

**Nombre: Juan Manuel Castillo Nieves**

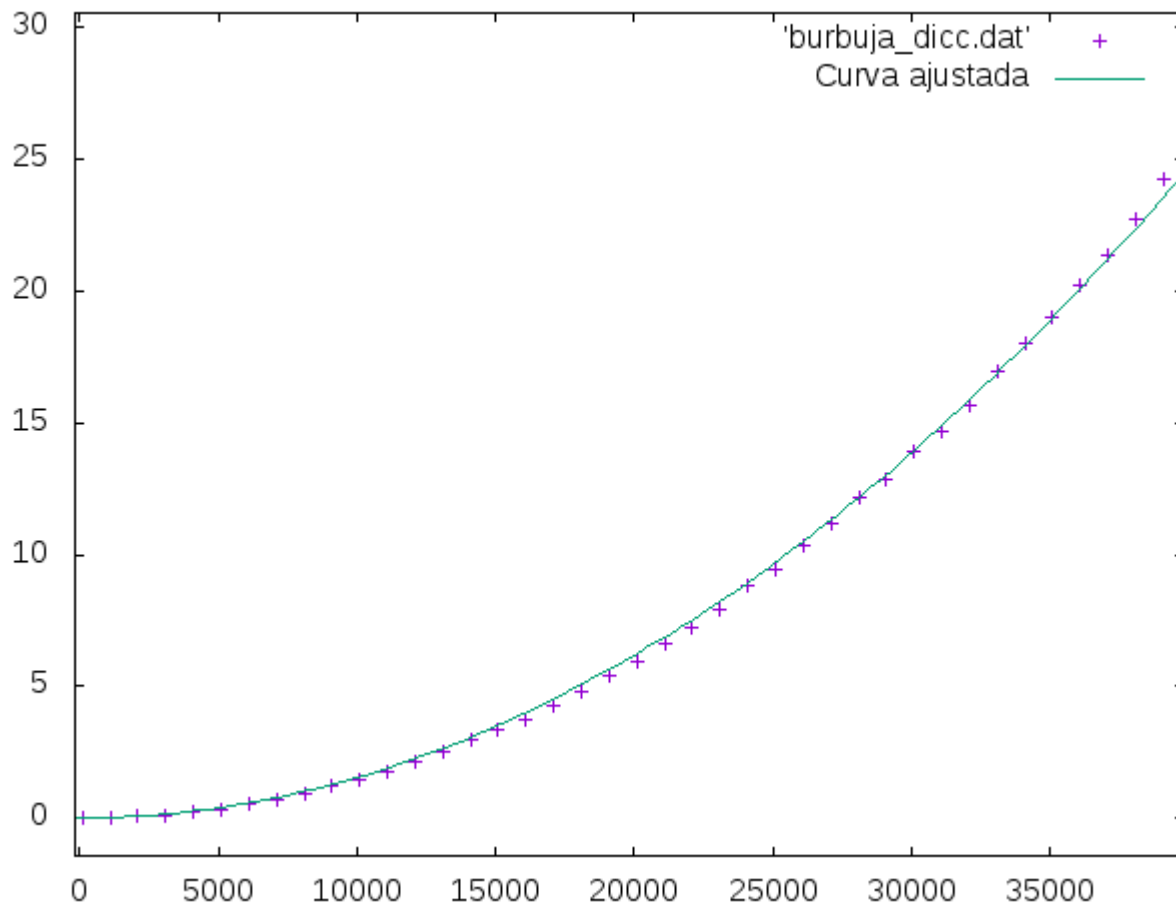
## **6.1 Algoritmo de ordenación por burbuja**

Al ordenar el diccionario de palabras empezando por un subconjunto de 100 palabras y acabando en un subconjunto de 50000 palabras, sumando en cada iteración 1000 palabras he obtenido los siguientes tiempos:

100	0.000195017
1100	0.0181199
2100	0.0551645
3100	0.124558
4100	0.224634
5100	0.353199
6100	0.512754
7100	0.707994
8100	0.933186
9100	1.21558
10100	1.47704
11100	1.77807
12100	2.11585
13100	2.51198
14100	2.98398
15100	3.33023
16100	3.76813
17100	4.30374
18100	4.82441
19100	5.39584
20100	5.91716
21100	6.61692
22100	7.2515
23100	7.92353
24100	8.80204
25100	9.47576
26100	10.3592
27100	11.1818
28100	12.1782
29100	12.8679
30100	13.9468
31100	14.691
32100	15.6805
33100	16.9895
34100	18.0019
35100	19.0226
36100	20.1964
37100	21.3495
38100	22.7066
39100	24.2329
40100	27.3501
41100	26.0613
42100	27.3384

43100 28.6839  
 44100 30.5163  
 45100 32.3976  
 46100 34.3551  
 47100 35.0441  
 48100 39.8167  
 49100 39.2711

Realizando un análisis híbrido he obtenido una función cuadrática  $f(x) = a*x*x$



en la cual el parámetro  $a$  me ha dado el valor de  $1.54192 \times 10^{-8}$

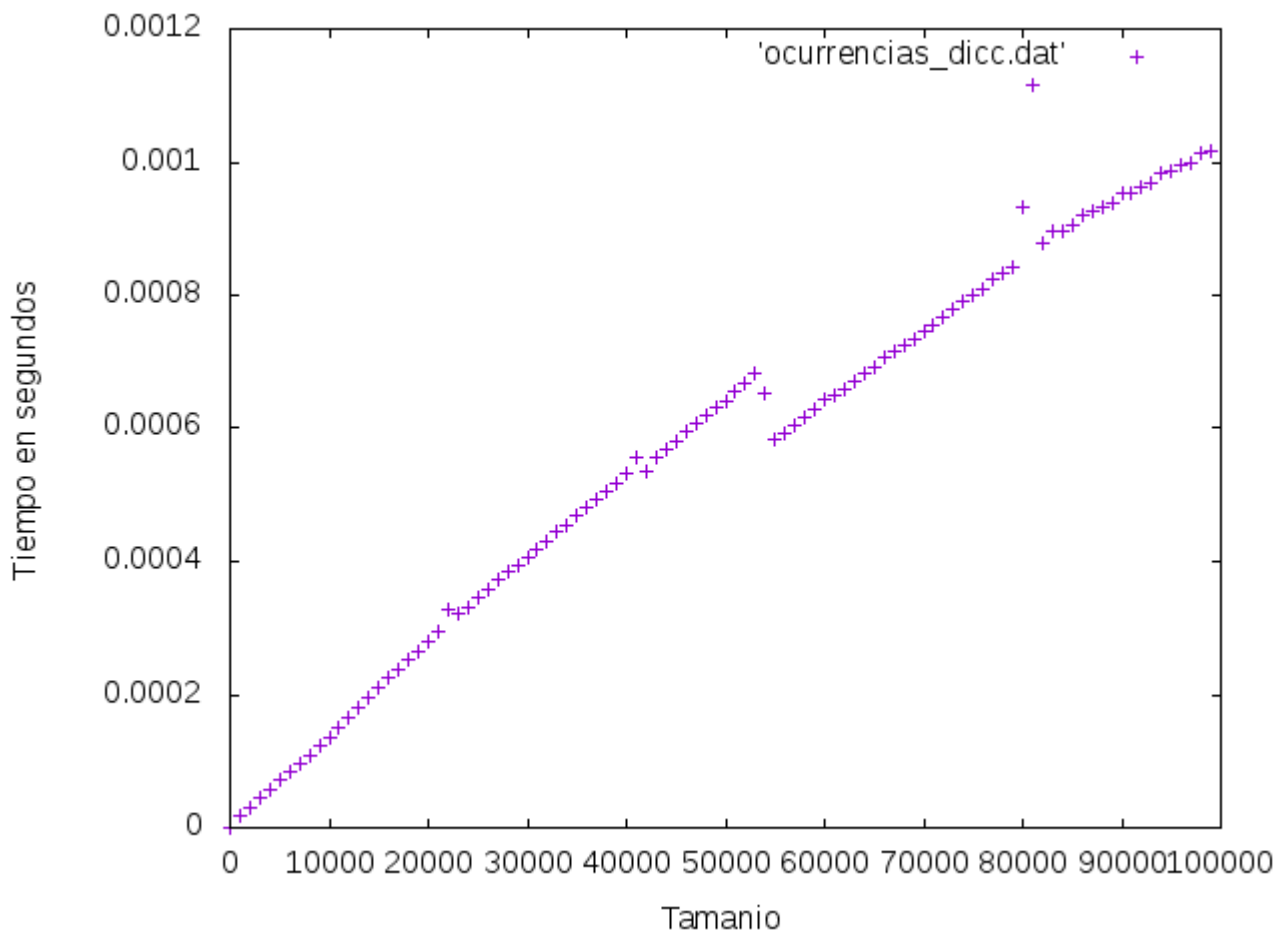
### 6.2.1 Análisis de eficiencia ocurrencias.cpp

En el caso de “lema.txt” he obtenido los siguientes resultados y la siguiente gráfica:

10 1.39e-06  
 1010 1.9483e-05  
 2010 3.1309e-05  
 3010 4.379e-05  
 4010 5.8014e-05  
 5010 7.1097e-05  
 6010 8.3115e-05  
 7010 9.5736e-05  
 8010 0.000109064  
 9010 0.000123066

10010 0.000135809  
11010 0.000151521  
12010 0.000165797  
13010 0.000180389  
14010 0.000195762  
15010 0.000210214  
16010 0.000224402  
17010 0.000238226  
18010 0.000251665  
19010 0.000265981  
20010 0.000280549  
21010 0.000294739  
22010 0.000327652  
23010 0.000320646  
24010 0.000332207  
25010 0.000345555  
26010 0.000359046  
27010 0.000373117  
28010 0.000384609  
29010 0.000394564  
30010 0.000405678  
31010 0.000418008  
32010 0.000430145  
33010 0.000446488  
34010 0.000454949  
35010 0.000467671  
36010 0.00047974  
37010 0.000493479  
38010 0.00050591  
39010 0.000518542  
40010 0.000531698  
41010 0.000555189  
42010 0.000536662  
43010 0.00055515  
44010 0.000568311  
45010 0.000580254  
46010 0.000594946  
47010 0.000608182  
48010 0.000619881  
49010 0.00063033  
50010 0.000640523  
51010 0.000655019  
52010 0.000668249  
53010 0.00068266  
54010 0.000651374  
55010 0.000582539  
56010 0.00059339  
57010 0.000605475  
58010 0.000617082  
59010 0.000628173  
60010 0.000643028  
61010 0.000649624

62010 0.000658695  
63010 0.000670405  
64010 0.000682108  
65010 0.000692623  
66010 0.000707691  
67010 0.000714668  
68010 0.000723368  
69010 0.000734323  
70010 0.000745673  
71010 0.000754933  
72010 0.000768172  
73010 0.00077879  
74010 0.000790287  
75010 0.000800718  
76010 0.000809948  
77010 0.000823255  
78010 0.000832038  
79010 0.00084243  
80010 0.000932957  
81010 0.00111709  
82010 0.000879394  
83010 0.000896823  
84010 0.000895264  
85010 0.000906062  
86010 0.000920686  
87010 0.000927397  
88010 0.000933379  
89010 0.000938993  
90010 0.000953383  
91010 0.000954118  
92010 0.000961694  
93010 0.000969589  
94010 0.000982593  
95010 0.000986835  
96010 0.000996352  
97010 0.000999846  
98010 0.00101317  
99010 0.00101552



En el caso de “quijote.txt” he obtenido lo siguiente:

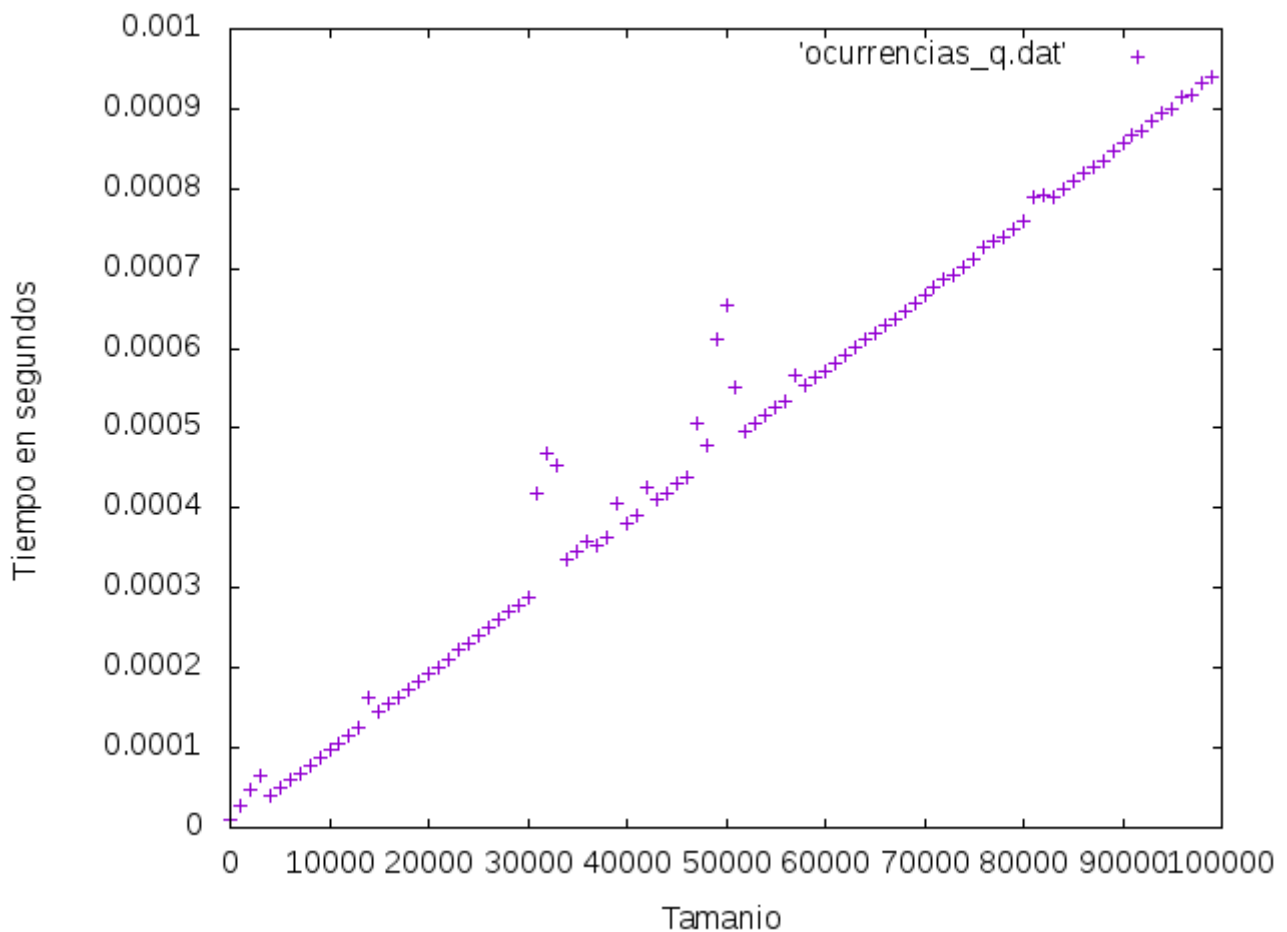
```

10 1.0847e-05
1010 2.8785e-05
2010 4.6438e-05
3010 6.5248e-05
4010 4.1292e-05
5010 4.9963e-05
6010 5.9244e-05
7010 6.7644e-05
8010 7.7291e-05
9010 8.7108e-05
10010 9.6731e-05
11010 0.000106076
12010 0.000115792
13010 0.000125726
14010 0.000161784
15010 0.000144859
16010 0.000154307
17010 0.000164001
18010 0.000173595
19010 0.000182838
20010 0.000192045
21010 0.000201146

```

22010 0.00021163  
23010 0.000221894  
24010 0.000230953  
25010 0.000240993  
26010 0.000250693  
27010 0.000260156  
28010 0.000269473  
29010 0.000278638  
30010 0.000288135  
31010 0.000419277  
32010 0.00046785  
33010 0.000454272  
34010 0.000335171  
35010 0.000344956  
36010 0.000358787  
37010 0.00035426  
38010 0.000363981  
39010 0.000406937  
40010 0.000381798  
41010 0.000391997  
42010 0.000425333  
43010 0.000410728  
44010 0.000419539  
45010 0.000430128  
46010 0.000438569  
47010 0.000505999  
48010 0.000478622  
49010 0.000611678  
50010 0.00065537  
51010 0.000551516  
52010 0.000497231  
53010 0.000507026  
54010 0.000515836  
55010 0.000525899  
56010 0.000533341  
57010 0.000566189  
58010 0.000553265  
59010 0.000562812  
60010 0.000571917  
61010 0.000581651  
62010 0.000590741  
63010 0.000601048  
64010 0.000612728  
65010 0.000619651  
66010 0.000629142  
67010 0.000636369  
68010 0.000647705  
69010 0.000657079  
70010 0.000667473  
71010 0.000676422  
72010 0.000685561  
73010 0.000692815

74010	0.000702136
75010	0.000712114
76010	0.000726218
77010	0.000733084
78010	0.000739758
79010	0.000749278
80010	0.000758237
81010	0.000789649
82010	0.000791147
83010	0.000789996
84010	0.00079933
85010	0.000809555
86010	0.000818499
87010	0.000828135
88010	0.000834226
89010	0.00084693
90010	0.000856011
91010	0.000867578
92010	0.000870998
93010	0.00088442
94010	0.000894247
95010	0.000899659
96010	0.000914833
97010	0.000918175
98010	0.000931142
99010	0.000939885



En ambos ficheros he obtenido una gráfica casi lineal, salvo algunos casos excepcionales en los que el tiempo varía de manera incoherente. Además no apreciamos diferencias entre los tiempos muy grandes de un fichero a otro.

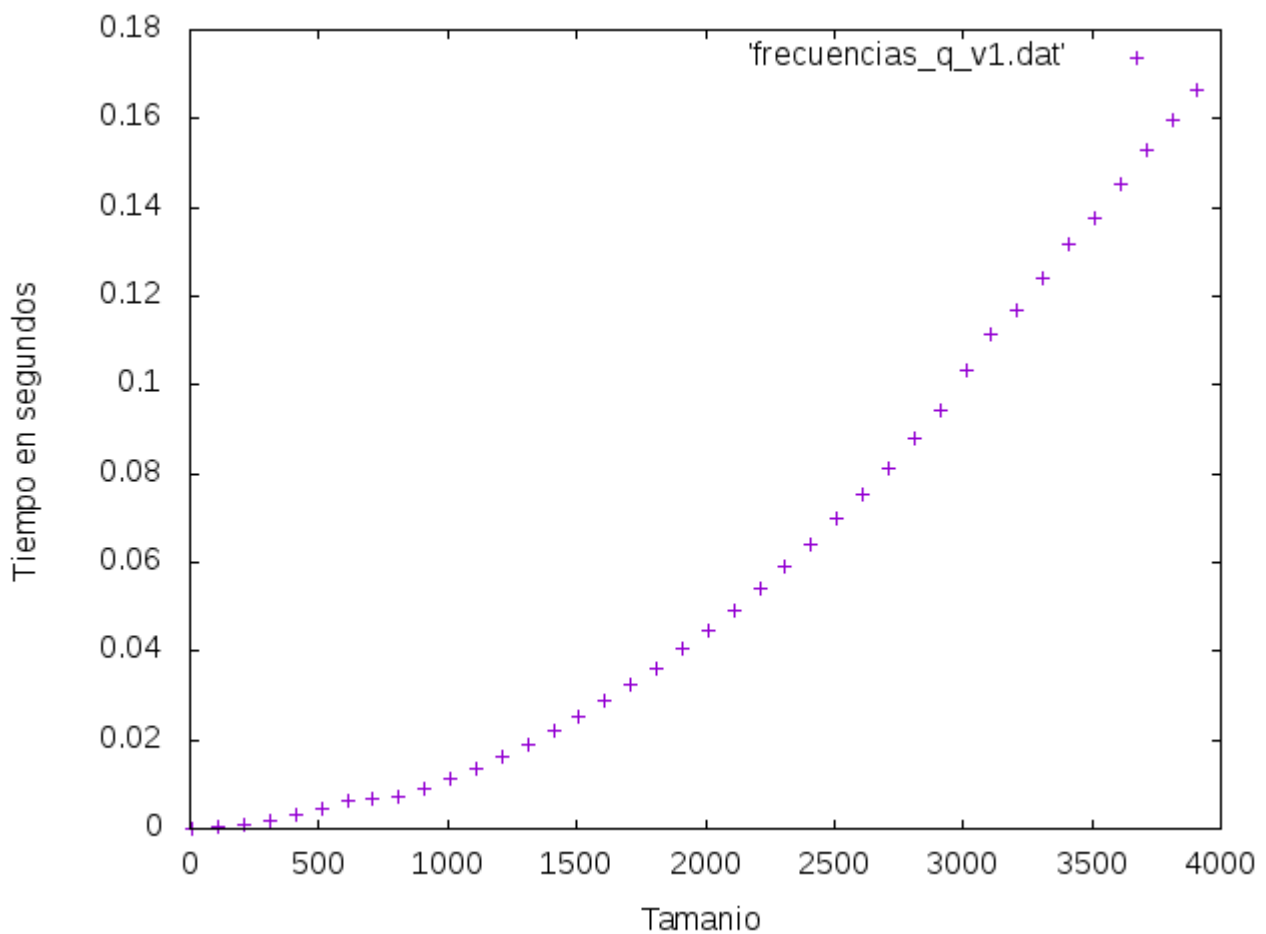
## 6.2.2 Análisis de eficiencia frecuencias.cpp

En la versión 1 he obtenido los siguientes resultados:

```
10 1.632e-05
110 0.000239781
210 0.000772884
310 0.00167016
410 0.00303451
510 0.00445307
610 0.00619368
710 0.00688629
810 0.00729747
910 0.00915683
1010 0.0112528
1110 0.0136537
1210 0.0162674
1310 0.0189534
1410 0.0220575
1510 0.0254338
1610 0.0286914
1710 0.0324266
1810 0.0362889
1910 0.0404387
2010 0.0446929
2110 0.0493365
2210 0.053912
2310 0.0590597
2410 0.0640897
2510 0.0697276
2610 0.0754381
2710 0.0811608
2810 0.0879666
2910 0.0944309
3010 0.103184
3110 0.111216
3210 0.116721
3310 0.1239
3410 0.131555
3510 0.137476
3610 0.145235
3710 0.153079
3810 0.159588
```



3910 0.166547



Teóricamente:

```
void contar_frecuencias_V1( vector<string> & libro, int ini, int fin,
                           vector<string> &pal, vector<int> & frec ){
    int cuantas;
    for (int i = ini; i<fin; i++){

        cuantas = contar_hasta(libro,ini,fin,libro[i]);
        pal.push_back(libro[i]);
        frec.push_back(cuantas);
    }
}
```

```
int contar_hasta( vector<string> & V, int ini, int fin, string & s) {
    int cuantos = 0;
    for (int i=ini; i< fin ; i++)
        if (V[i]==s) {
            cuantos ++;
        }
    return cuantos;
}
```

Empezamos por la parte más interna, en este caso analizamos primero la función contar\_hasta:

$$T_{it} = T_{COMP} + T_{CUERPO} + T_{INC}$$

- La comparación es de  $O(1)$
- El cuerpo lo forma un *if* que solo tiene una comparación y una asignación, también de  $O(1)$
- La incrementación también es de  $O(1)$

$$T_{bi} = \sum_{i=0}^{fin-1} O(1) = 1 + 1 + 1 \dots + 1 = fin \text{ que pertenece a } O(n)$$

Ahora analizamos la función contar\_frecuencias\_v1:

$$T_{it} = T_{COMP} + T_{CUERPO} + T_{INC}$$

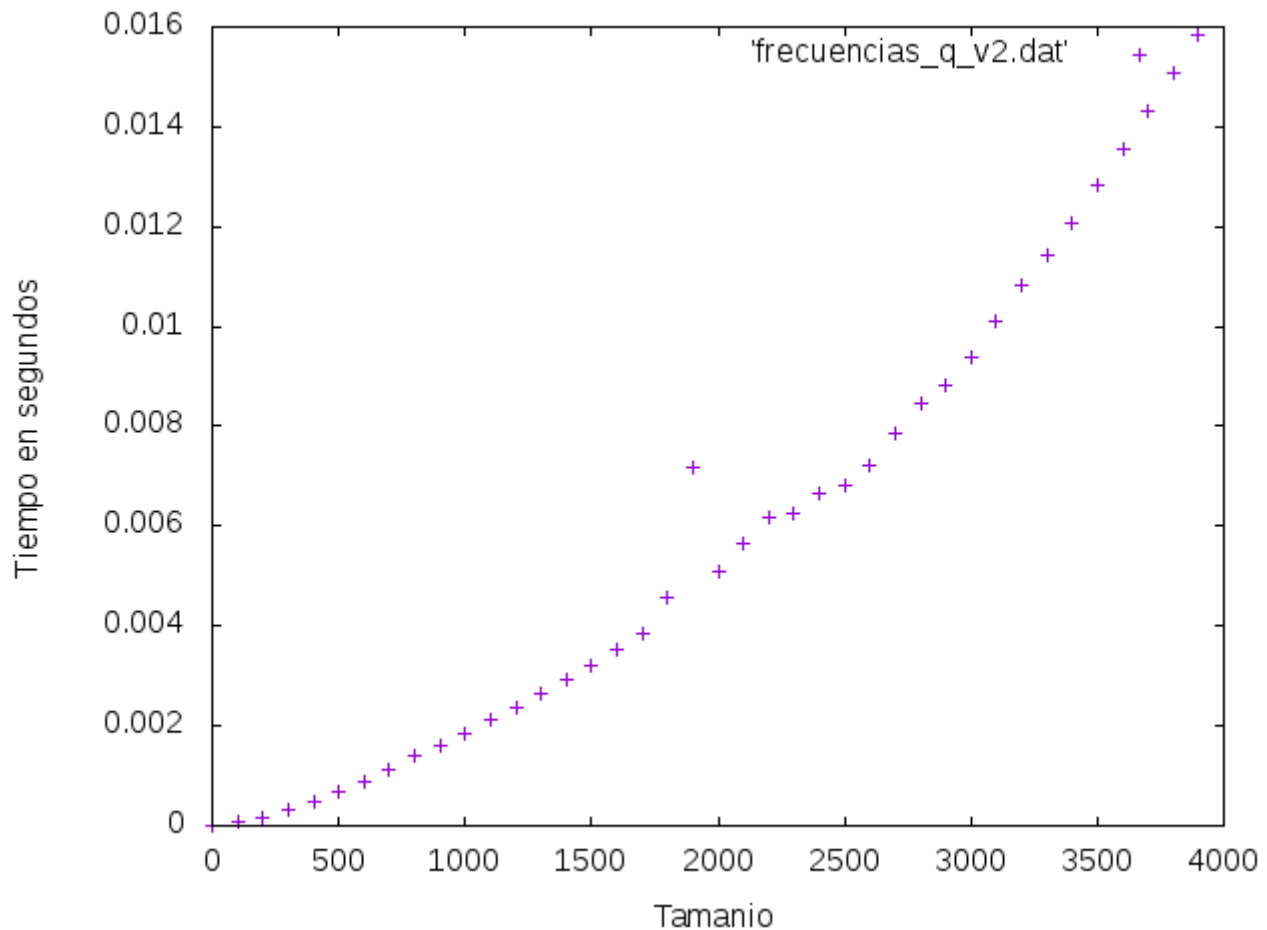
- La comparación es de  $O(1)$
- El cuerpo lo forman 3 sentencias:
  - La función contar\_hasta es de  $O(n)$
  - Las otras dos sentencias son de  $O(1)$
- La incrementación es de  $O(1)$

$$T_{bi} = \sum_{i=0}^{fin-1} O(n) = n \text{ repetida } fin \text{ veces que pertenece a } O(n^2)$$

En el caso de la versión 2:

0 1.92e-07  
 100 7.4322e-05  
 200 0.000166148  
 300 0.000337493  
 400 0.000468127  
 500 0.000677534  
 600 0.000884485  
 700 0.00111085  
 800 0.00138739  
 900 0.00158901  
 1000 0.00185268  
 1100 0.00210946  
 1200 0.00236097  
 1300 0.00263921  
 1400 0.00293707  
 1500 0.0032084  
 1600 0.00352338  
 1700 0.00385622  
 1800 0.00456785  
 1900 0.00717785  
 2000 0.00508738  
 2100 0.00566544  
 2200 0.00618707  
 2300 0.00623639  
 2400 0.00666906  
 2500 0.00682273  
 2600 0.00721435  
 2700 0.00787126  
 2800 0.00845198  
 2900 0.00880426  
 3000 0.00937868  
 3100 0.0101212  
 3200 0.0108287  
 3300 0.0114148  
 3400 0.0120758

3500 0.012827  
 3600 0.0135346  
 3700 0.014321  
 3800 0.0150842  
 3900 0.0158499



Teóricamente:

```
void contar_frecuencias_V2( vector<string> & libro, int ini, int fin, vector<string> &pal, vector<int> &frec ){
    int pos;
    for (int i = ini; i<fin; i++){

        pos = buscar(pal, libro[i]);
        if (pos==POS_NULA) {
            pal.push_back(libro[i]); // Analisis amortizado O(1)
            frec.push_back(1); // Analisis amortizado O(1)
        }
        else {
            frec[pos]++;
        }

    }
}
```

Empezamos analizando la parte más interna.

- La función buscar es de  $O(n)$  como bien indica el archivo.
- El bloque if/else tiene sentencias simples de comparación y asignación que son todas de  $O(1)$

Entonces analizando el bucle principal:

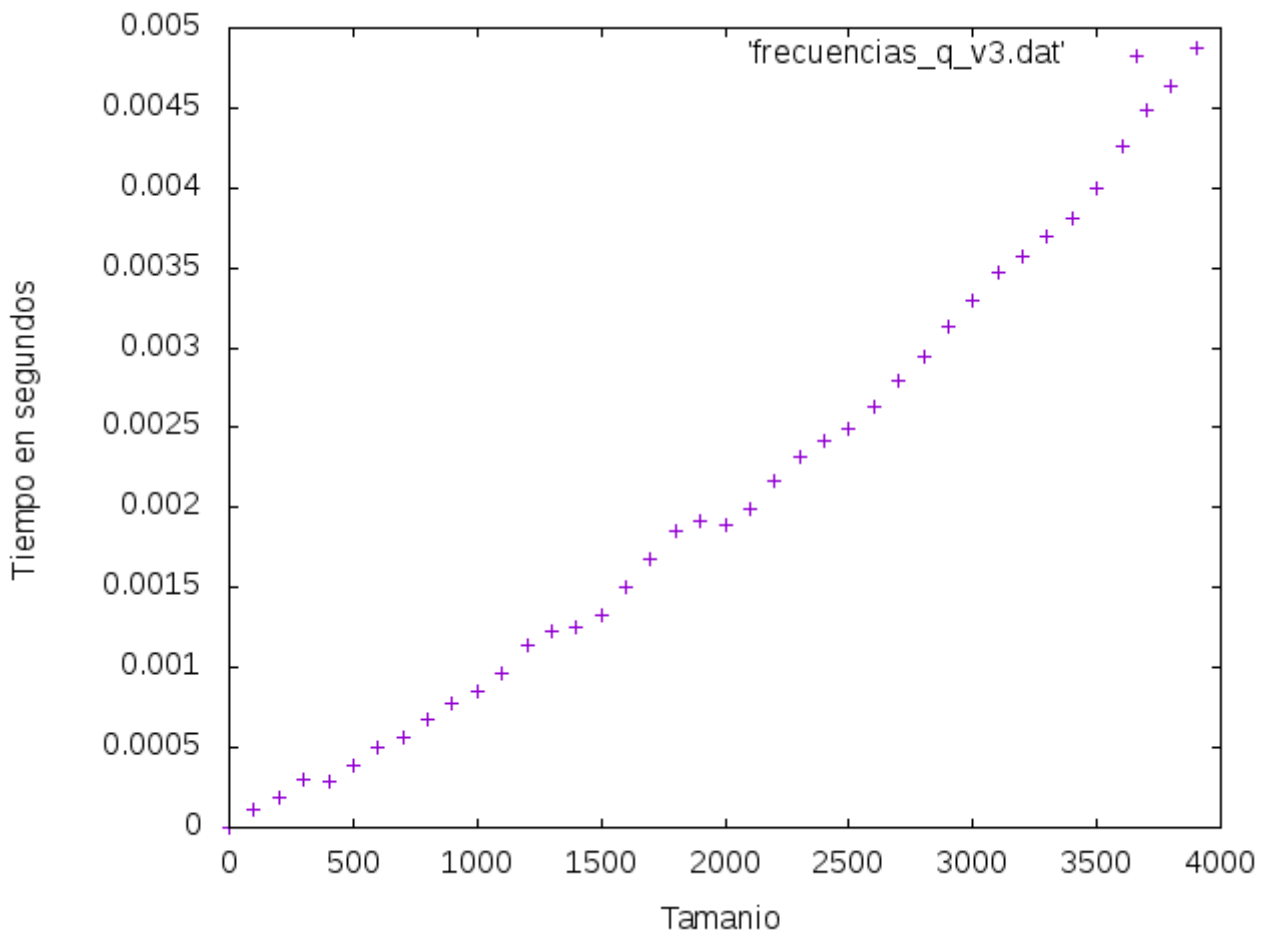
$$T_{it} = T_{COMP} + T_{CUERPO} + T_{INC}$$

- La comparación es de  $O(1)$
- El cuerpo es de  $O(n)$  por la función buscar que es el orden máximo
- La incrementación es de  $O(1)$

$$T_{bi} = \sum_{i=0}^{fin-1} O(n) = n \text{ repetida } fin \text{ veces que pertenece a } O(n^2)$$

En el caso de la versión 3:

```
0 1.86e-07
100 0.000109373
200 0.000193459
300 0.000306128
400 0.000287546
500 0.000384287
600 0.000502221
700 0.000570127
800 0.000677194
900 0.000776681
1000 0.000848428
1100 0.000963266
1200 0.00113667
1300 0.00123343
1400 0.00124839
1500 0.00132559
1600 0.00150114
1700 0.00168182
1800 0.00185252
1900 0.0019167
2000 0.00188844
2100 0.00199363
2200 0.00216454
2300 0.00231217
2400 0.00242273
2500 0.00248786
2600 0.00262963
2700 0.00278951
2800 0.00294006
2900 0.00313653
3000 0.00330014
3100 0.00346972
3200 0.00357312
3300 0.00369563
3400 0.00380877
3500 0.00399438
3600 0.00426039
3700 0.00448786
3800 0.00463974
3900 0.00487548
```



Teóricamente:

```
void contar_frecuencias_V3( vector<string> & libro, int ini, int fin,
    vector<string> &pal, vector<int> & frec ){
    vector<string>::iterator pos;
    for (int i = ini; i<fin; i++){

        pos = lower_bound(pal.begin(), pal.end(), libro[i]); // O(log (n) ), n tama del vector  Busqueda Binaria
        if ((pos==pal.end()) || (*pos!=libro[i])) {
            frec.insert(frec.begin() + (pos-pal.begin()), 1); //O(n)
            pal.insert(pos, libro[i]); //O (n)
        }
        else {
            frec[pos-pal.begin()]++; // O(1)
        }
    }
}
```

Analizamos el bucle for principal directamente, pues la parte más interna ya viene analizada.

$$T_{it} = T_{COMP} + T_{CUERPO} + T_{INC}$$

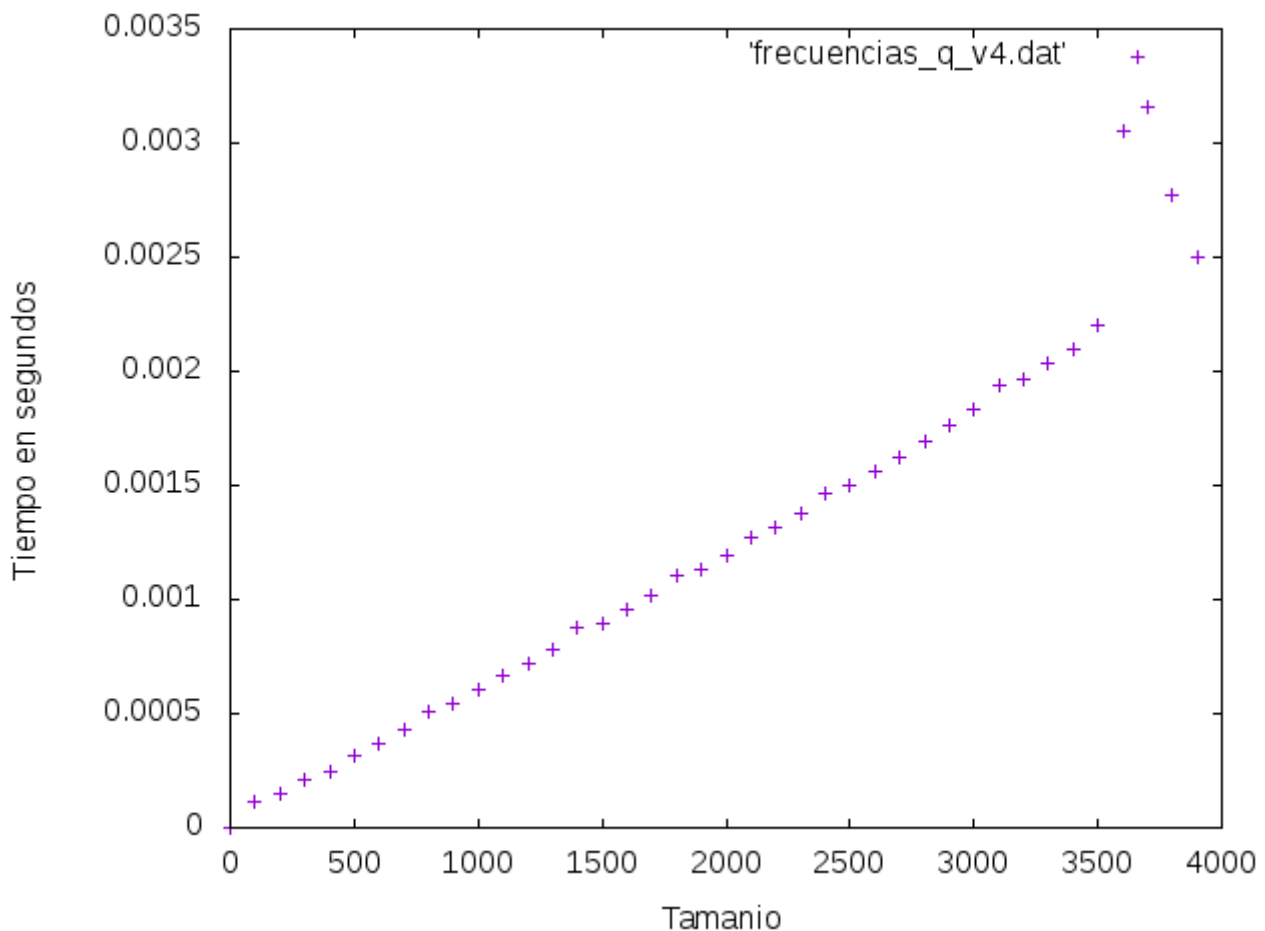
- La comparación es de  $O(1)$
- El cuerpo es de  $O(n)$  porque es el orden máximo que encontramos ( $frec.insert(frec.begin() + (pos-pal.begin()), 1)$ ; y  $pal.insert(pos, libro[i]);$ )
- La incrementación es de  $O(1)$

$$T_{bi} = \sum_{i=0}^{fin-1} O(n) = n \text{ repetida } fin \text{ veces que pertenece a } O(n^2)$$

En el caso de la versión 4:

0 1.362e-06  
100 0.000109984  
200 0.00015306  
300 0.000209277  
400 0.000248019  
500 0.000316889  
600 0.000369629  
700 0.000428986  
800 0.000512918  
900 0.000545654  
1000 0.000606636  
1100 0.000666327  
1200 0.000720873  
1300 0.000781575  
1400 0.000873988  
1500 0.000894514  
1600 0.000959219  
1700 0.00101523  
1800 0.00110172  
1900 0.00113535  
2000 0.00119357  
2100 0.00127488  
2200 0.00131343  
2300 0.001375  
2400 0.00146073  
2500 0.00149734  
2600 0.00155914  
2700 0.00162279  
2800 0.00169075  
2900 0.00176462  
3000 0.00183205  
3100 0.00193497  
3200 0.00196892  
3300 0.00203392  
3400 0.00209681  
3500 0.00219952  
3600 0.00304845  
3700 0.0031554  
3800 0.00276911

3900 0.0025024



### Teóricamente:

```
void contar_frecuencias_V4( vector<string> & libro, int ini, int fin,
                           vector<string> &pal, vector<int> & frec ){

    map<string,int> M;
    for (int i = ini; i<fin; i++)
        M[libro[i]]++;      // O( log(n) )

    map<string,int>::iterator it;
    for (it = M.begin(); it!= M.end(); ++ it){ // Bucle O(k log k) siendo k el numero de palabras distintas
        pal.push_back( (*it).first );
        frec.push_back( (*it).second );
    }
}
```

En esta versión ya aparecen los dos bucles analizados con lo cual el orden de la función es el máximo de los dos, siendo este el  $O(n \log(n))$ .

### **Conclusión:**

Se puede apreciar que en la versión 1 el algoritmo tiene orden cuadrático, y a medida que vamos aumentando las versiones los algoritmos van haciéndose más lineales, siendo la versión 2 cuadrática, la versión 3 cuadrática pero más apuntando a lo lineal (al menos en la práctica) y la versión 4 siendo lineal (según la práctica, en la teoría sería de orden  $n \cdot \log(n)$ ). Además, la versión 4 tarda menos que la versión 3, y esta tarda menos que la versión 2. Así mismo, la versión 1 es la que más segundos tarda y la versión 4 la que menos tarda.

### 6.2.3 Análisis de eficiencia teórico y práctico de los algoritmos de ordenación burbuja, inserción y selección

- Burbuja:
  - Teóricamente:

```
int i, j;  
string aux;  
for (i = inicial; i < final - 1; i++){  
    for (j = final - 1; j > i; j--)  
        if (T[j] < T[j-1])  
        {  
            aux = T[j];  
            T[j] = T[j-1];  
            T[j-1] = aux;  
        }  
}
```

$$T_{itj} = T_{comp} + T_{cuerpo} + T_{inc} = O(1) + O(1) + O(1) = (\max(1,1,1)) = O(1)$$

$$T_{bj} = \sum_{final-1}^0 O(1) = 1 + 1 + 1 \dots + 1 = n \text{ que pertenece a } O(n)$$

$$T_{iti} = T_{comp} + T_{cuerpo} + T_{inc} = O(1) + O(n) + O(1) = (\max(1,n,1)) = O(n)$$

$$T_{bi} = \sum_{inicial=0}^{final-1} O(n) = n + n + n \dots + n = n^2 \text{ que pertenece a } O(n^2)$$

- Prácticamente:

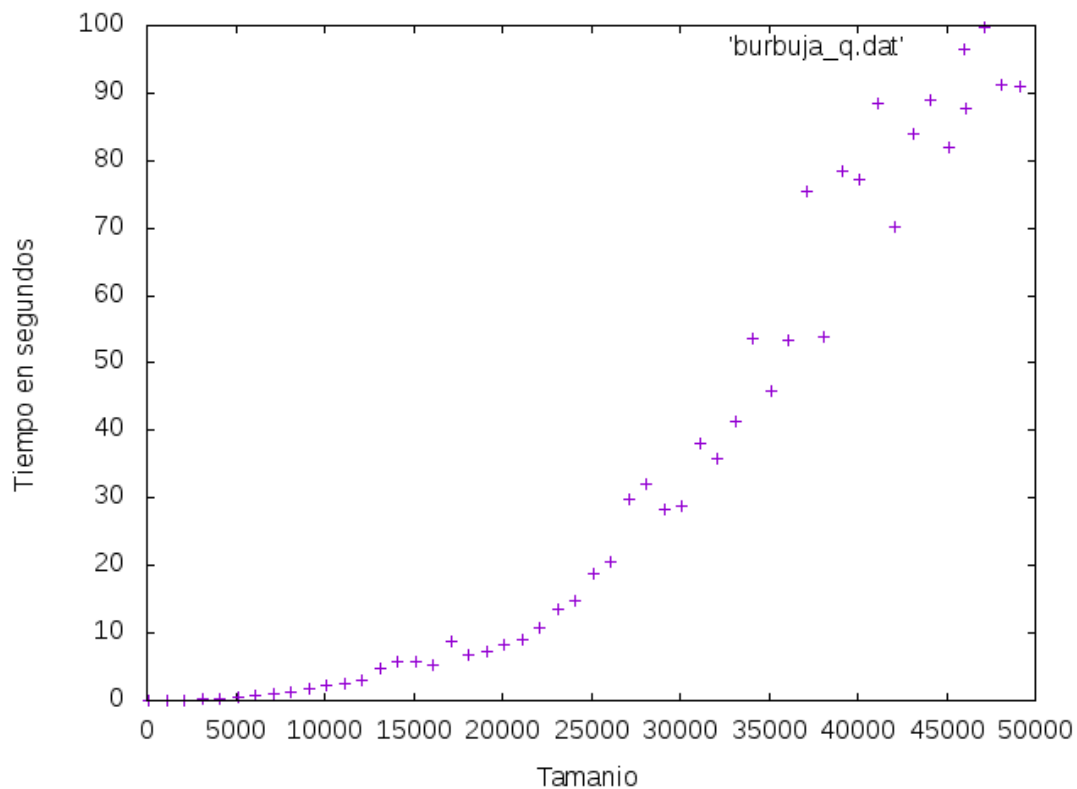
En el primer ejercicio hemos visto que ordenando el diccionario de palabras aumentando el número de subconjuntos de palabras cada vez obteníamos un orden cuadrático que coincide con el teórico. Si ejecutamos el algoritmo con “quijote.txt” obtenemos algo similar:

```
100 0.000249171  
1100 0.0274445  
2100 0.0906782  
3100 0.188482  
4100 0.326274  
5100 0.506442  
6100 0.727616  
7100 1.00517  
8100 1.32133  
9100 1.7554  
10100 2.17636  
11100 2.45516  
12100 2.98393  
13100 4.6796  
14100 5.78295  
15100 5.65703  
16100 5.33481  
17100 8.83645
```



18100 6.69357  
19100 7.31045  
20100 8.19357  
21100 8.98924  
22100 10.6573  
23100 13.5772  
24100 14.8925  
25100 18.8439  
26100 20.4496  
27100 29.9382  
28100 31.9888  
29100 28.2721  
30100 28.8684  
31100 38.0768  
32100 35.8252  
33100 41.3966  
34100 53.5274  
35100 45.9795  
36100 53.3392  
37100 75.4167  
38100 53.8997  
39100 78.503  
40100 77.2628  
41100 88.4193  
42100 70.0849  
43100 83.9829  
44100 88.9402  
45100 81.9255  
46100 87.7409  
47100 99.6839  
48100 91.2608  
49100 91.0596

Podemos observar que al ordenar el Quijote que está más desordenado la gráfica los tiempos son mucho mayores y no llega a ser muy cuadrática, los tiempos están más alejados unos de otros.



- Selección:

- Teóricamente:

```
for (i=ini; i<n-1; i++)
{
    min=i;
    for(j=i+1; j<n; j++)
        if(T[min] > T[j])
            min=j;

    aux=T[min];
    T[min]=T[i];
    T[i]=aux ;
}
```

$$T_{itj} = T_{comp} + T_{cuerpo} + T_{inc} = O(1) + O(1) + O(1) = (\max(1,1,1)) = O(1)$$

$$T_{bj} = \sum_{i+1}^{n-1} O(1) = 1 + 1 + 1 \dots + 1 = n - 2 - i \text{ que pertenece a } O(n - i)$$

$$T_{iti} = T_{comp} + T_{cuerpo} + T_{inc} = O(1) + O(n - i) + O(1) = (\max(1,n,1)) = O(n - i)$$

$$T_{bi} = \sum_{ini=0}^{n-2} O(n-i) = n + (n-1) + (n-2) \dots + 3 + 2 = (n-2)(n-1)/2 \text{ que pertenece a } O(n^2)$$

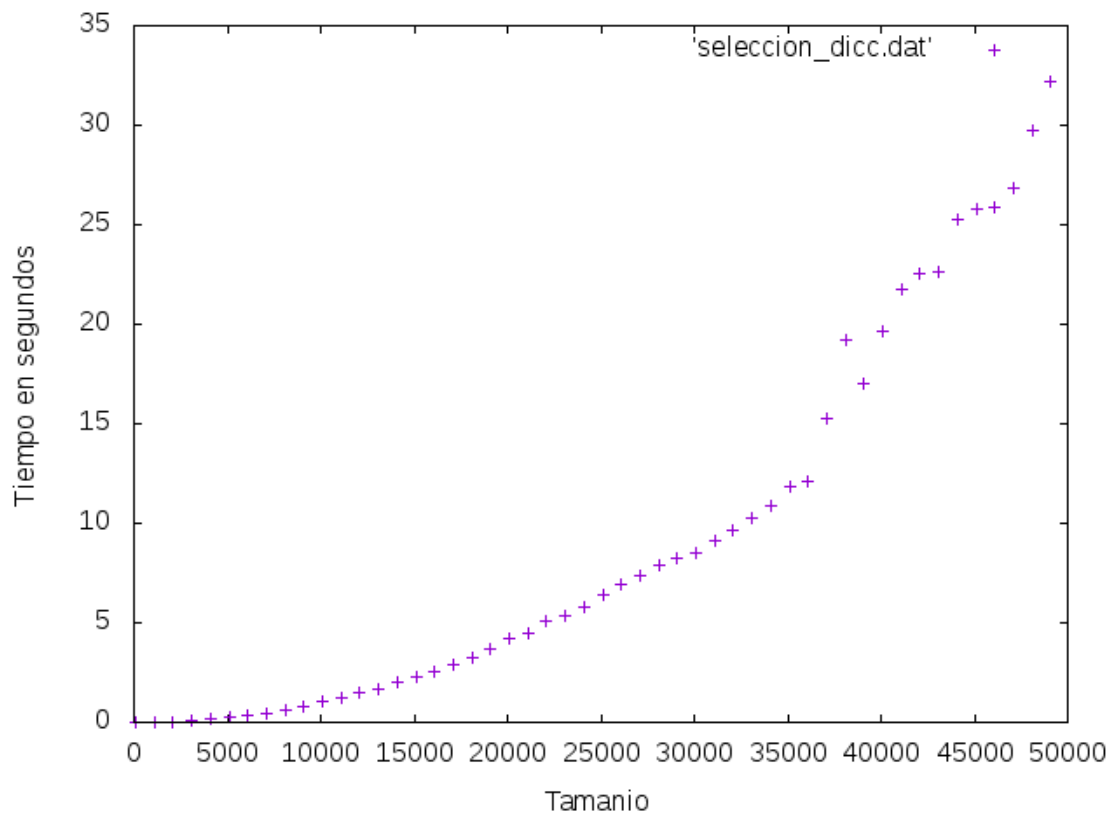
- Prácticamente:

Al ordenar por selección el diccionario nos salen los siguientes datos y la siguiente gráfica:

```
100 0.000101834
1100 0.0116923
2100 0.0434355
```

3100 0.0941512  
4100 0.164722  
5100 0.253028  
6100 0.364445  
7100 0.480788  
8100 0.62375  
9100 0.80298  
10100 1.01783  
11100 1.20821  
12100 1.47649  
13100 1.70867  
14100 2.00727  
15100 2.28494  
16100 2.57621  
17100 2.90499  
18100 3.2338  
19100 3.64332  
20100 4.20491  
21100 4.49391  
22100 5.10287  
23100 5.34031  
24100 5.76273  
25100 6.38516  
26100 6.90501  
27100 7.397  
28100 7.88573  
29100 8.26683  
30100 8.50649  
31100 9.14728  
32100 9.60902  
33100 10.3048  
34100 10.8583  
35100 11.82  
36100 12.1137  
37100 15.2881  
38100 19.2442  
39100 17.0459  
40100 19.6133  
41100 21.7251  
42100 22.5591  
43100 22.615  
44100 25.284  
45100 25.8322  
46100 25.8806  
47100 26.8049  
48100 29.7413

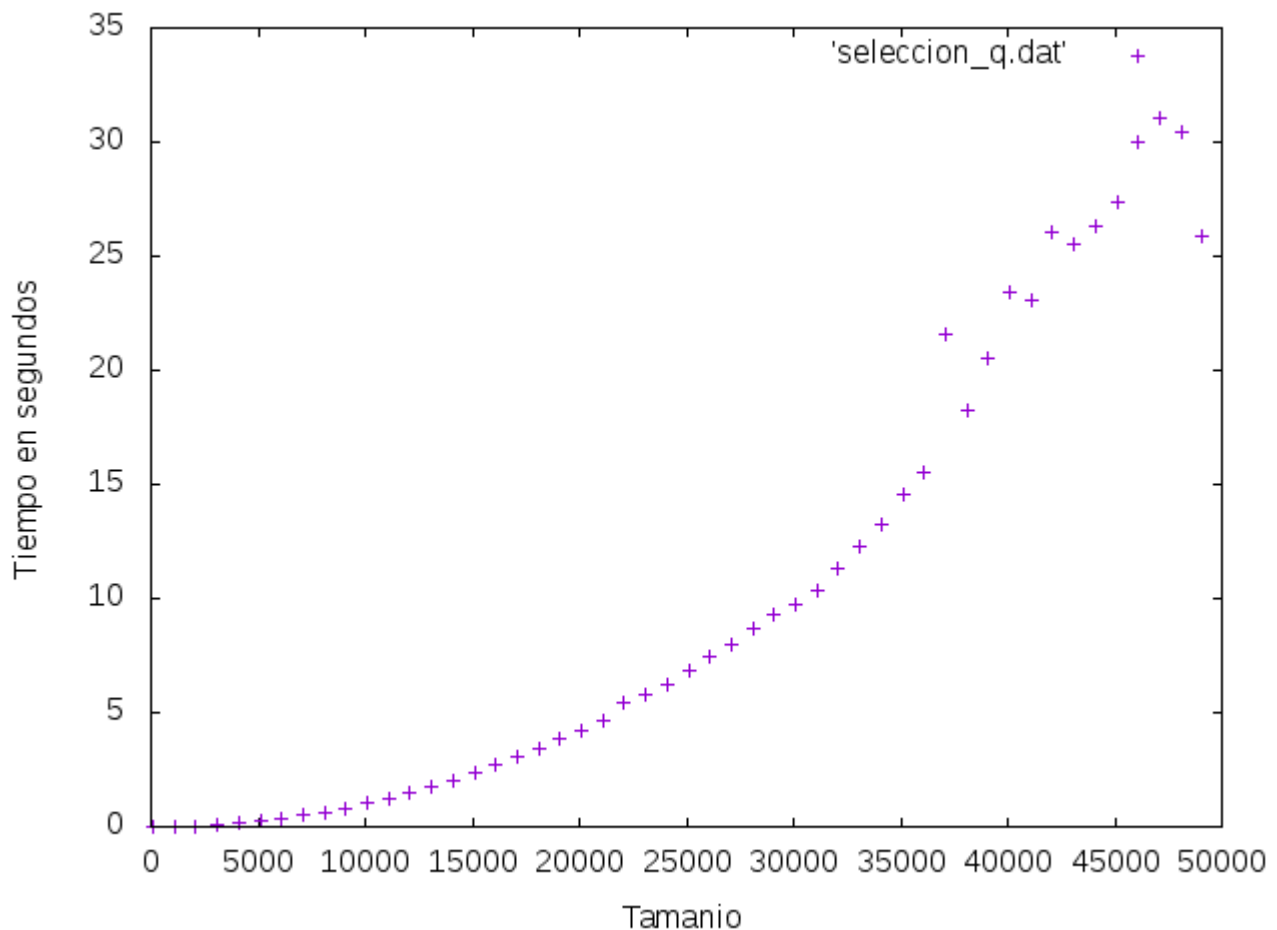
49100 32.1945



Y al hacer lo mismo pero con el Quijote:

100 0.000138143  
1100 0.0114745  
2100 0.0422736  
3100 0.0917077  
4100 0.160862  
5100 0.254686  
6100 0.365237  
7100 0.499776  
8100 0.647794  
9100 0.823649  
10100 1.01458  
11100 1.24449  
12100 1.49041  
13100 1.73819  
14100 2.0503  
15100 2.39879  
16100 2.70318  
17100 3.06567  
18100 3.41402  
19100 3.8201  
20100 4.22434  
21100 4.67701  
22100 5.40704  
23100 5.77129  
24100 6.23976

25100 6.83746  
26100 7.44622  
27100 8.00005  
28100 8.67231  
29100 9.26146  
30100 9.69522  
31100 10.39  
32100 11.3538  
33100 12.2996  
34100 13.2368  
35100 14.5183  
36100 15.5165  
37100 21.5635  
38100 18.2827  
39100 20.4935  
40100 23.4225  
41100 23.071  
42100 26.0859  
43100 25.535  
44100 26.3359  
45100 27.3854  
46100 30.0201  
47100 31.0798  
48100 30.4303  
49100 25.8621



Como podemos observar en ambos casos la gráfica es cuadrática, coincidiendo con el resultado teórico, y que no hay diferencias muy grandes entre ambos archivos.

- Inserción:
  - Teóricamente:

```
for (i = ini; i < n; i++)
{
    v = T[i];
    j = i;
    while (j > 0 && T[j-1] > v)
    {
        T[j] = T[j-1];
        j--;
    }

    T[j] = v;
}
```

$$T_{\text{bwhile}} = \sum_{v=i}^1 O(1) = 1 + 1 + 1 \dots + 1 = i \text{ que pertenece a } O(i)$$

$$T_{\text{iti}} = T_{\text{comp}} + T_{\text{cuerpo}} + T_{\text{inc}} = O(1) + O(i) + O(1) = (\max(1, n, 1)) = O(i)$$

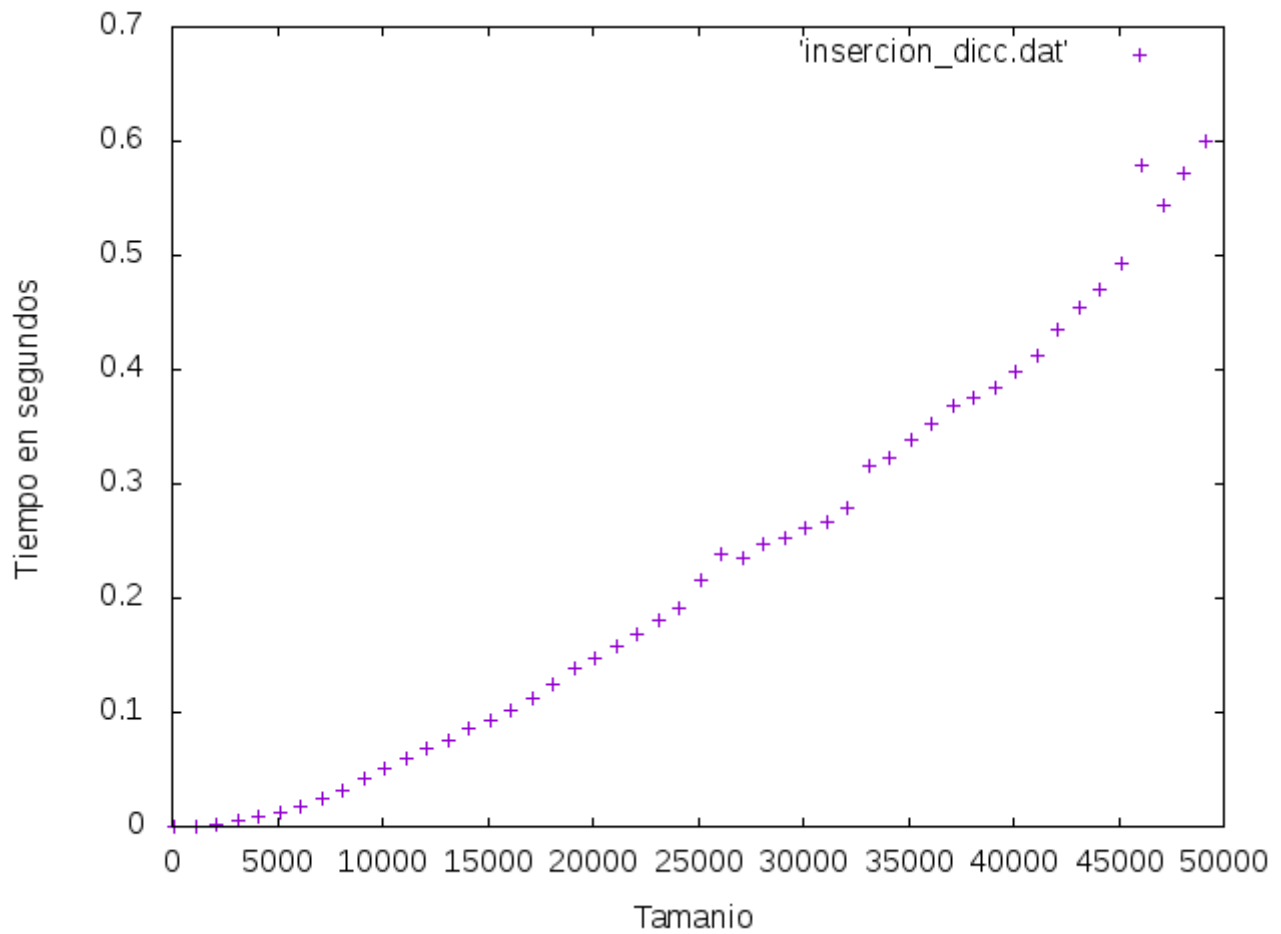
$$T_{\text{bi}} = \sum_{i=1}^{n-1} i = (n^2 - n)/2 \text{ que pertenece a } O(n^2)$$

- Prácticamente:

Al ordenar por inserción el diccionario:

100 1.9767e-05  
1100 0.000642214  
2100 0.00253043  
3100 0.00448689  
4100 0.0079524  
5100 0.0115691  
6100 0.017571  
7100 0.0237795  
8100 0.0322085  
9100 0.0413747  
10100 0.0509636  
11100 0.0591867  
12100 0.0676106  
13100 0.0760305  
14100 0.0852362  
15100 0.0936719  
16100 0.101373  
17100 0.112431  
18100 0.125433  
19100 0.13803  
20100 0.147363  
21100 0.158271  
22100 0.168957  
23100 0.179827  
24100 0.191706  
25100 0.216232  
26100 0.238865  
27100 0.23465  
28100 0.247909  
29100 0.252302  
30100 0.260853  
31100 0.26737  
32100 0.279271  
33100 0.315597  
34100 0.323058  
35100 0.338329  
36100 0.352265  
37100 0.368083  
38100 0.374822  
39100 0.383832  
40100 0.397436  
41100 0.413125  
42100 0.434828  
43100 0.455143  
44100 0.470559  
45100 0.493026  
46100 0.579817  
47100 0.544353  
48100 0.571335

49100 0.600334

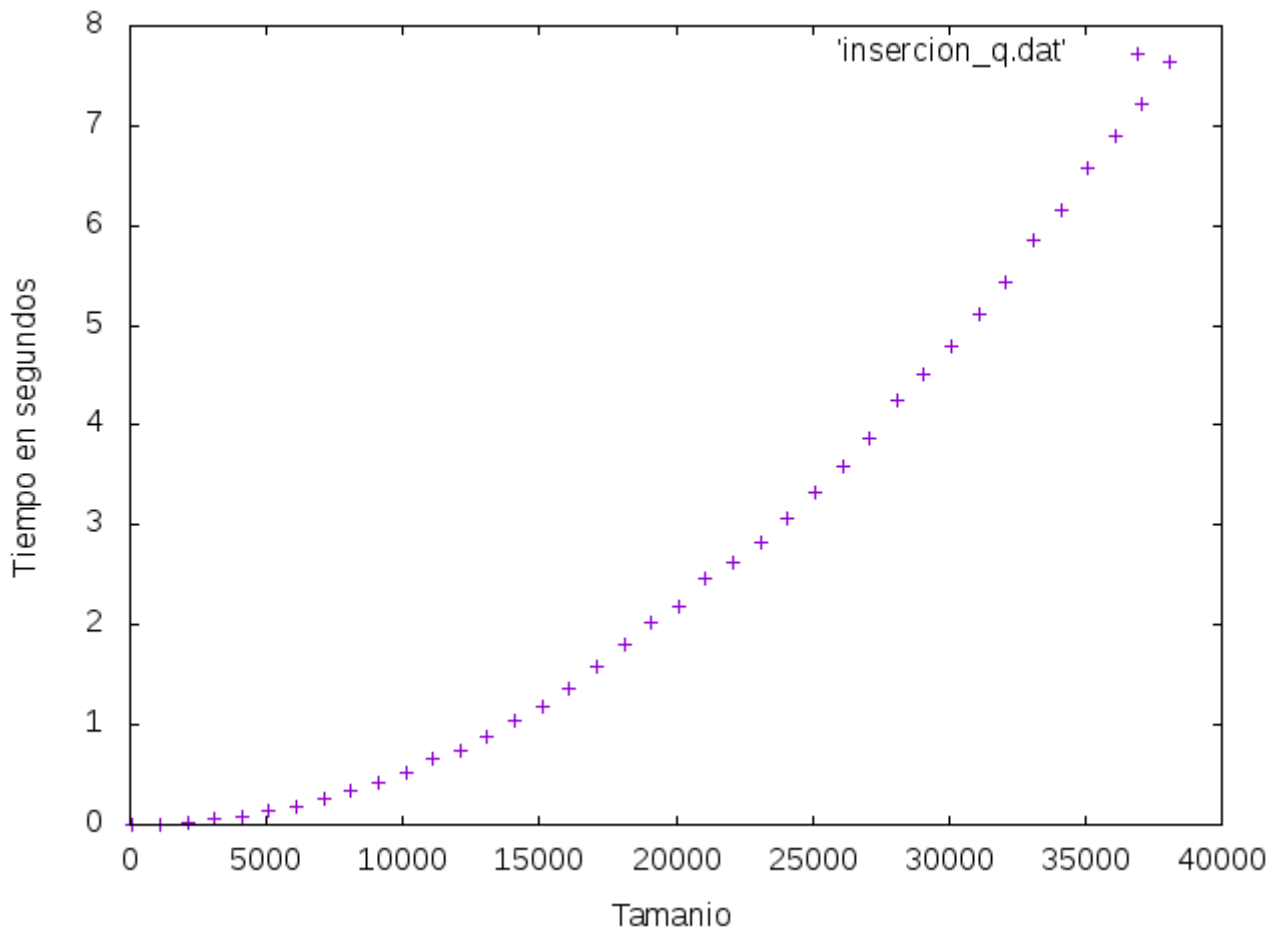


Al ordenar por inserción el Quijote:

100 0.000135508  
1100 0.00716337  
2100 0.0258049  
3100 0.0518955  
4100 0.0843086  
5100 0.131013  
6100 0.187156  
7100 0.258193  
8100 0.345478  
9100 0.424896  
10100 0.522748  
11100 0.669798  
12100 0.750614  
13100 0.880857  
14100 1.0384  
15100 1.1781  
16100 1.36433  
17100 1.5789  
18100 1.80802  
19100 2.02095  
20100 2.19353  
21100 2.46737  
22100 2.62296



23100	2.83114
24100	3.07405
25100	3.32867
26100	3.58074
27100	3.86964
28100	4.24099
29100	4.51512
30100	4.79585
31100	5.11325
32100	5.43773
33100	5.85024
34100	6.14627
35100	6.57786
36100	6.89472
37100	7.2272
38100	7.64878
39100	8.14205
40100	8.41609



En este caso la diferencia entre ambos archivos si se puede apreciar. Al ordenar el Quijote que está más desordenado tenemos una función cuadrática, mientras que al ordenar el diccionario que está más ordenado tiene una función casi lineal.

## **Conclusión**

- El algoritmo de ordenación de burbuja tiene un funcionamiento muy malo cuando el conjunto a ordenar tiene un número muy grande de elementos. Esto se debe a que requiere  $n^2$  pasos para cada  $n$  números de elementos a ser ordenados.
- El algoritmo de ordenación por selección funciona bien con una lista pequeña de elementos. Este algoritmo tiene un mal funcionamiento cuando se trata de una lista de elementos muy grande, porque al igual que la ordenación de burbuja, necesita  $n^2$  pasos para cada  $n$  números de elementos a ser ordenados.
- El ordenamiento por inserción funciona muy bien cuando se trata de una lista muy pequeña y que ya está más o menos ordenada. Al igual que los otros dos algoritmos, cuando se trata de una lista muy grande deja de funcionar bien y tarda demasiado.