

# Flujos: Network Flow

MSc Edson Ticona Zegarra

Taller avanzado 2025

# Contenido

Flujos

Teorema Max-Flow Min-Cut

Emparejamiento máximo bipartito

# Flujo Máximo

- ▶ Dado un grafo dirigido con pesos que representan la capacidad de cada *arco*, y un par de vértices  $s$  y  $t$ , de origen y de destino respectivamente, se busca hallar la mayor cantidad de volumen que puede pasar por el grafo

# Flujo Máximo

- ▶ Dado un grafo dirigido con pesos que representan la capacidad de cada *arco*, y un par de vértices  $s$  y  $t$ , de origen y de destino respectivamente, se busca hallar la mayor cantidad de volumen que puede pasar por el grafo
- ▶ Todas las capacidades son no negativas,  $c(u, v) \geq 0$  y si existe una arista  $(u, v)$  entonces no existe una arista  $(v, u)$

# Flujo Máximo

- ▶ Dado un grafo dirigido con pesos que representan la capacidad de cada *arco*, y un par de vértices  $s$  y  $t$ , de origen y de destino respectivamente, se busca hallar la mayor cantidad de volumen que puede pasar por el grafo
- ▶ Todas las capacidades son no negativas,  $c(u, v) \geq 0$  y si existe una arista  $(u, v)$  entonces no existe una arista  $(v, u)$
- ▶ Para todo vértice  $v$ , se asume que existe un camino de  $s$  a  $v$  y de  $v$  a  $t$

# Flujo Máximo

- ▶ Dado un grafo dirigido con pesos que representan la capacidad de cada *arco*, y un par de vértices  $s$  y  $t$ , de origen y de destino respectivamente, se busca hallar la mayor cantidad de volumen que puede pasar por el grafo
- ▶ Todas las capacidades son no negativas,  $c(u, v) \geq 0$  y si existe una arista  $(u, v)$  entonces no existe una arista  $(v, u)$
- ▶ Para todo vértice  $v$ , se asume que existe un camino de  $s$  a  $v$  y de  $v$  a  $t$
- ▶ Para todo vértice  $v \in V$  excepto  $s$  y  $t$ , la cantidad de flujo entrante es igual a la cantidad de flujo saliente. Es decir hay una **conservación de flujo**

# Ford-Fulkerson

- Es un método genérico que incrementa iterativamente el flujo, comenzando en 0

# Ford-Fulkerson

- ▶ Es un método genérico que incrementa iterativamente el flujo, comenzando en 0
- ▶ En cada iteración incrementa el flujo buscando un *augmenting path* (“camino de aumento”) en una red residual asociada  $G_f$ .



# Ford-Fulkerson

```
while Exista un augmenting path en la red residual do  
  | Aumentar el flujo  
end
```

# Grafo Residual

- ▶ La red residual  $G_f$  representa que tanto el flujo puede cambiar en  $G$

# Grafo Residual

- ▶ La red residual  $G_f$  representa que tanto el flujo puede cambiar en  $G$
- ▶ Dado un arco  $(u, v)$ , la *capacidad residual* está dada por  $c_f(u, v) = c(u, v) - f(u, v)$

## Grafo Residual

- ▶ La red residual  $G_f$  representa que tanto el flujo puede cambiar en  $G$
- ▶ Dado un arco  $(u, v)$ , la *capacidad residual* está dada por  $c_f(u, v) = c(u, v) - f(u, v)$
- ▶ Formalmente:

$$c_f(u, v) = \begin{cases} c(u, v) - f(u, v) & \text{si } (u, v) \in E \\ f(v, u) & \text{si } (v, u) \in E \\ 0 & \text{caso contrario.} \end{cases}$$

# Augmenting Path

- Un *augmenting path* es un camino desde  $s$  hasta  $t$  en la red residual  $G_f$

# Ford-Fulkerson

```
while Exista un augmenting path en la red residual do  
  |  
   $c_f(p) = \min\{c_f(e) : e \in p\}$   
  for  $(u, v) \in p$  do  
    |  
    if  $(u, v) \in E(G)$  then  
      |  $(u, v).f \leftarrow (u, v).f + c_f(p)$   
    end  
    else  
      |  $(v, u).f \leftarrow (v, u).f - c_f(p)$   
    end  
  end  
end
```

# Edmonds-Karp

- ▶ Se calcula el camino mínimo considerando el menor número de aristas y no el peso de estas

# Edmonds-Karp

- ▶ Se calcula el camino mínimo considerando el menor número de aristas y no el peso de estas
- ▶ Complejidad:  $O(VE^2)$



# Edmonds-Karp

```
while Exista un augmenting path en la red residual sin  
    considerar pesos do  
    | Aumentar el flujo  
end
```

## Algoritmo de Dinitz (Dinic)

- ▶ Es similar a Edmonds-Karp pero Dinic es más eficiente.

## Algoritmo de Dinitz (Dinic)

- ▶ Es similar a Edmonds-Karp pero Dinic es más eficiente.
- ▶ Se crea un grafo de niveles  $G_L$  al recorrer  $G_f$  con un BFS

## Algoritmo de Dinitz (Dinic)

- ▶ Es similar a Edmonds-Karp pero Dinic es más eficiente.
- ▶ Se crea un grafo de niveles  $G_L$  al recorrer  $G_f$  con un BFS
- ▶ En el grafo de niveles  $G_L$  se busca un *blocking flows* (flujos bloqueante). Un *blocking flow* es aquel que no permite enviar más flujo de  $s$  a  $t$

## Algoritmo de Dinitz (Dinic)

- ▶ Es similar a Edmonds-Karp pero Dinic es más eficiente.
- ▶ Se crea un grafo de niveles  $G_L$  al recorrer  $G_f$  con un BFS
- ▶ En el grafo de niveles  $G_L$  se busca un *blocking flows* (flujos bloqueante). Un *blocking flow* es aquel que no permite enviar más flujo de  $s$  a  $t$
- ▶ Para ello se utiliza un DFS en el grafo de niveles  $G_L$

## Algoritmo de Dinitz (Dinic)

- ▶ Es similar a Edmonds-Karp pero Dinic es más eficiente.
- ▶ Se crea un grafo de niveles  $G_L$  al recorrer  $G_f$  con un BFS
- ▶ En el grafo de niveles  $G_L$  se busca un *blocking flows* (flujos bloqueante). Un *blocking flow* es aquel que no permite enviar más flujo de  $s$  a  $t$
- ▶ Para ello se utiliza un DFS en el grafo de niveles  $G_L$
- ▶ Complejidad:  $O(V^2E)$

# Dinitz

```
while Exista un augmenting path en la red residual sin  
  considerar pesos do  
  |  $G_L \leftarrow BFS(G_f)$   
  |  $f' \leftarrow DFS(G_L)$  /* blocking flow */  
  | Aumentar el flujo en  $f'$   
end
```

# Contenido

Flujos

Teorema Max-Flow Min-Cut

Emparejamiento máximo bipartito



# Dualidad

- ▶ Cuando hablamos de problemas de optimización, el concepto de *dualidad* señala que un problema puede ser entendido de dos maneras: como una maximización o como una minimización

# Dualidad

- ▶ Cuando hablamos de problemas de optimización, el concepto de *dualidad* señala que un problema puede ser entendido de dos maneras: como una maximización o como una minimización
- ▶ Si existe dualidad entonces llamamos a uno de ellos como el *problema primal* y al otro como el *problema dual*

# Dualidad

- ▶ Cuando hablamos de problemas de optimización, el concepto de *dualidad* señala que un problema puede ser entendido de dos maneras: como una maximización o como una minimización
- ▶ Si existe dualidad entonces llamamos a uno de ellos como el *problema primal* y al otro como el *problema dual*
- ▶ Entonces, si el problema primal es un problema de maximización, el dual será un problema de minimización

# Dualidad

- ▶ Cuando hablamos de problemas de optimización, el concepto de *dualidad* señala que un problema puede ser entendido de dos maneras: como una maximización o como una minimización
- ▶ Si existe dualidad entonces llamamos a uno de ellos como el *problema primal* y al otro como el *problema dual*
- ▶ Entonces, si el problema primal es un problema de maximización, el dual será un problema de minimización
- ▶ Si se dice que existe una *dualidad fuerte*, entonces la solución del dual es también la solución del primal

# Max-Flow Min-Cut

- El problema del corte mínimo, o *minimum cut* es aquel en el cual se busca una partición tal que la suma de los pesos de las aristas que cortan dicha partición es mínima

# Max-Flow Min-Cut

- ▶ El problema del corte mínimo, o *minimum cut* es aquel en el cual se busca una partición tal que la suma de los pesos de las aristas que cortan dicha partición es mínima
- ▶ Formalmente, si  $V_1$  y  $V_2$  son particiones de  $V$ , entonces se busca  $\min \sum_e w_e$  tal que  $e = (u, v); u \in V_1$  y  $v \in V_2$

# Max-Flow Min-Cut

- ▶ El problema del corte mínimo, o *minimum cut* es aquel en el cual se busca una partición tal que la suma de los pesos de las aristas que cortan dicha partición es mínima
- ▶ Formalmente, si  $V_1$  y  $V_2$  son particiones de  $V$ , entonces se busca  $\min \sum_e w_e$  tal que  $e = (u, v); u \in V_1$  y  $v \in V_2$
- ▶ El problema del flujo máximo es el *dual* del problema del corte mínimo, en particular existe una *dualidad fuerte*

# Max-Flow Min-Cut

- Para hallar el corte mínimo, al finalizar la ejecución del algoritmo de flujo máximo, se puede recorrer el grafo residual  $G_f$  desde  $s$ . Todos los vértices que pueden ser alcanzados desde  $s$  forman parte de la primera partición, los vértices restantes pertenecen a la otra partición



# Max-Flow Min-Cut

- ▶ Para hallar el corte mínimo, al finalizar la ejecución del algoritmo de flujo máximo, se puede recorrer el grafo residual  $G_f$  desde  $s$ . Todos los vértices que pueden ser alcanzados desde  $s$  forman parte de la primera partición, los vértices restantes pertenecen a la otra partición
- ▶ El valor del corte mínimo (suma de pesos de las aristas de van de una partición a otra) es igual al valor del flujo máximo

# Contenido

Flujos

Teorema Max-Flow Min-Cut

Emparejamiento máximo bipartito

# Emparejamiento

- ▶ Se conoce como *emparejamiento* o *matching* a un conjunto  $M \subseteq E$  tal que las aristas de  $M$  no son adyacentes entre sí, es decir, no comparten ningún vértice

# Emparejamiento

- ▶ Se conoce como *emparejamiento* o *matching* a un conjunto  $M \subseteq E$  tal que las aristas de  $M$  no son adyacentes entre sí, es decir, no comparten ningún vértice
- ▶ Un *emparejamiento máximo* o *maximum matching* es un matching de cardinalidad máxima

# Emparejamiento

- ▶ Se conoce como *emparejamiento* o *matching* a un conjunto  $M \subseteq E$  tal que las aristas de  $M$  no son adyacentes entre sí, es decir, no comparten ningún vértice
- ▶ Un *emparejamiento máximo* o *maximum matching* es un matching de cardinalidad máxima
- ▶ Para un grafo bipartito podemos decir que  $V = L \cup R$ , donde  $L$  y  $R$  son disjuntos, es decir, son particiones de  $V$

# Emparejamiento máximo bipartito

- Para un grafo bipartito  $G = (L \cup R, E)$  se puede utilizar el problema de flujo máximo para hallar un emparejamiento máximo

## Emparejamiento máximo bipartito

- ▶ Para un grafo bipartito  $G = (L \cup R, E)$  se puede utilizar el problema de flujo máximo para hallar un emparejamiento máximo
- ▶ Se agregan 2 vértices nuevos  $s, t$ , tal que conectamos  $s$  con todos los vértices de  $L$  y  $t$  con todos los vértices de  $R$

## Emparejamiento máximo bipartito

- ▶ Para un grafo bipartito  $G = (L \cup R, E)$  se puede utilizar el problema de flujo máximo para hallar un emparejamiento máximo
- ▶ Se agregan 2 vértices nuevos  $s, t$ , tal que conectamos  $s$  con todos los vértices de  $L$  y  $t$  con todos los vértices de  $R$
- ▶ Las capacidades de las aristas se fijan en 1 unidad.



## Emparejamiento máximo bipartito

- ▶ Para un grafo bipartito  $G = (L \cup R, E)$  se puede utilizar el problema de flujo máximo para hallar un emparejamiento máximo
- ▶ Se agregan 2 vértices nuevos  $s, t$ , tal que conectamos  $s$  con todos los vértices de  $L$  y  $t$  con todos los vértices de  $R$
- ▶ Las capacidades de las aristas se fijan en 1 unidad.
- ▶ Al correr un algoritmo de flujo máximo, las aristas con capacidad residual 0 en el grafo residual  $G_f$  son aquellas que conforman el emparejamiento máximo