

---

---

# Algoritmos Exactos y Metaheurísticas

## Primer Semestre 2025

Universidad Diego Portales  
Prof. Víctor Reyes Rodríguez

---

---

# Objetivos

- Algoritmo Tabu Search.
  - Aplicaciones y ejemplos.
-

---

# Clase anterior: Hill Climbing

- Es una técnica que permite ir mejorando una solución, generando en cada paso todo (o una parte) del vecindario.
  - Cuando se llega a un óptimo local esta técnica incorpora el mecanismo de restart, con lo cual se comienza con una nueva solución y se busca tratando de mejorar la función objetivo.
  - Una alternativa a recomenzar es permitir movimientos factibles que empeoren la solución actual, sin embargo podemos crear ciclos infinitos a menos que se prevenga la búsqueda de soluciones repetidas.
  - Aunque este mecanismo de re-comenzar es eficiente, existen otros métodos que producen algoritmos más robustos. Entre ellos tenemos : Tabu Search y Simulated Annealing.
  - Dificultad en la aceptación de movimientos que no mejoran la solución actual.
-

---

# Tabu Search

- El objetivo de esta técnica es prevenir ciclos a corta duración, sin embargo, podrían re-visitarse soluciones sobre grandes intervalos de tiempo (iteraciones).
  - Además de los ingredientes de Hill-Climbing (¿Cuáles?) tendremos una lista tabú.
  - La lista tabú almacenará movimientos prohibidos y en cada iteración se elegirá el mejor movimiento factible no-tabú. Después de cada iteración, una colección de movimientos que podría hacer volver inmediatamente al punto anterior es agregado a la lista tabú. (memoria a corto plazo)
  - Ya que a cada paso se puede mejorar o empeorar el valor de la función objetivo, se guarda la información de la mejor solución encontrada hasta el momento. Cuando la búsqueda termina se informa la mejor solución obtenida.
-

---

# Tabu Search

- La lista tabú se actualiza normalmente en forma FIFO.
  - El largo de la lista tabú controla la memoria del proceso de búsqueda (memoria a largo plazo). Una lista tabú corta, controla áreas reducidas del espacio de búsqueda y una larga, fuerza a una búsqueda en áreas mayores.
  - El largo de la lista podría cambiar a lo largo del proceso de búsqueda.
  - En este proceso se pierde información, y buenas soluciones pueden ser excluidas del conjunto permitido. Para reducir este problema, se define un **criterio de aspiración** que permitiría a una solución estar dentro del conjunto de soluciones permitidas aún cuando figure en la lista tabú.
-

---

# Elementos claves

- Restricciones Tabú: Restringir la búsqueda al clasificar ciertos movimientos como prohibidos (tabú), para evitar caer en soluciones recientemente generadas.
  - Criterio de aspiración: Liberar la búsqueda por medio de una función de memoria a corto plazo (olvido estratégico).
-

---

# Pseudocódigo TS.

Proceso Tabu Search

sol-actual = Inicialización

lista-tabú = Vacía

Mientras (No se cumpla el criterio de parada) Hacer

    Seleccionar la mejor solución no tabú del vecindario y almacenar como  
    sol-actual, actualizar lista tabú

    Si (fo(sol-actual) es mejor que fo(mejor-sol))

        mejor-sol = sol-actual

Fin Mientras

Fin Proceso Tabu Search

---

---

# Exploración y explotación en TS

- Explotación/Intensificación: Búsqueda local (elementos de Hill-Climbing).
  - Exploración/Diversificación: A través de la lista tabú.
  - Balance estático: a través del tamaño de la lista tabú.
    - Lista tabú larga: gran diversificación y poca intensificación.
    - Lista tabú corta: gran intensificación y poca diversificación.
  - Cambios dinámicos a lo largo de la lista tabú (Reactive Tabu Search). El largo de la lista varía según las propiedades de la trayectoria en el espacio de búsqueda.
-



---

# Ejemplo

- Supongamos que queremos optimizar la disposición de cierto conjunto de tareas (digamos siete) de tal manera de maximizar la calidad del trabajo realizado.
  - Además supondremos que la función objetivo es una caja negra (sólo con el propósito del ejemplo)
  - Representación: La solución estará dada por un vector de tamaño 7 en donde en cada casilla se ubicará el identificador de la tarea.
  - Operador de vecindario: El operador swap. Se intercambia dos elementos de posición. Por ejemplo:
    - $(2,5,7,3,5,6,1) \rightarrow (2,6,7,3,4,5,1)$
  - Tam lista tabú: 3
-

---

# Ejemplo

- **Iteración 0:** Sol (2,5,7,3,4,6,1) f.o=10 ; Lista tabú: vacía ; Vecindario (mejores 5):  
(5,4)  $\rightarrow$  +6, (7,4)  $\rightarrow$  +4, (3,6)  $\rightarrow$  +2, (2,3)  $\rightarrow$  +0, (4,1)  $\rightarrow$  -1.
  - **Iteración 1:** Sol (2,4,7,3,5,6,1) f.o=16; Lista tabú: (5,4) ; Vecindario (mejores 5):  
(3,1)  $\rightarrow$  +2, (2,3)  $\rightarrow$  +1, (3,6)  $\rightarrow$  -1, (7,1)  $\rightarrow$  -2, (6,1)  $\rightarrow$  -4.
  - **Iteración 2:** Sol (2,4,7,1,5,6,3) f.o=18; Lista tabú: (5,4),(3,1) ; Vecindario (mejores 5):  
(1,3)  $\rightarrow$  -2, (2,4)  $\rightarrow$  -4, (7,6)  $\rightarrow$  -6, (4,5)  $\rightarrow$  -7, (5,3)  $\rightarrow$  -9.
-

---

# Ejemplo

- **Iteración 3:** Sol (4,2,7,1,5,6,3) f.o=14; Lista tabú: (5,4),(3,1),(2,4) ; Vecindario (mejores 5): (4,5)  $\rightarrow$  +6, (5,3)  $\rightarrow$  +2, (7,1)  $\rightarrow$  +0, (1,3)  $\rightarrow$  -3, (2,6)  $\rightarrow$  -6.
  - **Iteración 4:** Sol (5,2,7,1,4,6,3) f.o=20; Lista tabú: (3,1),(2,4),(5,4) ; Vecindario (mejores 5):  $\rightarrow$  (7,1) +0, (4,3)  $\rightarrow$  -3, (6,3)  $\rightarrow$  -5, (5,4)  $\rightarrow$  -6, (2,6)  $\rightarrow$  -8.
-

---

# Resumen

- Estudiamos Tabu Search y sus variantes.
  - Próxima clase : Simulated annealing (última MH de trayectoria)
-