

# Clase 7 Caminos minimos

NO PARA GENTE QUE DICE QUE TROLLFACE ES CRINGE 🚌

Costo:  $Costo(t) = \sum_{e \in E} w(e)$

## Topologias de problemas de camino mínimo:

1. Uno a uno (Incluido en BFS, no existen mejores soluciones en complejidad para uno a uno)
2. Uno a muchos (BFS para no pesado)
3. Muchos a Muchos

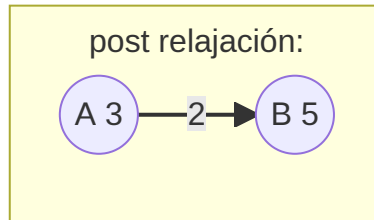
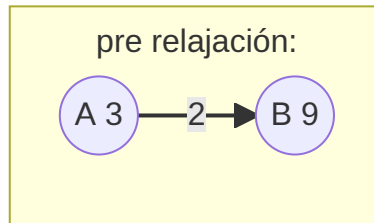
## Relajación

$d(u, v)$  distancia estimada entre u y v,  $\delta(u, v)$  distancia minima real entre u y v.

```
1 RELAX( u, v, w):  
2   if(v.d > u.d + w(u,v)):  
3       v.d = u.d + w(u,v)  
4       v.pred = u
```

### Propiedades de la relajación:

- **Desigualdad triangular:** Para toda arista  $(u, v) \in E$ , tenemos que  $\delta(s, v) \leq \delta(s, u) + w(u, v)$
- **Cota superior:** La distancia real es menor o igual a la estimada(.d)  $v.d \geq \delta(s, v)$  para todo vertice, y cuando  $v.d == \delta(s, v)$  no vuelve a cambiar
- **No hay camino:** Si no hay camino entre s y v entonces  $v.d == \delta(s, v) == \infty$
- **Convergencia:** Si  $s \rightarrow \dots \rightarrow u \rightarrow v$  es un camino minimo en G para algun  $u, v \in V$ , y si  $u.d = \delta(s, u)$  en algun momento antes de relajar el edge (u,v); entonces despues de relajar el edge  $v.d = \delta(s, v)$  para siempre.
- **Relajación de camino mínimo:** si  $p = \langle s = v_0, v_1, \dots, v_k \rangle$  es un camino minimo desde s a  $v_k$  y relajamos los edges de p en orden, entonces despues de todos las relajaciones  $v_k.d = \delta(s, v_k)$ . Esto pasa incluso si hay relajaciones en el medio que afecten a los nodos en p.
- **Subgrafo de predecesores:** una vez que  $v.d = \delta(s, v) \forall v \in V$  el subgrafo predecesor es un árbol de caminos mínimos enraizados en s.



## Inicialización para el proceso de Relajación:

```

1  INIT (Graph(G), source(s)):
2      for each vertex v in G.V:
3          v.d = inf
4          v.parent = NIL
5      s.d = 0
  
```

## Shortest path in directed acyclic graphs:

```

1  DAG (Graph, source):
2      TOPOLOGICAL-SORT(G)
3      INIT(G,s)
4      for u in V (en el orden de TOPO-SORT):
5          for v in Adj[u]
6              RELAX(u,v)
  
```

## Dijkstra:

Solo sirve si no hay aristas con pesos no negativos

```

1  DIJKSTRA(G, w, s)
2      INIT(G,s)
3      S = {}
4      Q = G.V // Queue
5      while Q != {}
6          u = EXTRACT-MIN(Q)
7          S = S.append(u)
8          for each v in G.adj(u)
9              RELAX(u,v,w)
  
```

## Complejidad:

Depende de la implementación de la queue:

- Usando Fibonacci heap tiene complejidad total  $O(V + E * \log(V))$
- Usando una lista desordenada:  $O(V^2)$  o

## A ★

Un algoritmo basado en Dijkstra para calcular la distancia uno a uno.

Idea es usar Dijkstra pero la elección de próximas aristas usamos una heurística de distancia al final proveniente del problema a modelar. (En caso de mapas podría ser la distancia lineal, de uno a otro).

No es necesario para el parcial

## CLASE 8

### Algoritmo de Bellman-Ford:

Para grafos con aristas de peso negativo

```
1  BELLMAN-Ford(G, s): //O(n + n*m + m)
2      INIT(G, s) // O(n)
3      // Hago la relajación n-1 veces para todas las aristas = diámetro máximo
   del grafo
4      for i = 1 to n-1: //O(n-1 * m)
5          for (u,v) in E: //O(m)
6              RELAX(u,v) //O(1)
7
8      // Si todavía puedo relajar alguna arista, significa que tengo ciclos
   negativos
9      for (u,v) in E: //O(E) = O(m)
10         if v.d < u.d + w(u,v):
11             return False
12     return True, v
```

## Demostración:

### Lema:

Si G no tiene ciclos negativos, luego de n-1 iteraciones  $\Rightarrow v.d = \delta(s, v) \forall v$  alcanzable desde s.

### Demostración:

Sea  $P = v_0, v_1, \dots, v_{k-1}, v_k$  es un camino de  $s = v_0$  a  $v_k$ , como es camino simple  $\Rightarrow k \leq n - 1$  en cada iteración se relajan todas las aristas, en particular las de P es decir que en algún momento de la primer iteración  $\text{relajo}(v_0, v_1) \Rightarrow d(s, v_k) = \delta(s, v_k)$  y no cambia más!

En la segunda iteración se relaja  $v_1, v_2$  y no cambia más...

En la k-ésima iteración relajo  $(v_{k-1}, v_k)$  y no cambia más. Como k es a lo sumo n, funciona ■.

Entonces, como para todo camino están todos relajados. Si existe un ciclo negativo voy a poder

hacer una "relajación" después de los  $n-1$  ciclos. Trato de relajar todos los vértices y si puedo relajar alguno, significa que hay un ciclo negativo.

## Programación lineal: Difference Constraints

En general, dados  $A$  una matriz de  $m \times n$ ,  $b$  un vector de tamaño  $m$ , y un vector  $c$  de tamaño  $n$ . Se quiere encontrar un vector  $x$  de tamaño  $n$  tq: maximize la función objetivo  $\sum_{i=1}^n c_i * x_i$  teniendo en cuenta las constrains dadas por  $A * x \leq b$

El algoritmo que vimos sirve para una matriz especifica, llamada sistema de diferencia, donde cada linea de  $A$  tiene exactamente un 1 y un -1, con el resto de las celdas son 0.

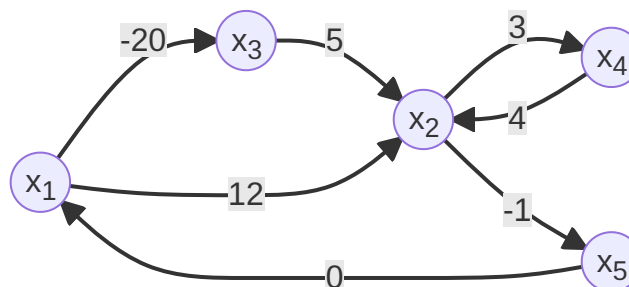
$$\begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 & 0 & -1 \\ 0 & 1 & -1 & 0 & 0 \\ -1 & 1 & 0 & 0 & 0 \\ -1 & 0 & 0 & 0 & 1 \\ 0 & -1 & 0 & 1 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & -1 & 0 \\ 0 & -1 & 0 & 0 & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \\ x_4 \\ x_5 \end{pmatrix} \leq \begin{pmatrix} 0 \\ 5 \\ 12 \\ -20 \\ 3 \\ 4 \\ -1 \end{pmatrix} \quad (1)$$

Que se traducen en estas ecuaciones

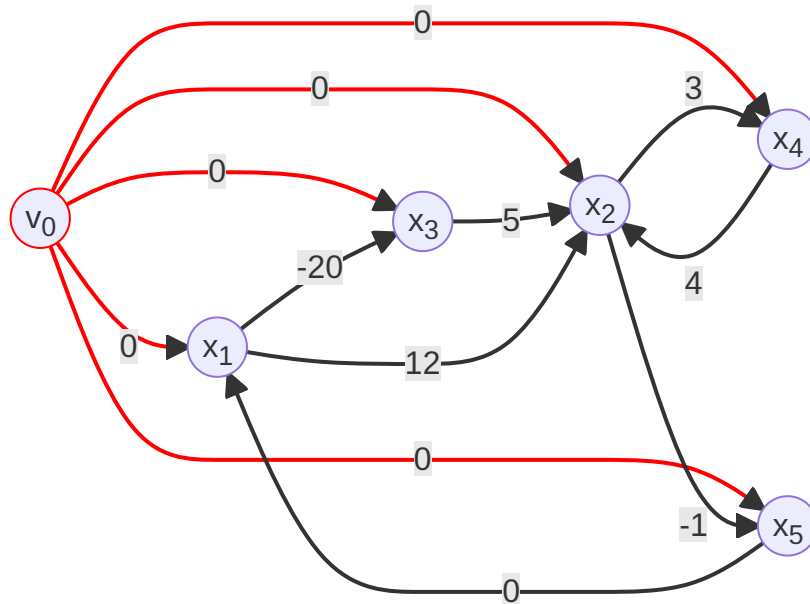
$$\begin{aligned} x_1 - x_5 &\leq 0 \\ x_2 - x_3 &\leq 5 \\ -x_1 + x_2 &\leq 12 \\ -x_1 + x_3 &\leq -20 \\ -x_2 + x_4 &\leq 3 \\ x_2 - x_4 &\leq 4 \\ x_2 - x_5 &\leq -1 \end{aligned} \quad (2)$$

Lo que hacemos es traducir estas ecuaciones en un digrafo pesado, donde cada nodo es una de las variables, y las aristas son las constrains.

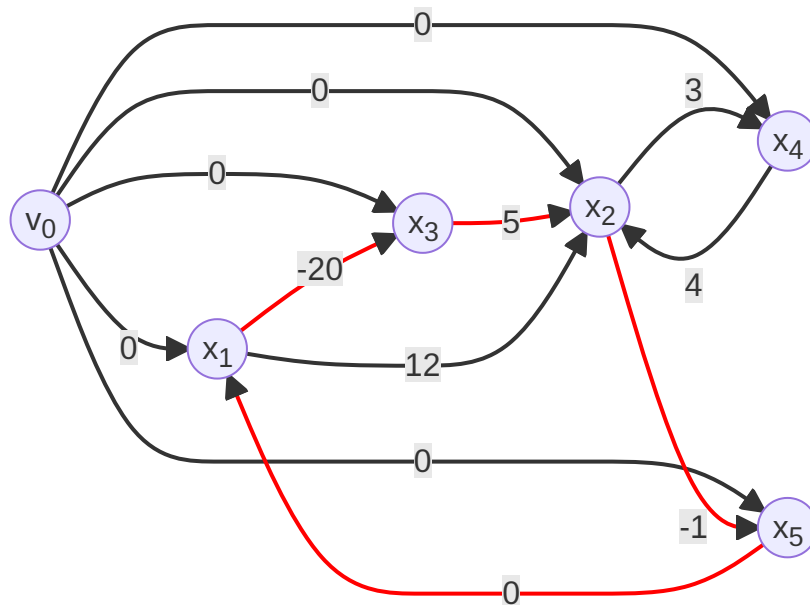
$G = (V, E)$  donde cada  $v \in V$  representa una variable del sistema y la constraint  $x_i - x_j \leq b_k$  se representa como la arista  $(v_j, v_i, b_k)$ . Tambien se le agrega un  $v_0$  que tiene aristas salientes a todos los vertices



A este grafo le agregamos un nodo  $v_0$  que se conecta a todos los nodos saliente con peso 0.



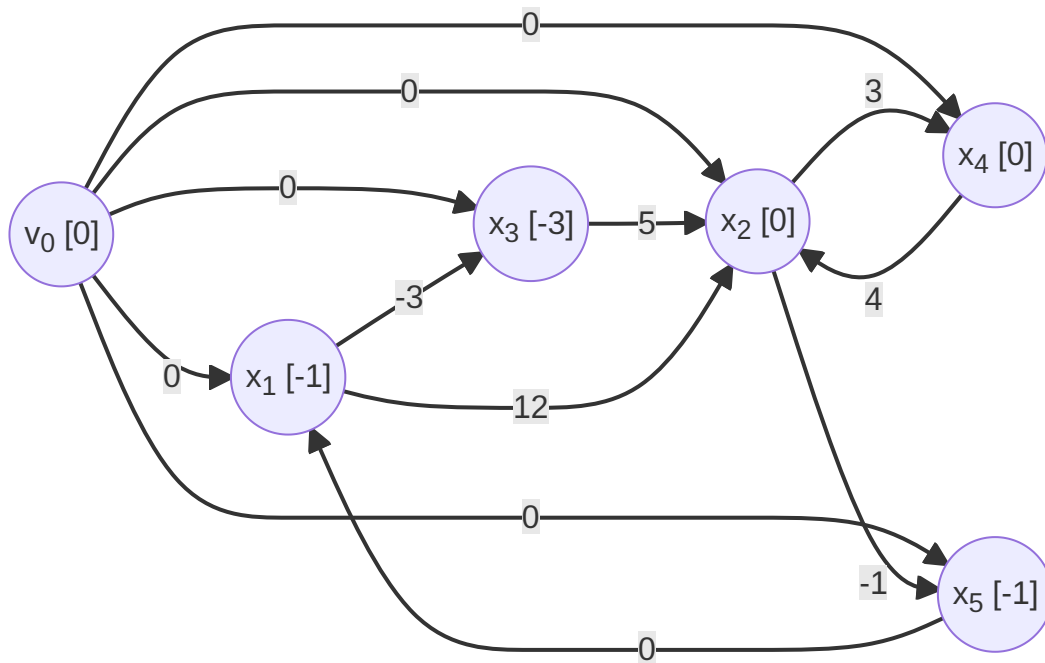
Usamos Bellman-Ford, desde  $v_0$ . Si bellman-~~red~~ devuelve que False, es decir que existe un loop negativo dentro. Si devuelve true, las distancias devueltas son una posible solución. En nuestro ejemplo existe un loop negativo  $\langle x_1, x_3, x_2, x_5 \rangle$  con peso  $-20 + 5 - 1 + 0 = -16$



Cambiando la ecuación  $-x_1 + x_3 \leq -20$  a  $-x_1 + x_3 \leq -3$  obtenemos el sistema de ecuaciones:

$$\begin{aligned}
 x_1 - x_5 &\leq 0 \\
 x_2 - x_3 &\leq 5 \\
 -x_1 + x_2 &\leq 12 \\
 -x_1 + x_3 &\leq -3 \\
 -x_2 + x_4 &\leq 3 \\
 x_2 - x_4 &\leq 4 \\
 -x_2 + x_5 &\leq -1
 \end{aligned}
 \tag{3}$$

Y se convierte en el grafo:



Y si probamos en la concha de tu madre:

$$x_1 = -1, x_2 = 0, x_3 = -3, x_4 = 0, x_5 = -1$$

$$\begin{aligned}
 x_1 - x_5 &\leq 0 \implies -1 - (-1) \leq 0 \checkmark \\
 x_2 - x_3 &\leq 5 \implies 0 - (-3) \leq 5 \checkmark \\
 -x_1 + x_2 &\leq 12 \implies -(-1) + 0 \leq 12 \checkmark \\
 -x_1 + x_3 &\leq -3 \implies -(-1) + (-3) \leq -3 \checkmark \\
 -x_2 + x_4 &\leq 3 \implies 0 + 0 \leq 3 \checkmark \\
 x_2 - x_4 &\leq 4 \implies 0 - 0 \leq 4 \checkmark \\
 -x_2 + x_5 &\leq -1 \implies 0 + (-1) \leq -1 \checkmark
 \end{aligned}
 \tag{4}$$

En otras palabras y segun Mr Cor 🧑🏻 dado un sistema  $Ax \leq b$  de difference constraints y su grafo correspondiente  $G = (V, E)$ . Si  $G$  no contiene ciclos negativos entonces  $x = (\delta(v_0, v_1), \delta(v_0, v_2), \dots, \delta(v_0, v_n))$  es solución del sistema. Si  $G$  contiene un ciclo negativo, no existe solución.

## ¿Por que funciona?

No es necesario para el parcial saber porque funciona

## Propiedad: Suma a solucion.

Si  $x_1, x_2, \dots, x_n$  es solución factible para un sistema de ecuaciones  
 $\implies x_1 + c, x_2 + c, \dots, x_n + c$  tambien es.

## Complejidades Uno a Todos:

	Algoritmo	Complejidades
No pesados	DFS	$O(V + E)$
No negativos	Dijkstra	$O(E + V) \cdot \log(V)$ cola de prioridad / $O(n^2)$ vector
general	🔔 man-Ford	$O(V \cdot E)$
DAGs	Topo-sort + B-F	$O(V)$

## Clase 9:

### Programacion dinamica: Definir el valor de la solucion optima de forma recursiva

$l_{ij}^{(m)}$  es el peso mínimo de cualquier camino de i a j con como máximo m aristas. En el libro aparece con m en vez de p, pero prefiero p como en cuantos pasos llego.

$$\begin{cases} \text{si } p = 0 \implies l_{ij}^{(0)} = 0 \text{ si } i = j \\ \text{si } p = 0 \implies l_{ij}^{(0)} = \infty \text{ si } i \neq j \\ \text{si } p > 0 \implies \min(l_{ij}^{(p-1)}, \min_{1 \leq k \leq n} (l_{ik}^{(p-1)} + w_{kj})) \end{cases} \quad (5)$$

$w_{kj}$  devuelve el peso de la arista si existe, 0 si  $k = j$  y inf si no existe

Con esta funcion recursiva, podemos empezar a pensar en programacion dinamica pero con matrices.

### Algoritmo de Floyd-Warshall ( 🧩 )

MUCHA PAJA VER LAS NOTAS DE JUAN

### Algoritmo de Dantzig NO VISTO

No tan bueno

### Algoritmo de Johnson NO VISTO

Idea: Repesar las aristas en  $O(V \cdot E)$  usando 🔔 man. Despues correr a 🍆 strap desde todos los vertices.

### Complejidades: Todos a todos

Algoritmo	Complejidad
Floyd-Warshall (WIFI)	$O(V^3)$
Dantzig	$O(V^3)$ <sup>1</sup>
Johnson	$O(V^2 * \log(V) + V * E)$

---

1. supongo [↔](#)