

Optimización de Flujo en Redes: Medición experimental de la complejidad asintótica de los algoritmos Ford-Fulkerson y Floyd-Warshall

Alcantar Gómez Alan Arnoldo

8 de abril de 2018

1. Introducción

En el presente trabajo se explican las modificaciones que se tuvieron que realizar a los códigos reportados en el reporte (2) para poder implementar los códigos de Ford-Fulkerson y Floyd-Warshall, con el objetivo de realizar mediciones experimentales de la complejidad asintótica de ambos algoritmos y compararlas con la teoría. Por último, mencionar que los códigos están escritos en *Python* y se utilizó *Gnuplot* para graficar los resultados. [Reporte 2](#)

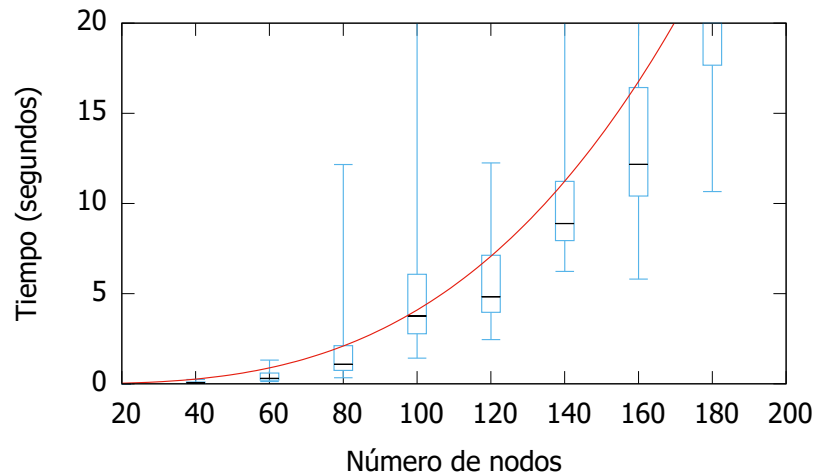


Figura 1: Gráfica de interacciones, $N = 10$, $T_{max} = 100$ y $\alpha = 0,7$, *modo : simple*.

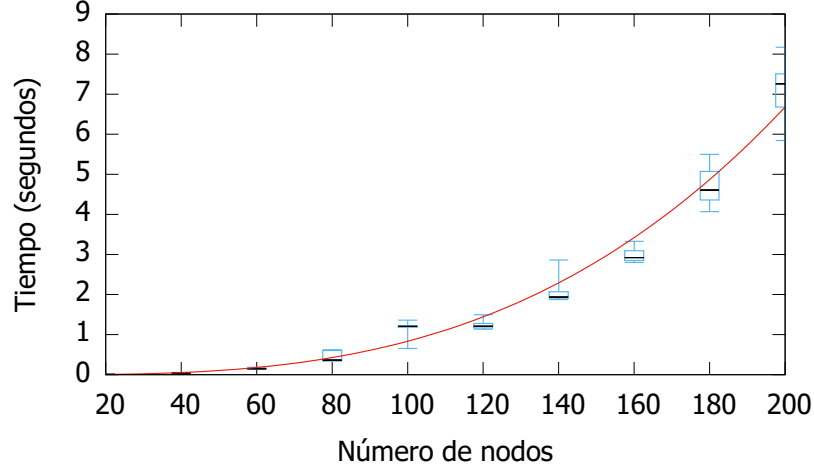


Figura 2: Gráfica de interacciones, $N = 10$, $T_{max} = 100$ y $\alpha = 0,7$, *modo : simple*.

El presente trabajo se desarrolló para introducir las herramientas de programación **Python**: *Clases* y *funciones*, con el objetivo de reestructurar el código empleado en el reporte 1 y tener un código más robusto y flexible.

2. Descripción del sistema termodinámico

Considérese un conjunto de N partículas ubicadas de forma aleatoria que están sometidas a un campo de temperatura uniforme a lo largo del eje x , y disminuye a lo largo del eje y , de este modo la temperatura de cada partícula estará dada por su posición. Por último, definir que todo el sistema se encuentra en un espacio cuadrado de 1 metro.

El radio de interacción de la partícula i se modela como la multiplicación entre su coordenada $y(i)$ y un parámetro α . Por otro lado la temperatura de la partícula i , $T(i)$, se modela como la multiplicación entre su coordenada $y(i)$ y la temperatura máxima del sistema T_{max} .

$$R(i) = y(i) * \alpha \quad (1)$$

$$T(i) = y(i) * T_{max} \quad (2)$$

De modo que la partícula i podrá interactuar con cualquier partícula j ($i \neq j$) si la distancia entre estas es igual o menor al radio de interacción de la partícula i .

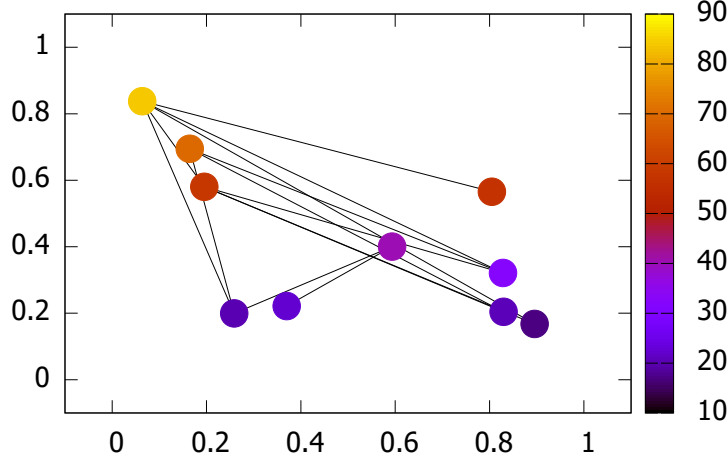


Figura 3: Gráfica de interacciones, $N = 10$, $T_{max} = 100$ y $\alpha = 0,7$, *modo : simple*.

$$D(i, j) \leq R(i) \quad (3)$$

3. Descripción del algoritmo para representar el sistema por medio de un grafo

Los parámetros necesarios para generar el grafo son n (número de partículas), t (temperatura máxima), a (parámetro α) y *modo* (simple, dirigido, ponderado, campechano).

Los componentes principales del código son: una *clase* llamada Grafo y dentro de ella existen tres *funciones*.

- *vertices(self, n, t)*: generar n nodos, cuyas coordenadas y temperaturas son guardadas
- *unir(self, n, a)*: genera la arista entre los nodos i, j si y solo si cumple con la condición 3
- *graficar(self, modo)*: genera el archivo de salida para **Gnuplot** de acuerdo al tipo de grafo que se desea

```
from math import sqrt
from random import random
class Grafo:
```

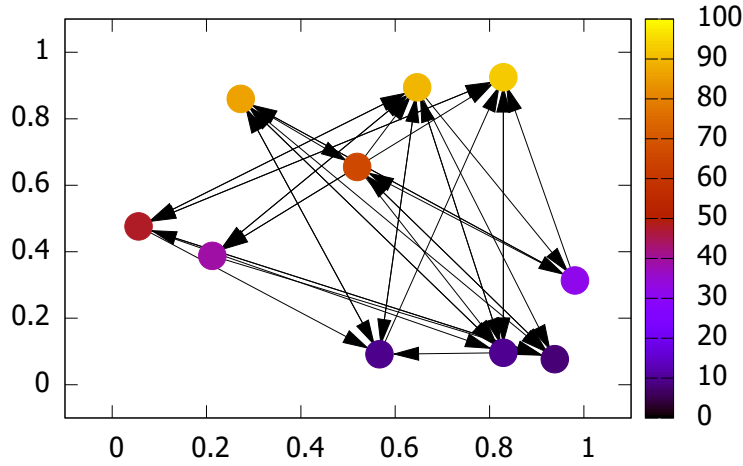


Figura 4: Gráfica de interacciones, $N = 10$, $T_{max} = 100$ y $\alpha = 0,7$, *modo : simple*.

```
def __init__(self):
    self.nodos = dict()
    self.aristas = dict()
    self.vecinos = dict()

def vertices(self, i, t):
    for j in range(i):
        y = random()
        self.nodos[j] = (random(), y, y*t)

def unir(self, i, alpha):
    for k in range(i-1):
        for l in range(k+1, i):
            d = sqrt((self.nodos[l][0] - self.nodos[k][0])**2 +
                    (self.nodos[l][1] - self.nodos[k][1])**2)
            if d <= self.nodos[k][1]*alpha:
                xm = (self.nodos[l][0] + self.nodos[k][0])/2
                ym = (self.nodos[l][1] + self.nodos[k][1])/2
                w = (self.nodos[l][2] + self.nodos[k][2])/10
                self.aristas[(k,l)] = (xm, ym, w)
                if not k in self.vecinos:
                    self.vecinos[k] = set()
                if not l in self.vecinos:
                    self.vecinos[l] = set()
                self.vecinos[k].add(l)
                self.vecinos[l].add(k)
```

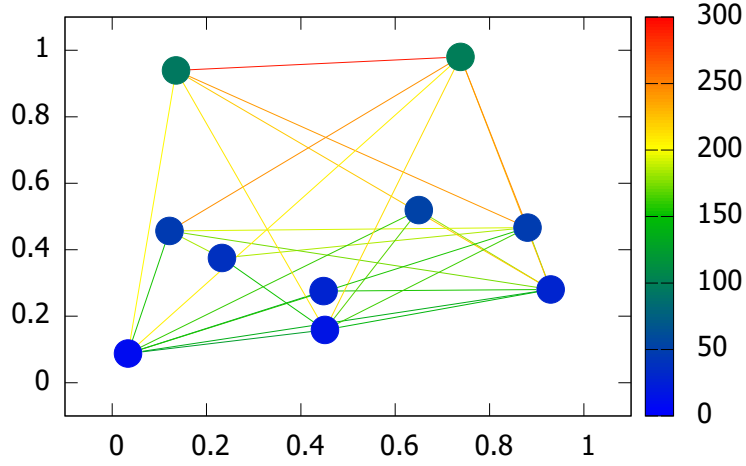


Figura 5: Gráfica de interacciones, $N = 10$, $T_{max} = 100$ y $\alpha = 0,7$, *modo : simple*.

4. Resultados

A continuación, se presentan los resultados.

5. Conclusión

Como se observó en la parte de experimentación el utilizar *clases* y *funciones* permite que podamos generar varios tipos de grafos a través de los parámetros con los que trabajen cada una de las *funciones*. Esto nos permite utilizar el mismo código para resolver distintos problemas donde las direcciones o capacidades entre los nodos tengas una característica importante.

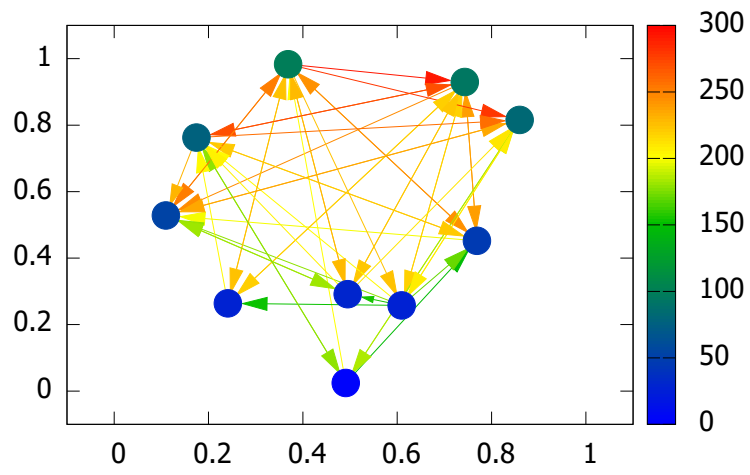


Figura 6: Gráfica de interacciones, $N = 10$, $T_{max} = 100$ y $\alpha = 0,7$, *modo : simple*.