

# Análisis y Diseño de Algoritmos

---

## Búsqueda Local

**Arturo Díaz Pérez**

Sección de Computación  
Departamento de Ingeniería Eléctrica  
CINVESTAV-IPN  
Av. Instituto Politécnico Nacional No. 2508  
Col. San Pedro Zacatenco  
México, D. F. CP 07300

Tel. (5)747 3800 Ext. 3755  
e-mail: [adiaz@cs.cinvestav.mx](mailto:adiaz@cs.cinvestav.mx)

## Estrategias Generales

---

☞ Estrategias generales para resolver problemas de optimización sobre espacios de búsqueda exponenciales

- ★ Búsqueda Local
- ★ Recocido Simulado  
(Simulated Annealing)
- ✱ Búsqueda Tabú
- ✱ Algoritmos Genéticos
- ⊞ Redes Neuronales
- ⊞ Técnicas de Aleatorización

## Búsqueda Local: Estrategia

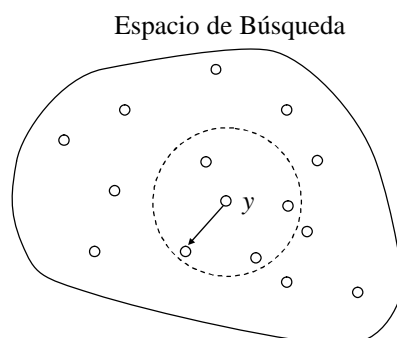
---

- ☞ La idea básica de los algoritmos de búsqueda local es:
  - ← Iniciar con una solución inicial
    - ☞ Generada aleatoriamente, o
    - ☞ Hallada con algún otro algoritmo
  
  - ← Aplicar a la solución actual una **transformación** de algún conjunto dado de transformaciones para mejorar la solución
    - ☞ La solución mejorada se convierte en la solución actual
  
  - ← Repetir lo anterior hasta que ninguna transformación del conjunto mejore a la solución actual

## Búsqueda Local: Estrategia

---

- ☞ Si  $y$  es una solución factible, entonces  $z$  es una solución factible si no difiere sustancialmente de  $y$ .
  
- ☞ Dada una solución factible  $y$ , un algoritmo de búsqueda local busca una solución vecina con un valor mejorado de la función objetivo.



## Búsqueda Local: Estrategia

---

- ☞ La solución resultante no necesariamente es óptima.
  - ← Dependerá de las transformaciones aplicadas.
  - ← Si el conjunto dado de transformaciones incluye todas las transformaciones que toman una solución  $y$  y la reemplazan por cualquier otra,  $z$ , entonces, la estrategia anterior no se detendrá hasta encontrar una solución óptima.
  - ← Sin embargo, en este caso el tiempo para aplicar generar todas las transformaciones sería el mismo que se requiere para examinar todas las soluciones, entonces, el enfoque anterior no tiene sentido.
- ☞ Cuando no es posible obtener un mejoramiento en la solución el algoritmo se detiene en un óptimo local
  - ← Es tal que al alcanzar una solución  $y$  ninguno de sus vecinos es mejor.

Análisis y Diseño de Algoritmos

LocalSearch-5

## Búsqueda Local: Estrategia

---

- ☞ El método tiene sentido cuando se puede restringir el conjunto de transformaciones a un conjunto pequeño, así se pueden considerar todas las transformaciones en un tiempo corto.
- ☞ Las transformaciones son conocidas como transformaciones locales.
- ☞ Es necesario definir una estructura de vecindad para una solución factible  $y$ 
  - ← No es necesario encontrar todos los vecinos de  $y$ , es suficiente con determinar si existe uno que mejore a  $y$

Análisis y Diseño de Algoritmos

LocalSearch-6

## Vecindad y Tiempo Polinomial

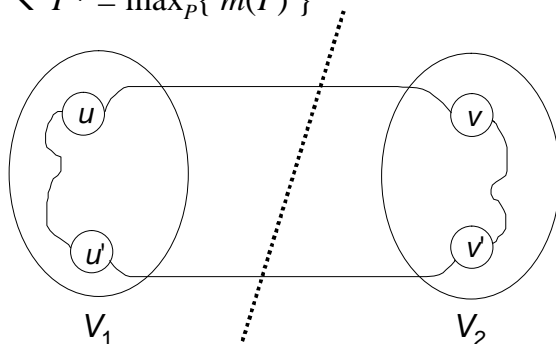
- ☞ La estructura de vecindad nos permite movernos de una solución a una solución vecina mejor
  - ← Si esto se puede realizar en tiempo polinomial, y
  - ← El óptimo global se obtiene después de haber considerado un número polinomial de soluciones, entonces
  - ← El algoritmo de búsqueda local resuelve al problema de manera óptima en tiempo polinomial.
- ☞ Claramente, no esperamos que eso suceda para problemas NP con un espacio de búsqueda exponencial
- ☞ Lo factible es encontrar un algoritmo de búsqueda local que encuentre una solución aproximada correspondiente a
  - ← un óptimo local respecto
  - ← a una estructura de vecindad

Análisis y Diseño de Algoritmos

LocalSearch-7

## Máximo Corte

- ☞ Sea  $G=(V, E)$  una gráfica.
  - ← Sea  $P=(V_1, V_2)$  una partición de  $V$ 
    - ☞  $V = V_1 \cup V_2$  y  $V_1 \cap V_2 = \emptyset$ .
  - ← Sea  $E_p = \{ (u, v) \in E \mid u \in V_1 \text{ y } v \in V_2 \}$ 
    - ☞  $m(E_p) = |E_p|$
- ☞ El problema es hallar  $P^*$  tal que
  - ←  $P^* = \max_p \{ m(P) \}$



¿Cuántas particiones posibles existen en una gráfica con  $n$  vértices?

Análisis y Diseño de Algoritmos

LocalSearch-8

## Búsqueda Local para MC

☞ Solución inicial

←  $V_1 = \emptyset$  y  $V_2 = V$ .

☞ Estructura de vecindad

← Dada una solución  $P=(V_1, V_2)$  consiste de todas las particiones  $P_k=(V_{1k}, V_{2k})$ , para todos los  $k = 1, \dots, |V|$ , tal que,

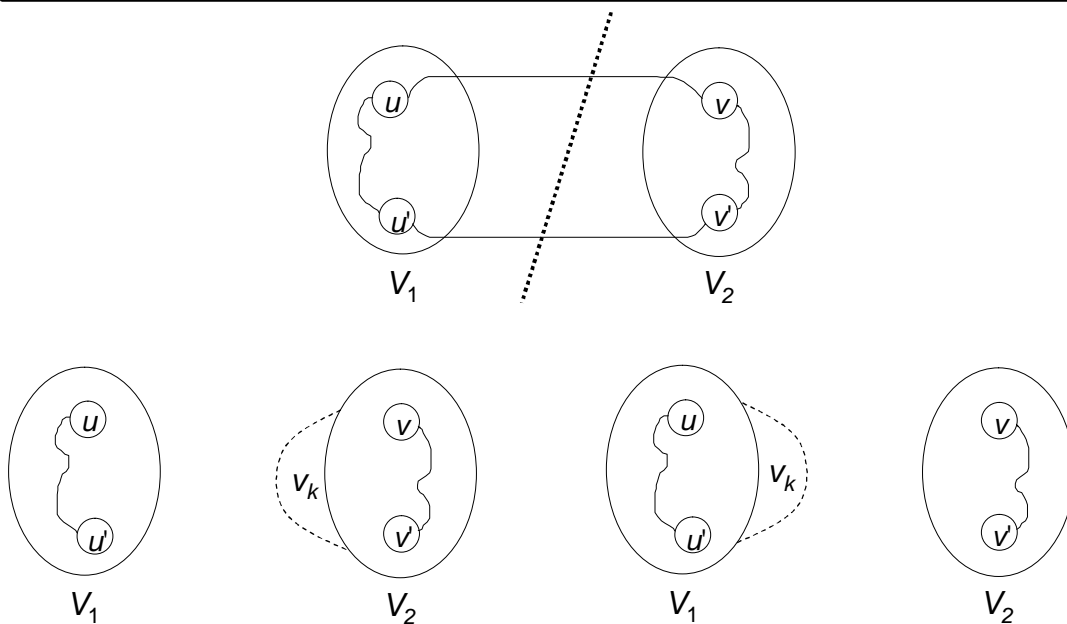
☞ Si el vértice  $v_k \in V_1$ , entonces,

☐  $V_{1k} = V_1 - \{k\}$  y  $V_{2k} = V_2 \cup \{k\}$

☞ Si el vértice  $v_k \notin V_1$ , entonces,

☐  $V_{1k} = V_1 \cup \{k\}$  y  $V_{2k} = V_2 - \{k\}$

## Estructura de Vecindad



## Exactitud de la Solución

☞ Sean

- ←  $x$  una instancia del problema de corte máximo,
- ←  $P=(V_1, V_2)$  un óptimo local con respecto a la vecindad  $N$
- ←  $m_N(x)$  su medida ( $m(E_p)$ ), y
- ←  $m^*(x)$  el valor de la solución óptima, entonces,
- ←  $m^*(x) / m_N(x) \leq 2$ .

☞ Si  $m$  es el número de arcos de la gráfica es suficiente con probar que  $m_N(x) \geq m/2$

☞ Si  $m_1$  y  $m_2$  son los arcos que unen a vértices dentro de  $V_1$  y  $V_2$ , respectivamente, entonces

$$\leftarrow m = m_1 + m_2 + m_N(x)$$

## Exactitud de la Solución

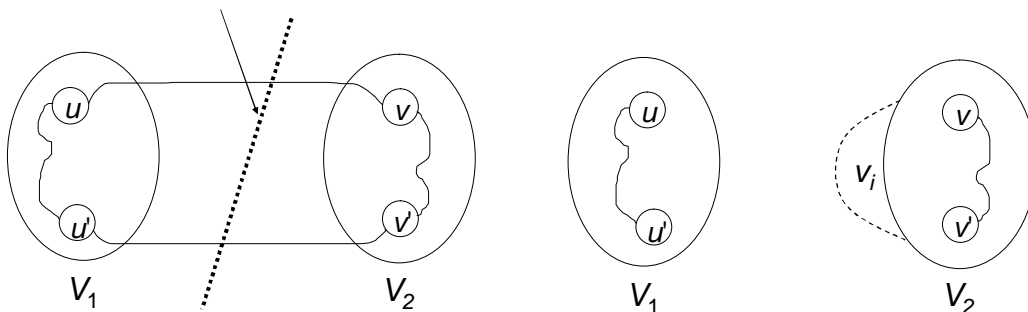
☞ Dado cualquier vértice  $v_i$ , se definen

$$\leftarrow m_{1i} = \{v \mid v \in V_1 \text{ y } (v, v_i) \in E\}$$

$$\leftarrow m_{2i} = \{v \mid v \in V_2 \text{ y } (v, v_i) \in E\}$$

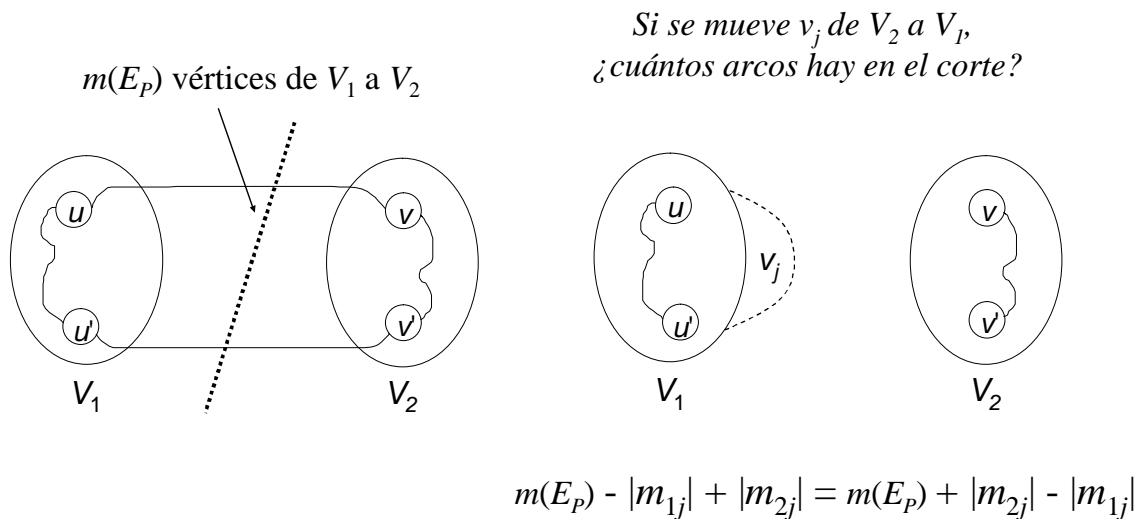
$m(E_p)$  vértices de  $V_1$  a  $V_2$

*Si se mueve  $v_i$  de  $V_1$  a  $V_2$ ,  
¿cuántos arcos hay en el corte?*



$$m(E_p) - |m_{2i}| + |m_{1i}| = m(E_p) + |m_{1i}| - |m_{2i}|$$

## Estructura de Vecindad



Análisis y Diseño de Algoritmos

LocalSearch-13

## Exactitud de la Solución

☞ Si  $P=(V_1, V_2)$  es una solución localmente óptima, entonces, para cualquier vértice  $v_k$ , la solución proporcionada por  $P_k=(V_{1k}, V_{2k})$ , tiene un valor que no es mejor que  $m_N(x)$ .

← Para cualquier  $v_i \in V_1$ ,  $|m_{1i}| - |m_{2i}| \leq 0$ .

← Para cualquier  $v_j \in V_2$ ,  $|m_{2j}| - |m_{1j}| \leq 0$ .

☞ Sumando todos los vértices en  $V_1$  y  $V_2$  se obtiene

$$\sum_{v_i \in V_1} (|m_{1i}| - |m_{2i}|) = 2m_1 - m_N(x) \leq 0$$

$$\sum_{v_j \in V_2} (|m_{2j}| - |m_{1j}|) = 2m_2 - m_N(x) \leq 0$$

Análisis y Diseño de Algoritmos

LocalSearch-14

## Exactitud de la Solución

---

$$\sum_{v_i \in V_1} (|m_{1i}| - |m_{2i}|) = 2m_1 - m_N(x) \leq 0$$

$$\sum_{v_j \in V_2} (|m_{2j}| - |m_{1j}|) = 2m_2 - m_N(x) \leq 0$$

- ☞ De aquí,  $m_1 + m_2 - m_N(x) \leq 0$
- ☞ Ya que  $m = m_1 + m_2 + m_N(x)$ ,
- ☞ Se cumple que  $m_N(x) \geq m/2$

## Comentarios

---

- ☞ La estructura de la vecindad determina
  - ← la calidad de la aproximación de la solución
  - ← el tiempo de ejecución del algoritmo
- ☞ Aspectos a considerar
  - ← la calidad de la aproximación deseada
  - ← el orden en el cual se consideran a los miembros de la vecindad
  - ← la complejidad para verificar que la vecindad no contiene una mejor solución
  - ← el número de soluciones generadas antes de que se encuentre un óptimo local



## Búsqueda Local para el TSP

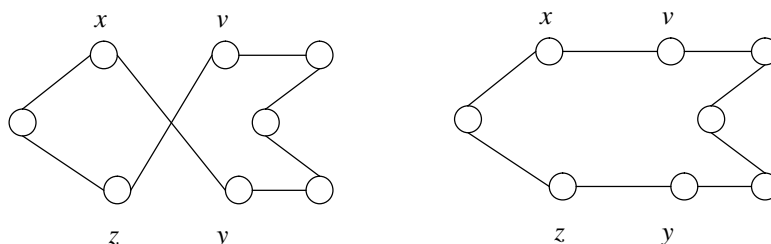
### ☞ Solución inicial

← Para una gráfica completamente conectada cualquier permutación es una solución factible.

$$\text{👉 } (c_1, c_2, \dots, c_n)$$

### ☞ Estructura de vecindad

← Dado un tour  $I$  en una gráfica completamente conectada reemplazando dos arcos  $(x,y)$  y  $(v,z)$  en  $I$  por los arcos  $(x,v)$  y  $(y,z)$  produce un nuevo tour  $I'$ .



Análisis y Diseño de Algoritmos

LocalSearch-17

## Búsqueda Local para el TSP

### ☞ Estructura de vecindad

← Dado un tour  $I$  en una gráfica completamente conectada reemplazando dos arcos  $(x,y)$  y  $(v,z)$  en  $I$  por los arcos  $(x,v)$  y  $(y,z)$  produce un nuevo tour  $I'$ .

← La vecindad de  $I$  consiste de todas aquellas soluciones que se obtienen haciendo el reemplazo de pares arcos.

← ¿Cuántos vecinos tiene  $I$  si consiste de  $n$  ciudades?

👉 Respuesta  $O(n^2)$ .

Análisis y Diseño de Algoritmos

LocalSearch-18

## Caso de Estudio

---

- ☞ Ciudades colocadas aleatoriamente en el plano euclideo
  - ← La calidad de la solución obtenida depende de la solución inicial
  - ← Al ejecutar varias veces el algoritmo de búsqueda local con soluciones iniciales diferentes, el algoritmo general puede ser muy efectivo
  - ← Estudios experimentales muestran que la solución obtenida está dentro del 5.5% de la solución óptima.
    - ☞  $I^*/I \geq .945$  (factor de aproximación)