1 Caballos salvajes

1.1 Problema a resolver

El problema está dado por encontrar, dado un tablero de $n \times n$ posiciones y una cantidad k de caballos (en el contexto del ajedrez) ubicados en dicho tablero, una posición del tablero a la cual puedan llegar todos los caballos con la mínima cantidad de movimientos. Cuando decimos mínima cantidad de movimientos, nos estamos refiriendo a que, la suma de los movimientos que hace cada caballo para llegar a la posición que devolvemos, tiene que ser menor o igual a la suma denotada por cualquier otra posición del tablero.

Vale aclarar que este problema no siempre tiene solución. No existe una solución cuando no existe *ninguna* posición del tablero a la cual podemos llevar a todos los caballos.

A continuación vamos a ver algunos ejemplos de instancias del problema con sus respectivas soluciones. Para que se entiendan bien las imágenes, aclaramos que el primer tablero de cada una de ellas representa una instancia particular del problema y cada tablero consecutivo representa un movimiento de uno o varios caballos.

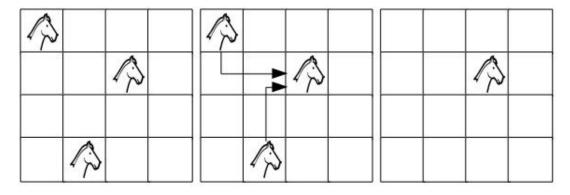


Figure 1: Problema con n=4, k=3, caballos en (1, 1), (2, 3), (4, 2). Solución: posición: (2, 3), cantidad de movimientos: 2.

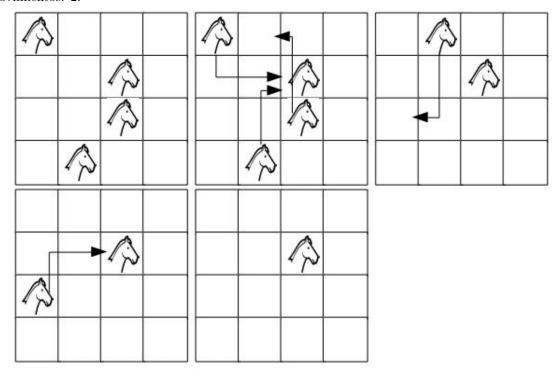


Figure 2: Problema con $n=4,\ k=4,$ caballos en $(1,\ 1),\ (2,\ 3),\ (4,\ 2),\ (3,\ 3).$ Solución: posición $(2,\ 3),$ cantidad de movimientos: 5.

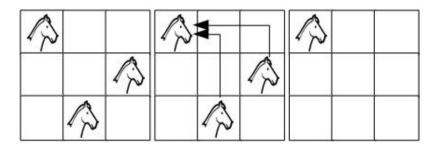


Figure 3: Problema con n = 3, k = 3, caballos en (1, 1), (2, 3), (3, 2). Solución: posición (1, 1), cantidad de movimientos: 2.

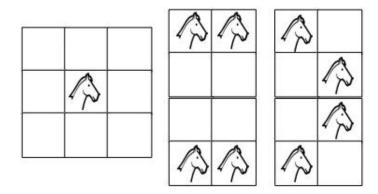


Figure 4: El objetivo de esta imagen es analizar las instancias del problema para las cuales no existe solución. El primer tablero de n=3 podemos observar que tiene un caballo (o más) en la posición (3, 3). Si agregáramos un caballo en otra posición del tablero, ya no existiría solución al problema. Esto sucede porque un caballo en la posición (2, 2), en un tablero de n=3, no puede moverse hacia ninguna otra posición debido a la particularidad de su movimiento, el cual lo obliga a moverse siempre dos posiciones en la misma dirección. Algo similar pasa con los tableros de n=2, donde tampoco se pueden mover los caballos por falta de posiciones en el tablero. Por lo tanto, los cuatro tableros de la derecha representan instancias del problema para las cuales no existe solución.

1.2 Resolución

Para resolver el problema, vamos a saber de antemano (más adelante explicaremos cómo), cuál es la cantidad mínima de movimientos que debe hacer cada caballo para llegar a una posición partiendo desde su posición inicial (vamos a llamar a esta cantidad c_r^p para un caballo r y una posición p). Sabiendo esto, la dificultad de querer dar una solución (si es que existe) claramente disminuye bastante. La solución, si es que existe, estaría dada por una posicion t del tablero, tal que la suma $S_t = c_1^t + c_2^t + \dots + c_k^t$ es menor o igual que S_t' para toda posición t' en el tablero. Es decir, la posición del tablero que minimiza la suma de los movimientos requeridos para llegar a ella partiendo de las posiciones iniciales de cada caballo, junto con la cantidad de movimientos (podemos pensar a la solución como una tupla). Basícamente el problema pasaría a ser sacar el mínimo de n^2 sumas, lo cual no parece complicado.

La idea es tener los c_r^p en una matriz M de $k \times n \times n$, de manera tal que, si p = (i, j) una posición en el tablero y r un caballo, entonces $M[r][i][j] = c_r^p$. Entonces después de llenar esa matriz, vamos a tomar para cada posición (i, j) del tablero, la suma sobre todos los caballos (es decir M[1][i][j] + M[2][i][j] + ... + M[k][i][j]) y luego tomar el mínimo de todas esas sumas junto con la posición que denota dicho mínimo, como bien dijimos antes.

Veamos ahora, una idea a grandes rasgos sobre como llenar M para algun caballo r, luego daremos el pseudocódigo para que quede mas claro.

Inicialmente r está en una posición (i_0, j_0) , por lo tanto $M[r][i_0][j_0]$ tiene que valer 0 ya que no es necesario hacer ningún movimiento por parte de r para llegar a (i_0, j_0) porque es ahí donde empieza estando. Lo que

hacemos ahora es fijarnos, a qué posiciones del tablero puede ir p desde (i_0, j_0) con un solo movimiento. Estas posiciones van a ser a lo sumo 8 (ver imagen abajo), las guardamos en una lista y ahora repetimos el mismo procedimiento, solo que pensamos a r como si hubiera empezado en cada una de esas 8 posiciones. A la hora de llenar la matriz en cada repetición del proceso, ya no vamos a poner ceros como hicimos con $M[r][i_0][j_0]$, si no que vamos a ir incrementando (al final de cada iteración) un valor v que será el asignado a la matriz. Dejaremos de iterar cuando, para toda posición (i,j) del tablero, hayamos asignado a M[r][i][j].

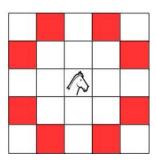


Figure 5: El caballo está en (3,3) y puede ir a las posiciones (1,2), (1,4), (2,1), (2,5), (4,1), (5,2), (4,5), (5,4)

Hay algunos detalles importantes a tener en cuenta sobre lo explicado arriba. El principal problema es el de los casos repetidos ya que, puede suceder (y de hecho sucede), que al procesar las posiciones a las cuales puedo saltar partiendo desde otra posición, obtenga una posición p_m que ya marqué en la matriz (ver imagen abajo). En este caso decidimos no procesar a p_m y seguir con las otras.

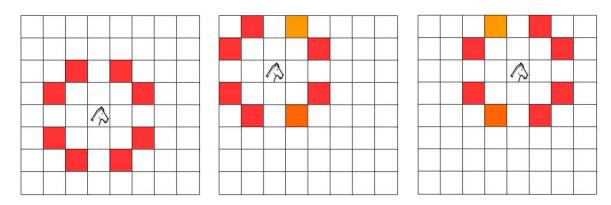


Figure 6: En el primer tablero el caballo está en su posición inicial y mostramos las posiciones posibles a las cuales puede saltar. En el segundo y tercer tablero el caballo ya saltó a una posición y, nuevamente mostramos las posiciónes a las cuales puede moverse desde ahí. Marcamos con naranja las posiciones repetidas. Notemos que, en este caso si procesaramos la posición (1,4) dos veces, no sería problema (a nivel funcional, sí lo sería a nivel performance) ya que de cualquier manera llegamos con dos movimientos. Ahora si procesáramos la posición (5,4), sí tendríamos problemas, ya que a esa posición se llega con 0 movimientos. Por lo tanto si incrementamos v y se lo asignamos a la matriz en (5,4), estaríamos diciendo que el caballo necesita 2 movimientos para llegar a la posición (5,4), cometiendo así un error. Es por eso que decidimos no procesar posiciones que ya están definidas en la matriz (que ya las procesamos en una iteración anterior.

A continuación presentamos el pseudocódigo de la función que, dado un caballo r y la matriz M, llena M[r][i][j] para toda (i,j) posición del tablero. Por comodidad, en lugar de trabajar con la matriz M que tiene tres dimensiones, trabajaremos con M_r , que representa la matriz de movimientos mínimos para un caballo r particular $(M_r = M[r])$. Dentro del algoritmo, hacemos una llamada a la función Posiciones ASaltar, la cual dada una posición y la matriz de movimientos del caballo, nos devuelve una lista con las posiciones válidas a las cuales el caballo puede moverse con un movimiento.

Es importante aclarar que la matriz M_r que LlenarTablero recibe como parámetro, ya tiene asignado 0 en la posición inicial (i_0, j_0) (el otro parámetro).

```
1: procedure LLENAR TABLERO (M_r, p)
        lista(posición) listaActual \leftarrow vacía()
 3:
        AgregarAtras(listaActual, p)
        v \leftarrow 0
 4:
 5:
        while listaActual \neq vacía() do
            lista(posición) listaNueva \leftarrow vacía()
 6:
 7:
            for p: posición in listaActual do
               lista(posición) l \leftarrow Posiciones A Saltar(p, M_r)
 8:
                for paSaltar : posición in l do
 g.
                    M_r[paSaltar.i][paSaltar.j] \leftarrow v + 1
10:
                    AgregarAtras(listaNueva, paSaltar)
11:
                end for
12:
            end for
13:
14:
            listaActual \leftarrow listaNueva
            v \leftarrow v + 1
15:
        end while
16:
```

17: end procedure

Debido a que Posiciones ASaltar evalúa las 8 posibilidades que mencionamos antes, no vamos a incluir el pseudocódigo. Sin embargo, es importante a clarar que es esta función quien evita que se repitan casos. Al pasar le como parámetro M_r , Posiciones ASaltar devolverá una lista que contiene a todas las posiciones válidas a las cuales el caballo puede moverse, donde posición válida significa: dentro del tablero, a la cual puede efectivamente moverse con un movimiento y **no está definida ya en la matriz**.

Una vez que hemos llenado M_r para todo $r \in [1..k]$, entonces quiere decir que llenamos M. Solo queda ver si hay solución y, en el caso de que la haya, devolverla. Como existen casos donde un caballo r directamente no puede moverse a alguna posición (i,j) del tablero, entonces M[r][i][j] no va a quedar definida. El valor que tomará M[r][i][j] será -1. Es claro que, basta con que exista un solo caballo que no se pueda mover a (i,j) para que (i,j) no forme parte de la solución, por lo tanto, si encontramos ese caballo, descartaremos inmediatamente esa posibilidad.

El pseudocódigo para esta parte del algoritmo es el siguiente:

```
1: procedure Resolver Tablero (M)
        k \leftarrow M.length
                                     //cantidad de caballos
 3:
        n \leftarrow M[0].length
                                     //tamaño del tablero
        movsMinimos \leftarrow -1
 4:
        posMínima \leftarrow (-1, -1)
 5:
 6:
        for i \leftarrow 1 to n do
            for j \leftarrow 1 to n do
 7:
                movs \leftarrow -1
 8:
                for c \leftarrow 1 to k do
 9:
                    if M[c][i][j] = -1 then
10:
                        movs \leftarrow -1
11:
                        break
12:
                    end if
13:
                    movs \leftarrow movs + M[c][i][j]
14:
15:
                if (movs < movsMinimos \lor movsMinimos == -1) \land movs \neq -1 then
16:
                    movsMinimos \leftarrow movs
17:
```

```
posMínima \leftarrow (i, j)
18:
              end if
19:
          end for
20:
       end for
21:
22:
       if movsMinimos = -1 then
          no hay solución
23:
24:
          la solución es la posición pos Mínima con la cantidad movs Minimos de movimientos
25:
       end if
26:
```

27: end procedure

Si bien la guarda de la linea 16 puede parecer complicada, lo que hace es fijarse si realmente hay que actualizar o no las variables que representan a una posible solución. Si movs vale -1, entonces claramente debemos descartar (i, j), entonces no cambiamos movsMinimos ni posMinima porque lo mejor que tengo hasta ahora es lo que tenía antes. Si $movs \neq -1$, entonces vamos a cambiar movsMinimos y posMinima solo en el caso de que haya encontrado una posición cuya cantidad de movimientos totales entre todos los caballos sea menor a movsMinimos, o movsMinimos valga -1 (cuando encontramos la primera posición a la cual podemos llevar todos los caballos, pensamos a esa posición y a esa suma como la primera posible solución).

Finalmente cuando terminamos de recorrer M y realizar todas las sumas, si movsMinimos nunca cambió, entonces no existe solución al problema, de lo contrario, la solución está en movsMinimos y posMinima.

Entonces el algoritmo completo, lo que hace básicamente es, recibir una lista de posiciones donde cada posición denota un caballo, crear una matriz M de dimensión $k \ge n \ge n$ y, para cada caballo r llenar M[r] llamando a Llenar Tablero. Una vez hecho esto, llama a Resolver Tablero y termina.

1.3 Demostración de correctitud

Comencemos primero por justificar y demostrar porqué M_r va a ser la matriz que contenga, en cada posición (i,j), la cantidad mínima de movimientos necesarios para llegar a (i,j) desde la posición inicial (i_0,j_0) . Pensemos como sería un camino mínimo que realiza un caballo r para llegar a (i_m, j_m) desde (i_0, j_0) . Este camino lo podemos ver como una lista C de posiciones, ordenada según a qué posición salta primero r. Entonces $C = \langle (i_0, j_0), (i_1, j_1), ..., (i_m, j_m) \rangle$ y |C| = m+1. C claramente no tiene posiciones repetidas, ya que si no, no sería mínimo el camino. Ahora pensemos que valores debería tomar M_r para cada posición de la lista: para (i_0, j_0) debería tomar el valor 0 ya que no es necesario efectuar ningún movimiento para llegar a esa posición, debido a que solo asignamos a $M_r[i][j]$ cuando $M_r[i][j] == -1$ y dijimos que cuando efectuamos la llamada a Llenar Tablero, $M_r[i_0][j_0] == 0$, esto efectivamente demuestra que $M_r[i_0][j_0]$ tiene el valor correcto; para (i_1, j_1) debería tomar 1 ya que (i_1, j_1) es una de las posiciones a las cuales r se puede mover con un movimiento, desde (i_0, j_0) (si esto no vale entonces C no es un camino válido o tendría una posición repetida, lo cual dijimos que no sucede), y vemos que también se cumple porque, como se trata de una de las 8 posiciones a las cuales r puede moverse desde (i_0, j_0) , le es asignado v+1 en la primera iteración del ciclo, donde v == 0 por ser justamente la primera iteración; en el caso general entonces, tendremos que M_r en (i_z, j_z) debería tomar $M_r[i_{z-1}][j_{z-1}] + 1$, que representa la cantidad de movimientos necesarios para moverse a la posición anterior, más un movimiento para moverse a (i_z, j_z) . Tratemos de ver que nuestro algoritmo efectivamente hace que valga el caso general. En una iteración i, del ciclo principal (el while), se guardarán en listaNueva todas las posiciones a las cuales r puede moverse (con un solo movimiento), desde cada posición en lista Actual y se asignarán en la matriz con el valor $v_i + 1$ (v_i denota el valor de v en la iteración i). Pero las posiciones de lista Actual, fueron procesadas en la iteración i-1 (si i=0 entonces la posición procesada fue la (i_0, j_0) , que sabemos que ya se procesó antes de la llamada a Llenar Tablero), por lo tanto fueron asignadas en la matriz como $v_{i-1}+1$. Pero como $v_{i-1}==v_i-1$ (porque incrementamos v al final de cada iteración), entonces ahora las posiciones que procesamos en i van a ser asignadas en la matriz con $(v_{i-1}+1)+1$, siendo $v_{i-1}+1$ el valor que tomaron las posiciones procesadas en la iteración i-1. Si juntamos esto último que dijimos, con el hecho de que solo asignamos posiciones en la matriz, cuando ésta

vale -1 en dichas posiciones y que, dada una posición p, siempre verificamos a todas las posiciones (8 a lo sumo) a las cuales puede moverse r desde p, entonces podemos ver que estamos cumpliendo el caso general. Hemos demostrado que, dado un camino C que hace un caballo r para moverse a una posición (i_m, j_m) desde (i_0, j_0) , todas las posiciones de C tienen los valores correctos en M_r . Como esto vale para cualquier camino, entonces M_r en todas las posiciones a las cuales r pueda llegar, va a estar definida correctamente.

Si existen posiciones del tablero que son inaccesibles para r, entonces como no existe ningún camino (aunque estemos viendo solo los caminos mínimos, si existiera al menos un camino, ese sería el mínimo) nunca llegaremos a asignar esa posición. Como inicialmente la matriz está definida con -1 en todas sus posiciones excepto (i_0, j_0) , las posiciones inaccesibles van a quedar asignadas en la matriz con -1.

Ya vimos que nuestro algoritmo para obtener la matriz de movimientos de un caballo es correcto, resta ver que el ResolverTablero es correcto para concretar la demostración.

Si existe una solución, va a estar dada por una posición del tablero (posMínima) y un numero (movsMínimos). Queremos ver que movsMínimos cumple ser menor o igual a S_t para toda posición t del tablero y que efectivamente, si sumamos la cantidad de movimientos que le toma a cada caballo llegar a posMínima, esa suma nos da movsMínimos.

Resolver Tablero pasa por cada posición (i, j) de la matriz (primeros dos fors) y, por cada una de ellas, se fija para cada caballo c (tercer for) si puede moverse o no a (i,j) desde su posición inicial (i_0,j_0) . En el caso de que pueda, suma la cantidad de movimientos que le toma hacer eso al caballo, a movs (inicialmente en 0). Si no puede, entonces (i,j) seguro **no** es una solución, por lo tanto se sale del for y se asigna a movs un valor (-1) que representa que esa posición no debe ser tomada en cuenta. Cuando este for termina, si movs == -1 quiere decir que no existe ningún caballo (porque los recorrimos todos) que pueda moverse desde su posición inicial, a la posición (i,j) que estamos analizando, por lo cual decidimos pasar a otra posición de la matriz, sin hacer nada más. Si vale $movs \neq -1$, entonces, movs y la posición (i,j) son solución si y solo si movs es menor o igual que S_t para cualquier otra posición t. Entonces para verificar esto, comparamos movs con movs Mínimos, que representaba una posible solución hasta ahora (en el caso de que no valiera -1). Siempre que encontramos una suma de movimientos más chica a movs Mínimos, lo que hacemos es actualizar movsMínimos y posMínima. Como estamos analizando lo que le toma llegar a cada caballo, a cada posición del tablero, si al terminar el ciclo principal movsMínimos == -1, quiere decir que nunca actualizamos movs Mínimos. Lo cual significa que para cada una de las posiciones de la matriz que recorrimos, en algun momento del for de la linea 9, valió la guarda de la linea 10. Esto quiere decir que para cada una de las posiciones de la matriz, existe al menos un caballo al cual le resulta inaccesible dicha posición. Si esto pasa el algoritmo imprime que no hay solución y esto es correcto, ya que directamente no existe una posición a la cual puedan ir a parar todos los caballos.

Ahora bien, si al terminar el ciclo principal encontramos que movsMí $nimos \neq -1$, entonces según el algoritmo sí existe una solución y está denotada por movsMínimos y posMínima. El algoritmo solo cambia el valor de movsMínimos y posMínima en dos casos: 1)cuando movsMínimos vale -1 y encontró una posición a la cual pueden moverse todos los caballos y 2)cuando el algoritmo encontró una posición t a la cual pueden moverse todos los caballos y $S_t \leq movsM$ ínimos. Vemos que 1) es correcto ya que, si no hiciéramos entonces siempre estaríamos diciendo que no existe ninguna solución, incluso cuando encontramos una (al encontrar una posible solución, vemos que seguro siste si

1.4 Análisis de complejidad temporal

Tratemos de deducir una cota de complejidad temporal primero para el algoritmo LlenarTablero. Antes de analizar cuantas iteraciones hace cada ciclo, veamos el costo de las demás operaciones que realizamos:

• Crear una lista vacía tiene complejidad constante (http://en.cppreference.com/w/cpp/container/list/list caso 1)

- AgregarAtras a una lista tiene complejidad constante (http://en.cppreference.com/w/cpp/container/list/push_back)
- Asignar, incrementar y comparar enteros tiene complejidad constante
- Asignar entero a una matriz tiene complejidad constante
- Preguntar si una lista es vacía tiene complejidad constante (http://en.cppreference.com/w/cpp/container/list/empty)
- Pedir el iterador al inicio de una lista y al final tienen complejidad constante (http://en.cppreference.com/w/cpp/container/list/begin, http://en.cppreference.com/w/cpp/container/list/end). Avanzarlos y crearlos también ya que son punteros a nodos de la lista.
- Asignar a una lista l1, otra lista l2 tiene complejidad lineal a |l2| (http://en.cppreference.com/w/cpp/container/list/operator%3D)
- Posiciones AS altar tiene complejidad constante. En el peor caso devuelve una lista con 8 posiciones y hace una cantidad constante de accesos a posiciones de la matriz (O(1)).

Ahora que tenemos claro los costos de las operaciones que hacemos dentro y fuera de los ciclos, vamos a tratar de acotar la cantidad de iteraciones que hace cada ciclo. Dijimos que PosicionesASaltar devolvía una lista que tenía a lo sumo, 8 posiciones, por lo tanto el for de las linas 9 a 12 itera una cantidad constante de veces.

El otro for, vemos que hace una iteración por cada elemento de listaActual. Como los for están anidados, podemos decir que la complejidad del bloque que empieza en la linea 7 y termina en la linea 13, es O(8.|listaActual|), ya que por cada elemento de listaActual, el for de la la 7 va a hacer una iteración, pero el for anidado va a hacer 8 en el peor caso. Entonces una iteración completa del while es O(8.|listaActual| + |listaNueva|), pero como en el peor caso vamos a estar agregando cada elemento de la lista que nos devuelve PosicionesASaltar, a listaNueva, entonces |listaNueva| == 8.|listaActual|. Por lo tanto la complejidad de una sola iteración del while es O(|listaActual|).

Tratemos ahora de acotar la cantidad de iteraciones que hace el while. Como Posiciones ASaltar nos va a devolver siempre una lista con posiciones que valen -1 en la matriz y son posiciones válidas (el caballo puede moverse a esas posiciones y esas posiciones están dentro del tablero), entonces eventualmente se va a llenar todo el tablero (o por lo menos todo lo que pueda ser llenado) y el ciclo va a terminar (listaActual va a ser vacía). Observemos que, como en el peor caso listaNueva pasa a tener 8.|listaActual| elementos, dado que antes de ir a la próxima iteración estamos haciendo listaActual = listaNueva, estamos aumentando 8 veces el tamaño de listaActual por cada iteración. Como además estamos procesando todas esas posiciones y las estamos marcando en la matriz, vamos a estar procesando 8 posiciones en la primera iteracion, 8.8 en la segunda, 8.8.8 en la tercera, 8^i en la iésima iteración. Como queremos que el ciclo llene todo el tablero, para saber cuantas iteraciones necesitamos podemos hacer $8^i = n^2$ y esto es lo mismo que $i = log_8(n^2)$, por lo tanto necesitamos $log_8(n^2)$ iteraciones. Escribamos entonces la cota superior de nuestro algoritmo y operemos un poco sobre ella:

$$\begin{split} \sum_{i=1}^{log_8(n^2)} 8^i &< \sum_{i=0}^{log_8(n^2)} 8^i \\ \sum_{i=0}^{log_8(n^2)} 8^i &= \frac{1 - 8^{log_8(n^2) + 1}}{1 - 8} \quad (porque\ es\ una\ serie\ geometrica) \\ &\frac{1 - 8^{log_8(n^2) + 1}}{1 - 8} = \frac{1 - 8.8^{log_8(n^2)}}{-7} \\ &\frac{1 - 8.8^{log_8(n^2)}}{-7} = -\frac{1}{7} + \frac{8n^2 + 1}{7} < 8n^2 + 1 \end{split}$$

Y como $O(8n^2 + 1)$ es $O(n^2)$, concluimos que la complejidad de LlenarTablero es $O(n^2)$.

Teniendo en cuenta las aclaraciones que hicimos al principio sobre algunas complejidades, junto con que pedirle el tamaño a un vector es constante (http://en.cppreference.com/w/cpp/container/vector/size), es fácil ver que la complejidad del algoritmo ResolverTablero es $O(kn^2)$, ya que son tres ciclos anidados, dos de ellos iteran desde 1 hasta n y otro itera desde 1 hasta k.

Concluimos entonces que la complejidad del algoritmo es $O(kn^2) + O(n^2) = O(kn^2)$.