

# Técnicas Algorítmicas

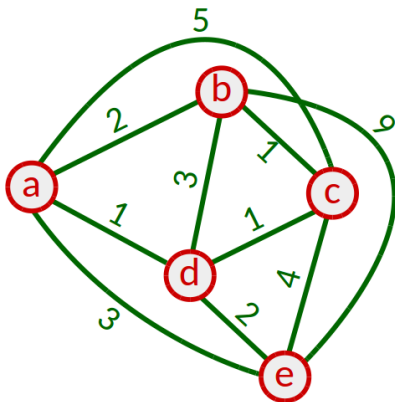
Prof. Agustín Gravano

MiM - UTDT - Segundo semestre de 2020

Clase 5: Heurísticas

# Problema del Viajante de Comercio (TSP)

Dados un conjunto de ciudades y la distancia entre cada par de ellas, hallar el recorrido más corto que visita cada ciudad exactamente una vez y retorna a la ciudad de origen.



# Problema del Viajante de Comercio (TSP)

Búsqueda exhaustiva con **backtracking**.

## **Función** Viajante de Comercio:

- ▶ Si todavía quedan ciudades por visitar:
  - ▶ Para cada ciudad  $c$  que falta visitar:
    - ▶ Avanzar un paso: visitar  $c$  en este momento.
    - ▶ **Recursivamente**, obtener el mejor recorrido  $r_c$  desde acá.
    - ▶ Retroceder un paso: no visitar  $c$  en este momento.
  - ▶ De todos los recorridos  $r_c$  vistos, devolver el mejor.
- ▶ Si ya no quedan ciudades por visitar:
  - ▶ Terminamos de construir un recorrido. Devolverlo.

Este algoritmo demanda  $O(2^n)$  operaciones ( $n$ : cantidad de ciudades en el mapa). Ver **analisis\_temporal.py**.

# Problemas *difíciles*

Problemas clásicos de **optimización combinatoria**:

- ▶ **Viajante de comercio**: Recorrer todas las ciudades minimizando la distancia recorrida.
- ▶ **Problema de la mochila**: Cargar una mochila con la combinación más valiosa de ítems.
- ▶ **Corte de materiales**: Recortar piezas de un material minimizando las pérdidas.
- ▶ **Asignación de recursos**: Asignar recursos maximizando la cantidad de pedidos satisfechos.

No se conocen soluciones eficientes (polinomiales).

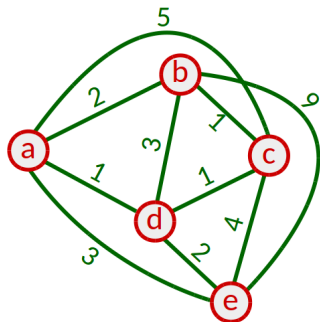
Backtracking nos permite resolver estos problemas en forma exacta, pero demanda  $O(2^n)$ .

Alternativa: **Heurísticas** de programación.

- ▶ Son algoritmos **aproximados**, pero eficientes.

# Técnica greedy (ávido, voraz, goloso)

- ▶ Al construir una solución, tomar en cada paso la **mejor decisión local**.
- ▶ Viajante de comercio:



En cada paso, ir a la ciudad más cercana que no hayamos visitado aún.

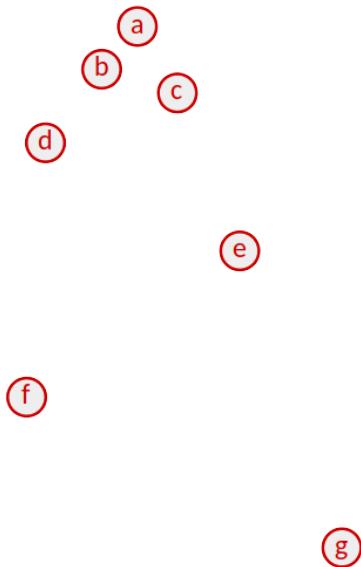
1.  $a \rightarrow d$
2.  $d \rightarrow c$
3.  $c \rightarrow b$
4.  $b \rightarrow e$

Solución greedy: [adcbea]

Distancia recorrida: 15

# Técnica greedy (ávido, voraz, goloso)

Es fácil encontrar ejemplos en los que un algoritmo greedy falla miserablemente para TSP.



# Técnica greedy (ávido, voraz, goloso)

Otro ejemplo de aplicación: **problema de cambio en monedas**.

Tenemos suficientes (infinitas) monedas de denominaciones  $\{1, 5, 10, 25, 50\}$ . Queremos pagar un monto  $M$  con una cantidad mínima de monedas.

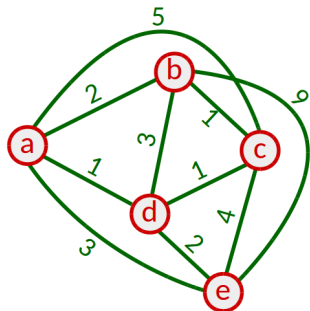
Por ejemplo, si  $M = 30$ , hay varias combinaciones posibles:

- ▶  $30 \times 1$  (30 monedas)
- ▶  $1 \times 25 + 5 \times 1$  (6 monedas)
- ▶  $3 \times 10$  (3 monedas)
- ▶  $1 \times 25 + 1 \times 5$  (2 monedas)
- ▶  $6 \times 5$  (6 monedas)
- ▶ ...

**Algoritmo greedy:** Elegir en cada paso la moneda de máxima denominación, hasta llegar a  $M$ . Este algoritmo encuentra la solución **óptima** para monedas con esas denominaciones. Pero puede fallar para otras denominaciones (ej:  $\{1, 3, 4\}$ ,  $M = 6$ ).

Xuan Cai (2008), "Canonical Coin Systems for Change-Making Problems" <https://arxiv.org/abs/0809.0400>

# Problema del Viajante de Comercio (TSP)



Supongamos que tenemos una solución  $S$ , construida de alguna manera (por ejemplo, al azar).

Definimos **soluciones vecinas** de  $S$  mediante modificaciones simples a  $S$ . Por ejemplo: intercambiar dos ciudades.

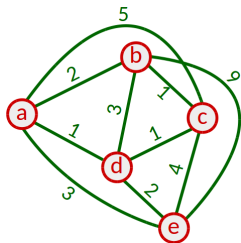
Ejemplo:  $S = [adcbea]$

Vecinos de  $S$ :  $[a**cd**bea]$ ,  $[a**bc**d$  $e$  $a]$ ,  $[a**ec**b$  $d$  $a]$ , etc.



# Técnica de búsqueda local

- Comenzar con una solución  $S$  elegida de algún modo (p.ej., al azar, o bien con un algoritmo greedy).
  1. Explorar los “*vecinos*” de  $S$
  2.  $S \leftarrow$  mejor vecino encontrado
  3. Repetir hasta no poder mejorar
- Viajante de comercio:



*Vecino* = intercambiar dos ciudades cualesquiera del recorrido (excepto 1<sup>ra</sup> y última)

1. [acedba] (solución random, dist=16)
2. [adecba] (mejor vecino:  $c \leftrightarrow d$ , dist=10)
3. [aedcba] (mejor vecino:  $d \leftrightarrow e$ , dist=9)

Solución de búsqueda local: [aedcba]

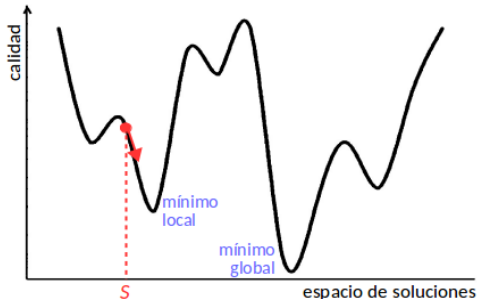
Distancia recorrida: 9

# Técnica de búsqueda local **iterativa**

## Problema:

Riesgo de quedar atrapado en un **mínimo local**

¿Cómo podemos atacar este problema?



1. Repetir hasta cumplir una condición de corte (\*):
  - a)  $S \leftarrow$  Solución aleatoria.
  - b)  $S \leftarrow$  Búsqueda local a partir de  $S$ .
  - c) Si  $S$  es la mejor solución hallada hasta ahora, guardarla.
2. De todas las soluciones guardadas, devolver la mejor.

(\*) Ej: cantidad máxima de iteraciones; tiempo máximo de ejecución; etc.

# Técnica GRASP

## Greedy Randomized Adaptive Search Procedure:

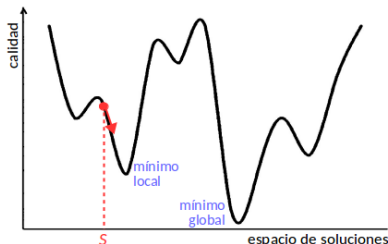
1. Repetir hasta cumplir una condición de corte:
  - a)  $S \leftarrow$  Solución **greedy aleatoria**.
  - b)  $S \leftarrow$  Búsqueda local a partir de  $S$ .
  - c) Si  $S$  es la mejor solución hallada hasta ahora, guardarla.
2. De todas las soluciones guardadas, devolver la mejor.

Una solución **greedy aleatoria** se construye de manera similar a greedy, pero en cada paso:

1. Construir una lista  $L$  con las  $k$  mejores decisiones locales que podríamos tomar
2. Elegir al azar una decisión de  $L$  para tomar en el paso actual

Observación: si  $k = 1$ , equivale a la técnica greedy

# Más ideas para escapar de los mínimos locales

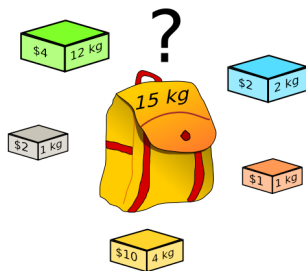


- **Tabu search:** Se mantiene una lista de soluciones ya visitadas, para evitar repetir las más adelante, y así explorar nuevos vecindarios.
- **Simulated annealing:** Con cierta probabilidad  $T$  (llamada *temperatura*), se permite pasar a vecinos **inválidos**, que no cumplen las condiciones para ser soluciones válidas.  $T$  empieza alta y va bajando lentamente.

# Otro ejemplo: Problema de la mochila

Dados una **mochila** que puede cargar hasta  $N$  kg, y un conjunto de **ítems**, cada uno con un peso (en kg) y un valor (en \$), encontrar el subconjunto de ítems con máximo valor que quepa en la mochila.

Ejemplo de aplicación: conformación de un portfolio de acciones



Ejercicio: Pensar tres algoritmos con las siguientes técnicas para resolver el problema de la mochila:

- ▶ Backtracking (solución exacta)
- ▶ Greedy (solución aproximada)
- ▶ Búsqueda local (solución aproximada)

# Heurísticas de programación

Otras heurísticas notables:

- ▶ Programación genética
- ▶ Colonias de hormigas (*ant colonies*)
- ▶ Enjambre de partículas (*particle swarm optimization*)

Lecturas sugeridas:

- ▶ El-Ghazali Talbi, "Metaheuristics: From Design to Implementation", Wiley-Blackwell, 2009. <http://www.lifl.fr/~talbi/metaheuristic/>
- ▶ Mauricio G.C. Resende, Celso C. Ribeiro, "Greedy Randomized Adaptive Search Procedures". Sección Extras del campus → archivo [GRASP.pdf](#)
- ▶ Francisco Herrera, "Introducción a los Algoritmos Metaheurísticos". Sección Extras del campus → [TutorialHerrera2006.pdf](#).

# Repaso de la clase de hoy

- ▶ Heurísticas de programación:
  - ▶ Greedy
  - ▶ Búsqueda local
  - ▶ Búsqueda local iterativa
  - ▶ GRASP
- ▶ Ejemplos:
  - ▶ Problema del viajante de comercio
  - ▶ Problema de la mochila

Con lo visto hoy, ya pueden resolver la sección 5 de la guía de ejercicios y todo el Trabajo Práctico Final.

¡Fin! :-)