

An illustration of two hands in business suits analyzing documents. One hand holds a magnifying glass over a bar chart, while the other points to a pie chart. The background includes various office items like paper clips, sticky notes, and a flowchart.

Análisis de Complejidad

`<mark>`Por Ariel Parra. `</mark>`

La eficiencia de algoritmos consiste en el tiempo de ejecución y la cantidad de recursos consumidos como la memoria.

Esta se puede medir en función de su eficiencia, el costo de escribirlo, leerlo y modificarlo.



Complejidad en el Tiempo

En la mayoría de algoritmos el tiempo de ejecución depende de la cantidad de elementos y no de su magnitud.

Por ejemplo: $[1000000000, 2000000000000000, 3000000000000000] < [1, 2, 3, 4, 5, 6, 7, 8, 9, 10]$

Función de tiempo de ejecución de un algoritmo con n entradas, $T(n)$, esta función se expresa sin unidades.

Tal que n : número de operaciones elementales echas por un algoritmo.

Calculo por casos

Ejecucion del mejor de los casos: Es el numero de operaciones mas favorables en la ejecucion, la desventaja es que es muy optimista.

Ejecucion promedio: Utiliza la media de tiempos de la ejecucion del algoritmo retornando la complejidad, la desventaja es que no siempre hay suficiente informacion para el calculo.

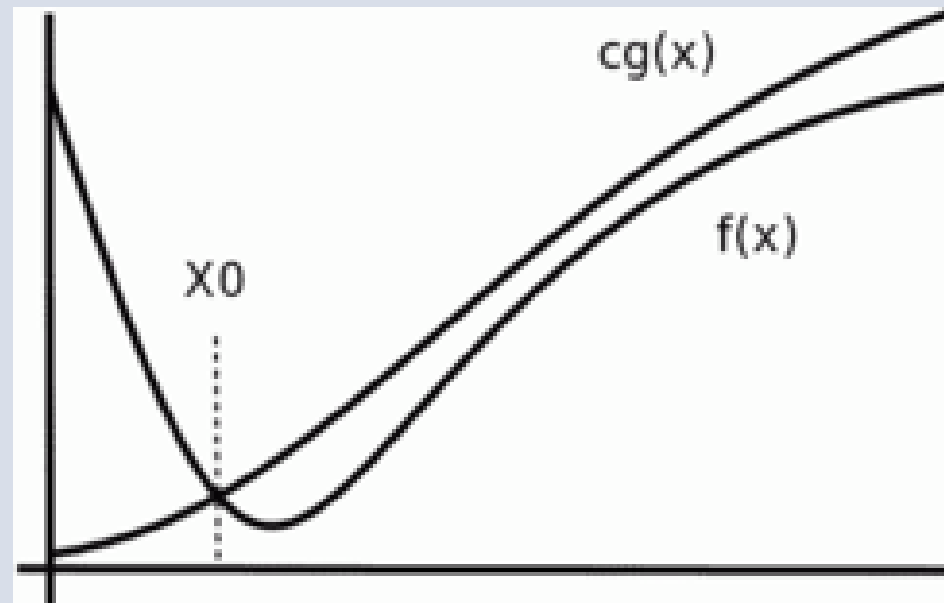
Ejecucion del peor de los casos: Es el mas recomendado ya que se contemplan todos los casos posibles al suponer el peor como el tiempo de ejecucion, para esto se usa la notacion de Big O.



<mark>Big O</mark>

<mark>Cota superior asintótica</mark>

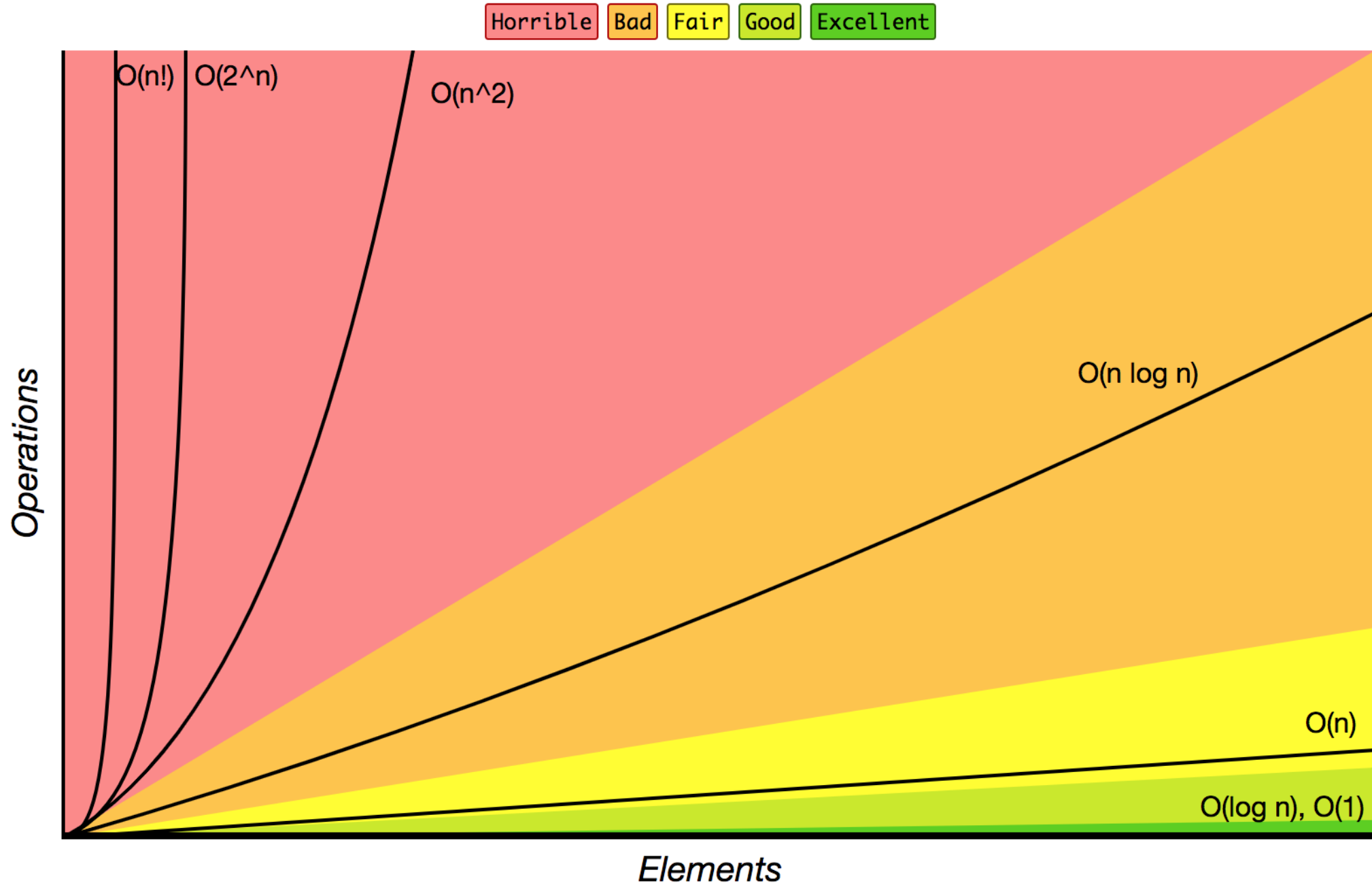
Define una cota superior o igual a la funcion del tiempo $T(n)$ a partir de X_0 tambien conocido como X_n la funcion del tiempo siempre sera igual a nuestra cota superior, en la imagen la cota superior seria $cg(x)$ y $f(x)$ representaria nuestra funcion de tiempo $T(n)$. En palabras simples, definimos una funcion que siempre sera superior o igual a nuestra funcion del tiempo.



Analisis de algoritmos

notación	nombre
$O(1)$	constante
$O(\log n)$	logarítmica
$O(n)$	lineal
$O(n \cdot \log n)$	lineal logarítmica o casi-lineal
$O(n^2)$	cuadrática
$O(n^k)$	potencial (k siendo cualquier constante)
$O(k^n)$	exponencial (k usualmente siendo 2 y $n > 1$)
$O(n!)$	factorial

Big-O Complexity Chart



Analisis de Complejidad por funcion

Para determinar la complejidad se suman las complejidades por cada linea o funcion y se simplifican al mayor exponente.

<mark>Ejemplo de complejidad $O(1)$:</mark>

```
int n=1000;           //es  $O(1)$ , ya que n ya esta declarada
if(n%2==0)            // $O(1)$ 
    cout<<"par";      // $O(1)$ 
else                  // $O(1)$ 
    cout<<"impar";    // $O(1)$ 
```

Complejidad = $1 + 1 + 1 + 1 + 1 = O(5) = O(1)$;

<mark>Ejemplo de complejidad $O(n)$:</mark>

```
int n=0;           // 0(1)
cin>>n;           // 0(1)
for(int i=0;i<n;i++){ //es 0(n) ya que n es el limite
    if(i%2==0)      // 0(n)
        cout<<i<<" es par"; // 0(n)
    else            // 0(n)
        cout<<i<<" es impar"; // 0(n)
}
```

Complejidad = $1 + 1 + n + n + n + n + n = O(2 + 5n) = O(n)$;

<mark>Otro ejemplo de complejidad $O(n)$:</mark>

```
int n=0, j=0; //O(1)
for(int i=0;i<n;i++){ //O(n)
    if(i%2==0) //O(n)
        cout<<i<<" es par"; //O(n)
    else //O(n)
        cout<<i<<" es impar"; //O(n)
}
while(j<n){ //O(n)
    if(i%3==0) //O(n)
        cout<<i<<" es mutliplo de 3"; //O(n)
    else //O(n)
        cout<<i<<" no es multimplo d"; //O(n)
    j++; //O(n)
}
```

Complejidad = $1 + n + n + \dots + n = O(1 + 11n) = O(n)$

<mark>Ejemplo de complejidad $O(\log(n))$:</mark>

```
int n=0;           //O(1)
cin>>n;            //O(1)
for(int i=0;i<n;i*=2){ //O(log (n)) ya incrementa con multiplicaciones en lugar de sumas
    if(i%2==0)      //O(log (n))
        cout<<i<<" es par"; //O(log (n))
    else            //O(log (n))
        cout<<i<<" es impar"; //O(log (n))
}
```

Complejidad = $1 + 1 + \log(n) + \log(n) + \log(n) + \log(n) + \log(n) = O(2 + 6\log(n)) = O(\log(n))$

<mark>Ejemplo de complejidad $O(n^2)$:</mark>

```
int n=0; //O(1)
cin>>n; //O(1)
for(int i=0;i<n;i++){ //O(n)
    for(int j=0;j<n;j++){ //O(n^2)
        cout<<i<<j<<endl; //O(n^2)
    }
}
```

Complejidad = $1 + 1 + n + n * n + n^2 = O(2 + n + 2n^2) = O(n^2)$

<mark>Ejemplo de complejidad $O(n^k)$:</mark>

```
int n=0; //0(1)
cin>>n; //0(1)
for(int i=0;i<n;i++){ //0(n)
    for(int j=0;j<n;j++){ //0(n^2)
        for(int ca=0;ca<n;ca++){ //0(n^3)
            for(int cb=0;cb<n;cb++){ //0(n^4)
                ... //0(n^5)
                ... //0(n^6)
                ... //0(n^7)
                cout<<i<<j<<ca<<cb<<...<<...<<...<<k<<endl; //0(n^k)
            }
        }
    }
}
```

Complejidad = $1 + 1 + n + n * n + n^3 \dots + n^k = O(2 + n + n^2 + \dots n^k) = O(n^k)$

<mark>Ejemplo de complejidad $O(n(\log(n)))$:</mark>

```
int n=0; //O(1)
cin>>n; //O(1)
for(int j=0;j<n;j++){ //O(n)
    for(int i=0;i<n;i*=2){ //O(n(log(n)))
        if(i%2==0) //O(n(log(n)))
            cout<<i<<" es par"; //O(n(log(n)))
        else //O(n(log(n)))
            cout<<i<<" es impar"; //O(n(log(n)))
    }
}
```

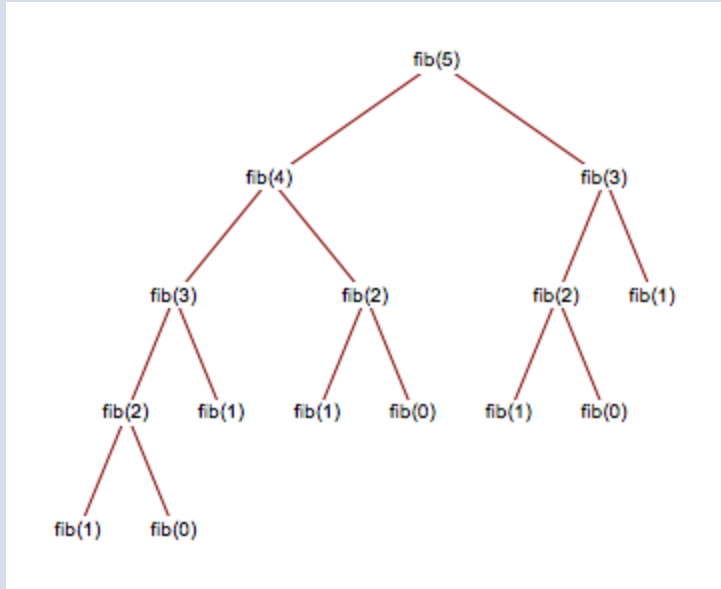
Complejidad = $1 + 1 + n + n * \log(n) + n(\log(n)) + n(\log(n)) + n(\log(n)) + n(\log(n))$
= $O(2 + n + 5n(\log(n))) = O(n(\log(n)))$

Recursividad

Muchos algoritmos recursivos suelen ser de complejidad $O(k^n)$, siendo k la cantidad de funciones recursivas dentro del return.

<mark>Ejemplo:</mark>

```
int fibonacci(int n){           //(2^n)
    if(n<=1)                   //(2^n)
        return 1;              //(2^n)
    return fibonacci(n-1)+fibonacci(n-1); //(2^n)
}
```



Ejercicios en Clase

1

```
string entrada;  
cin>>entrada;  
int x=5;  
if(entrada=="holi")  
    cout<<x;
```

2

```
int n;  
cin>>n;  
for (int i=1; i<=n; i++)  
    cout<<"hola";
```

1 Solucion

```
string entrada;      // 0(1)
cin>>entrada;        // 0(1)
int x=5;              // 0(1)
if(entrada=="holi")   // 0(1)
    cout<<x;          // 0(1)
```

2 solucion

```
int n;                //0(1)
cin>>n;                //0(1)
for (int i=1; i<=n; i++) //0(n)
    cout<<"hola";      //0(n)
```

3

```
int n, c=5;
cin>>n;
for (int i=1; i<=n; i+=c){
    for (int j=1; j<=n; j+=c){
        cout<<i+j;
    }
}
```

4

```
int n;
cin>>n;
n=2;
for(int i=0;i<n;i++){
    for(int j=0;j<n;j++){
        for(int k=0;k<n;k*=j){
            cout<<i*j*k;
        }
    }
}
```

3 solucion

```
int n, c=5;           //0(1)
cin>>n;               //0(1)
for (int i=1; i<=n; i+=c){ //0(n)
    for (int j=1; j<=n; j+=c){ //0(n^2)
        cout<<i+j;           //0(n^2)
    }
}
```

4 solucion

```
int n;                //0(1)
cin>>n;               //0(1)
n=2;                  //0(1)
for(int i=0; i<n; i++){ //0(1)
    for(int j=0; j<n; j++){ //0(1)
        for(int k=0; k<n; k*=j){ //0(1)
            cout<<i*j*k;         //0(1)
        }
    }
}
```


5

```
int n, c=2;  
cin>>n;  
for(int i=0; i<n; i*=c){  
    cout<<i;  
}
```

6

```
int n, c=5, i=10;  
cin>>n;  
for(i=0; i<n; pow(i, c))  
    cout<<i;
```

5 solucion

```
int n, c=2;           //O(1)
cin>>n;               //O(1)
for(int i=0; i<n; i*=c){ //O(log(n))
    cout<<i;          //O(log(n))
}
```

6 solucion

```
int n, c=5, i=10;     //O(1)
cin>>n;               //O(1)
for(i=0; i<n; pow(i, c)) //O(log(log(n)))
    cout<<i;          //O(log(log(n)))
```

Referencias

<https://yewtu.be/watch?v=CtpvpnYNNiE>

<https://yewtu.be/watch?v=HcDV5MGGrRE>

<https://www.geeksforgeeks.org/analysis-algorithms-big-o-analysis/>

<https://yewtu.be/watch?v=MyAiCtuhqQ>

<https://yewtu.be/watch?v=IZgOEC0NIbw>

https://en.wikipedia.org/wiki/Big_O_notation