

```

"""

```

Montecarlo para integrales.

(c) Carlos M. martinez, marzo-abril 2022

```

"""

```

```

import random
import math
import tabulate
import time
from scipy.stats import norm
import functools
from cm2c.fing.mmc.utils import sortearPuntoRN
from pathos.multiprocessing import ProcessPool as Pool

```

```

_VERSION = "Integracion MMC v0.1.3 - Carlos Martinez abril-mayo 2022"

```

```

def version():
    return _VERSION
# end def

```

```

def integracionMonteCarlo(Phi, n, sortearPunto):

```

```

    """

```

Integracion por Montecarlo.

Phi: funcion a integrar

n: tamaño de la muestra (cantidad de iteraciones)

sortearPunto: funcion que sortea un punto en un espacio dim-dimensional

delta: intervalo de confianza

Resultado: (estimacion valor integral, estimacion varianza, cant. puntos dentro, T)

```

    """

```

```

    S = 0

```

```

    T = 0

```

```

    for j in range(1, n+1):

```

```

        # sortear  $X_{\{j\}}$  con distribución uniforme en  $R(n)$ 

```

```

        Xj = sortearPunto(0)

```

```

        # print(Xj, Phi(Xj))

```

```

        if j>1:

```

```

            T = T + (1-1/j)*(Phi(Xj)-S/(j-1))**2

```

```

    S = S + Phi(Xj)
# end for
estimZ = S / n
estimSigma2 = T / (n-1)
estimVar = estimSigma2 / n

return (estimZ, estimVar, S, T)
## end def

def integracionMonteCarloStieltjes(Kappa, n, sortearPunto):
    """
    Integracion por Montecarlo.
    Phi: funcion a integrar
    n: tamaño de la muestra (cantidad de iteraciones)
    dim: dimensionalidad del problema
    sortearPunto: funcion que sortea un punto en un espacio dim-dimensional con una
    cierta distribucion F
    delta: intervalo de confianza

    Resultado: (estimacion valor integral, estimacion varianza)
    """
    S = 0
    T = 0
    for j in range(1, n+1):
        # sortear  $Z_{\{j\}}$  con distribución dF en  $R(n)$ 
        Zj = sortearPunto('dummy')
        # print(Xj, Phi(Xj))
        if j>1:
            T = T + (1-1/j)*(Kappa(Zj)-S/(j-1))**2
        S = S + Kappa(Zj)
    # end for
    estimZ = S / n
    estimSigma2 = T / (n-1)
    estimVar = estimSigma2 / n

    return (estimZ, estimVar, S, T)
## end def

```

```
## intervalo de confianza aproximación normal
def intConfianzaAproxNormal(estimZ, estimV, n, delta):
    """
    Intervalo de confianza para la integración de Monte Carlo, según el criterio
    de la aproximación normal.

    estimZ : valor estimado de la integral
    estimV : valor estimado de la varianza
    n : cantidad de iteraciones
    delta : amplitud del intervalo de confianza
    """

    D = norm.ppf(1-delta/2)*math.sqrt(estimV)

    l0 = estimZ - D

    l1 = estimZ + D

    return (l0, l1)
# end def
```

```
# Version paralelizada de Montecarlo
def integracionMonteCarloParalelo(Phi, dim, n, hilos):
    """
    version paralelizada del montecarlo
    N: numero de muestras
    Phi: funcion que implementa el volumen
    hilos: cantidad de hilos en el pool de tareas
    """

    args1 = []
    args2 = []
    args3 = []
    for x in range(0,hilos):
        args3.append( math.ceil(n/hilos) )
        args2.append(dim)
```

```
args1.append(Phi)

p = Pool(hilos)
resultados = p.map(integracionMonteCarlo, args1, args2, args3 )
#print(resultados)

# unir los resultados para producir el resultado final
Stotal = 0
Ntotal = 0
Ttotal = 0
for i in range(0, hilos):
    Stotal = Stotal + resultados[i][2]
    Ttotal = Ttotal + resultados[i][3]
    Ntotal = Ntotal + math.ceil(n/hilos)
#
VolR = Stotal / Ntotal
VarVorR = (Stotal/Ntotal)*(1-Stotal/Ntotal)/(Ntotal-1)

estimZ = Stotal / Ntotal
estimSigma2 = Ttotal / (Ntotal-1)
estimVar = estimSigma2 / Ntotal

return (estimZ, estimVar, Stotal, Ttotal)
# end def integral montecarlo paralelo

if __name__ == "__main__":
    print("Es una biblioteca, no es para correr directamente")
```