Montículos Árboles de Decisión

Estructuras de Datos

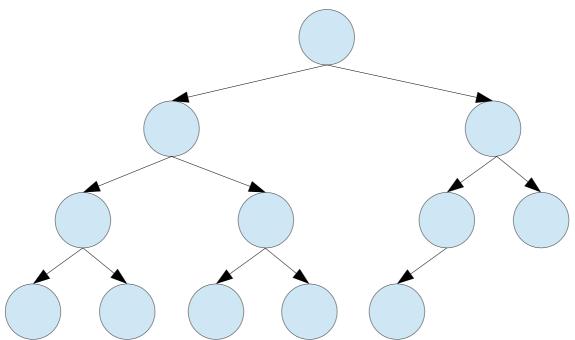
Andrea Rueda

Pontificia Universidad Javeriana Departamento de Ingeniería de Sistemas

Estructura basada en árboles completos:

Todos los niveles, salvo el último, tienen el máximo número de nodos posibles.

En el último nivel, si no está lleno, todos los nodos deben estar concentrados hacia el lado izquierdo.



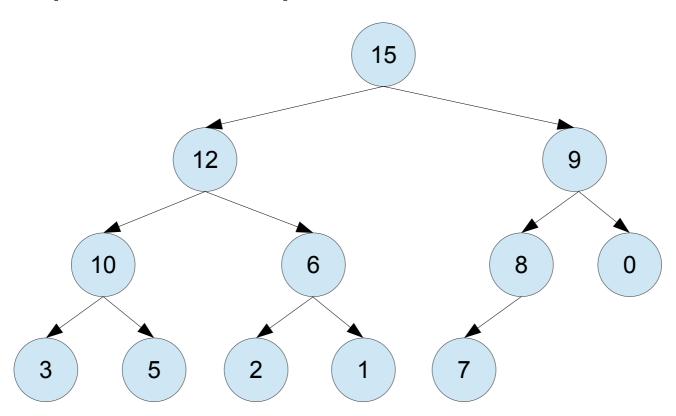
Satisface la propiedad:

Si A es el nodo padre de B, el valor de A está ordenado con respecto al valor de B con la misma propiedad de ordenamiento a lo largo del montículo.

- Montículo máximo (max heap): si el valor del padre es siempre mayor o igual que el valor de sus hijos (máximo en la raíz).
- Montículo mínimo (min heap): si el valor del padre es siempre menor o igual que el valor de sus hijos (mínimo en la raíz).

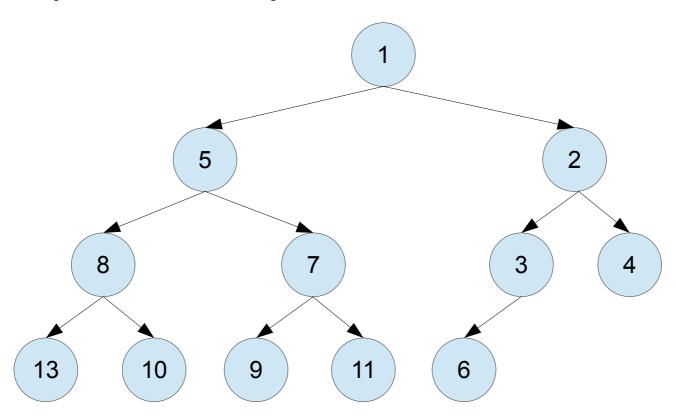
 No importa la relación de orden entre hermanos.

Ejemplo max heap:



 No importa la relación de orden entre hermanos.

Ejemplo min heap:

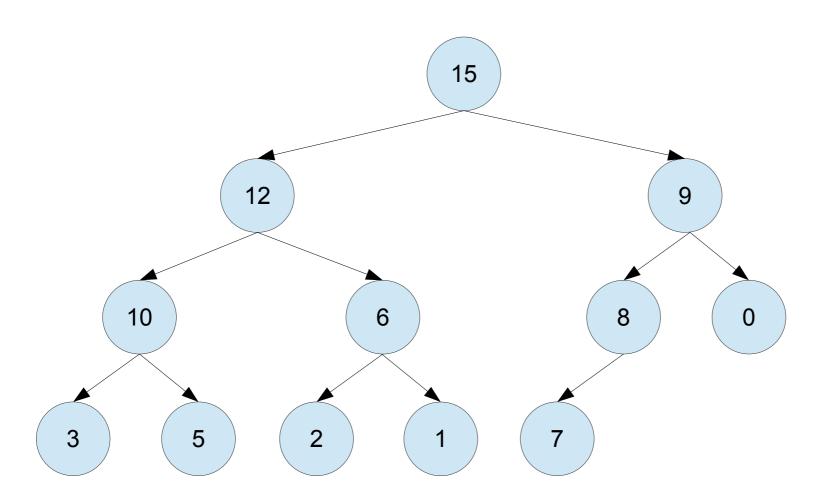


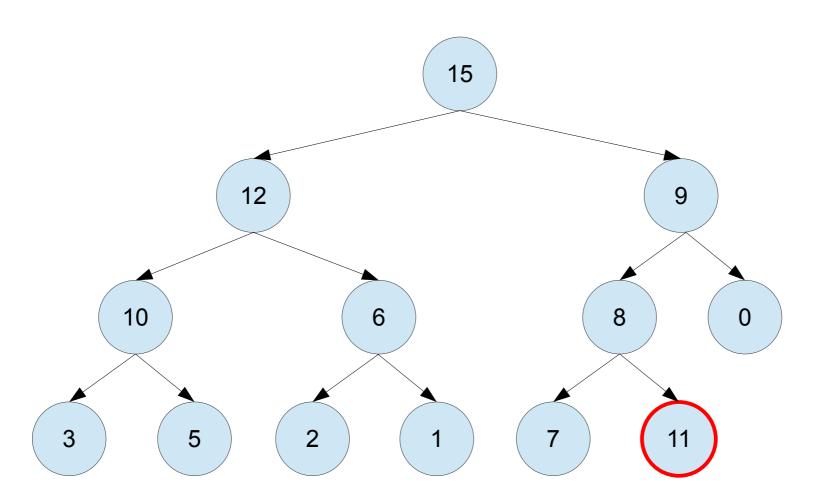
Inserción:

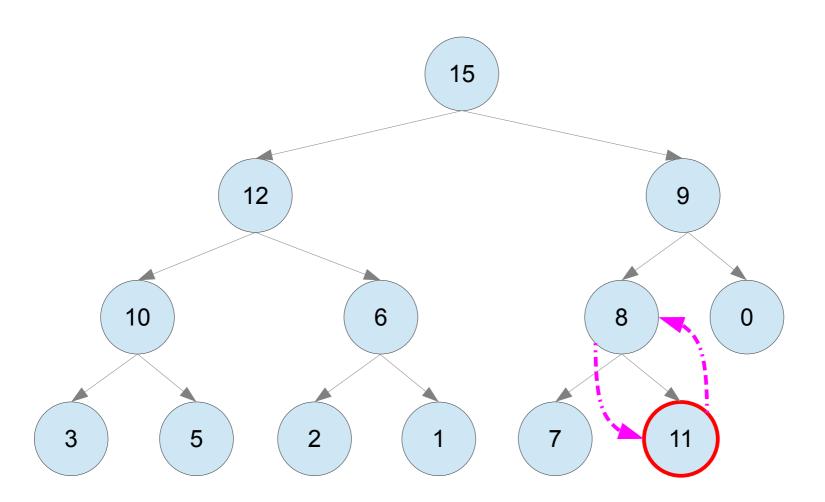
Puede requerir el restablecimiento de la propiedad de ordenamiento del montículo.

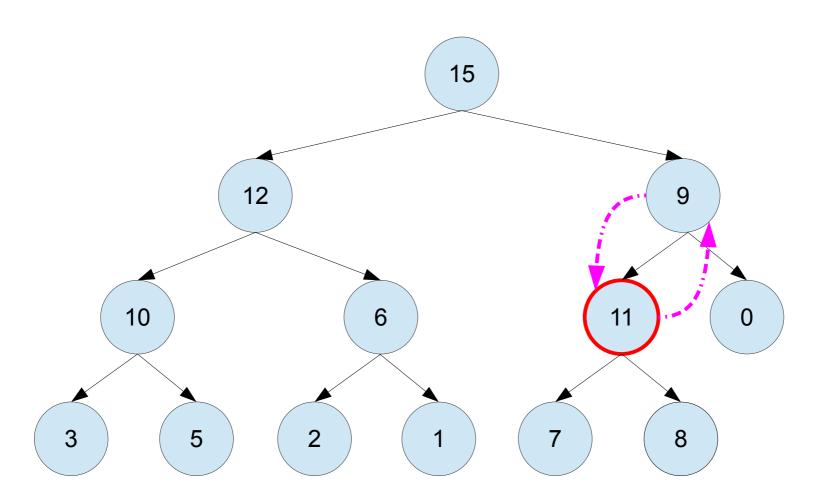
- 1. Añadir el elemento en la "última" posición.
- 2. Comparar el valor del nodo con su padre:
 - 2.1 si están en el orden correcto, terminar.
 - 2.2 si no, intercambiar el elemento con su padre y retornar al paso 2.

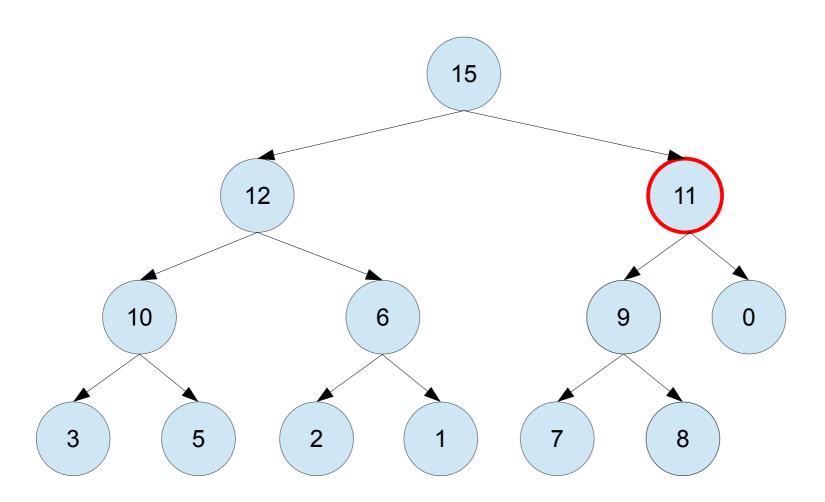
Depende de la altura del montículo \rightarrow O(log n).









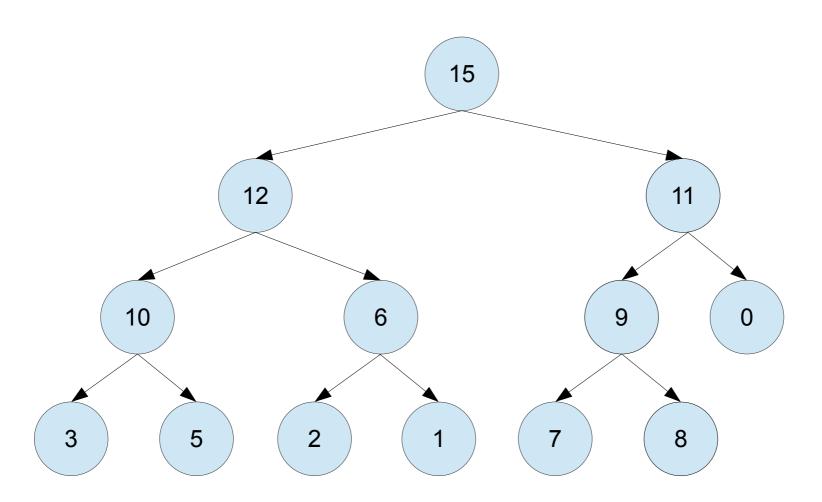


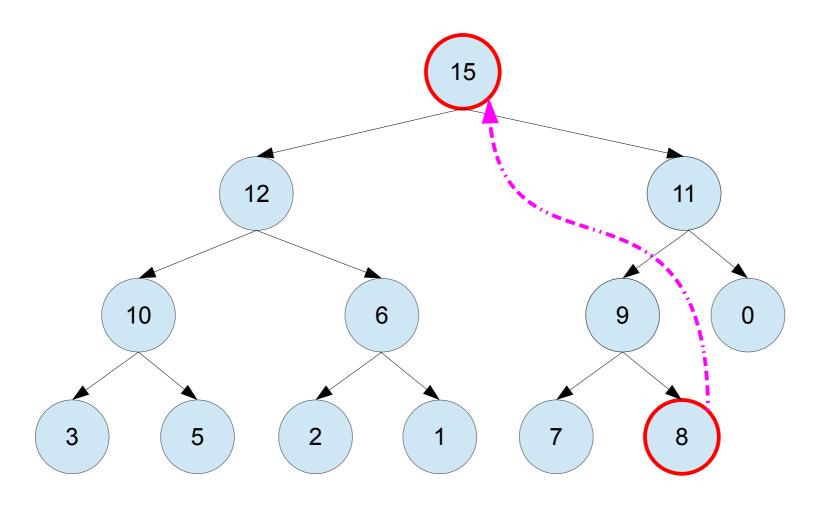
Eliminación:

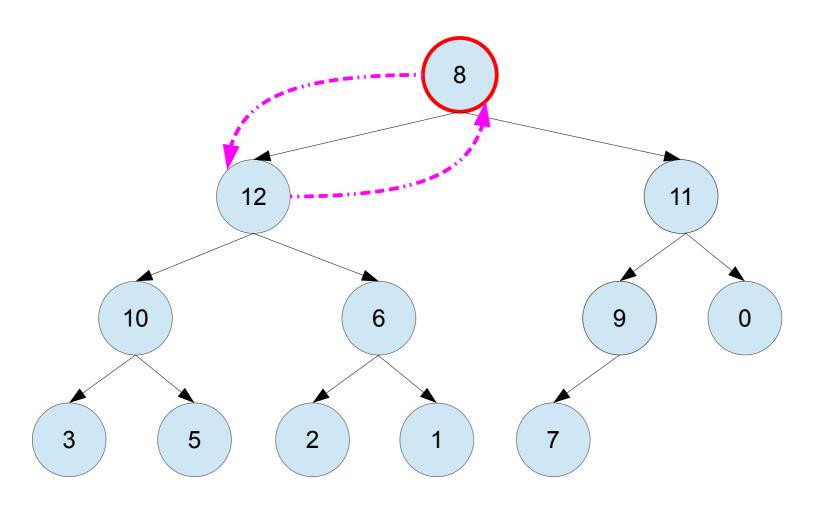
Corresponde a eliminar el nodo de la raíz, y restaurar la propiedad de ordenamiento.

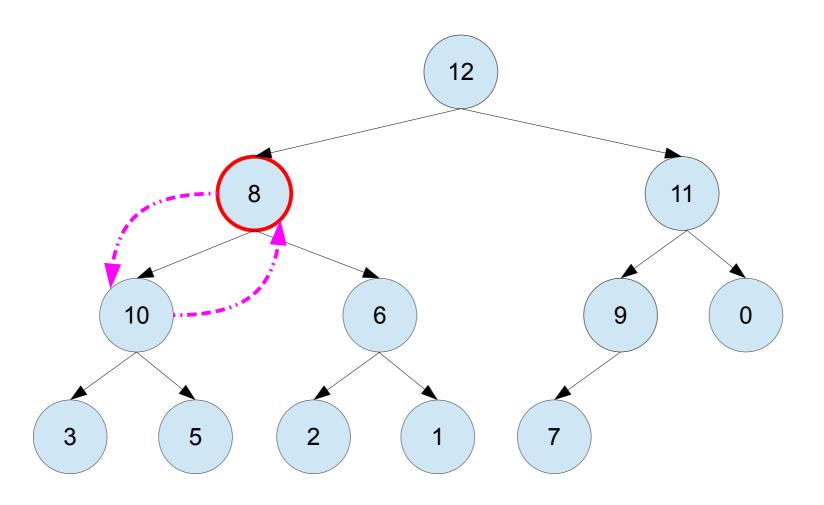
- 1. Reemplazar la raíz con el "último" elemento.
- 2. Comparar la nueva raíz con sus hijos:
 - 2.1 si están en el orden correcto, terminar.
 - 2.2 si no, intercambiar el elemento con uno de sus hijos (el mínimo en *min heap* y el máximo en *max heap*) y retornar al paso 2.

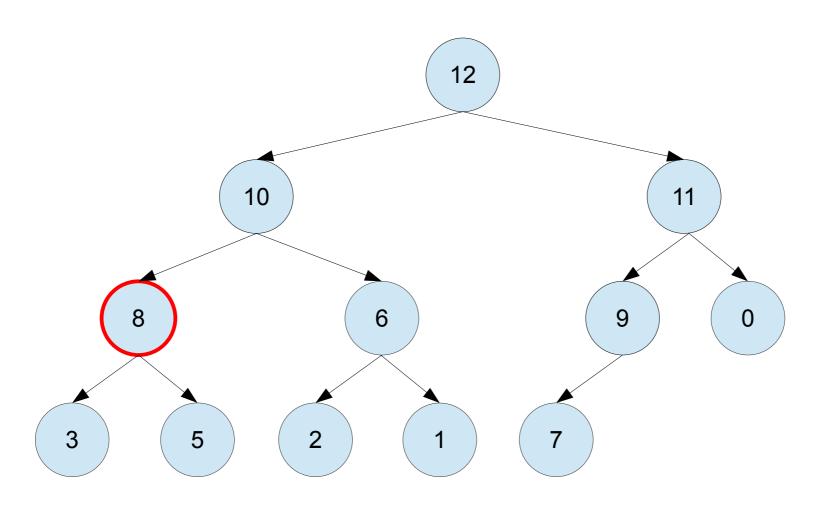
Depende de la altura del montículo \rightarrow O(log n).





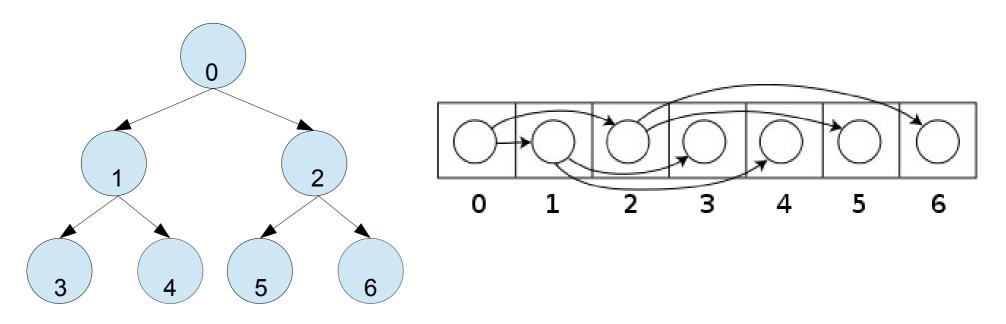






Implementación:

Representación utilizando un arreglo:



No se requieren apuntadores, sólo aritmética de índices dentro del arreglo.

• Implementación: aritmética de índices:

n: número de elementos en el montículo.

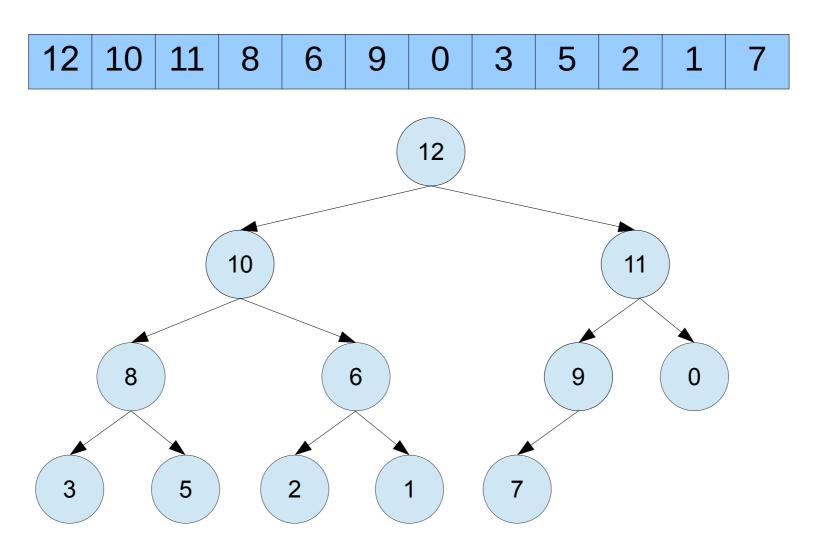
i: índice dentro del arreglo (0 hasta n-1).

Raíz: posición (índice) 0 del arreglo.

Cualquier elemento a con índice i tiene.

- sus hijos en las posiciones 2i+1 y 2i+2.
- su padre en la posición [(i-1)/2]
 ([...]: función piso o parte entera).

Implementación:



 Implementación: usando cualquier contenedor de la STL.

```
#include <algorithm>
std::push_heap( it_begin, it_end )
std::pop_heap( it_begin, it_end )
std::is_heap( it_begin, it_end )
std::sort_heap( it_begin, it_end )
std::make_heap( it_begin, it_end )
```

Implementación: usando la STL.

Inserción: en el contenedor, luego en el montículo.

```
std::deque< T > vec;
while( there_is_data )
{
   T new_data = get_next_data( );
   vec.push_back( new_data );
   std::push_heap( vec.begin( ), vec.end( ) );
}
```

Implementación: usando STL:

Eliminación: del montículo, luego del contenedor.

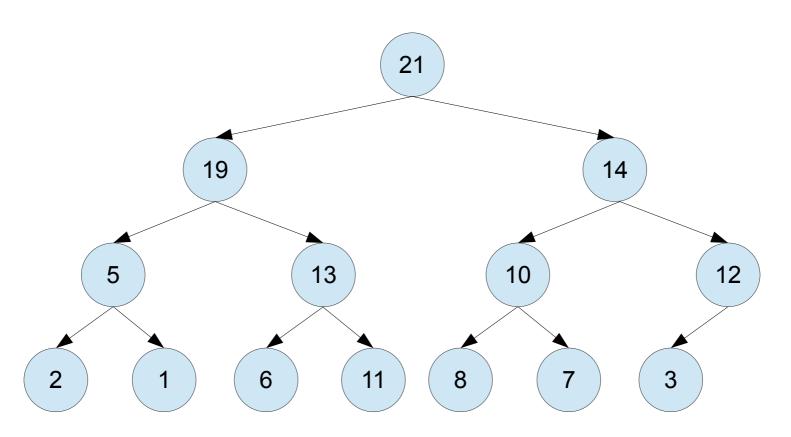
```
std::deque< T > vec;
std::pop_heap( vec.begin( ), vec.end( ) );
T elim_data = vec.back( );
vec.pop_back( );
```

• Ejercicio:

Insertar los siguientes elementos en un montículo máximo:

12, 6, 14, 2, 13, 8, 19, 5, 1, 11, 21, 10, 7, 3



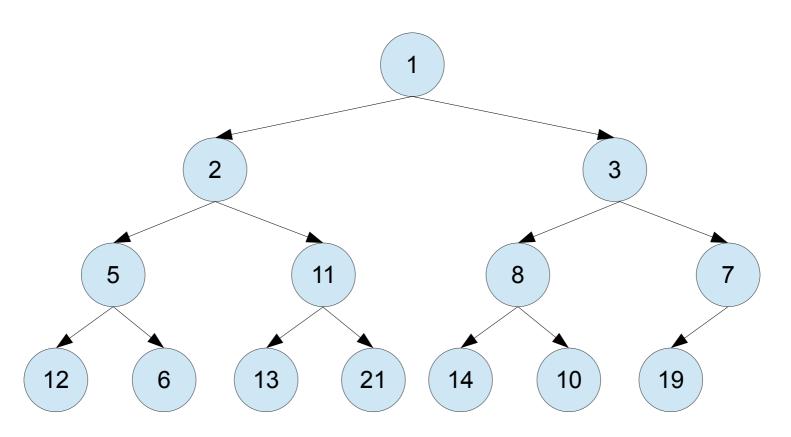


• Ejercicio:

Insertar los mismos elementos, ahora en un montículo mínimo:

12, 6, 14, 2, 13, 8, 19, 5, 1, 11, 21, 10, 7, 3

1 2 3 5 11 8 7 12 6 13 21 14 10 19



- Forma gráfica de representar y visualizar todos los eventos que pueden surgir a partir de la toma de decisiones secuenciales.
- Facilita la identificación de la decisión más acertada, a partir de probabilidades.
- Permite el análisis de consecuencias, del comportamiento en la toma de decisiones.

Ámbitos de utilización:

Probabilidad y estadística:

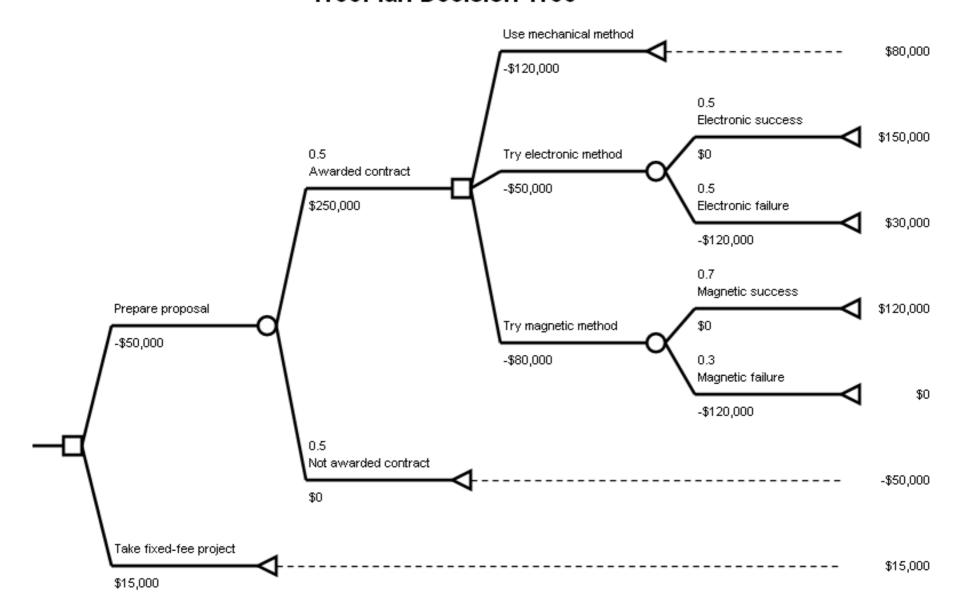
Uso en investigación de operaciones, en teoría de la decisión.

Herramienta de apoyo empresarial.

Tipos de nodos:

- Nodo de decisión: indica una toma de decisión.
- 🔘 Nodo de probabilidad: indica un evento aleatorio.
- − Nodo terminal: posible salida o resultado.

TreePlan Decision Tree



Ámbitos de utilización: probabilidad y estadística.

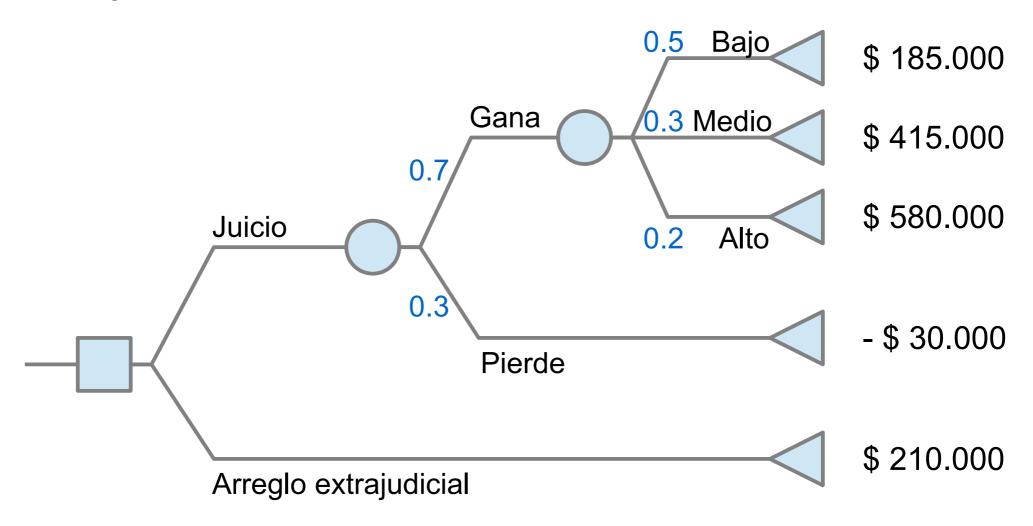
- Análisis por medio de un árbol de decisión:
 - 1. Definir el problema.
 - 2. Dibujar el árbol de decisión.
 - 3. Asignar probabilidades a los eventos aleatorios.
 - Estimar los resultados para cada combinación posible de alternativas.
 - 5. Resolver el problema utilizando la ruta que proporcione la política óptima.

Ejemplo:

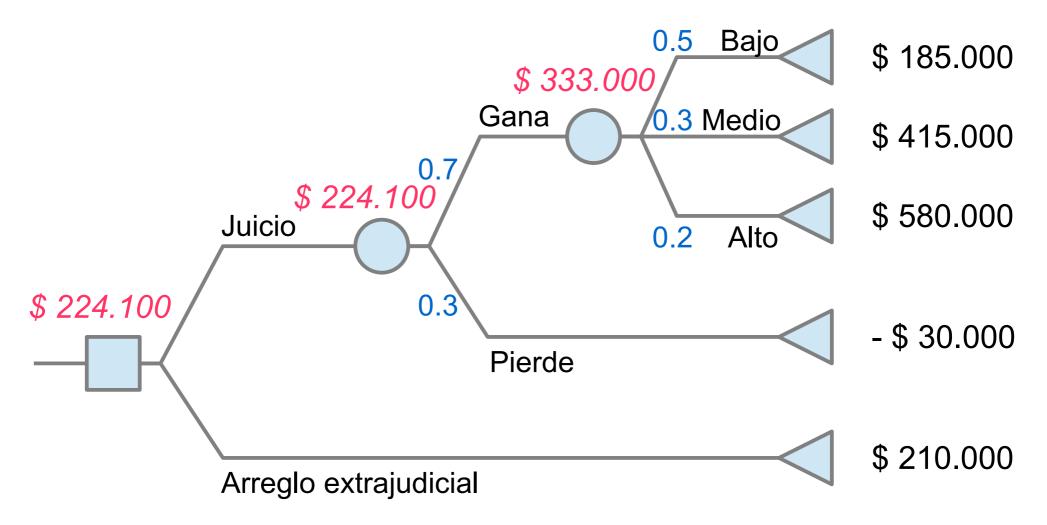
Una compañía de seguros nos ofrece una indemnización por accidente de \$210.000. Si no aceptamos la oferta y decidimos ir a juicio podemos obtener \$185.000, \$415.000 o \$580.000 dependiendo de las alegaciones que el juez considere aceptables. Si perdemos el juicio, debemos pagar los costos que ascienden a \$30.000.

Sabiendo que el 70% de los juicios se gana, y de éstos, en el 50% se obtiene la menor indemnización, en el 30% la intermedia y en el 20% la más alta, determinar la decisión más acertada.

Ejemplo:



Ejemplo:



Ámbitos de utilización:

Aprendizaje de máquina y sistemas expertos:

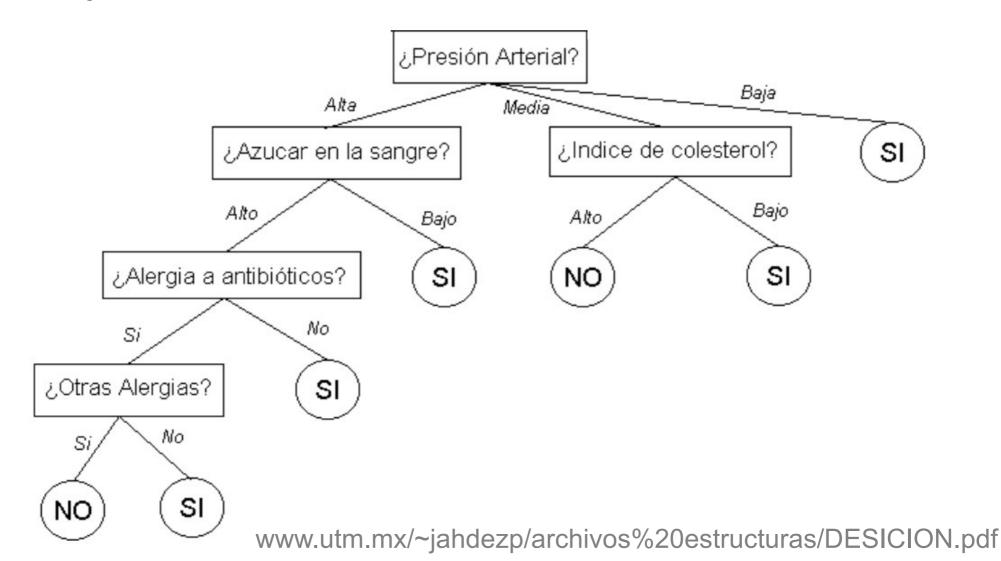
Enseñar al computador a tomar decisiones de acuerdo a comportamientos previos.

Realizar predicciones (clasificación, regresión).

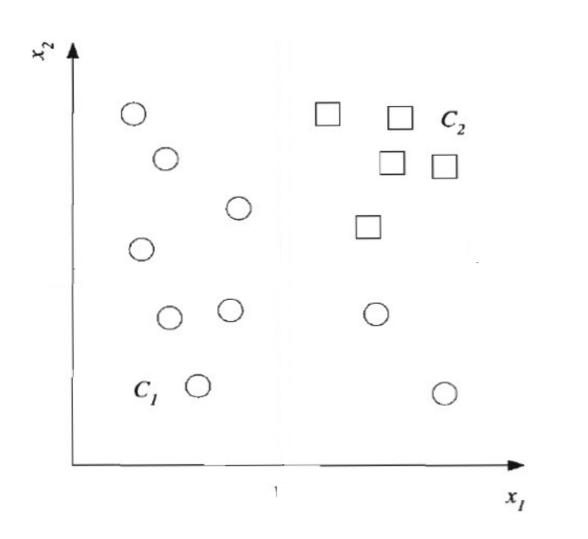
Tipos de nodos:

- Nodos internos: implementan una función de decisión.
- Nodos hoja: salidas esperadas o posibles.

Ejemplo: Administración de un fármaco.



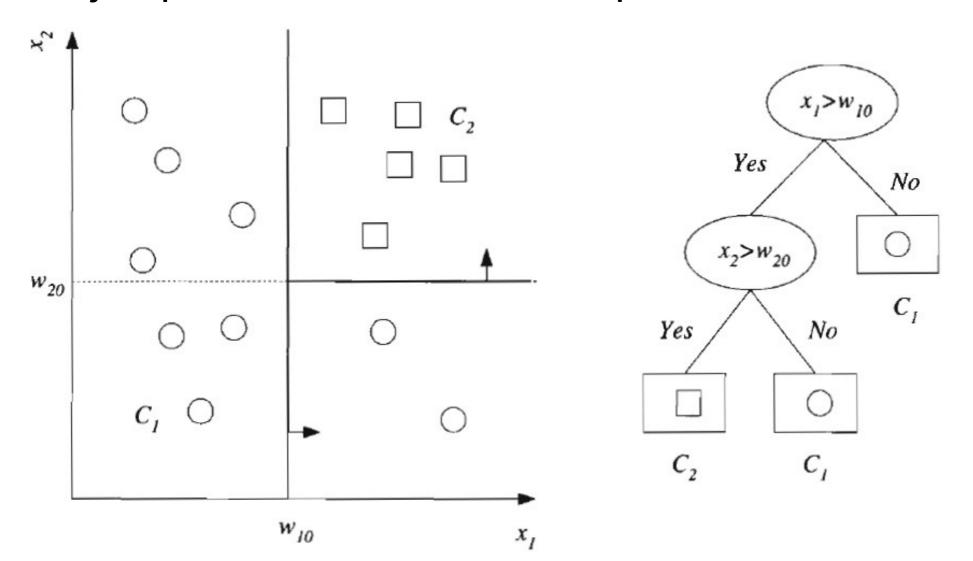
• Ejemplo: Árbol de decisión a partir de datos.



Cada dato caracterizado por:

- Dos valoresnuméricos (x1 y x2)
- Una forma geométrica
- ¿Cómo separar las diferentes formas?

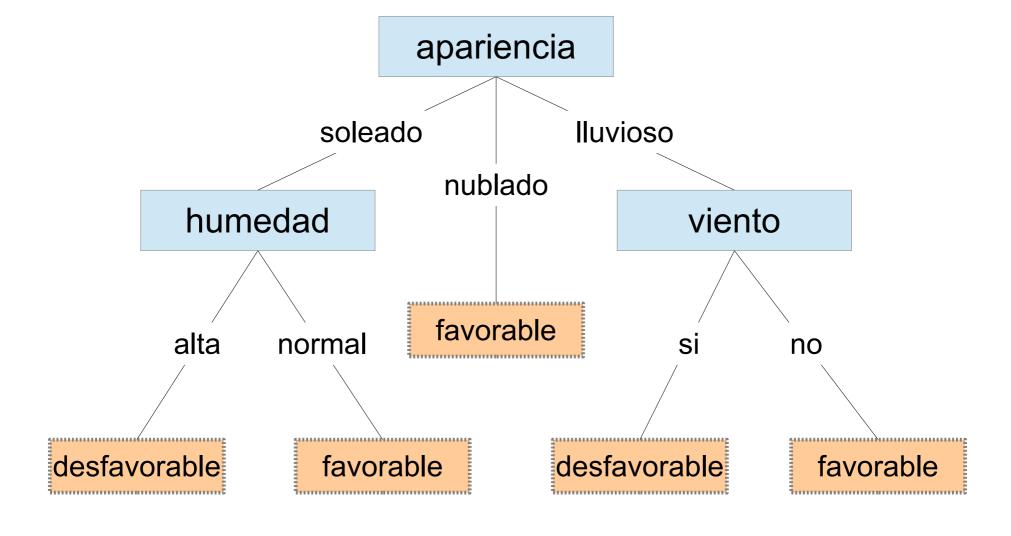
• Ejemplo: Árbol de decisión a partir de datos.



• Ejemplo de clasificación: 1. entrenamiento.

| No. | Atributos | | | | Class |
|-----|------------|-------------|---------|--------|--------------|
| | Apariencia | Temperatura | Humedad | Viento | Clase |
| 1 | soleado | alta | alta | no | desfavorable |
| 2 | soleado | alta | alta | si | desfavorable |
| 3 | nublado | alta | alta | no | favorable |
| 4 | lluvioso | media | alta | no | favorable |
| 5 | lluvioso | baja | normal | no | favorable |
| 6 | lluvioso | baja | normal | si | desfavorable |
| 7 | nublado | baja | normal | si | favorable |
| 8 | soleado | media | alta | no | desfavorable |
| 9 | soleado | baja | normal | no | favorable |
| 10 | lluvioso | media | normal | no | favorable |
| 11 | soleado | media | normal | si | favorable |
| 12 | nublado | media | alta | si | favorable |
| 13 | nublado | alta | normal | no | favorable |
| 14 | lluvioso | media | alta | si | desfavorable |

• Ejemplo de clasificación: 2. árbol de decisión.



Referencias

- en.wikipedia.org/wiki/Decision_tree
- www.dmae.upct.es/~mcruiz/Telem06/Teoria/ arbol_decision.pdf
- en.wikipedia.org/wiki/Decision_tree_learning
- www.utm.mx/~jahdezp/archivos %20estructuras/DESICION.pdf
- www.dmi.unict.it/~apulvirenti/agd/Qui86.pdf
- Alpaydin, Ethem. Introduction to machine learning. MIT press, 2004.

Referencias

- en.wikipedia.org/wiki/Decision_tree
- en.wikipedia.org/wiki/Decision_tree_learning