

Resolución de Tarea 4 - Programación Dinámica (Fecha: 20 de Octubre de 2025)

Universidad Simón Bolívar
Departamento de Computación y Tecnología de la Información
CI5651 - Diseño de Algoritmos I
Septiembre - Diciembre 2025
Estudiante: Junior Miguel Lara Torres (17-10303)

Tarea 4 (9 puntos)

Indice

- Resolución de Tarea 4 - Programación Dinámica (Fecha: 20 de Octubre de 2025)
- Indice
- Pregunta 1
- Pregunta 2
 - Complejidad
 - Implementación en C++
- Pregunta 3
- Pregunta 4
 - Complejidad
 - Implementación en C++

Pregunta 1

Mi fecha de nacimiento es: 8 de **Junio** de 1999 y mi día de nacimiento es **Martes**.
Verificar acá.

La tabla de la distancia de edición entre **Martes** → **Junio** es

Index	1	2	3	4	5	6
Día	<i>M</i>	<i>A</i>	<i>R</i>	<i>T</i>	<i>E</i>	<i>S</i>
Mes	<i>J</i>	<i>U</i>	<i>N</i>	<i>I</i>	<i>O</i>	

- En la inicialización de fila 0 y columna 0 tenemos:

0	1	2	3	4	5
1	0	0	0	0	0
2	0	0	0	0	0
3	0	0	0	0	0
4	0	0	0	0	0
5	0	0	0	0	0
6	0	0	0	0	0

- Tabla para $i = 1$

0	1	2	3	4	5
1	1	2	3	4	5
2	0	0	0	0	0
3	0	0	0	0	0
4	0	0	0	0	0
5	0	0	0	0	0
6	0	0	0	0	0

- Tabla para $i = 2$

0	1	2	3	4	5
1	1	2	3	4	5
2	2	2	3	4	5
3	0	0	0	0	0
4	0	0	0	0	0
5	0	0	0	0	0
6	0	0	0	0	0

- Tabla para $i = 3$

0	1	2	3	4	5
1	1	2	3	4	5
2	2	2	3	4	5
3	3	3	3	4	5
4	0	0	0	0	0
5	0	0	0	0	0
6	0	0	0	0	0

- Tabla para $i = 4$

0	1	2	3	4	5
1	1	2	3	4	5
2	2	2	3	4	5
3	3	3	3	4	5
4	4	4	4	4	5
5	0	0	0	0	0
6	0	0	0	0	0

- Tabla para $i = 5$

0	1	2	3	4	5
1	1	2	3	4	5
2	2	2	3	4	5
3	3	3	3	4	5
4	4	4	4	4	5
5	5	5	5	5	5
6	0	0	0	0	0

- Tabla para $i = 6$

0	1	2	3	4	5
1	1	2	3	4	5
2	2	2	3	4	5
3	3	3	3	4	5
4	4	4	4	4	5
5	5	5	5	5	5
6	6	6	6	6	6

Por lo tanto, a distancia de edición entre las cadenas es 6.

[!NOTE] Dado que no existe al menos una letra en común entre los estados iniciales de las palabras notamos que la distancia es de 6 igual a la longitud de la palabra mas larga (martes). Esto básicamente simula que se debe cambiar todos los caracteres para conseguir el objetivo. Acá el código en C++ con el algoritmo respectivo para realizar pruebas: edit_distance.cpp.

Pregunta 2

Definimos $DP[i][j]$ como la longitud del par de subarreglos familiares más largo, donde **el primer subarreglo termina en el índice i y el segundo subarreglo termina en el índice j** , asumiendo $i < j$.

Para calcular $DP[i][j]$, consideramos la posibilidad de extender un par familiar anterior, $DP[i-1][j-1]$.

Sea $L' = DP[i-1][j-1]$.

1. **Condición de Coprimos:** Los elementos $A[i]$ y $A[j]$ deben ser coprimos (es decir, $\gcd(A[i], A[j]) = 1$).
2. **Condición de Disyunción:** El nuevo par de longitud $L = L' + 1$ debe ser disjunto. Dado que $i < j$ y la longitud L es $L' + 1$, el primer subarreglo va desde $i - L + 1$ hasta i , y el segundo va desde $j - L + 1$ hasta j . Para que sean disjuntos, el índice final del primero (i) debe ser estrictamente menor que el índice inicial del segundo ($j - L + 1$).

$$i < j - L + 1 \quad \Rightarrow \quad L \leq j - i$$

Si esta condición se cumple, los subarreglos son disjuntos (o adyacentes si $L = j - i$).

La **recurrencia** es:

$$DP[i][j] = \begin{cases} DP[i-1][j-1] + 1 & \text{si } \begin{cases} \gcd(A[i], A[j]) = 1 \\ \wedge \\ DP[i-1][j-1] + 1 \leq j - i \end{cases} \\ 0 & \text{en otro caso} \end{cases}$$

El valor final buscado es el máximo valor encontrado en toda la tabla DP .

Complejidad

La dependencia $DP[i][j] \leftarrow DP[i-1][j-1] + 1$ es puramente diagonal. Esto significa que, al calcular la fila i , solo necesitamos los resultados de la fila anterior $i-1$.

- **Complejidad Temporal**

- **Doble Bucle:** El algoritmo utiliza dos bucles (uno para el índice final del primer subarreglo, i , y otro para el índice final del segundo, j). Estos bucles anidados recorren aproximadamente $n(n-1)/2$ pares de índices, lo que resulta en una complejidad de $O(n^2)$.
- **Operaciones Constantes:** Dentro del bucle, la operación crucial (verificar la condición de coprimos mediante el Máximo Común Divisor y actualizar el valor de DP) se realiza en tiempo constante, $O(1)$, según las condiciones del problema.

- **Complejidad Espacial**

Dado que la dependencia es local (solo de la diagonal anterior), podemos aplicar la técnica de “ahorro de espacio”. En lugar de un arreglo 2D de $O(n^2)$, utilizaremos un arreglo 1D auxiliar de tamaño $O(n)$ para almacenar solo los valores de la fila anterior, reduciendo la memoria adicional a $O(n)$.

Implementación en C++

La solución se implementa en C++. Dada la restricción de $O(1)$ para las operaciones aritméticas, se incluye una implementación simple del Máximo Común Divisor (GCD) basada en el algoritmo de Euclides.

El archivo funcional se encuentra en `family_array.cpp`

```
int calculate_gcd(int a, int b) {
    while (b) {
        a %= b;
        swap(a, b);
    }
    return a;
}

int longest_familiar_subarrays(const vector<int> &A, int n) {
    if (n < 2) return 0;

    // Usamos A...A[n]. El vector A indexado a 0 debe tener tamaño n+1.
    // Creamos un vector interno que representa A[1..n].
    // Creamos una copia A_1_based para facilitar la lógica de A[i] donde i >= 1.
    vector<int> A_1_based(n + 1);
```

```

for (int i = 1; i-1 < n; ++i) {
    A_1_based[i] = A[i - 1];
}

// DP[j] almacenará el valor de DP[i-1][j] (de la fila anterior).
// DP_row[j] es la longitud del par familiar más largo que termina en (i-1, j).
// Inicialmente, todos son 0. Usamos tamaño n+1 para indexar 1 a n.
// Esto cumple con la restricción de memoria adicional O(n).
vector<int> DP_row(n + 1, 0);
int max_length = 0;

// Iteramos 'i', el índice de terminación del primer subarreglo. (i = 1 a n)
for (int i = 1; i <= n; ++i) {
    // Variable temporal para almacenar DP[i-1][j-1] (dependencia diagonal).
    // Se inicializa a 0, que es DP[i-1][i-1].
    int prev_diag_val = 0;

    // Iteramos 'j', el índice de terminación del segundo subarreglo.
    // (j = i+1 a n) Forzamos j > i para asegurar que los
    // pares (i, j) sean únicos y en orden.
    for (int j = i + 1; j <= n; ++j) {
        // 1. Guardamos el valor actual de DP_row[j] (que es DP[i-1][j]).
        // Este valor se convertirá en la dependencia diagonal
        // (DP[i-1][j]) para la próxima iteración de j (j+1) en la fila i
        // (i.e., j_new = j+1, i_new=i+1).
        int current_diag_val = DP_row[j];
        int new_length = 0;

        // 2. Condición de Coprimidad: Chequeamos si A[i] y A[j] son coprimos.
        if (calculate_gcd(A_1_based[i], A_1_based[j]) == 1) {
            // L' es la longitud del par familiar que terminaba en (i-1, j-1).
            int L_prime = prev_diag_val;
            int potential_length = L_prime + 1;

            // 3. Condición de Disyunción: El nuevo par de longitud L debe
            // ser disjunto. El subarreglo termina en i. Si la longitud
            // es L, comienza en i - L + 1. Para que los subarreglos
            // sean disjuntos, L debe ser a lo sumo la distancia entre
            // ellos: L <= j - i
            if (potential_length <= j - i) {
                new_length = potential_length;
            }
        }
    }

    // 4. Actualizamos el máximo global.
    max_length = max(max_length, new_length);
}

```

```

// 5. Almacenamos el nuevo valor DP[i][j] en el arreglo DP_row[j]
// para la siguiente fila.
DP_row[j] = new_length;

// 6. Actualizamos prev_diag_val para la próxima iteración del
// bucle j. DP[i-1][j] se convierte en DP[i-1][(j+1)-1].
prev_diag_val = current_diag_val;
    }
}
return max_length;
}

```

Pregunta 3

El programa se encuentra en el siguiente enlace: [virtual_inicialization.cpp](#)

Pregunta 4

Se establece que transitar entre dos puntos a y b toma un tiempo igual al **cuadrado de la distancia cartesiana** entre ellos.

Si tenemos dos puntos $P_a = (x_a, y_a)$ y $P_b = (x_b, y_b)$, la distancia Euclidiana $d(P_a, P_b)$ se define como:

$$d(P_a, P_b) = \sqrt{(x_a - x_b)^2 + (y_a - y_b)^2}$$

Esta fórmula se basa en el Teorema de Pitágoras.

El costo (tiempo) T de viajar entre P_a y P_b es el **cuadrado** de esta distancia:

$$T(P_a, P_b) = d(P_a, P_b)^2 = (x_a - x_b)^2 + (y_a - y_b)^2$$

Así, al calcular el costo en la dirección opuesta, $T(P_b, P_a)$, obtenemos:

$$T(P_b, P_a) = (x_b - x_a)^2 + (y_b - y_a)^2$$

Dado que elevar al cuadrado elimina el efecto del signo (es decir, $(k)^2 = (-k)^2$), tenemos que:

$$\text{En } x \rightarrow (x_a - x_b)^2 = (x_b - x_a)^2$$

$$\text{En } y \rightarrow (y_a - y_b)^2 = (y_b - y_a)^2$$

Por lo tanto, la función de costo es **simétrica**:

$$T(P_a, P_b) = T(P_b, P_a)$$

Por lo tanto, realizar un viaje que cumpla el siguiente camino 1. Viaje $P_0 \rightarrow P_i \rightarrow P_j \rightarrow P_0$ 2. Viaje $P_0 \rightarrow P_j \rightarrow P_i \rightarrow P_0$

Ambos costos, al sumarse individualmente, son: * Costo 1: $T(P_0, P_i) + T(P_i, P_j) + T(P_j, P_0)$ * Costo 2: $T(P_0, P_j) + T(P_j, P_i) + T(P_i, P_0)$

Debido a la simetría del costo individual, el Costo 1 y el Costo 2 serán siempre idénticos en este problema.

Utilizamos una **máscara de bits** (Bitmask) para representar el conjunto de maletas recogidas. Una máscara S es un entero donde el i -ésimo bit encendido (1) indica que la maleta i ha sido recogida.

- **Estado:** $DP[S]$ es el tiempo mínimo acumulado para recoger todas las maletas cuyo índice de bit está encendido en la máscara S .
- **Caso Base:** $DP = 0$ (cero tiempo si no se ha recogido ninguna maleta).
- **Objetivo:** Calcular $DP[(1 \ll n) - 1]$, que es la máscara con todos los bits encendidos.

Para calcular $DP[S]$, identificamos el costo del **último viaje** que condujo al estado S . Fijamos una maleta de referencia i que debe haber sido recogida en el último viaje (por ejemplo, la maleta con el índice de bit más bajo).

- Sea i la maleta de menor índice en S que fue recogida en el último viaje.
- Sea P_k la posición de la maleta k , y P_0 la posición del avión $(0, 0)$.
- Se define “apagar un bit” con la operación XOR tal que $S \text{ xor } \{i, j\}$ es aplicar $S \text{ xor } i \wedge S \text{ xor } j$.

La recurrencia busca minimizar el tiempo entre dos posibles escenarios para el último viaje:

1. **Opción 1: Viaje de una maleta.** Solo se recogió i .

$$Costo_1 = DP[S \text{ xor } \{i\}] + T(P_0, P_i, P_0)$$

$$\text{Donde } T(P_0, P_i, P_0) = d(P_0, P_i)^2 + d(P_i, P_0)^2.$$

2. **Opción 2: Viaje de dos maletas.** Se recogió i junto con otra maleta j . Debemos iterar sobre todas las maletas $j \in S, j \neq i$.

$$Costo_2 = DP[S \text{ xor } \{i, j\}] + T(P_0, P_i, P_j, P_0)$$

$$\text{Donde } T(P_0, P_i, P_j, P_0) = d(P_0, P_i)^2 + d(P_i, P_j)^2 + d(P_j, P_0)^2.$$

Debido a que el costo de transitar es simétrico (es el cuadrado de la distancia cartesiana), el tiempo total de la ruta es independiente del orden en que se recogen i y j si el viaje empieza y termina en P_0 . Por lo tanto, solo calculamos una vez el costo del viaje completo:

$$T_{i,j} = \text{Dist}(P_0, P_i)^2 + \text{Dist}(P_i, P_j)^2 + \text{Dist}(P_j, P_0)^2 = T_{j,i}$$

La recurrencia final es:

$$DP[S] = \min(Costo_1, Costo_2)$$

Complejidad

- **Número de Estados:** 2^n estados.
- **Costo de Transición:** Para cada estado, se calcula el costo de un viaje simple ($O(1)$) y se itera sobre $O(n)$ posibles parejas j para el viaje doble. La operación del Bitmasking y el cálculo de la distancia (asumido $O(1)$) es rápido.
- **Complejidad Total:** $O(n \cdot 2^n)$ tiempo, cumpliendo con la restricción.
- **Memoria:** $O(2^n)$ para la tabla de memoización.

Implementación en C++

A continuación, se presenta la implementación del algoritmo usando C++ Top-Down DP (Memoización)

El archivo funcional se encuentra en airplane_bags.cpp

```
/**
 * @brief Estructura para representar las coordenadas de un punto.
 */
struct Point {
    int x, y;
};

// Variables globales para el contexto del problema
int N_Bags;           // Número de maletas (n)
const int INF = 1e9; // Constante para infinito
vector<Point> P;       // Puntos del aeropuerto. P[0] es el avión.
vector<int> memo;      // Tabla de memoización DP[S]

/**
 * @brief Calcula el cuadrado de la distancia cartesiana (tiempo de tránsito).
 *
 * Se asume que esta operación es  $O(1)$ .
 * @param p1 Primer punto.
 * @param p2 Segundo punto.
 * @return ll El cuadrado de la distancia.
 */
int squared_distance(Point p1, Point p2) {
    return pow(p1.x - p2.x, 2) + pow(p1.y - p2.y, 2);
}

/**
```



```

* @brief Calcula el tiempo mínimo para recoger las maletas definidas por la máscara S.
*
* Implementa la Programación Dinámica Top-Down con Bitmasking.
* Complejidad temporal total:  $O(N * 2^N)$ .
*
* @param S Máscara de bits que representa el subconjunto de maletas ya recogidas (1-indexed)
* @return ll Tiempo mínimo.
*/
int solve_dp(int S) {
    // Caso Base: Si no quedan maletas por recoger (S=0), el tiempo es 0.
    if (S == 0)
        return 0;

    // Consulta la tabla de memoización (Memoization)
    if (memo[S] != -1)
        return memo[S];

    int min_time = INF;

    // 1. Identificar la maleta de referencia (i).
    // Buscamos el bit menos significativo encendido, que corresponde a la
    // maleta de menor índice que aún no ha sido considerada en el subproblema.
    // Esto asegura que cada estado S solo se resuelva una vez con una maleta
    // de inicio fija, manteniendo la complejidad en  $O(N * 2^N)$ .

    int LSB_mask = S & -S;
    // log2(LSB_mask) nos da el índice del bit (0-based)
    int i_bit_idx = __builtin_ctz(LSB_mask);

    // i_maleta es el índice real de la maleta (1-based index)
    int i_maleta = i_bit_idx + 1;

    // Máscara sin la maleta i
    int S_without_i = S ^ LSB_mask;

    // Costo de ida y vuelta al avión (P) para la maleta i
    int cost_0_i = squared_distance(P[0], P[i_maleta]);

    // 2. Opción 1: Recoger la maleta i sola. (Viaje: P -> P[i] -> P)
    // Costo total = tiempo anterior + costo del viaje 0->i->0
    int cost_single = cost_0_i + cost_0_i;
    min_time = min(min_time, solve_dp(S_without_i) + cost_single);

    // 3. Opción 2: Recoger la maleta i junto con otra maleta j (j > i)
    // Recorremos todas las otras maletas j cuyo bit esté encendido en S_without_i.

```

```

for (int j_bit_idx = 0; j_bit_idx < N_Bags; ++j_bit_idx) {
    // Comprobar si el bit j está encendido en la máscara S_without_i
    // y si j_bit_idx es mayor que i_bit_idx (para evitar simetría y
    // redundancia en el bucle)
    if ((S_without_i & (1 << j_bit_idx))) {
        int j_maleta = j_bit_idx + 1;

        // Máscara sin la maleta i ni la maleta j
        int S_without_i_j = S_without_i ^ (1 << j_bit_idx);

        int cost_0_j = squared_distance(P[0], P[j_maleta]);
        int cost_i_j = squared_distance(P[i_maleta], P[j_maleta]);

        // Costo del viaje doble: P -> P[i] -> P[j] -> P.
        // Debido a la simetría de la distancia al cuadrado, el orden
        // de recogida (i->j o j->i) no altera el costo total del circuito.
        int cost_double_trip = cost_0_i + cost_i_j + cost_0_j;

        min_time = min(min_time, solve_dp(S_without_i_j) + cost_double_trip);
    }
}

// Almacenar el resultado (Memoization) y retornarlo.
return memo[S] = min_time;
}

// Función principal para resolver el problema (implementación de la Tarea 4, P4)
int solve_problem_4(const vector<Point> &bag_positions) {
    int n = bag_positions.size();
    if (n == 0)
        return 0;

    N_Bags = n;

    // Punto (0, 0) es el avión.
    P.clear();
    P.push_back({0, 0});

    // P a P[n] son las maletas.
    P.insert(P.end(), bag_positions.begin(), bag_positions.end());

    int num_states = 1 << N_Bags;

    // Inicialización de la tabla de memoización con -1 (INF si usamos Bottom-Up)
    memo.assign(num_states, -1);

```

```
    // El estado final es cuando todos los bits están encendidos  
    int final_mask = num_states - 1;  
  
    return solve_dp(final_mask);  
}
```