

In [47]:

```
Function?
```

In [48]:

```
Derivative?
```

In [49]:

```
y = Function('y')
x = Symbol('x')
y_ = Derivative(y(x), x)
```

In [50]:

```
ode = y_ + 10*y(x) + 3*y(x)**2
ode
```

Out[50]:

$$3y^2(x) + 10y(x) + \frac{d}{dx}y(x)$$

In [51]:

```
sol = dsolve(ode, y(x))
sol
```

Out[51]:

$$y(x) = -\frac{10C_1}{3(C_1 - e^{10x})}$$

In [52]:

```
type(sol)
```

Out[52]:

`sympy.core.relational.Equality`

Que el tipo sea `'Equality'` será muy importante cuando querrámos graficar. Mantén este hecho en mente.

In [53]:

```
sol.rhs #ya no nos da una igualdad (equivalencia) r--> right hand side      l--> left hand side
```

Out[53]:

$$-\frac{10C_1}{3(C_1 - e^{10x})}$$

****Ejercicio**** - Demuestra que $y_1 = e^t$ y $y_2 = te^t$ son soluciones de la ****ODE**** $y'' - 2y' + y = 0$. No uses `dsolve`. Recuerda que tienes que definir los **símbolos** y y t . - Ahora resuelve usando `dsolve`. Recuerda definir la función.

In [54]:

```
from sympy.interactive import printing #Lineas para usar latex
printing.init_printing(use_latex=True)
from sympy import *

y = Function('y')
t = Symbol('t')
y1 = Function('y1')
y2 = Function('y2')

y1=exp(t)
y2=t*exp(t)
ecuacion = Eq(Derivative(y(t),t,t)-2*Derivative(y(t),t)+y(t),0)
ecuacion
```

Out[54]:

$$y(t) - 2\frac{d}{dt}y(t) + \frac{d^2}{dt^2}y(t) = 0$$

In [55]:

y1

Out[55]:

$$e^t$$

In [56]:

y2

Out[56]:

$$te^t$$

In [57]:

```
solucion= dsolve(ecuacion)
solucion
```

Out[57]:

$$y(t) = (C_1 + C_2t)e^t$$

In [58]:

```
part1=Eq(y1,solucion.rhs)
part1
```

Out[58]:

$$e^t = (C_1 + C_2t)e^t$$

In [59]:

```
part2=Eq(y2,solucion.rhs)
part2
```

Out[59]:

$$te^t = (C_1 + C_2t)e^t$$

In [60]:

```
solve(part1)
```

Out[60]:

$$[C_1 : -C_2t + 1]$$

In [61]:

```
solve(part2)
```

Out[61]:

```
[[C1 : t(1 - C2)]]
```

Regularmente al resolver problemas científicos es necesario utilizar aproximaciones en forma de series. Sympy también puede hacerlas.

In [62]:

```
sin(x).series(x,0)
```

Out[62]:

$$x - \frac{x^3}{6} + \frac{x^5}{120} + O(x^6)$$

In [63]:

```
(exp(x)**2*cos(x)/sin(x)**3).series(x,0)
```

Out[63]:

$$\frac{1}{x^3} + \frac{2}{x^2} + \frac{2}{x} + \frac{4}{3} + \frac{3x}{5} + \frac{2x^2}{15} - \frac{62x^3}{945} - \frac{20x^4}{189} - \frac{401x^5}{4725} + O(x^6)$$

Por último ¿Recuerdas el problema con los flotantes? Pues con Sympy se puede resolver.

In [64]:

```
dx = Rational(1,10)  
dx
```

Out[64]:

$$\frac{1}{10}$$

In [65]:

```
x = 0
```

In [66]:

```
while x != 1.0:  
    x = x+dx  
    print("x=%4s = %3.1f" % (x, x.evalf()))
```

```
x=1/10 = 0.1  
x= 1/5 = 0.2  
x=3/10 = 0.3  
x= 2/5 = 0.4  
x= 1/2 = 0.5  
x= 3/5 = 0.6  
x=7/10 = 0.7  
x= 4/5 = 0.8  
x=9/10 = 0.9  
x= 1 = 1.0
```

Pero hacer estos cálculos de manera simbólica es mucho más lento que hacerlo de forma numerica:

In [67]:

```
dx_symbolic = Rational(1,10)  
  
def bucle_sympy(n):  
    x = 0  
    for i in range(n):  
        x = x + dx_symbolic  
    return x
```

In [68]:

```
dx = 0.1
def bucle_float(n):
    x = 0
    for i in range(n):
        x = x + dx
    return x
```

In [69]:

```
n = 100000
```

In [70]:

```
%timeit bucle_sympy(n)
```

2.18 s ± 215 ms per loop (mean ± std. dev. of 7 runs, 1 loop each)

In [71]:

```
%timeit bucle_float(n)
#Es mil veces mas rapidos usar floats que simbolos
```

12.1 ms ± 1.95 ms per loop (mean ± std. dev. of 7 runs, 100 loops each)