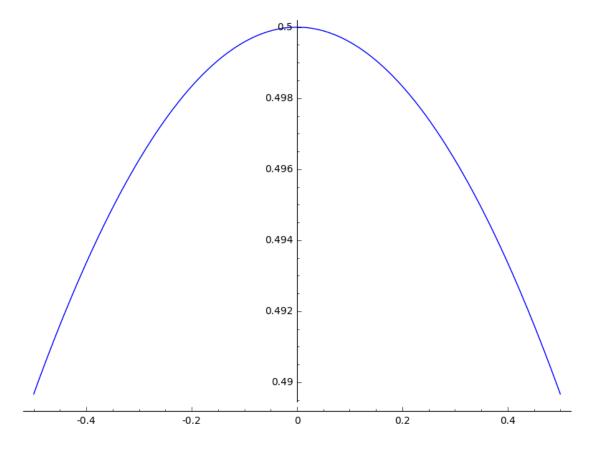
71-APROX-ejemplos

February 5, 2018

```
Ejemplo -1
In [1]: NRO = RealField(prec=2048)
In [2]: NRO(pi)
Out [2]: 3.141592653589793238462643383279502884197169399375105820974944592307816406286208998628
    37190702179860943702770539217176293176752384674818467669405132000568127145264
In [3]: C = str(NRO(pi))
In [4]: len(C)
Out[4]: 617
In [5]: C[:2]
Out[5]: '3.'
In [6]: (2048/(617-1)).n() #bits por cifra en promedio
Out[6]: 3.32467532467532
In [7]: N(pi,digits=616)
Out [7]: 3.141592653589793238462643383279502884197169399375105820974944592307816406286208998628
    25342117067982148086513282306647093844609550582231725359408128481117450284102701938521
    60011330530548820466521384146951941511609433057270365759591953092186117381932611793105
    37190702179860943702770539217176293176752384674818467669405132000568127145264
```

```
In [8]: 1.1+1.1+1.1==3.3 #No son iguales £Por qué?
Out[8]: False
In [9]: bool(1.1+1.1+1.1==3.3+0.0)
Out[9]: False
In [10]: type(1.1+1.1+1.1)==type(3.3+0.0)
Out[10]: True
In [11]: 1.1+1.1+1.1-3.3
Out[11]: 4.44089209850063e-16
  Debido a los errores de redondeo, $1.1+1.1+1.1-3.3 $ resulta ser, para el ordenador, del orden
de 4 \cdot 10^{-16} y, por tanto no es cero. Cuando preguntamos a SAGE si dos enteros o racionales son
iguales la respuesta es fiable, si en cambio son decimales NO.
In [1]: R = RealField(2048)
In [2]: R(1.1+1.1+1.1-3.3)
Aunque aumentemos la precisión se obtiene la misma respuesta. Sin embargo:
In [4]: R(1.1+1.1+1.1+1.1-4.4); print R(1.1+1.1+1.1+1.1) == R(4.4); 1.1+1.1+1.1+1.1==4.4
False
Out[4]: True
In [5]: R(1.1+1.1+1.1+1.1)-R(4.4)
In [6]: 1.1+1.1+1.1+1.1-4.4
Out[6]: 0.000000000000000
  En este otro cálculo los errores de redondeo no afectan al resultado y la respuesta es "correcta".
£A qué se puede deber que primero responde False y después True?
  Ejemplo 1
In [7]: NR = RealField(prec=30)
In [8]: f(x)=(1-\cos(x))/x^2
In [9]: plot(f, -0.5, 0.5)
```

Out[9]:



```
In [10]: taylor(f,x,0,5)
Out[10]: x |--> 1/720*x^4 - 1/24*x^2 + 1/2
In [11]: g(x) = cos(x)
In [12]: g(x=NR(1.2*10^(-5)))
Out[12]: 1.0000000
```

Como, con prec=30, el $cos(1.2*10^{-5})$ vale 1.0000000 el valor de $f(1.2*10^{-5})$ sale cero con un error enorme.

```
In [13]: V = f(x=NR(1.2*10^(-5)));V
Out[13]: -0.00000000
In [14]: NR1 = RealField(prec=40)
In [15]: f(x=NR1(1.2*10^(-5)))
```

```
Out[15]: 0.49895889889
In [24]: NR2 = RealField(prec=56)
In [25]: f(x=NR2(1.2*10^(-5)))
Out[25]: 0.5000000220954802
In [26]: NR3 = RealField(prec=1024)
In [27]: V1 = f(x=NR3(1.2*10^(-5)));V1
Out[27]: 0.499999999994000000000028799
```

Out [27]: 0.499999999940000000002879969598963678084019460498931372724342539993455488702141605
73084561728572250243222378660379664772249431428110655012248641929113976288317718787069
61918216625789151512122348687256530396835749357218404676015397109224469248967075310139
165196129357616023322554642414879821846

Vemos que con prec=40 son correctas dos de las cifras decimales, aumentando a prec=56 se pierden las dos cifras correctas y pasándose con prec=1024 se vuelve a obtener un resultado menor que 1/2, no es difícil demostrar que $f(x) \le 1/2$ para $x \ne 0$, que debería tener bastantes cifras decimales correctas. El error que se produce en V se llama de "cancelación", y se define como un error enorme que aparece al restar dos cantidades muy próximas que sólo difieren en cifras más allá de la precisión que estamos usando en el cálculo.

```
In [28]: NR4 = RealField(prec=2048)
In [29]: V2 = f(x=NR4(1.2*10^(-5))); V2
```

 $\begin{array}{c} \textbf{Out [29]:} & 0.49999999994000000002879969598963678084019460498931372724342539993455488702141605573084561728572250243222378660379664772249431428110655012248641929113976288317718787065619182166257891515121223486872565303968357493572184046760153971092244692489670753101351651961293576160233225546424148704564185436389731293772683431174717898230881894495412568769274896856252209287844976930965263747215886764338260301368363634959716183264038336302933461954607964168605540343939968203519813321042208735718089709537146440466368654333767152907515793470337839573319942150988595039681068818739774665119878135721 \\ \end{array}$

Al aumentar la precisión a prec=2048 sólo las últimas 7 cifras decimales de V1 no se mantienen. El error que se produce en esas últimas 7 cifras de V1 es el inherente al cálculo con decimales aproximados ("error de redondeo") y es inevitable. Los errores de cancelación, en general, se pueden evitar aumentando la precisión pero los de redondeo son inevitables y debemos tratar de mantenerlos controlados.

Ejemplo 2

Otro ejemplo de cancelación, ahora en el cálculo de las raíces de una ecuación de segundo grado:

```
In [30]: f(x)=(10^{(-20)})*x^2-3*10^{(20)}*x+2*10^{(20)}
In [31]: sols = solve(f,x,solution_dict=True);sols
```

```
In [32]: for sol in sols:
       print sol[x].n(digits=10)
Out[32]: 0.0000000000
     3.00000000e40
In [33]: for sol in sols:
        print sol[x].n(digits=20)
3.00000000000000000000e40
In [34]: for sol in sols:
        print sol[x].n(digits=40)
In [35]: for sol in sols:
        print sol[x].n(digits=50)
Ejemplo 3
 De la misma forma en que podemos obtener cancelaciones cuando una diferencia es muy
próxima a 0, podemos obtenerlas cuando multiplicamos por cantidades muy próximas a 1, que la
máquina toma como 1:
In [36]: def prueba(x,k):
        for muda in srange(k):
         x = sqrt(x)
        for muda in srange(k):
         x = x*x
        return x
In [37]: [prueba(100.0,10*k) for k in srange(1,8)]
Out[37]: [100.000000000006, 100.000000011555, 99.9999770096763, 99.9810245754440, 90.017126937
     1.00000000000000, 1.00000000000000]
```

In [38]: NR7 = RealField(prec=128)

Vemos que también en este caso aumentando la precisión se resuelve el problema. Ejemplo 4

En cálculos en Álgebra Lineal numérica (Álgebra Lineal con datos decimales) se encuentran con cierta frecuencia problemas de "inestabilidad": pequeños cambios en los datos producen cambios muy grandes en la solución calculada.

```
In [41]: def hilbert_m(n):
        A = matrix(RR,n,n,[0]*n^2)
        for fila in srange(n):
           for columna in srange(n):
              A[fila,columna]=(1/(fila+columna+1)).n()
        return A
In [42]: M = hilbert_m(5); M
0.20000000000000001
      0.166666666666671
      [0.33333333333333 0.25000000000000 0.200000000000 0.166666666666667
      0.1428571428571431
      0.12500000000000000
      0.111111111111111]
In [43]: b = M*vector([1,1,1,1,1]);b
Out [43]: (2.2833333333333, 1.4500000000000, 1.09285714285714, 0.884523809523809,
     0.745634920634921)
In [44]: M.solve_right(b)
Out [44]: (0.9999999999994, 1.0000000000015, 0.999999999717, 1.0000000000002,
      1.0000000000013)
```

Resolvemos el sistema con matriz M y vector de términos independientes $b = M \cdot (1,1,1,1,1)^t$. La solución, como esperaríamos, es aproximadamente $(1,1,1,1,1)^t$. Perturbamos ligeramente el elemento M[4,0] de M

```
In [45]: M[4,0]
Out[45]: 0.20000000000000
In [46]: M[4,0] += 10^(-5)
In [47]: M[4,0]
Out[47]: 0.200010000000000
In [48]: M.solve_right(b)
Out[48]: (0.993739441518408, 1.12521116963169, 0.436549736657753, 1.87647818742091, 0.561760906289674)
```

Ahora la solución difiere mucho de $(1,1,1,1,1)^t$. Por supuesto, SAGE puede hacer este cálculo de manera exacta usando el cuerpo QQ de los números racionales en lugar de RR.