

Practica 1

Pareja 11

Marcos Alonso Pardo y Daniel Cruz Navarro

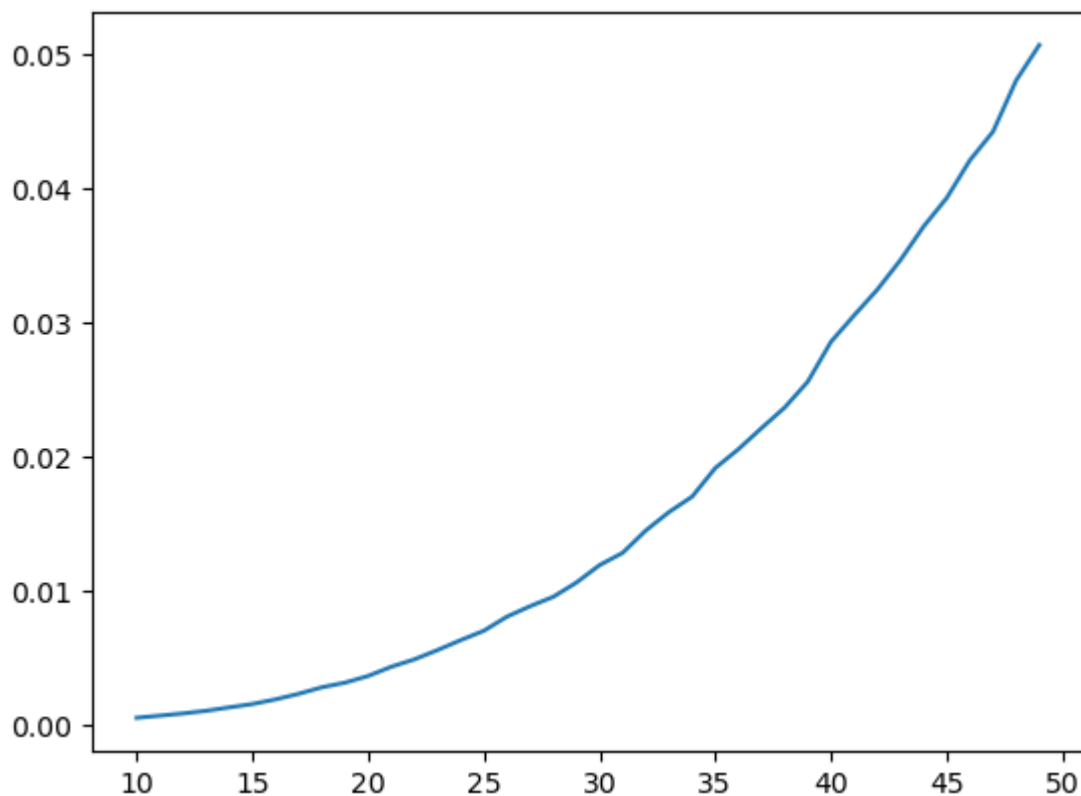
Cuestiones IC

1.

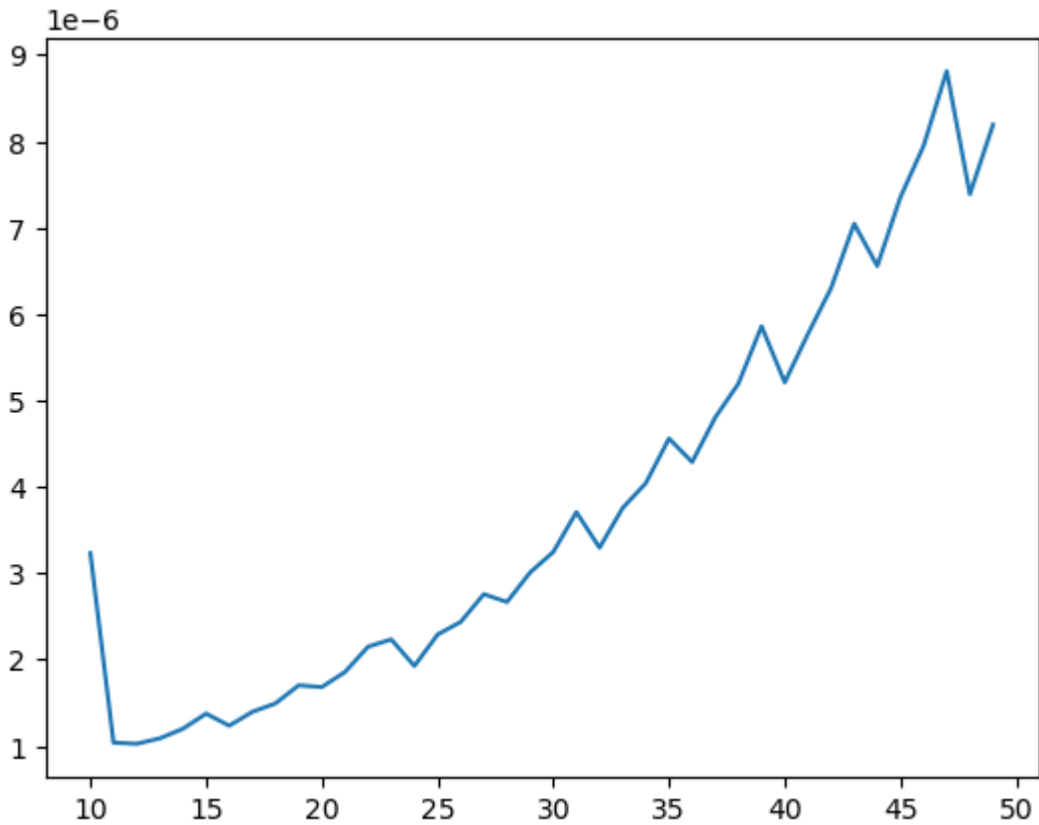
A la función a la que se debe aproximar la función es a n al cubo, ya que recorre tres bucles anidados de tamaño n . Al hacer que la función retorne n al cubo el ajuste nos da [0.99258455 1.3009011 1.67069466 2.10755405 2.6170681]

2.

A continuación, tenemos dos gráficas, en ambas el eje y representa los segundos y el eje x representa la longitud de ambos lados de la matrix(matriz cuadrada).



Gráfica de `matrix_multiplication()`, nuestra función.

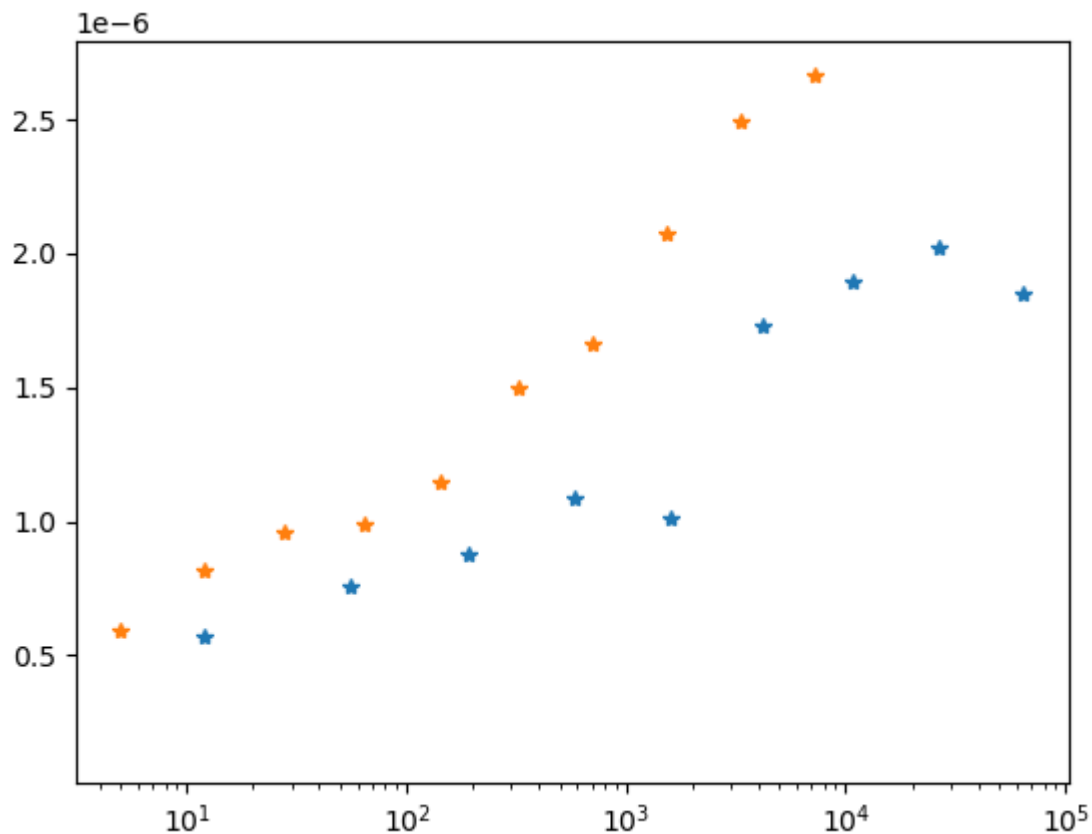


Gráfica de a.dot de numpy

Como se observa, en ambas tenemos un crecimiento exponencial con una curva parecida, aunque en `a.dot()` se observan diversos picos mientras `matrix_multiplication()` si es una curva casi total, sin embargo, `a.dot()` es mucho más rápida en cuanto a tiempos de ejecución, sus tiempos están en torno a los 10^{-6} segundos mientras que `matrix_multiplication()` llega a tardar en su peor caso hasta unos 0,05 segundos(frente a los $9 \cdot 10^{-6}$ de `a.dot()`). Podríamos concluir que `matrix_multiplication()` es bastante lenta, sobre todo si la comparamos con `a.dot()` de numpy.

3.

A continuación vamos a comparar las funciones `bb()` y `rec_bb()`, la misma función de búsqueda binaria en modo iterativo y recursivo respectivamente. Abajo tenemos una gráfica comparando los tiempos de ejecución de ambas funciones (eje y) según el tamaño de la lista (eje x). Los puntos amarillos se corresponden con `rec_bb()` y azules con `bb()`.



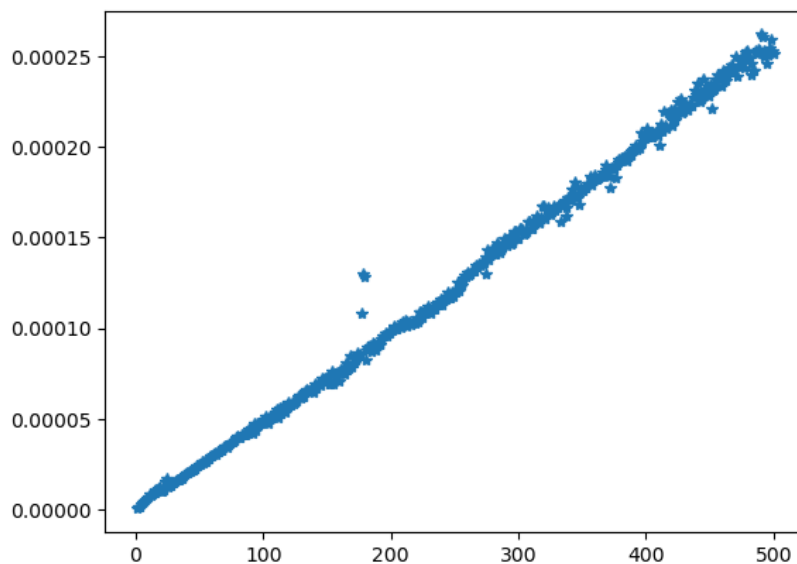
Como esperábamos, los tiempos de ejecución crecen de forma logarítmica, $\log(n)$, siempre crecen más pero cada vez crecen menos. Por ejemplo, se observa un crecimiento parecido en los tramos 100-1000 y 1000-10000 cuando el segundo es mucho más grande.

También se percibe que la función `bb()` es algo más rápida que `rec_bb()` en todos sus puntos, además de que tiene un gasto menor de memoria.

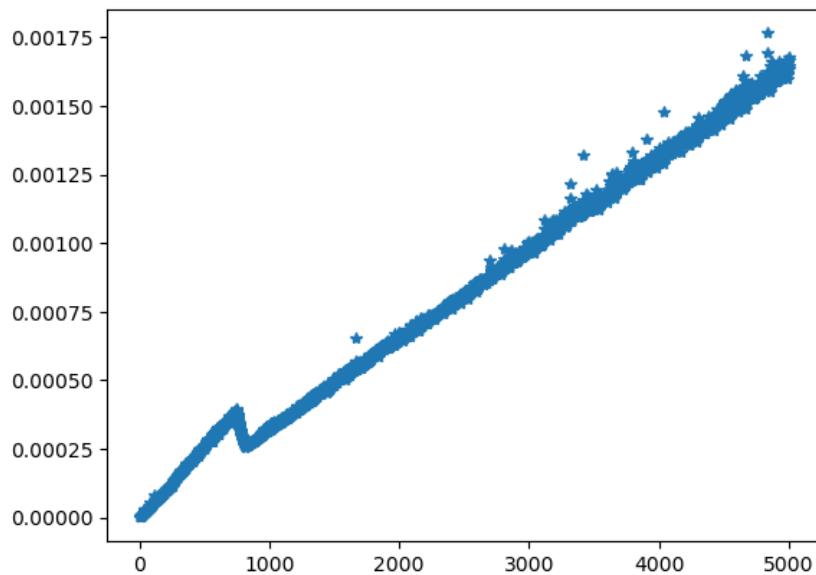
Cuestiones IID

1.

En la teoría, debería salirnos una función de la forma $f = O(n \log n)$ o $f = (n \cdot \log n)/2$, siendo n el número de la longitud de la lista. Esto se debe a que `min_heapify()` que es $O(\log n)$ está dentro de `create_min_heap()` que tiene un bucle que corresponde a $O(n)$.



En la práctica, en los tiempos de ejecución nos sale una función más parecida a $f = O(n)$



2.

Nuestra función de `select_min_heap()` consta de dos bucles, uno que es la función `create_min_heap()`, con $f = O(n \log n)$ y otro bucle que se ejecuta k veces y tiene la función `pq_remove()` anidada, que es de $O(\log n)$, siendo este segundo bucle equivalente a $f = O(k * \log(n))$, nuestra función al completo quedaría como $f = n \log n + k \log n$, lo que es lo mismo a $f = O(n \log n)$ ya que siempre se cumple $k \leq n$

3.

La función `select_min_heap()` nos da lo que hay en el índice k , con esta información, haríamos un bucle que pase por todos los elementos en el cual iríamos comprobando si estos son menores que el número que hay en el índice k , si esto es así significa que el elemento está en los k primeros números.

4.

Si, utilizando dos variables `min1` y `min2`, recorreríamos la lista y haríamos dos comparaciones, si el elemento es menor que ambas variables `min1` pasa a ser el nuevo elemento y `min2` pasa a ser el antiguo `min1`, si el elemento es menor que `min2` solo, se intercambian el elemento y `min2`.