



UNIVERSIDAD INTERNACIONAL DE VALENCIA

Magister Inteligencia Artificial

Trabajo - AG1- Actividad Guiada 2

Docente - Raúl Reyero Díez

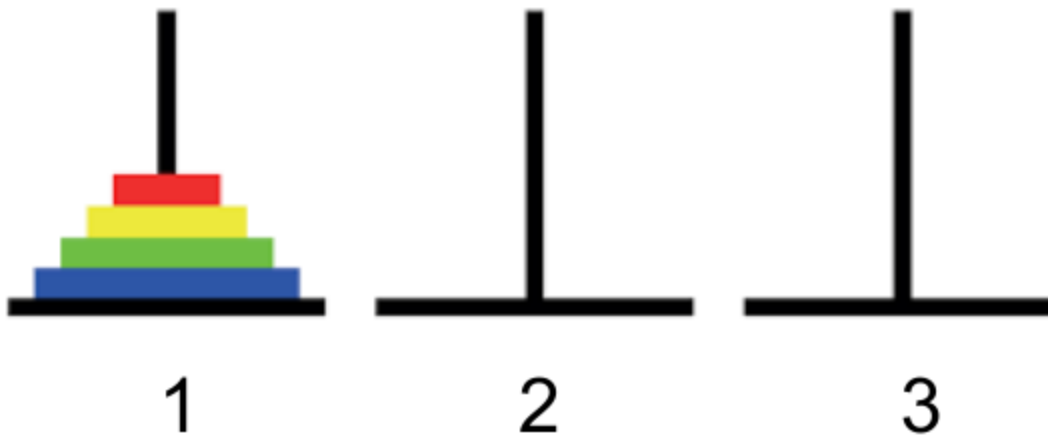
Cátedra - 03MIAR_10_A_2024-25_Algoritmos de Optimización

Alumno: Eduardo Osorio Venegas

- github:
https://github.com/eosovngas/VIU_MUIA_AP_102024/tree/main/EOSORIO_AG2_AlgoritmosOptimizacion
- notebook:
EOSORIO_AG2_AlgoritmosOptimizacion/EOSORIO_AG2_AlgoritmosOptimizacion.ipynb
- colab:
https://colab.research.google.com/github/eosovngas/VIU_MUIA_AP_102024/blob/main/EOSORIO_AG2_AlgoritmosOptimizacion/EOSORIO_AG2_AlgoritmosOptimizacion.ipynb

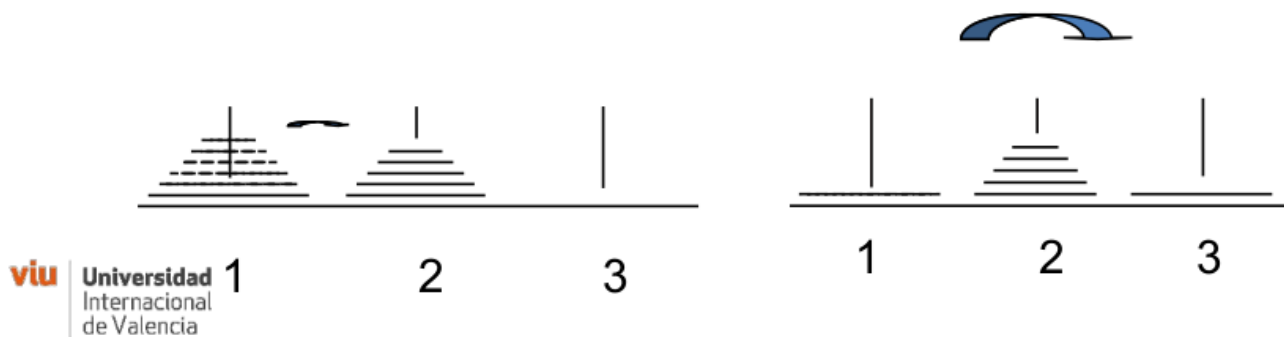
Problema: Torres de Hanoy (divide y venceras)

✓ Torres de Hanoi - Divide y venceras



Resolver(Total_fichas=4, Desde=1 , Hasta=3) es valido con:

- Resolver(Total_fichas=3, Desde=1, Hasta=2)
- Mover(Desde=1, Hasta=3)
- Resolver(Total_fichas=3, Desde=2, Hasta=3)



```
def mueve_ficha(desde, hasta):
    """
    Mueve una ficha de una torre a otra.
    :param desde: Torre origen
    :param hasta: Torre destino
    """
    print(f"Lleva la ficha desde {desde} hasta {hasta}")
```

```
def resuelve_hanoi(n, desde, auxiliar, hasta):
```

```

"""
Resuelve el problema de las Torres de Hanoi aplicando divide y vencerás con llam
:param n: Número de fichas
:param desde: Torre origen
:param auxiliar: Torre auxiliar
:param hasta: Torre destino
"""

if n == 0:
    return # Caso base: no hay fichas que mover

# Paso 1: Mover las n-1 fichas al auxiliar
resuelve_hanoi(n - 1, desde, hasta, auxiliar)

# Paso 2: Mover la ficha más grande al destino
mueve_ficha(desde, hasta)

# Paso 3: Mover las n-1 fichas desde el auxiliar al destino
resuelve_hanoi(n - 1, auxiliar, desde, hasta)

def torres_hanoi(n):
    """
    Función principal para resolver el problema de las Torres de Hanoi.
    :param n: Número total de fichas
    """
    resuelve_hanoi(n, 1, 2, 3) # 1: Torre origen, 2: Torre auxiliar, 3: Torre desti

# Ejemplo: Resolver las Torres de Hanoi con 4 discos
torres_hanoi()

➡ Lleva la ficha desde 1 hasta 2
Lleva la ficha desde 1 hasta 3
Lleva la ficha desde 2 hasta 3
Lleva la ficha desde 1 hasta 2
Lleva la ficha desde 3 hasta 1
Lleva la ficha desde 3 hasta 2
Lleva la ficha desde 1 hasta 2
Lleva la ficha desde 1 hasta 3
Lleva la ficha desde 2 hasta 3
Lleva la ficha desde 2 hasta 1
Lleva la ficha desde 3 hasta 1
Lleva la ficha desde 2 hasta 3
Lleva la ficha desde 1 hasta 2
Lleva la ficha desde 1 hasta 3
Lleva la ficha desde 2 hasta 3

```

✓ Cómo Funciona

Divide el problema:

- La función **resuelve_hanoi** toma el número de discos (n),
- El poste de origen, el auxiliar y el destino. Divide el problema en tres partes:
 1. Mover $n-1$ discos al auxiliar.
 2. Mover el disco más grande al destino.
 3. Mover los $n-1$ discos del auxiliar al destino.
- Caso Base: Si $n = 0$, no hace nada se asegura que la recursión termina.
- Combina las soluciones:
 1. Llama recursivamente a **resuelve_hanoi** para resolver los subproblemas.
 2. Usa la función **mueve_ficha** para imprimir el movimiento de los discos.
- Torre Inicial y Final: la función **torres_hanoi** actúa como una interfaz para configurar la torre origen (1), la auxiliar (2) y la torre destino (3).

```
def inicializar_torres(n):
    """
    Inicializa las torres con las fichas en la primera torre.
    :param n: Número de fichas
    :return: Lista de tres torres (listas)
    """
    return [list(range(n, 0, -1)), [], []]

def mostrar_torres(torres):
    """
    Muestra el estado actual de las torres.
    :param torres: Lista de tres torres (listas)
    """
    print("\nEstado actual:")
    niveles = max(len(torre) for torre in torres) # Altura máxima
    for i in range(niveles, 0, -1):
        for torre in torres:
            if len(torre) >= i:
                print(f"{torre[i-1]^5}", end=" ")
            else:
                print(" | ", end=" ")
        print()
    print(" 1      2      3 ") # Etiquetas de las torres
    print("-" * 20)

def mueve_ficha_visual(torres, desde, hasta):
    """
    Mueve una ficha de una torre a otra y muestra el estado.
    :param torres: Lista de tres torres (listas)
    :param desde: Índice de la torre origen (0, 1, 2)
    :param hasta: Índice de la torre destino (0, 1, 2)
    """
```

```
ficha = torres[desde].pop()
torres[hasta].append(ficha)
print(f"\nMover ficha desde {desde + 1} hasta {hasta + 1}")
mostrar_torres(torres)
```

```
def resuelve_hanoi_visual(n, desde, auxiliar, hasta, torres):
    """
    Resuelve el problema de las Torres de Hanoi con visualización gráfica.
    :param n: Número de fichas
    :param desde: Torre origen
    :param auxiliar: Torre auxiliar
    :param hasta: Torre destino
    :param torres: Lista de tres torres (listas)
    """
    if n == 0:
        return # Caso base

    # Paso 1: Mover las n-1 fichas al auxiliar
    resuelve_hanoi_visual(n - 1, desde, hasta, auxiliar, torres)

    # Paso 2: Mover la ficha más grande al destino
    mueve_ficha_visual(torres, desde, hasta)

    # Paso 3: Mover las n-1 fichas desde el auxiliar al destino
    resuelve_hanoi_visual(n - 1, auxiliar, desde, hasta, torres)
```

```
def torres_hanoi_visual(n):
    """
    Función principal para resolver el problema de las Torres de Hanoi con visualiza
    :param n: Número total de fichas
    """
    torres = inicializar_torres(n) # Inicializar las torres con las fichas en la pr
    mostrar_torres(torres) # Mostrar estado inicial
    resuelve_hanoi_visual(n, 0, 1, 2, torres) # Resolver el problema
```

```
# Ejecutar con 4 discos
torres_hanoi_visual(4)
```



Estado actual:

| | | |
|---|---|---|
| 1 | | |
| 2 | | |
| 3 | | |
| 4 | | |
| 1 | 2 | 3 |

Mover ficha desde 1 hasta 2

Estado actual:

| | | |
|---|---|---|
| 2 | | |
| 3 | | |
| 4 | 1 | |
| 1 | 2 | 3 |

Mover ficha desde 1 hasta 3

Estado actual:

| | | |
|---|---|---|
| 3 | | |
| 4 | 1 | 2 |
| 1 | 2 | 3 |

Mover ficha desde 2 hasta 3

Estado actual:

| | | |
|---|---|---|
| 3 | | 1 |
| 4 | | 2 |
| 1 | 2 | 3 |

Mover ficha desde 1 hasta 2

Estado actual:

| | | |
|---|---|---|
| | | 1 |
| 4 | 3 | 2 |
| 1 | 2 | 3 |

Mover ficha desde 3 hasta 1

Estado actual:

| | | |
|---|---|---|
| 1 | | |
| 4 | 3 | 2 |
| 1 | 2 | 3 |

Mover ficha desde 3 hasta 2

Estado actual:

| | | |
|---|---|---|
| 1 | 2 | |
| 4 | 3 | |
| 1 | 2 | 3 |

✓ Como funciona:

- Iniciar: La función **inicializar_torres** crea una lista de tres sublistas. La primera contiene las fichas ordenadas de mayor a menor.

- Visualización: La función **mostrar_torres** imprime el estado actual de las torres, utilizando caracteres ASCII para representar las fichas y las torres.
- Movimiento de fichas: La función **mueve_ficha_visual** realiza el movimiento de una ficha entre torres y actualiza el estado visual.
- Resolución: La función **resuelve_hanoi_visual** aplica el mismo algoritmo recursivo que antes, pero ahora incluye llamadas a **mueve_ficha_visual** para mostrar el movimiento.
- Ejecución: La función principal **torres_hanoi_visual** se encarga de inicializar las torres, mostrar el estado inicial y resolver el problema.

#Torres de Hanoi – Divide y venceras

```
#####
def Torres_Hanoi(N, desde, hasta):
    #N – N° de fichas
    #desde – torre inicial
    #hasta – torre fina
    if N==1 :
        print("Lleva la ficha desde " + str(desde) + " hasta " + str(hasta))

    else:
        Torres_Hanoi(N-1, desde, 6-desde-hasta)
        print("Lleva la ficha desde " + str(desde) + " hasta " + str(hasta))
        Torres_Hanoi(N-1, 6-desde-hasta, hasta)
```

Torres_Hanoi(4, 1, 3)

#####

```
⇒ Lleva la ficha desde 1 hasta 2
Lleva la ficha desde 1 hasta 3
Lleva la ficha desde 2 hasta 3
Lleva la ficha desde 1 hasta 2
Lleva la ficha desde 3 hasta 1
Lleva la ficha desde 3 hasta 2
Lleva la ficha desde 1 hasta 2
Lleva la ficha desde 1 hasta 3
Lleva la ficha desde 2 hasta 3
Lleva la ficha desde 2 hasta 1
Lleva la ficha desde 3 hasta 1
Lleva la ficha desde 2 hasta 3
Lleva la ficha desde 1 hasta 2
Lleva la ficha desde 1 hasta 3
Lleva la ficha desde 2 hasta 3
```

> Cambio de monedas - Técnica voraz

✓ ¿Qué ocurre con otros sistemas monetarios?

```
def cambio_monedas(cantidad, sistema):
    """
    Algoritmo voraz para el problema del cambio de monedas.
    """
    solucion = [0] * len(sistema)
    valor_acumulado = 0

    for i, valor in enumerate(sistema):
        monedas = (cantidad - valor_acumulado) // valor
        solucion[i] = monedas
        valor_acumulado += monedas * valor

        if valor_acumulado == cantidad:
            return solucion

    return solucion

def validar_solucion_optima(cantidad, sistema):
    """
    Verifica si el algoritmo voraz da una solución óptima comparando con fuerza bruta
    """
    # Solución voraz
    solucion_voraz = cambio_monedas(cantidad, sistema)
    monedas_voraz = sum(solucion_voraz)

    # Fuerza bruta: probar todas las combinaciones
    from itertools import product

    mejor_solucion = None
    min_monedas = float('inf')
    for combinacion in product(range(cantidad // sistema[-1] + 1), repeat=len(sistema)):
        valor = sum(c * s for c, s in zip(combinacion, sistema))
        if valor == cantidad:
            num_monedas = sum(combinacion)
            if num_monedas < min_monedas:
                min_monedas = num_monedas
                mejor_solucion = combinacion

    return {
        "solucion_voraz": solucion_voraz,
        "monedas_voraz": monedas_voraz,
        "mejor_solucion": mejor_solucion,
        "monedas_optimas": min_monedas,
        "es_optimo": monedas_voraz == min_monedas
    }
```



```
# Ejemplo de validación
sistemas = {
    "Canónico": [25, 10, 5, 1],
    "No Canónico": [10, 7, 1]
}
cantidad = 14

for nombre, sistema in sistemas.items():
    resultado = validar_solucion_optima(cantidad, sistema)
    print(f"\nSistema: {nombre} -> {sistema}")
    print(f"Cantidad: {cantidad}")
    print(f"Solución Voraz: {resultado['solucion_voraz']} ({resultado['monedas_voraz']})")
    print(f"Mejor Solución: {resultado['mejor_solucion']} ({resultado['monedas_optima']})")
    print(f"¿Es Óptimo?: {'Sí' if resultado['es_optimo'] else 'No'}")
```



```
Sistema: Canónico -> [25, 10, 5, 1]
Cantidad: 14
Solución Voraz: [0, 1, 0, 4] (5 monedas)
Mejor Solución: (0, 1, 0, 4) (5 monedas)
¿Es Óptimo?: Sí
```

```
Sistema: No Canónico -> [10, 7, 1]
Cantidad: 14
Solución Voraz: [1, 0, 4] (5 monedas)
Mejor Solución: (0, 2, 0) (2 monedas)
¿Es Óptimo?: No
```

- ¿Cuándo funciona bien y cuándo no? Funciona bien cuando el sistema es un sistema canónico: es decir, cuando las monedas mayores son múltiplos de las menores. Ejemplo: [25, 10, 5, 1].
- No funciona bien cuando no es canónico. Ejemplo: [10, 7, 1].

```
#Cambio de monedas – Técnica voraz
#####
SISTEMA = [11, 5, 1]
#####
def cambio_monedas(CANTIDAD, SISTEMA):
    #....
    SOLUCION = [0]*len(SISTEMA)
    ValorAcumulado = 0

    for i, valor in enumerate(SISTEMA):
        monedas = (CANTIDAD-ValorAcumulado)//valor
        SOLUCION[i] = monedas
        ValorAcumulado = ValorAcumulado + monedas*valor

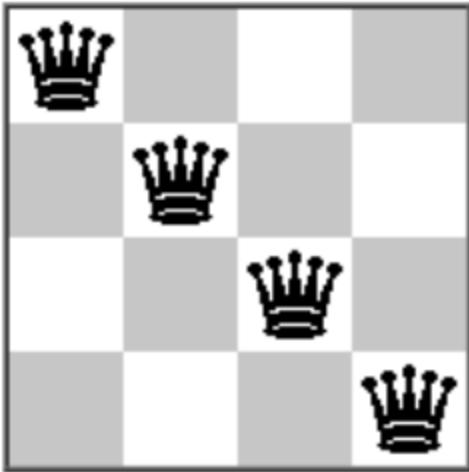
    if CANTIDAD == ValorAcumulado:
        return SOLUCION
```

```
print("No es posible encontrar solucion")
cambio_monedas(15,SISTEMA)
```

```
#####
```

```
⇒ [1, 0, 4]
```

✓ N Reinas - Vuelta Atrás(Backtracking)



```
#N Reinas - Vuelta Atrás()
#####

#Verifica que en la solución parcial no hay amenazas entre reinas
#####
def es_prometedora(SOLUCION,etapa):
    #####
    #print(SOLUCION)
    #Si la solución tiene dos valores iguales no es valida => Dos reinas en la misma f
    for i in range(etapa+1):
        #print("El valor " + str(SOLUCION[i]) + " está " + str(SOLUCION.count(SOLUCION[
        if SOLUCION.count(SOLUCION[i]) > 1:
            return False

    #Verifica las diagonales
    for j in range(i+1, etapa +1 ):
        #print("Comprobando diagonal de " + str(i) + " y " + str(j))
        if abs(i-j) == abs(SOLUCION[i]-SOLUCION[j]) : return False
    return True

#Traduce la solución al tablero
```

```
#####
def escribe_solucion(S):
#####
    n = len(S)
    for x in range(n):
        print("")
        for i in range(n):
            if S[i] == x+1:
                print(" X " , end="")
            else:
                print(" - ", end="")

#Proceso principal de N-Reinas
#####
def reinas(N, solucion=[],etapa=0):
#####
    ### ....
    if len(solucion) == 0:          # [0,0,0...]
        solucion = [0 for i in range(N) ]

    for i in range(1, N+1):
        solucion[etapa] = i
        if es_prometedora(solucion, etapa):
            if etapa == N-1:
                print(solucion)
            else:
                reinas(N, solucion, etapa+1)
        else:
            None

    solucion[etapa] = 0

reinas(5,solucion=[],etapa=0)
```

⇒ [1, 3, 5, 2, 4]
 [1, 4, 2, 5, 3]
 [2, 4, 1, 3, 5]
 [2, 5, 3, 1, 4]
 [3, 1, 4, 2, 5]
 [3, 5, 2, 4, 1]
 [4, 1, 3, 5, 2]
 [4, 2, 5, 3, 1]
 [5, 2, 4, 1, 3]
 [5, 3, 1, 4, 2]

```
escribe_solucion([1, 5, 8, 6, 3, 7, 2, 4])
```

⇒ X - - - - -
 - - - - - X -

| | | | | | | | |
|---|---|---|---|---|---|---|---|
| - | - | - | - | X | - | - | - |
| - | - | - | - | - | - | - | X |
| - | X | - | - | - | - | - | - |
| - | - | - | X | - | - | - | - |
| - | - | - | - | - | X | - | - |
| - | - | X | - | - | - | - | - |

✓ Practica individual

AG2 - Actividad Guiada 2

Asignatura: Algoritmos de Optimización

Practica individual



10/10

- **Problema: Encontrar los dos puntos más cercanos**
 - Dado un conjunto de puntos se trata de encontrar los dos puntos más cercanos
 - Guía para aprendizaje:
 - ✓ Suponer en 1D, o sea, una lista de números: [3403, 4537, 9089, 9746, 7259,
 - ✓ Primer intento: Fuerza bruta
 - ✓ Calcular la complejidad. ¿Se puede mejorar?
 - ✓ Segundo intento. Aplicar Divide y Vencerás
 - ✓ Calcular la complejidad. ¿Se puede mejorar?
 - ✓ Extender el algoritmo a 2D: [(1122, 6175), (135, 4076), (7296, 2741)]...
 - ✓ Extender el algoritmo a 3D.



Comienza a programar o generar con IA.

Comienza a programar o generar con IA.

✓ Implementación Fuerza Bruta en Python (1D)

- Lista acotada de numeros
- Lista random con numeros duplicados
- Lista random sin numeros duplicados

```
def encontrar_puntos_cercanos_bruto(puntos):
    n = len(puntos)
    min_distancia = float('inf') # Inicializar con un valor muy grande
```

```
puntos_cercanos = None
```

```
# Comparar todos los pares posibles
```

```
for i in range(n):
```

```
    for j in range(i + 1, n):
```

```
        distancia = abs(puntos[i] - puntos[j]) # Distancia en 1D
```

```
        if distancia < min_distancia:
```

```
            min_distancia = distancia
```

```
            puntos_cercanos = (puntos[i], puntos[j])
```

```
return puntos_cercanos, min_distancia
```

```
# Lista de puntos en 1D, Lista acotada de numeros
```

```
puntos_1d = [3403, 4537, 9089, 9746, 7259]
```

```
puntos_cercanos, distancia = encontrar_puntos_cercanos_bruto(puntos_1d)
```

```
print(f"Los dos puntos más cercanos en 1D son {puntos_cercanos} con una distancia de
```

➡ Los dos puntos más cercanos en 1D son (9089, 9746) con una distancia de 657

```
import random
```

```
# Generar datos aleatorios en 1D
```

```
LISTA_1D = [random.randrange(1, 10000) for _ in range(1000)]
```

```
def encontrar_puntos_cercanos_bruto(puntos):
```

```
    n = len(puntos)
```

```
    min_distancia = float('inf') # Inicializar con un valor muy grande
```

```
    puntos_cercanos = None
```

```
# Comparar todos los pares posibles
```

```
for i in range(n):
```

```
    for j in range(i + 1, n):
```

```
        distancia = abs(puntos[i] - puntos[j]) # Distancia en 1D
```

```
        if distancia < min_distancia:
```

```
            min_distancia = distancia
```

```
            puntos_cercanos = (puntos[i], puntos[j])
```

```
return puntos_cercanos, min_distancia
```

```
# Encontrar los puntos más cercanos, Lista random con numeros duplicados
```

```
puntos_cercanos, distancia = encontrar_puntos_cercanos_bruto(LISTA_1D)
```

```
print(f"Los dos puntos más cercanos en 1D son {puntos_cercanos} con una distancia de
```

➡ Los dos puntos más cercanos en 1D son (6233, 6233) con una distancia de 0

```
import random
```

```
# Generar datos aleatorios únicos en 1D, Lista random sin numeros duplicados
```

```
LISTA_1D = list(set(random.randrange(1, 10000) for _ in range(1000)))
```

```
def encontrar_puntos_cercanos_bruto(puntos):
    n = len(puntos)
    min_distancia = float('inf') # Inicializar con un valor muy grande
    puntos_cercanos = None

    # Comparar todos los pares posibles
    for i in range(n):
        for j in range(i + 1, n):
            distancia = abs(puntos[i] - puntos[j]) # Distancia en 1D
            if distancia < min_distancia:
                min_distancia = distancia
                puntos_cercanos = (puntos[i], puntos[j])

    return puntos_cercanos, min_distancia

# Encontrar los puntos más cercanos
puntos_cercanos, distancia = encontrar_puntos_cercanos_bruto(LISTA_1D)
print(f"Los dos puntos más cercanos en 1D son {puntos_cercanos} con una distancia de 1
```

⇒ Los dos puntos más cercanos en 1D son (8194, 8195) con una distancia de 1

✓ Implementación divide y vencerás en Python (1D)

```
# Generar datos aleatorios únicos en 1D, Lista random sin numeros duplicados
LISTA_1D = list(set(random.randrange(1, 10000) for _ in range(1000)))
```

```
def encontrar_puntos_cercanos_divide(puntos):
    def dividir_y_encontrar(puntos_ordenados):
        # Si solo hay 2 o menos puntos, se hace una comparación directa
        n = len(puntos_ordenados)
        if n <= 3:
            return encontrar_puntos_cercanos_bruto(puntos_ordenados)

        # Dividir el conjunto en dos mitades
        mitad = n // 2
        izquierda = puntos_ordenados[:mitad]
        derecha = puntos_ordenados[mitad:]

        # Recursivamente encontrar el par más cercano en las dos mitades
        (puntos_izq, dist_izq) = dividir_y_encontrar(izquierda)
        (puntos_der, dist_der) = dividir_y_encontrar(derecha)

        # Obtener la distancia mínima entre los dos grupos
        min_distancia = min(dist_izq, dist_der)
        puntos_cercanos = puntos_izq if dist_izq < dist_der else puntos_der

    return puntos_cercanos, min_distancia
```

```
# Ordenar los puntos para aplicar Divide y Vencerás
puntos_ordenados = sorted(puntos)
return dividir_y_encontrar(puntos_ordenados)
```

```
# Encontrar los puntos más cercanos en 1D usando Divide y Vencerás
puntos_cercanos, distancia = encontrar_puntos_cercanos_divide(LISTA_1D)
print(f"Los dos puntos más cercanos en 1D (Divide y Vencerás) son {puntos_cercanos}
```

➡ Los dos puntos más cercanos en 1D (Divide y Vencerás) son (9493, 9494) con una d

Comparación de Complejidad Computacional

| Algoritmo | Complejidad | Ventaja |
|--------------------------|---------------|--|
| Fuerza Bruta | $O(n^2)$ | Fácil de implementar, pero ineficiente para grandes conjuntos de datos. |
| Divide y Vencerás | $O(n \log n)$ | Más eficiente para grandes conjuntos de datos, aunque más complejo de implementar. |

Detalles de la Complejidad

Fuerza Bruta:

- Compara todos los pares posibles de puntos.
- La cantidad de comparaciones es $\binom{n}{2} = \frac{n(n-1)}{2}$.
- Esto lleva a una complejidad cuadrática, $O(n^2)$.

Divide y Vencerás:

- Divide el conjunto en dos mitades recursivamente.
- Ordena los puntos al inicio, lo cual tiene un costo de $O(n \log n)$.
- En cada nivel de recursión combina los resultados con un costo lineal, $O(n)$.
- La relación de recurrencia es $T(n) = 2T(n/2) + O(n)$, resolviendo a $O(n \log n)$.

Conclusión:

- El enfoque de Divide y Vencerás es más eficiente que el de Fuerza Bruta para grandes conjuntos de puntos.

✓ Implementación Fuerza Bruta en Python (2D)

```
# Generar datos aleatorios en 2D
LISTA_2D = [(random.randrange(1, 10000), random.randrange(1, 10000)) for _ in range(

import math

def distancia_euclidiana(p1, p2):
    return math.sqrt((p1[0] - p2[0])**2 + (p1[1] - p2[1])**2)
```

```
def encontrar_puntos_cercanos_bruto_2d(puntos):
    n = len(puntos)
    min_distancia = float('inf')
    puntos_cercanos = None

    # Comparar todos los pares posibles
    for i in range(n):
        for j in range(i + 1, n):
            dist = distancia_euclidiana(puntos[i], puntos[j])
            if dist < min_distancia:
                min_distancia = dist
                puntos_cercanos = (puntos[i], puntos[j])

    return puntos_cercanos, min_distancia

# Encontrar los puntos más cercanos
puntos_cercanos, distancia = encontrar_puntos_cercanos_bruto_2d(LISTA_2D)
print(f"Los dos puntos más cercanos en 2D son {puntos_cercanos} con una distancia de")

➡ Los dos puntos más cercanos en 2D son ((8214, 8982), (8226, 8988)) con una dista
```

✓ Implementación divide y vencerás en Python (2D)

```
import random
import math

# Generar datos aleatorios en 2D
LISTA_2D = [(random.randrange(1, 10000), random.randrange(1, 10000)) for _ in range(10000)]

def distancia_2d(p1, p2):
    """Calcula la distancia euclidiana entre dos puntos en 2D."""
    return math.sqrt((p1[0] - p2[0])**2 + (p1[1] - p2[1])**2)

def encontrar_puntos_cercanos_divide_2d(puntos):
    def dividir_y_encontrar(puntos_ordenados_x, puntos_ordenados_y):
        n = len(puntos_ordenados_x)

        # Si hay 3 o menos puntos, resolver usando fuerza bruta
        if n <= 3:
            return encontrar_puntos_cercanos_bruto_2d(puntos_ordenados_x)

        # Dividir los puntos en dos mitades
        mitad = n // 2
        izquierda_x = puntos_ordenados_x[:mitad]
        derecha_x = puntos_ordenados_x[mitad:]

        # Crear listas ordenadas por Y para cada mitad
```



```

punto_mitad = puntos_ordenados_x[mitad][0]
izquierda_y = [p for p in puntos_ordenados_y if p[0] <= punto_mitad]
derecha_y = [p for p in puntos_ordenados_y if p[0] > punto_mitad]

# Resolver recursivamente para las dos mitades
(puntos_izq, dist_izq) = dividir_y_encontrar(izquierda_x, izquierda_y)
(puntos_der, dist_der) = dividir_y_encontrar(derecha_x, derecha_y)

# Obtener la distancia mínima
min_distancia = min(dist_izq, dist_der)
puntos_cercanos = puntos_izq if dist_izq < dist_der else puntos_der

# Considerar puntos cercanos al plano de división
franja_cercana = [p for p in puntos_ordenados_y if abs(p[0] - punto_mitad) <

for i in range(len(franja_cercana)):
    for j in range(i + 1, min(i + 7, len(franja_cercana))): # Revisar hasta
        distancia = distancia_2d(franja_cercana[i], franja_cercana[j])
        if distancia < min_distancia:
            min_distancia = distancia
            puntos_cercanos = (franja_cercana[i], franja_cercana[j])

return puntos_cercanos, min_distancia

# Ordenar puntos por X y Y
puntos_ordenados_x = sorted(puntos, key=lambda x: x[0])
puntos_ordenados_y = sorted(puntos, key=lambda x: x[1])

return dividir_y_encontrar(puntos_ordenados_x, puntos_ordenados_y)

# Encontrar los puntos más cercanos en 2D usando Divide y Vencerás
puntos_cercanos, distancia = encontrar_puntos_cercanos_divide_2d(LISTA_2D)
print(f"Los dos puntos más cercanos en 2D (Divide y Vencerás) son {puntos_cercanos}")

➡ Los dos puntos más cercanos en 2D (Divide y Vencerás) son ((2287, 9556), (2287,

```

✓ Implementación Fuerza Bruta en Python 3D

```

import random
import math

# Generar datos aleatorios en 3D
LISTA_3D = [(random.randrange(1, 10000), random.randrange(1, 10000), random.randrang

def distancia_3d(p1, p2):
    """Calcula la distancia euclidiana entre dos puntos en 3D."""
    return math.sqrt((p1[0] - p2[0])**2 + (p1[1] - p2[1])**2 + (p1[2] - p2[2])**2)

```

```
def encontrar_puntos_cercanos_bruto_3d(puntos):
    """Encuentra los puntos más cercanos en un conjunto de puntos 3D usando fuerza bruta"""
    n = len(puntos)
    min_distancia = float('inf')
    puntos_cercanos = None

    for i in range(n):
        for j in range(i + 1, n):
            distancia = distancia_3d(puntos[i], puntos[j])
            if distancia < min_distancia:
                min_distancia = distancia
                puntos_cercanos = (puntos[i], puntos[j])

    return puntos_cercanos, min_distancia

# Encontrar los puntos más cercanos en 3D
puntos_cercanos, distancia = encontrar_puntos_cercanos_bruto_3d(LISTA_3D)
print(f"Los dos puntos más cercanos en 3D son {puntos_cercanos} con una distancia de
```

→ Los dos puntos más cercanos en 3D son ((962, 8121, 1714), (978, 8121, 1761)) con

```
def encontrar_puntos_cercanos_divide_3d(puntos):
    def dividir_y_encontrar(puntos_ordenados_x, puntos_ordenados_y, puntos_ordenados_z):
        n = len(puntos_ordenados_x)
        if n <= 3:
            return encontrar_puntos_cercanos_bruto_3d(puntos_ordenados_x)

        # Dividir los puntos en dos mitades
        mitad = n // 2
        izquierda_x = puntos_ordenados_x[:mitad]
        derecha_x = puntos_ordenados_x[mitad:]

        # Crear listas ordenadas por Y y Z para cada lado
        izquierda_y = [p for p in puntos_ordenados_y if p in izquierda_x]
        derecha_y = [p for p in puntos_ordenados_y if p in derecha_x]
        izquierda_z = [p for p in puntos_ordenados_z if p in izquierda_x]
        derecha_z = [p for p in puntos_ordenados_z if p in derecha_x]

        # Resolver recursivamente para las dos mitades
        (puntos_izq, dist_izq) = dividir_y_encontrar(izquierda_x, izquierda_y, izquierda_z)
        (puntos_der, dist_der) = dividir_y_encontrar(derecha_x, derecha_y, derecha_z)

        # Combinar resultados
        min_distancia = min(dist_izq, dist_der)
        puntos_cercanos = puntos_izq if dist_izq < dist_der else puntos_der

        # Considerar puntos cercanos al plano de división
        plano_cercano = [p for p in puntos_ordenados_y if abs(p[0] - puntos_ordenados_x[mitad])]

        for i in range(len(plano_cercano)):
```

```

for j in range(i + 1, len(plano_cercano)):
    if abs(plano_cercano[j][1] - plano_cercano[i][1]) >= min_distancia:
        break
    distancia = distancia_3d(plano_cercano[i], plano_cercano[j])
    if distancia < min_distancia:
        min_distancia = distancia
        puntos_cercanos = (plano_cercano[i], plano_cercano[j])

return puntos_cercanos, min_distancia

# Ordenar los puntos por cada coordenada
puntos_ordenados_x = sorted(puntos, key=lambda x: x[0])
puntos_ordenados_y = sorted(puntos, key=lambda x: x[1])
puntos_ordenados_z = sorted(puntos, key=lambda x: x[2])

return dividir_y_encontrar(puntos_ordenados_x, puntos_ordenados_y, puntos_ordenados_z)

# Encontrar los puntos más cercanos en 3D usando Divide y Vencerás
puntos_cercanos, distancia = encontrar_puntos_cercanos_divide_3d(LISTA_3D)
print(f"Los dos puntos más cercanos en 3D (Divide y Vencerás) son {puntos_cercanos}")

```

➡ Los dos puntos más cercanos en 3D (Divide y Vencerás) son ((962, 8121, 1714), (9

✓ Análisis de Complejidad Computacional para el Problema de los Puntos Más Cercanos

1D - Fuerza Bruta: ($O(n^2)$)

- El algoritmo compara todos los pares de puntos posibles en una lista de (n) elementos.
- El número de pares posibles es: [$\text{Número de comparaciones} = \binom{n}{2} = \frac{n(n-1)}{2}$]
- Esto lleva a una complejidad asintótica de ($O(n^2)$).

1D - Divide y Vencerás: ($O(n \log n)$)

- **División:** Se divide la lista en dos mitades en cada nivel de la recursión. El número de niveles de recursión es ($\log n$) porque en cada paso se reduce el problema a la mitad.
- **Conquista:**
 - Se resuelve el problema de forma recursiva en ambas mitades, y luego se combina la solución.

- La combinación (comparar puntos cercanos al plano de separación) es $O(n)$ porque se revisan solo los puntos cercanos al corte.
 - En total, el tiempo se modela como: $[T(n) = 2T\left(\frac{n}{2}\right) + O(n)]$
 - Resolviendo esta recurrencia, se obtiene $O(n \log n)$.
-

2D - Fuerza Bruta: $O(n^2)$

- Similar al caso 1D, se comparan todos los pares de puntos posibles en un conjunto de (n) puntos.
 - La distancia euclidiana en 2D requiere calcular: $[d = \sqrt{(x_1 - x_2)^2 + (y_1 - y_2)^2}]$ pero esto no afecta la complejidad asintótica, que sigue siendo $O(n^2)$.
-

2D - Divide y Vencerás: $O(n \log n)$

- **División:** El conjunto de puntos se divide en dos mitades según la coordenada (x) .
 - **Conquista:**
 - Se resuelve el problema recursivamente en ambas mitades.
 - La combinación considera solo puntos cercanos al plano de división (con una ventana de anchura proporcional a la distancia mínima encontrada).
 - En 2D, hay como máximo 7 puntos que deben compararse por cada punto en la franja (según el teorema geométrico). Esto mantiene la combinación en $O(n)$.
 - Resolviendo la recurrencia: $[T(n) = 2T\left(\frac{n}{2}\right) + O(n)]$ El tiempo total es $O(n \log n)$.
-

3D - Fuerza Bruta: $O(n^2)$

- Igual que en 1D y 2D, se comparan todos los pares posibles.
 - La distancia en 3D requiere calcular: $[d = \sqrt{(x_1 - x_2)^2 + (y_1 - y_2)^2 + (z_1 - z_2)^2}]$ pero la complejidad sigue siendo $O(n^2)$.
-

3D - Divide y Vencerás: $O(n \log^2 n)$

- **División:** Similar al caso 2D, el conjunto se divide en mitades según una coordenada.
- **Conquista:**
 - El problema se resuelve en ambas mitades recursivamente.
 - Para combinar, los puntos cercanos al plano de división (en una franja tridimensional) deben analizarse.

- En 3D, la cantidad de puntos en la franja y las comparaciones necesarias aumentan ligeramente, dando una complejidad de combinación ($O(n \log n)$) en lugar de ($O(n)$).
- La recurrencia se modela como: $[T(n) = 2T\left(\frac{n}{2}\right) + O(n \log n)]$ Resolviendo, obtenemos ($O(n \log^2 n)$).

Resumen de Complejidades

| Dimensión | Método | Complejidad |
|-----------|-------------------|-------------------|
| 1D | Fuerza Bruta | $(O(n^2))$ |
| 1D | Divide y Vencerás | $(O(n \log n))$ |
| 2D | Fuerza Bruta | $(O(n^2))$ |
| 2D | Divide y Vencerás | $(O(n \log n))$ |
| 3D | Fuerza Bruta | $(O(n^2))$ |
| 3D | Divide y Vencerás | $(O(n \log^2 n))$ |

Comienza a programar o generar con IA.