Heurísticas

Leopoldo Taravilse¹

¹Facultad de Ciencias Exactas y Naturales Universidad de Buenos Aires

Algoritmos y Estructuras de Datos III

Menú del día

- Problemas de Optimización Combinatoria
- Meurísticas Golosas
- Búsqueda Local
- Metaheurística GRASP
- Taboo Search
- 6 Simulated Annealing

Menú del día

- 1 Problemas de Optimización Combinatoria
- 2 Heurísticas Golosas
- Búsqueda Local
- Metaheurística GRASP
- Taboo Search
- Simulated Annealing

¿Qué es un Problema de Optimización Combinatoria?

¿Qué es un Problema de Optimización Combinatoria?

Problema de Optimización (Combinatoria)

Dado un conjunto (finito) S de soluciones factibles y una función objetivo a optimizar $f: S \to \mathbb{R}$, hallar $s^* \in S$ tal que $f(s^*) \ge f(s)$ para todo $s \in S$.

¿Qué es un Problema de Optimización Combinatoria?

Problema de Optimización (Combinatoria)

Dado un conjunto (finito) S de soluciones factibles y una función objetivo a optimizar $f: S \to \mathbb{R}$, hallar $s^* \in S$ tal que $f(s^*) \ge f(s)$ para todo $s \in S$.

¿Qué es un Problema de Optimización Combinatoria?

Problema de Optimización (Combinatoria)

Dado un conjunto (finito) S de soluciones factibles y una función objetivo a optimizar $f: S \to \mathbb{R}$, hallar $s^* \in S$ tal que $f(s^*) \ge f(s)$ para todo $s \in S$.

¿Ejemplos?

• El ejercicio de los ramales del TP 1 (¿qué es S y qué es f(s)?)

¿Qué es un Problema de Optimización Combinatoria?

Problema de Optimización (Combinatoria)

Dado un conjunto (finito) S de soluciones factibles y una función objetivo a optimizar $f: S \to \mathbb{R}$, hallar $s^* \in S$ tal que $f(s^*) \ge f(s)$ para todo $s \in S$.

- ullet El ejercicio de los ramales del TP 1 (¿qué es ${\cal S}$ y qué es f(s)?)
- El ejercicio de las girl scouts del TP 1 (¿qué es S y qué es f(s)?)

¿Qué es un Problema de Optimización Combinatoria?

Problema de Optimización (Combinatoria)

Dado un conjunto (finito) S de soluciones factibles y una función objetivo a optimizar $f: S \to \mathbb{R}$, hallar $s^* \in S$ tal que $f(s^*) \ge f(s)$ para todo $s \in S$.

- El ejercicio de los ramales del TP 1 (¿qué es ${\cal S}$ y qué es f(s)?)
- ullet El ejercicio de las girl scouts del TP 1 (¿qué es ${\cal S}$ y qué es f(s)?)
- Arbol Generador Mínimo/Máximo de un grafo (TP2)

¿Qué es un Problema de Optimización Combinatoria?

Problema de Optimización (Combinatoria)

Dado un conjunto (finito) S de soluciones factibles y una función objetivo a optimizar $f: S \to \mathbb{R}$, hallar $s^* \in S$ tal que $f(s^*) \ge f(s)$ para todo $s \in S$.

- El ejercicio de los ramales del TP 1 (¿qué es S y qué es f(s)?)
- El ejercicio de las girl scouts del TP 1 (¿qué es $\mathcal S$ y qué es f(s)?)
- Arbol Generador Mínimo/Máximo de un grafo (TP2)
- Camino Mínimo/Máximo en un grafo (TP2)

¿Qué es un Problema de Optimización Combinatoria?

Problema de Optimización (Combinatoria)

Dado un conjunto (finito) S de soluciones factibles y una función objetivo a optimizar $f: S \to \mathbb{R}$, hallar $s^* \in S$ tal que $f(s^*) \ge f(s)$ para todo $s \in S$.

- El ejercicio de los ramales del TP 1 (¿qué es S y qué es f(s)?)
- El ejercicio de las girl scouts del TP 1 (¿qué es $\mathcal S$ y qué es f(s)?)
- Árbol Generador Mínimo/Máximo de un grafo (TP2)
- Camino Mínimo/Máximo en un grafo (TP2)
- TSP

¿Qué es un Problema de Optimización Combinatoria?

Problema de Optimización (Combinatoria)

Dado un conjunto (finito) S de soluciones factibles y una función objetivo a optimizar $f: S \to \mathbb{R}$, hallar $s^* \in S$ tal que $f(s^*) \ge f(s)$ para todo $s \in S$.

- El ejercicio de los ramales del TP 1 (¿qué es S y qué es f(s)?)
- El ejercicio de las girl scouts del TP 1 (¿qué es ${\cal S}$ y qué es f(s)?)
- Arbol Generador Mínimo/Máximo de un grafo (TP2)
- Camino Mínimo/Máximo en un grafo (TP2)
- TSP
- etc.

¿Cómo los resolvemos?

ullet Analizamos cada solución en ${\cal S}$ y nos quedamos con la mejor de ellas...

¿Cómo los resolvemos?

• Analizamos cada solución en S y nos quedamos con la mejor de ellas... (¡puede ser muy feo! podría haber muchísimas soluciones)

- Analizamos cada solución en S y nos quedamos con la mejor de ellas... (¡puede ser muy feo! podría haber muchísimas soluciones)
- Hacemos un algoritmo "eficiente" que no revise todas...

- Analizamos cada solución en S y nos quedamos con la mejor de ellas... (¡puede ser muy feo! podría haber muchísimas soluciones)
- Hacemos un algoritmo "eficiente" que no revise todas...
 (¡puede ser muy difícil!)

- Analizamos cada solución en S y nos quedamos con la mejor de ellas... (¡puede ser muy feo! podría haber muchísimas soluciones)
- Hacemos un algoritmo "eficiente" que no revise todas...
 (¡puede ser muy difícil!)
- Hacemos un algoritmo que sólo revise todas en el peor caso (e.g., un backtracking)...

- Analizamos cada solución en S y nos quedamos con la mejor de ellas... (¡puede ser muy feo! podría haber muchísimas soluciones)
- Hacemos un algoritmo "eficiente" que no revise todas...
 (¡puede ser muy difícil!)
- Hacemos un algoritmo que sólo revise todas en el peor caso (e.g., un backtracking)... (¡puede ser muy ineficiente en general!)

- Analizamos cada solución en S y nos quedamos con la mejor de ellas... (¡puede ser muy feo! podría haber muchísimas soluciones)
- Hacemos un algoritmo "eficiente" que no revise todas...
 (¡puede ser muy difícil!)
- Hacemos un algoritmo que sólo revise todas en el peor caso (e.g., un backtracking)... (¡puede ser muy ineficiente en general!)
- Implementamos una heurística que funcione rápido y encuentre una solución "cercana" al óptimo...

- Analizamos cada solución en S y nos quedamos con la mejor de ellas... (¡puede ser muy feo! podría haber muchísimas soluciones)
- Hacemos un algoritmo "eficiente" que no revise todas...
 (¡puede ser muy difícil!)
- Hacemos un algoritmo que sólo revise todas en el peor caso (e.g., un backtracking)... (¡puede ser muy ineficiente en general!)
- Implementamos una heurística que funcione rápido y encuentre una solución "cercana" al óptimo... (ok, vamos con eso...)

Menú del día

- Problemas de Optimización Combinatoria
- 2 Heurísticas Golosas
- Búsqueda Local
- 4 Metaheurística GRASP
- Taboo Search
- Simulated Annealing

Repasemos un poco: ¿Qué es una heurística golosa?

Repasemos un poco: ¿Qué es una heurística golosa?

Heurística Golosa

Una heurística golosa es un algoritmo que va construyendo la solución haciendo en cada paso, la "mejor elección a nivel local" de un conjunto de elecciones candidato.

Repasemos un poco: ¿Qué es una heurística golosa?

Heurística Golosa

Una heurística golosa es un algoritmo que va construyendo la solución haciendo en cada paso, la "mejor elección a nivel local" de un conjunto de elecciones candidato.

¿Qué es eso de la "mejor elección a nivel local"?

Repasemos un poco: ¿Qué es una heurística golosa?

Heurística Golosa

Una heurística golosa es un algoritmo que va construyendo la solución haciendo en cada paso, la "mejor elección a nivel local" de un conjunto de elecciones candidato.

¿Qué es eso de la "mejor elección a nivel local"?

Veamos algunos ejemplos:

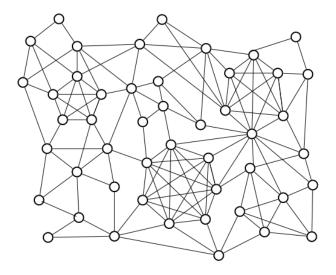
- AGM en un grafo
- Camino mínimo en un grafo
- Camino máximo en un grafo
- TSP



Tomemos como ejemplo el siguiente problema de OC:

Clique máxima en un grafo

Dado un grafo G = (V, E), decimos que $K \subseteq V$ es una *clique* de G si el subgrafo de G inducido por K es completo. El problema de clique máxima consiste en hallar una clique de G de máxima cardinalidad

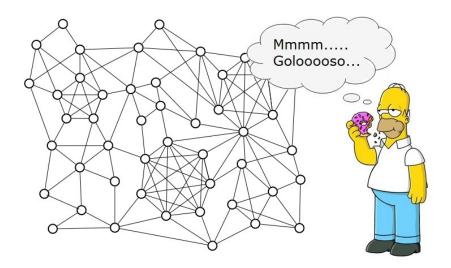


• ¿Se les ocurre alguna forma de resolverlo en forma eficiente?



- ¿Se les ocurre alguna forma de resolverlo en forma eficiente?
- En realidad, no se conocen algoritmos eficientes para resolverlo...:-(

- ¿Se les ocurre alguna forma de resolverlo en forma eficiente?
- En realidad, no se conocen algoritmos eficientes para resolverlo... :-(
- Pensemos un rato, y propongamos heurísticas golosas para este problema...



Analicemos un poco las propuestas...

• ¿Qué tan buenas son las heurísticas que propusimos?

Analicemos un poco las propuestas...

- ¡Qué tan buenas son las heurísticas que propusimos?
- O mejor dicho, ¿qué tan malas pueden ser?



Analicemos un poco las propuestas...

- ¿Qué tan buenas son las heurísticas que propusimos?
- O mejor dicho, ¿qué tan malas pueden ser?
- ¿Hay alguna forma de "medirlas"?

Analicemos un poco las propuestas...

- ¿Qué tan buenas son las heurísticas que propusimos?
- O mejor dicho, ¿qué tan malas pueden ser?
- ¿Hay alguna forma de "medirlas"? (Sí, pero no nos vamos a meter con eso...)

Menú del día

- Problemas de Optimización Combinatoria
- 2 Heurísticas Golosas
- Búsqueda Local
- 4 Metaheurística GRASP
- Taboo Search
- Simulated Annealing

Sigamos repasando: ¿Qué es una heurística de búsqueda local?

Sigamos repasando: ¿Qué es una heurística de búsqueda local?

Heurística de Búsqueda Local

Para cada solución factible $s \in \mathcal{S}$ se define N(s) como el conjunto de "soluciones vecinas" de s. Un procedimiento de búsqueda local toma una solución inicial s e iterativamente la mejora reemplazándola por otra solución mejor del conjunto N(s), hasta llegar a un óptimo local.

- $oldsymbol{0}$ Sea $s \in \mathcal{S}$ una solución inicial
- ② Mientras exista $s' \in N(s)$ con f(s') > f(s)
- $s \leftarrow s'$

Sigamos repasando: ¿Qué es una heurística de búsqueda local?

Heurística de Búsqueda Local

Para cada solución factible $s \in \mathcal{S}$ se define N(s) como el conjunto de "soluciones vecinas" de s. Un procedimiento de búsqueda local toma una solución inicial s e iterativamente la mejora reemplazándola por otra solución mejor del conjunto N(s), hasta llegar a un óptimo local.

- $oldsymbol{0}$ Sea $s \in \mathcal{S}$ una solución inicial
- ② Mientras exista $s' \in N(s)$ con f(s') > f(s)
- $s \leftarrow s'$

Veamos en nuestros ejemplos: AGM, TSP...

Sigamos repasando: ¿Qué es una heurística de búsqueda local?

Heurística de Búsqueda Local

Para cada solución factible $s \in \mathcal{S}$ se define N(s) como el conjunto de "soluciones vecinas" de s. Un procedimiento de búsqueda local toma una solución inicial s e iterativamente la mejora reemplazándola por otra solución mejor del conjunto N(s), hasta llegar a un óptimo local.

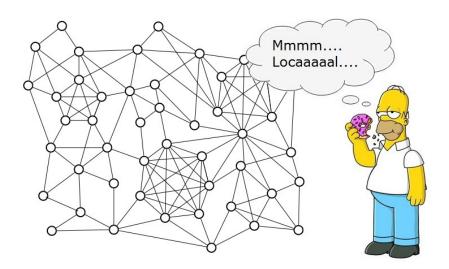
- $oldsymbol{0}$ Sea $s \in \mathcal{S}$ una solución inicial
- ② Mientras exista $s' \in N(s)$ con f(s') > f(s)
- $s \leftarrow s'$

Veamos en nuestros ejemplos: AGM, TSP...

Pensemos un rato, y propongamos heurísticas de búsqueda local para el problema anterior...



Búsqueda Local - Ejemplo: Clique Máxima



Menú del día

- Problemas de Optimización Combinatoria
- 2 Heurísticas Golosas
- Búsqueda Local
- Metaheurística GRASP
- Taboo Search
- Simulated Annealing

GRASP

¿Qué es GRASP?

GRASP

¿Qué es GRASP?

Greedy Randomized Adaptative Search Procedure

GRASP es una combinación entre una heurística golosa "aleatorizada" y un procedimiento de búsqueda local.

- Mientras no se alcance el criterio de terminación
- Obtener $s \in \mathcal{S}$ mediante una heurística golosa aleatorizada.
- Mejorar s mediante búsqueda local.
- Recordar la mejor solución obtenida hasta el momento.

GRASP

¿Qué es GRASP?

Greedy Randomized Adaptative Search Procedure

GRASP es una combinación entre una heurística golosa "aleatorizada" y un procedimiento de búsqueda local.

- Mientras no se alcance el criterio de terminación
- Obtener $s \in \mathcal{S}$ mediante una heurística golosa aleatorizada.
- Mejorar s mediante búsqueda local.
- Recordar la mejor solución obtenida hasta el momento.

Ok, pero...

- ¿Cuál es el criterio de terminación?
- ¿Dónde está la aleatoriedad en la heurística golosa?

GRASP - Criterio de terminación

El criterio de terminación para el algoritmo de GRASP puede ser casi cualquier cosa "que tenga sentido". Por ejemplo:

GRASP - Criterio de terminación

El criterio de terminación para el algoritmo de GRASP puede ser casi cualquier cosa "que tenga sentido". Por ejemplo:

- No se encontró una mejora en las últimas k iteraciones.
- Se alcanzó un límite prefijado de k iteraciones.
- Se obtuvo una solución cercana a una cierta cota conocida.
- Se obtuvo muchas veces la misma solución.
- etc.

Como sabemos, una heurística golosa realiza en cada paso la mejor elección a nivel local.

Como sabemos, una heurística golosa realiza en cada paso la mejor elección a nivel local.

Para agregarle una componente aleatoria en GRASP se propone fabricar en cada paso una Lista Restringida de Candidatos (RCL) y elegir aleatoriamente un candidato de esta lista.

Como sabemos, una heurística golosa realiza en cada paso la mejor elección a nivel local.

Para agregarle una componente <mark>aleatoria</mark> en GRASP se propone fabricar en cada paso una Lista Restringida de Candidatos (RCL) y elegir aleatoriamente un candidato de esta lista.

Varias opciones:

• Por valor: la RCL contiene los candidatos cuyo valor sea no menor que un cierto porcentaje α del valor del mejor candidato.

Como sabemos, una heurística golosa realiza en cada paso la mejor elección a nivel local.

Para agregarle una componente <mark>aleatoria</mark> en GRASP se propone fabricar en cada paso una Lista Restringida de Candidatos (RCL) y elegir aleatoriamente un candidato de esta lista.

Varias opciones:

- Por valor: la RCL contiene los candidatos cuyo valor sea no menor que un cierto porcentaje α del valor del mejor candidato.
- Por cantidad: la RCL contiene los β mejores candidatos.

Como sabemos, una heurística golosa realiza en cada paso la mejor elección a nivel local.

Para agregarle una componente <mark>aleatoria</mark> en GRASP se propone fabricar en cada paso una Lista Restringida de Candidatos (RCL) y elegir aleatoriamente un candidato de esta lista.

Varias opciones:

- Por valor: la RCL contiene los candidatos cuyo valor sea no menor que un cierto porcentaje α del valor del mejor candidato.
- Por cantidad: la RCL contiene los β mejores candidatos.
- ... o una combinación de ambas.

Como sabemos, una heurística golosa realiza en cada paso la mejor elección a nivel local.

Para agregarle una componente <mark>aleatoria</mark> en GRASP se propone fabricar en cada paso una Lista Restringida de Candidatos (RCL) y elegir aleatoriamente un candidato de esta lista.

Varias opciones:

- Por valor: la RCL contiene los candidatos cuyo valor sea no menor que un cierto porcentaje α del valor del mejor candidato.
- Por cantidad: la RCL contiene los β mejores candidatos.
- ... o una combinación de ambas.

¿Cómo se aplicarían estas opciones a las heurísticas que planteamos antes?

Menú del día

- Problemas de Optimización Combinatoria
- 2 Heurísticas Golosas
- Búsqueda Local
- 4 Metaheurística GRASP
- Taboo Search
- Simulated Annealing





¿Qué es Taboo Search?

 Taboo Search surge como una mejora de búsqueda local. El principal problema de la búsqueda local es que nos estancamos en óptimos locales.

- Taboo Search surge como una mejora de búsqueda local. El principal problema de la búsqueda local es que nos estancamos en óptimos locales.
- En Taboo Search, a diferencia de la búsqueda local, nos movemos siempre al mejor vecino, aún si es peor que la solución donde estamos parados.

- Taboo Search surge como una mejora de búsqueda local. El principal problema de la búsqueda local es que nos estancamos en óptimos locales.
- En Taboo Search, a diferencia de la búsqueda local, nos movemos siempre al mejor vecino, aún si es peor que la solución donde estamos parados.
- Para evitar ir y volver a un óptimo local generando un ciclo de 2 soluciones, guardamos una lista de soluciones que ya visitamos, la lista Taboo, para no volver a esas soluciones.

- Taboo Search surge como una mejora de búsqueda local. El principal problema de la búsqueda local es que nos estancamos en óptimos locales.
- En Taboo Search, a diferencia de la búsqueda local, nos movemos siempre al mejor vecino, aún si es peor que la solución donde estamos parados.
- Para evitar ir y volver a un óptimo local generando un ciclo de 2 soluciones, guardamos una lista de soluciones que ya visitamos, la lista Taboo, para no volver a esas soluciones.
- Como la lista Taboo puede crecer demasiado, sólo guardamos las últimas T soluciones visitadas.

Diferencias entre búsqueda local y Taboo Search

Si ya tenemos nuestra solución con búsqueda local, es muy fácil adaptarla a una versión de Taboo Search.

Diferencias entre búsqueda local y Taboo Search

Si ya tenemos nuestra solución con búsqueda local, es muy fácil adaptarla a una versión de Taboo Search.

Lo único que hay que hacer es asegurarnos de movernos al mejor vecino también cuando estamos en un óptimo local y guardar la lista Taboo para no considerar soluciones en dicha lista.

Menú del día

- Problemas de Optimización Combinatoria
- 2 Heurísticas Golosas
- Búsqueda Local
- 4 Metaheurística GRASP
- Taboo Search
- 6 Simulated Annealing

Simulated Annealing

¿Qué es Simulated Annealing?

Simulated Annealing

¿Qué es Simulated Annealing?

Simulated Annealing

Simulated Annealing es una metaheurística que consiste en ir moviendonos de una solución a otra probabilísticamente según que tan buena es la nueva solución en comparación con la anterior

- lacktriangle Empezar con $s \in \mathcal{S}$ elegida de alguna manera.
- Mientras no se alcance el criterio de terminación
- **3** Obtener $s' \in \mathcal{S}$ vecino de s
- lacktriangle Elegir un número $r \in [0,1]$ al azar y calcular la función P(s,s')
- Si P(s, s') > r entonces $s \leftarrow s'$.
- 6 Recordar la mejor solución obtenida hasta el momento.

Simulated Annealing

¿Qué es Simulated Annealing?

Simulated Annealing

Simulated Annealing es una metaheurística que consiste en ir moviendonos de una solución a otra probabilísticamente según que tan buena es la nueva solución en comparación con la anterior

- **1** Empezar con $s \in \mathcal{S}$ elegida de alguna manera.
- Mientras no se alcance el criterio de terminación
- Obtener $s' \in \mathcal{S}$ vecino de s
- Elegir un número $r \in [0, 1]$ al azar y calcular la función P(s, s')
- Si P(s, s') > r entonces $s \leftarrow s'$.
- Recordar la mejor solución obtenida hasta el momento.

La función $P: \mathcal{S} \times \mathcal{S} \to [0,1]$ es una función que cuanto mejor es la solución s' con respecto a s da un número más cercano a 1.