

# Búsqueda en Grafos: BFS y DFS aplicados al Metro CDMX

Inteligencia Artificial

Nombre: **Diego Coronado Perez**  
Grupo: **10**

Facultad de Ingeniería – UNAM  
Fecha de entrega: 20 de febrero de 2026

# Índice

<b>1. Introducción</b>	<b>3</b>
<b>2. Modelado del Grafo</b>	<b>3</b>
<b>3. Representación de Adyacencia</b>	<b>5</b>
3.1. Ventajas y Desventajas . . . . .	5
3.2. Construcción del grafo . . . . .	5
<b>4. Algoritmos Implementados</b>	<b>5</b>
4.1. Búsqueda en Anchura (BFS) . . . . .	5
4.2. Búsqueda en Profundidad (DFS) . . . . .	7
<b>5. Propiedades Teóricas</b>	<b>9</b>
5.1. Completitud . . . . .	9
5.2. Optimalidad . . . . .	9
<b>6. Complejidad Computacional</b>	<b>9</b>
6.1. Complejidad en Tiempo . . . . .	9
6.2. Complejidad en Espacio . . . . .	9
<b>7. Resultados Experimentales</b>	<b>10</b>
7.1. Métricas . . . . .	10
7.2. Casos de Prueba Obligatorios . . . . .	10
7.2.1. Caso 1: Observatorio → Ciudad Azteca . . . . .	10
7.2.2. Caso 2: Indios Verdes → Velódromo . . . . .	10
7.2.3. Caso 3: UAM-I → El Rosario . . . . .	11
7.3. Resumen Comparativo Global . . . . .	12
7.4. Evidencia . . . . .	12
<b>8. Conclusiones</b>	<b>15</b>

## 1. Introducción

El objetivo de este reporte es presentar la implementación y el análisis de dos algoritmos fundamentales de Inteligencia Artificial enfocados en la búsqueda no informada en grafos: la **Búsqueda en Anchura (BFS)** y la **Búsqueda en Profundidad (DFS)**. El dominio de aplicación seleccionado para este estudio es el sistema de transporte colectivo Metro de la Ciudad de México.

El problema central consiste en encontrar una ruta válida entre una estación de origen y una de destino. Para lograrlo, la red del Metro se abstrae y se modela como un grafo matemático. Esta representación permite evaluar el comportamiento de los algoritmos en un escenario real, analizando sus propiedades teóricas fundamentales como la completitud, la optimalidad y su complejidad computacional.

## 2. Modelado del Grafo

El Metro CDMX se representa formalmente como un grafo  $G = (V, E)$  con las siguientes características:

- **Nodos ( $V$ ):** Representan cada una de las estaciones del metro.
- **Aristas ( $E$ ):** Representan las vías o conexiones directas físicas entre dos estaciones adyacentes.
- **No dirigido:** Se asume que los trenes viajan en ambos sentidos de la vía, por lo que las conexiones son bidireccionales.
- **No ponderado:** Para fines de esta implementación, se ignora la distancia física o el tiempo de traslado. Cada arista tiene un costo uniforme exacto de 1.

Este modelo permite medir la distancia entre estaciones estrictamente mediante el número de transiciones o "saltos". Para ilustrar esta abstracción, la Figura 1 muestra la topología de la red. Visualmente, cada punto de parada o transbordo en el mapa representa un **nodo** del grafo, mientras que los segmentos de vía físicos que unen dos estaciones consecutivas representan las **aristas**.



Figura 1: Representación visual de la red del Metro CDMX, donde las estaciones actúan como nodos y las vías como aristas.

Esta correspondencia visual se traduce de manera directa a nuestra implementación computacional en Python. En el código, la red se construye instanciando una clase base que gestiona esta conectividad. Cada estación (el nodo visual) se convierte en una llave dentro de un diccionario, y las conexiones directas que se observan en el mapa (las aristas) se agregan a una lista asociada a esa llave, tal como se muestra a continuación:

Listing 1: Fragmento del modelado de la clase Grafo

```
class MetroCDMX:
    def __init__(self):
        self.grafo = {}
        self._construir_grafo()

    def agregar_arista(self, estacion1, estacion2):
        """Agrega una arista bidireccional entre dos estaciones"""
        if estacion1 not in self.grafo:
            self.grafo[estacion1] = []
        if estacion2 not in self.grafo:
            self.grafo[estacion2] = []
        self.grafo[estacion1].append(estacion2)
        self.grafo[estacion2].append(estacion1)
```

```

        if estacion2 not in self.grafo:
            self.grafo[estacion2] = []

        if estacion2 not in self.grafo[estacion1]:
            self.grafo[estacion1].append(estacion2)
        if estacion1 not in self.grafo[estacion2]:
            self.grafo[estacion2].append(estacion1)

```

### 3. Representación de Adyacencia

Para almacenar la estructura del grafo en memoria, se optó por utilizar una **lista de adyacencia**, implementada de forma nativa en Python mediante un diccionario (dict), donde las llaves son los nombres de las estaciones y los valores son listas (list) que contienen a sus estaciones vecinas.

#### 3.1. Ventajas y Desventajas

- **Ventajas:** Es una estructura altamente eficiente en memoria, ocupando un espacio proporcional a  $O(|V| + |E|)$ . En grafos dispersos como el Metro (donde el número de conexiones por estación es pequeño, promediando de 2 a 4), evita el desperdicio masivo de memoria que generaría una matriz de adyacencia llena de ceros.
- **Desventajas:** Comprobar si existe una conexión específica entre dos estaciones cualesquiera toma tiempo lineal  $O(k)$  respecto al número de vecinos de la estación, en lugar de tiempo constante  $O(1)$  como en una matriz. No obstante, para los recorridos BFS y DFS, esto no es un problema, ya que los algoritmos iteran directamente sobre los vecinos existentes.

#### 3.2. Construcción del grafo

El siguiente fragmento muestra cómo se puebla el modelo utilizando la estructura elegida:

Listing 2: Fragmento de construcción del grafo poblado con la Línea 1

```

linea1 = [
    "Observatorio", "Tacubaya", "Juanacatlan", "Chapultepec",
    "Sevilla", "Insurgentes", "Cuauhtemoc", "Balderas",
    "Salto del Agua", "Isabel la Catolica", "Pino Suarez",
    "Merced", "Candelaria", "San Lazaro", "Moctezuma",
    "Balbuena", "Boulevard Puerto Aereo", "Gomez Farias",
    "Zaragoza", "Pantitlan"
]

# En cada vuelta del ciclo, se toma la estacion actual y se une con la
# adyacente
for i in range(len(linea1) - 1):
    mi_grafo.agregar_arista(linea1[i], linea1[i + 1])

```

### 4. Algoritmos Implementados

#### 4.1. Búsqueda en Anchura (BFS)

La búsqueda en anchura explora el grafo por niveles utilizando una estructura de datos tipo cola (FIFO: *First-In, First-Out*).

Listing 3: Implementación de la Búsqueda en Anchura (BFS)

```
from collections import deque

def bfs(self, origen, destino):
    """
        Busqueda en Anchura (BFS - Breadth-First Search)

    Retorna:
        - ruta: lista ordenada de estaciones desde origen hasta destino
        - saltos: numero de aristas (k-1 donde k es longitud de ruta)
        - nodos_expandidos: numero de nodos visitados durante la busqueda
    """
    if origen not in self.grafo:
        return None, 0, 0, f"Estacion origen '{origen}' no existe"
    if destino not in self.grafo:
        return None, 0, 0, f"Estacion destino '{destino}' no existe"

    if origen == destino:
        return [origen], 0, 1, "Origen y destino son iguales"

    # Estructuras de datos para BFS
    cola = deque([origen])
    visitados = {origen}
    padres = {origen: None}
    nodos_expandidos = 0

    encontrado = False

    while cola and not encontrado:
        actual = cola.popleft()
        nodos_expandidos += 1

        # Explorar vecinos
        for vecino in self.grafo[actual]:
            if vecino not in visitados:
                visitados.add(vecino)
                padres[vecino] = actual
                cola.append(vecino)

                if vecino == destino:
                    encontrado = True
                    break

    # Reconstruir ruta
    if destino not in padres:
        return None, 0, nodos_expandidos, "No existe ruta"

    ruta = []
    actual = destino
    while actual is not None:
        ruta.append(actual)
        actual = padres[actual]
    ruta.reverse()

    saltos = len(ruta) - 1
```

```
        return ruta, saltos, nodos_expandidos, "Exito"
```

El uso de una cola garantiza que BFS explore primero a todos los vecinos inmediatos antes de avanzar a los vecinos de segundo grado, lo que asegura encontrar el camino más corto en términos de aristas.

## 4.2. Búsqueda en Profundidad (DFS)

La búsqueda en profundidad (DFS) explora una rama del grafo tan profundo como sea posible antes de retroceder. Se apoya en una estructura de pila (LIFO: *Last-In, First-Out*).

Listing 4: Implementación de la Búsqueda en Profundidad (DFS)

```
def dfs(self, origen, destino):
    """
        Busqueda en Profundidad (DFS - Depth-First Search)

    Retorna:
        - ruta: lista ordenada de estaciones desde origen hasta destino
        - saltos: numero de aristas (k-1 donde k es longitud de ruta)
        - nodos_expandidos: numero de nodos visitados durante la busqueda
    """
    if origen not in self.grafo:
        return None, 0, 0, f"Estacion origen '{origen}' no existe"
    if destino not in self.grafo:
        return None, 0, 0, f"Estacion destino '{destino}' no existe"

    if origen == destino:
        return [origen], 0, 1, "Origen y destino son iguales"

    # Estructuras de datos para DFS
    pila = [origen]
    visitados = {origen}
    padres = {origen: None}
    nodos_expandidos = 0

    encontrado = False

    # Busqueda DFS
    while pila and not encontrado:
        actual = pila.pop()
        nodos_expandidos += 1

        # Explorar vecinos
        for vecino in self.grafo[actual]:
            if vecino not in visitados:
                visitados.add(vecino)
                padres[vecino] = actual
                pila.append(vecino)

                if vecino == destino:
                    encontrado = True
                    break

    # Reconstruir ruta
```

```
if destino not in padres:  
    return None, 0, nodos_expandidos, "No existe ruta"  
  
ruta = []  
actual = destino  
while actual is not None:  
    ruta.append(actual)  
    actual = padres[actual]  
ruta.reverse()  
  
saltos = len(ruta) - 1  
  
return ruta, saltos, nodos_expandidos, "Exito"
```

DFS no garantiza rutas óptimas, ya que su recorrido depende íntegramente del orden en el que se insertan y extraen los vecinos en la pila.

## 5. Propiedades Teóricas

### 5.1. Completitud

Un algoritmo de búsqueda es completo si garantiza encontrar una solución siempre que esta exista.

**BFS** es completo en el contexto del Metro CDMX debido a que el grafo que representa la red de transporte es finito. Al explorar el grafo por niveles, BFS asegura que todas las estaciones alcanzables desde el origen serán eventualmente visitadas, asumiendo que el grafo es conexo (o al menos que el destino está en la misma componente conexa que el origen).

**DFS**, por su naturaleza, puede no ser completo en árboles de búsqueda infinitos o si no se controla la presencia de ciclos infinitos. Sin embargo, dado que nuestra implementación mantiene un conjunto en memoria de nodos **visitados**, se evitan los ciclos. Al tratarse de un número finito de estaciones, DFS también es completo para este modelado del Metro.

### 5.2. Optimalidad

Un algoritmo es óptimo si garantiza encontrar la mejor solución posible (aquella con el menor costo de ruta).

**BFS** es óptimo en grafos no ponderados. Como explora radialmente en capas equivalentes a  $k$  saltos de distancia, la primera vez que BFS inserta el nodo **objetivo** en los visitados, lo hace a través del camino que requiere el menor número de saltos.

Por el contrario, **DFS** no es óptimo. DFS puede encontrar una solución válida siguiendo una línea que da un rodeo innecesario por la ciudad antes de llegar a un destino que bien podría haber estado a solo dos saltos de distancia, simplemente porque esa fue la primera rama que la pila decidió explorar en profundidad.

## 6. Complejidad Computacional

La complejidad se evalúa considerando factores del árbol de búsqueda:  $b$  (factor de ramificación máximo),  $d$  (profundidad del nodo objetivo más superficial) y  $m$  (longitud máxima de cualquier camino en el espacio de estados). Asimismo, también se analiza bajo la notación clásica de grafos con  $|V|$  (vértices) y  $|E|$  (aristas).

### 6.1. Complejidad en Tiempo

- **BFS:** En el peor de los casos, recorre la totalidad del árbol de búsqueda expandiendo cada nivel, lo que resulta en un tiempo de  $O(b^d)$ . Visto desde la teoría de grafos, como utilizamos listas de adyacencia y un control de nodos visitados, se inspecciona cada vértice y cada arista una vez, logrando  $O(|V| + |E|)$ .
- **DFS:** Al explorar en profundidad, si la solución está a la derecha del árbol pero iniciamos por la izquierda, podemos llegar a recorrer todo el grafo, dándonos un tiempo de  $O(b^m)$ , o de igual manera  $O(|V| + |E|)$  gracias al conjunto de **visitados**.

Ambos logran tiempos casi instantáneos en la práctica para la red del Metro CDMX (aproximadamente 195 estaciones).

### 6.2. Complejidad en Espacio

- **BFS:** El cuello de botella de BFS es la memoria. Debe mantener en la cola todos los nodos de la "frontera" del nivel actual para expandir el siguiente. Esto es  $O(b^d)$ . En notación de grafos requiere  $O(|V|)$  para almacenar el diccionario de **padres** y los **visitados**.

- **DFS:** Su ventaja teórica es el ahorro de espacio. La pila de recursión (o pila iterativa) solo necesita almacenar un solo camino desde la raíz hasta la hoja actual, más los nodos hermanos no expandidos, ocupando  $O(b \cdot m)$ . Sin embargo, al guardar el conjunto completo de visitados para evitar ciclos en este grafo específico, terminamos con una complejidad espacial que también ronda los  $O(|V|)$ .

## 7. Resultados Experimentales

### 7.1. Métricas

Listing 5: Cálculo de saltos y nodos visitados

```
ruta = reconstruir_ruta(padres, inicio, objetivo)
saltos = len(ruta) - 1
nodos_visitados = len(visitados)
```

### 7.2. Casos de Prueba Obligatorios

En esta sección se presentan los resultados obtenidos al ejecutar los algoritmos BFS y DFS sobre el grafo del Metro CDMX, utilizando exactamente los mismos casos de prueba solicitados en la tarea. La información mostrada corresponde directamente a la salida en consola del programa desarrollado.

#### 7.2.1. Caso 1: Observatorio → Ciudad Azteca

Listing 6: Salida en consola – Caso 1: Observatorio ->Ciudad Azteca

```
ALGORITMO: BFS (Busqueda en Anchura)
Origen: Observatorio
Destino: Ciudad Azteca
Estado: Exito

METRICAS:
- Longitud en aristas (saltos): 24
- Numero de estaciones en la ruta: 25
- Nodos expandidos/visitados: 162
- Costo total (peso uniforme): 24

ALGORITMO: DFS (BUsqueda en Profundidad)
Origen: Observatorio
Destino: Ciudad Azteca
Estado: Exito

METRICAS:
- Longitud en aristas (saltos): 26
- Numero de estaciones en la ruta: 27
- Nodos expandidos/visitados: 35
- Costo total (peso uniforme): 26
```

**Análisis del Caso 1:** BFS encontró la ruta más corta en términos de número de estaciones, mientras que DFS expandió un menor número de nodos debido a su exploración en profundidad.

#### 7.2.2. Caso 2: Indios Verdes → Velódromo

Listing 7: Salida en consola – Caso 2: Indios Verdes ->Velódromo

```
ALGORITMO: BFS (Busqueda en Anchura)
Origen: Indios Verdes
Destino: Velodromo
Estado: Exito
```

METRICAS:

- Longitud en aristas (saltos): 13
- Numero de estaciones en la ruta: 14
- Nodos expandidos/visitados: 79
- Costo total (peso uniforme): 13

```
ALGORITMO: DFS (Busqueda en Profundidad)
```

```
Origen: Indios Verdes
Destino: Velodromo
Estado: Exito
```

METRICAS:

- Longitud en aristas (saltos): 28
- Numero de estaciones en la ruta: 29
- Nodos expandidos/visitados: 40
- Costo total (peso uniforme): 28

**Análisis del Caso 2:** La diferencia entre BFS y DFS es más notable. BFS obtiene una ruta mucho más corta, mientras que DFS realiza un recorrido considerablemente más largo antes de alcanzar el destino.

### 7.2.3. Caso 3: UAM-I → El Rosario

Listing 8: Salida en consola – Caso 3: UAM-I ->El Rosario

```
ALGORITMO: BFS (Busqueda en Anchura)
Origen: UAM-I
Destino: El Rosario
Estado: Exito
```

METRICAS:

- Longitud en aristas (saltos): 23
- Numero de estaciones en la ruta: 24
- Nodos expandidos/visitados: 152
- Costo total (peso uniforme): 23

```
ALGORITMO: DFS (B squeda en Profundidad)
```

```
Origen: UAM-I
Destino: El Rosario
Estado: Exito
```

METRICAS:

- Longitud en aristas (saltos): 48
- Numero de estaciones en la ruta: 49
- Nodos expandidos/visitados: 100
- Costo total (peso uniforme): 48

**Análisis del Caso 3:** BFS vuelve a garantizar la solución óptima en términos de saltos, mientras que DFS recorre una gran parte de la red antes de llegar al destino.

Figura 2: Enter Caption

### 7.3. Resumen Comparativo Global

Cuadro 1: Resumen comparativo BFS vs DFS en todos los casos

Caso	Saltos BFS	Saltos DFS	Nodos BFS	Nodos DFS
Observatorio → Ciudad Azteca	24	26	162	35
Indios Verdes → Velódromo	13	28	79	40
UAM-I → El Rosario	23	48	152	100

### 7.4. Evidencia

```
#####
# CASO DE PRUEBA 1: Observatorio → Ciudad Azteca
#####

=====
ALGORITMO: BFS (Búsqueda en Anchura)
Origen: Observatorio
Destino: Ciudad Azteca
=====

Estado: Éxito

Ruta encontrada:
1. Observatorio (ORIGEN)
2. Tacubaya
3. Patriotismo
4. Chilpancingo
5. Centro Médico
6. Lázaro Cárdenas
7. Chabacano
8. Jamaica
9. Fray Servando
10. Candelaria
11. San Lázaro
12. Ricardo Flores Magón
13. Romero Rubio
14. Oceanía
15. Deportivo Oceanía
16. Bosque de Aragón
17. Villa de Aragón
18. Nezahualcóyotl
19. Impulsora
20. Río de los Remedios
21. Muñquiz
22. Ecatepec
23. Olímpica
24. Plaza Aragón
25. Ciudad Azteca (DESTINO)

MÉTRICAS:
• Longitud en aristas (saltos): 24
• Número de estaciones en la ruta: 25
• Nodos expandidos/visitados: 162
• Costo total (peso uniforme): 24 (cada arista = 1)
```

Figura 3: BFS (OBSERVATORIO - CD. AZTECA)

```

=====
ALGORITMO: DFS (Búsqueda en Profundidad)
Origen: Observatorio
Destino: Ciudad Azteca
=====
Estado: Éxito
Ruta encontrada:
 1. Observatorio (ORIGEN)
 2. Tacubaya
 3. Patriotismo
 4. Chilpancingo
 5. Centro Médico
 6. Lázaro Cárdenas
 7. Chabacano
 8. Jamaica
 9. Mixiuhca
 10. Velódromo
 11. Ciudad Deportiva
 12. Puebla
 13. Pantitlán
 14. Hangares
 15. Terminal Aérea
 16. Oceanía
 17. Deportivo Oceanía
 18. Bosque de Aragón
 19. Villa de Aragón
 20. Nezahualcóyotl
 21. Impulsora
 22. Río de los Remedios
 23. Múzquiz
 24. Ecatepec
 25. Olímpica
 26. Plaza Aragón
 27. Ciudad Azteca (DESTINO)

MÉTRICAS:
• Longitud en aristas (saltos): 26
• Número de estaciones en la ruta: 27
• Nodos expandidos/visitados: 35
• Costo total (peso uniforme): 26 (cada arista = 1)

=====

COMPARACIÓN BFS vs DFS - Caso 1
=====
Saltos BFS: 24 | Saltos DFS: 26
Nodos expandidos BFS: 162 | Nodos expandidos DFS: 35
BFS encontró ruta más corta (24 vs 26 saltos)
DFS expandió menos nodos (35 vs 162)
=====
```

Figura 4: DFS (OBSERVATORIO - CD. AZTECA)

```

=====
ALGORITMO: BFS (Búsqueda en Anchura)
Origen: Indios Verdes
Destino: Velódromo
=====
Estado: Éxito
Ruta encontrada:
 1. Indios Verdes (ORIGEN)
 2. Deportivo 18 de Marzo
 3. Potrero
 4. La Raza
 5. Misterios
 6. Valle Gómez
 7. Consulado
 8. Canal del Norte
 9. Morelos
 10. Candelaria
 11. Fray Servando
 12. Jamaica
 13. Mixiuhca
 14. Velódromo (DESTINO)

MÉTRICAS:
• Longitud en aristas (saltos): 13
• Número de estaciones en la ruta: 14
• Nodos expandidos/visitados: 79
• Costo total (peso uniforme): 13 (cada arista = 1)
=====
```

Figura 5: BFS (INDIOS VERDES - VELODROMO)

```

=====  

ALGORITMO: DFS (Búsqueda en Profundidad)  

Origen: Indios Verdes  

Destino: Velódromo  

=====  

Estado: Éxito  

Ruta encontrada:  

1. Indios Verdes (ORIGEN)  

2. Deportivo 18 de Marzo  

3. La Villa-Basílica  

4. Martín Carrera  

5. Talismán  

6. Bondojito  

7. Consulado  

8. Eduardo Molina  

9. Aragón  

10. Oceanía  

11. Romero Rubio  

12. Ricardo Flores Magón  

13. San Lázaro  

14. Morelos  

15. Tepito  

16. Lagunilla  

17. Garibaldi  

18. Guerrero  

19. Hidalgo  

20. Juárez  

21. Balderas  

22. Niños Héroes  

23. Hospital General  

24. Centro Médico  

25. Lázaro Cárdenas  

26. Chabacano  

27. Jamaica  

28. Mixihuca  

29. Velódromo (DESTINO)

MÉTRICAS:  

• Longitud en aristas (saltos): 28  

• Número de estaciones en la ruta: 29  

• Nodos expandidos/visitados: 40  

• Costo total (peso uniforme): 28 (cada arista = 1)

=====  

COMPARACIÓN BFS vs DFS – Caso 2  

=====  

Saltos BFS: 13 | Saltos DFS: 28  

Nodos expandidos BFS: 79 | Nodos expandidos DFS: 40  

BFS encontró ruta más corta (13 vs 28 saltos)  

DFS expandió menos nodos (40 vs 79)

```

Figura 6: DFS (INDIOS VERDES - VELODROMO)

```

=====  

ALGORITMO: BFS (Búsqueda en Anchura)  

Origen: UAM-I  

Destino: El Rosario  

=====  

Estado: Éxito  

Ruta encontrada:  

1. UAM-I (ORIGEN)  

2. Cerro de la Estrella  

3. Iztapalapa  

4. Atlalilco  

5. Mexicaltzingo  

6. Ermita  

7. Eje Central  

8. Parque de los Venados  

9. Zapata  

10. Hospital 20 de Noviembre  

11. Insurgentes Sur  

12. Mixcoac  

13. San Antonio  

14. San Pedro de los Pinos  

15. Tacubaya  

16. Constituyentes  

17. Auditorio  

18. Polanco  

19. San Joaquín  

20. Tacuba  

21. Refinería  

22. Camarones  

23. Aquiles Serdán  

24. El Rosario (DESTINO)

MÉTRICAS:  

• Longitud en aristas (saltos): 23  

• Número de estaciones en la ruta: 24  

• Nodos expandidos/visitados: 152  

• Costo total (peso uniforme): 23 (cada arista = 1)

```

Figura 7: BFS (UAM-I - El Rosario )

```

=====
ALGORITMO: DFS (Búsqueda en Profundidad)
Origen: UAM-I
Destino: El Rosario
=====
Estado: Éxito
Ruta encontrada:
1. UAM-I (ORIGEN)
2. Cerro de la Estrella
3. Iztapalapa
4. Atlalilco
5. Mexicalzingo
6. Ermita
7. Eje Central
8. Parque de los Venados
9. Zapata
10. Hospital 20 de Noviembre
11. Insurgentes Sur
12. Mixcoac
13. San Antonio
14. San Pedro de los Pinos
15. Tacubaya
16. Patriotismo
17. Chilpancingo
18. Centro Médico
19. Lázaro Cárdenas
20. Chabacano
21. Jamaica
22. Mixiuhca
23. Velódromo
24. Ciudad Deportiva
25. Puebla
26. Pantitlán
27. Hangares
28. Terminal Aérea
29. Oceanía
30. Romero Rubio
31. Ricardo Flores Magón
32. San Lázaro
33. Morelos
34. Tepito
35. Lagunilla
36. Garibaldi
37. Guerrero
38. Hidalgo
39. Revolución
40. San Cosme
41. Normal
42. Colegio Militar
43. Popotla
44. Cuitláhuac
45. Tacuba
46. Refinería
47. Camarones
48. Aquiles Serdán
49. El Rosario (DESTINO)

```

Figura 8: DFS (UAM-I - El Rosario )

## 8. Conclusiones

El desarrollo de esta tarea permitió comprender de manera profunda cómo los algoritmos de búsqueda en grafos se comportan cuando se aplican a un problema real y de gran escala como la red del Metro de la Ciudad de México. La modelación del sistema de transporte como un grafo no dirigido y no ponderado resultó adecuada para analizar rutas en términos del número de estaciones recorridas.

Los resultados experimentales confirman que la **Búsqueda en Anchura (BFS)** es la estrategia más apropiada para problemas de navegación en grafos no ponderados, ya que garantiza la obtención de la ruta con el menor número de saltos. En todos los casos evaluados, BFS encontró consistentemente rutas más cortas, aunque a costa de expandir un mayor número de nodos, lo cual refleja un mayor consumo de memoria y tiempo de exploración.

Por otro lado, la **Búsqueda en Profundidad (DFS)** mostró un comportamiento menos predecible. Si bien suele expandir menos nodos y requiere menor memoria en promedio, las rutas obtenidas son altamente dependientes del orden de exploración y, en la mayoría de los casos, resultan considerablemente más largas que las encontradas por BFS. Esto evidencia que DFS no es adecuada para encontrar rutas óptimas en sistemas de transporte, aunque puede ser útil para tareas de exploración o análisis estructural del grafo.

Asimismo, el uso de una lista de adyacencia mediante diccionarios en Python demostró ser una representación eficiente y clara para grafos dispersos como el del Metro CDMX, facilitando tanto la implementación de los algoritmos como el análisis de sus propiedades teóricas. La correspondencia directa entre la salida en consola y los resultados presentados en el reporte refuerza la validez del análisis realizado.

Finalmente, la realización de esta tarea evidencia que la elección del algoritmo de búsqueda depende directamente del objetivo del problema. Mientras que BFS es ideal para minimizar el número de estaciones recorridas, una extensión natural de este trabajo sería incorporar pesos que modelen tiempos de traslado y penalizaciones por transbordo, permitiendo analizar escenarios más realistas y evaluar algoritmos de búsqueda más avanzados. En este sentido, la práctica sienta una base sólida para el estudio de técnicas de búsqueda informada aplicadas a problemas del mundo real.

## Referencias

- [1] Russell, S. J., & Norvig, P. (2020). *Artificial Intelligence: A Modern Approach* (4ta ed.). Pearson. (Capítulo 3: Resolver problemas mediante búsqueda).
- [2] Cormen, T. H., Leiserson, C. E., Rivest, R. L., & Stein, C. (2009). *Introduction to Algorithms* (3ra ed.). MIT Press. (Capítulo 22: Algoritmos elementales de grafos).
- [3] Sistema de Transporte Colectivo Metro. (2026). *Red del Metro*. Gobierno de la Ciudad de México. Recuperado de <https://www.metro.cdmx.gob.mx/la-red>