

M1R1 Teoría de grafos Clase 2



Màster de Formació Professional

Text aquí

Text aquí











Màster de Formació Professional

Grafos

Conjunto de vértices y nodos que se unen por aristas (edges)

G(V,E)

No puede ser que $V \neq \emptyset$ Puede ser que $E \neq \emptyset$







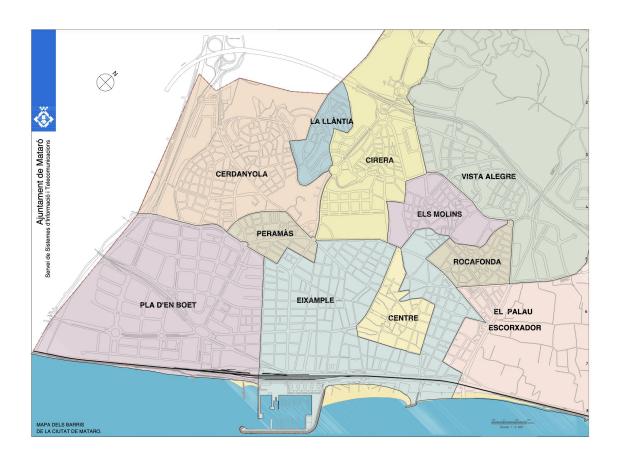




Màster de Formació Professional

Grafos

Dibujad los barrios de Mataró Anotad el conjunto de vértices Anotad el conjunto de aristas











08037 Barcelona



Màster de Formació Professional

Dibujo Grafo







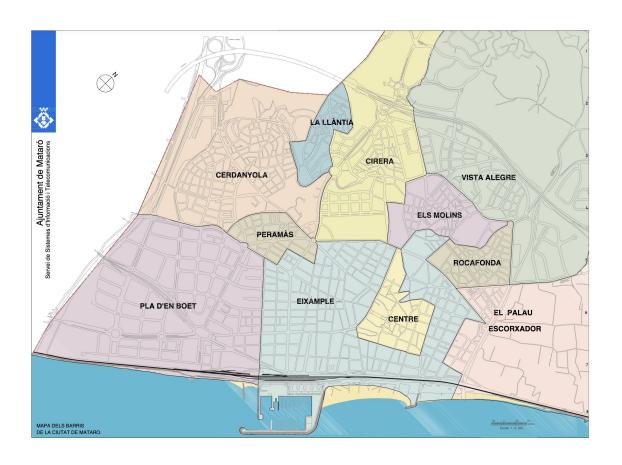




Màster de Formació Professional

Grafos

Vértice aislado Aristas con argumentos







Màster de Formació Professional



Graf dirigit

Eres responsable de distribuir alimentos desde un centro logístico en **Pla d'en Boet** a diferentes barrios de Mataró. Cada barrio está conectado mediante carreteras.

- **Nodos:** Representan los barrios de Mataró: **Pla d'en Boet** (centro logístico), **Cerdanyola**, **Rocafonda**, **Centre**, Eixample, El Palau Escorxador, Vista Alegre, Cirera, La Llàntia, Els Molins y Peramas.
- Aristas dirigidas: Representan las rutas disponibles para llegar de un barrio a otro.
- Centro logístico: Nodo Pla d'en Boet.











Màster de Formació Professional

Tipos de grafos

Grafo dirigido

Grafo:

- El centro logístico en Pla d'en Boet tiene conexiones directas a Cerdanyola, Centre, Peramas.
- Cerdanyola está conectada con Rocafonda.
- Centre está conectado con Eixample y El Palau Escorxador.
- Eixample está conectado con Vista Alegre.
- Rocafonda tiene conexiones con La Llàntia.
- El Palau Escorxador está conectado con Els Molins.
- Vista Alegre está conectado con Cirera y Els Molins.











Màster de Formació Professional

Dibuix Graf









Màster de Formació Professional

Tipos de grafos

Grafo dirigido

- Arco
- Camino: $\gamma(v_i, v_j...)$ \circ Elemental

 - Compuesto
 - Ciclo
- Bucle: un vértice conectado consigo mismo
- Grado de **recepción**
- Grado d'emisión





#StucomÉsDemà

www.stucom.com



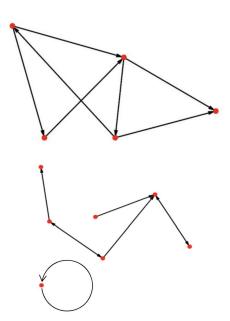




Màster de Formació Professional

Tipos de grafos

- Grado d'emissión
- Grado regular







Màster de Formació Professional

Tipos de grafos

Grafo ponderado

Aristas van acompanyades de un **peso** (weight) $p(v_i, v_j)$

Coste del camíno $\gamma(v_0, v_f)$ es la suma de los pesos totales de cada arista











Màster de Formació Professional

	Pla d'en Boet	Cerdanyola	Peramàs	La Llàntia	Cirera	Els molins	Vista Alegre	Rocafonda	El palau escorxador	Centre	Eixample
Pla d'en Boet											
Cerdanyola											
Peramàs											
La Llàntia											
Cirera											
Els molins											
Vista Alegre											
Rocafonda											
El palau escorxador											
Centre											
Eixample					CENTRO DEL AL	CENTRO CÀR					

CENTRO PELAI 933015696 C/Pelai, 8 08001 Barcelona CENTRO CÒRSEGA 933218377 C/Còrsega, 409 08037 Barcelona

#StucomÉsDemà

www.stucom.com

AENOR
GESTIÓN
DE LA CALIDAD
ISO 9001





Màster de Formació Professional

Dibujo Graf



#StucomÉsDemà

www.stucom.com

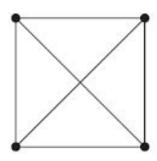


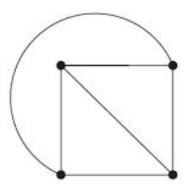


Màster de Formació Professional

Tipos de grafos

Plano









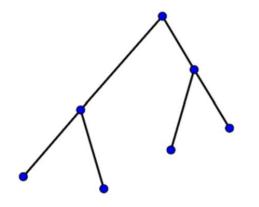


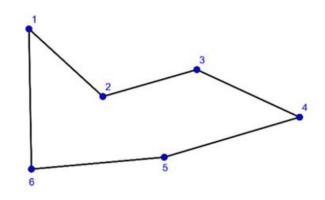
Màster de Formació Professional

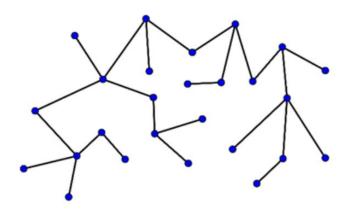
Tipos de grafos

ÁRbol

- Acíclico
- Conectado por un camino













Matrices

Matriz de adjacencia (0 y 1)

	Pla d'en Boet	Cerda nyola	Peram às	La Llàntia	Cirera	Els molin s	Vista Alegre	Rocaf onda	El palau escorx ador	Centre	Eixam ple
Pla d'en Boet											
Cerdanyola											
Peramàs											
La Llàntia											
Cirera											
Els molins											
Vista Alegre											
Rocafonda											
El palau escorxador											
Centre											
Eixample											

$$\mathbf{A} = \left[\begin{array}{cccc} a_{11} & a_{12} & a_{13} \\ a_{21} & a_{22} & a_{23} \\ a_{31} & a_{32} & a_{33} \end{array} \right]$$

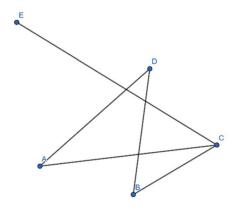




Màster de Formació Professional

Matrices

- Matriu de adjecencia
- Dimensión?
- Tipo de grafo es?
 - Dirigido o no dirigido
 - Plano o no plano



#StucomÉsDemà

www.stucom.com



Grafos y Phython

https://networkx.org/documentation/latest/tutorial.html

Jupyter notebook in Classroom

Referencia: https://cienciadedatos.net/documentos/pygml01-introduccion-grafos-redes-python



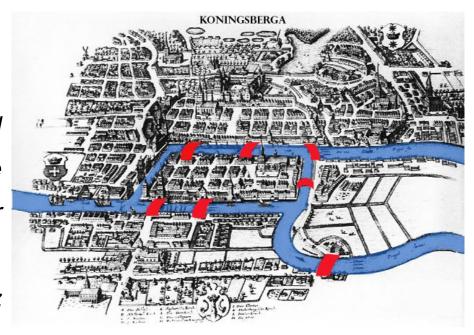


Màster de Formació Professional

Grafos eulerianos

Los 7 puentes de Königsberg

• Dado el mapa de Königsberg, como el río Pregel dividiendo el plano en cuatro regiones distinguidas, que están unidas a través de los siete puentes, es posible dar un paseo empezando desde cualquiera de estas regiones, pasando por todos los puentes, recorriendo sólo una vez cada uno, ¿y volviendo al mismo punto de partida?













Màster de Formació Professional

Grafos eulerianos

Los 7 puentes de Königsberg



Ciclo euleriano: recórre todas las aristas una sola vez y vuelve al punto de inicio.

- Màximo 2 vértices imparells
- Todos los vértices tienen grado par



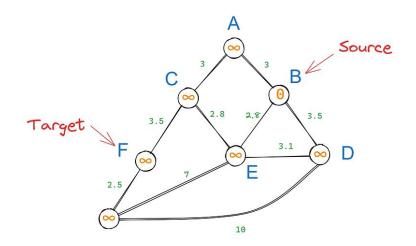




Algoritmo de DIJKSTRA

- Determinar camino más corto
- Explorar todos los caminos más cortos que parten del origen
- 1. Establecemos nodo origen B.
- Fijamos las distancias entre B y todos los demás nodos en infinito como los valores de distancia iniciales y provisionales. Fijamos el valor de B a 0, puesto que es la distancia a sí mismo.

Step 1-2: Initialize the graph and node distances



www.stucom.com



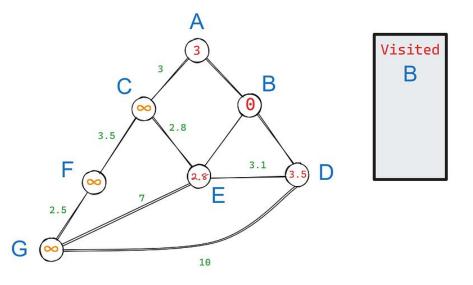


Màster de Formació Professional

Algoritmo de DIJKSTRA

- 3. Iterativamente:
- a. Elige el nodo con el valor más pequeño como "nodo actual" y visita todos sus nodos vecinos. A medida que visitamos a cada vecino, actualizamos sus valores tentativos desde el infinito hasta los pesos de arista empezando por el nodo origen.
- b. Una vez visitados todos los vecinos del nodo actual, marcamos el nodo actual como "vistado". Cuando un nodo está marcado como "vistado", su valor es ya el camino más corto desde el objetivo.
- c. El algoritmo vuelve al paso a) y elige el nodo con el menor valor.

Choose the node with the smallest value and visit its neighbors - B





CENTRO CÒRSEGA 933218377 C/Còrsega, 409 08037 Barcelona

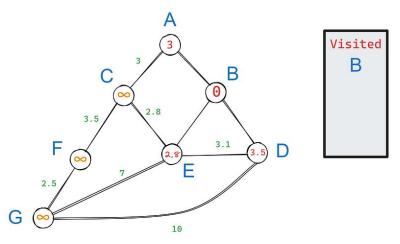




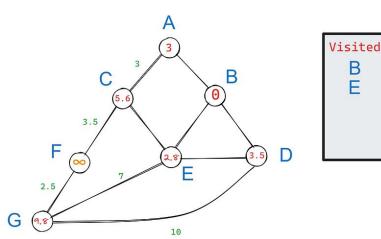


Màster de Formació Professional

Choose the node with the smallest value and visit its neighbors - B



Choose the node with the smallest value and visit its neighbors - E



Algoritmo de DIJKSTRA

En nuestro grafo, B tiene tres vecinos: A, D y E. Visitamos cada uno de ellos empezando por el nodo raíz y actualizamos sus valores (iteración 1) en función de los pesos de sus aristas.

En la iteración 2, volvemos a elegir el nodo con el menor valor, esta vez E. Sus vecinos son C, D y G. B queda excluido porque ya lo hemos visitado. Actualizamos los valores de los vecinos de E.

Fijamos el valor de C en 5,6 porque su valor es la suma acumulada de los pesos de B a C. Lo mismo ocurre con G. Sin embargo, si te fijas, el valor de D sigue siendo 3,5 cuando debería haber sido 3,5 + 2,8 = 6,3, al igual que con los demás nodos.



Màster de Formació Professional

Algoritmo de DIJKSTRA

La regla es que si la nueva suma acumulada es mayor que el valor actual del nodo, no la actualizaremos porque el nodo indica ya la distancia más corta a la raíz. En este caso, el valor actual de D, 3,5 señala ya la distancia más corta a B, porque son vecinos.

Continuamos hasta visitar todos los nodos. Cuando esto ocurra finalmente, tendremos la distancia más corta a cada nodo desde B y podremos buscar simplemente el valor de B a F.









Màster de Formació Professional



En resumen, los pasos son:

- 1. Inicializa el grafo con el nodo origen que tomará el valor 0 y todos los demás nodos infinito. Empieza con el origen como "nodo actual".
- 2. Visita todos los nodos vecinos del nodo actual y actualiza los valores en la suma acumulada de pesos (distancias) desde su origen. Si el valor actual de un vecino es menor que la suma acumulada, permanecerá igual. Marca el "nodo actual" como finalizado.
- 3. Marca el nodo de valor mínimo inacabado como "nodo actual".
- 4. Repita los pasos 2 y 3 hasta acabar con todos los nodos.





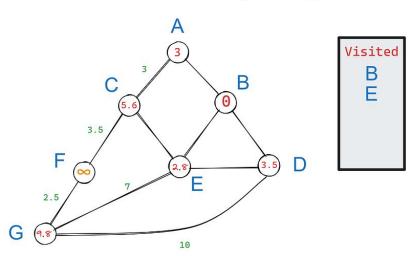




Algoritmo de DIJKSTRA

['B', 'E', 'C', 'F']

Choose the node with the smallest value and visit its neighbors - E



CENTRO PELAI

933015696 C/Pelai, 8 08001 Barcelona

CENTRO CÒRSEGA

933218377 C/Còrsega, 409 08037 Barcelona

#StucomÉsDemà www.stucom.com







Màster de Formació Professional

Algoritmo de FLOYD-WARSHALL

- Determinar camino más corto entre todos los vértices del grafo
- Matriz de distancias entre cada pareja de puntos (si no hay distancia, es infinita)
- Matriz de nodos previos





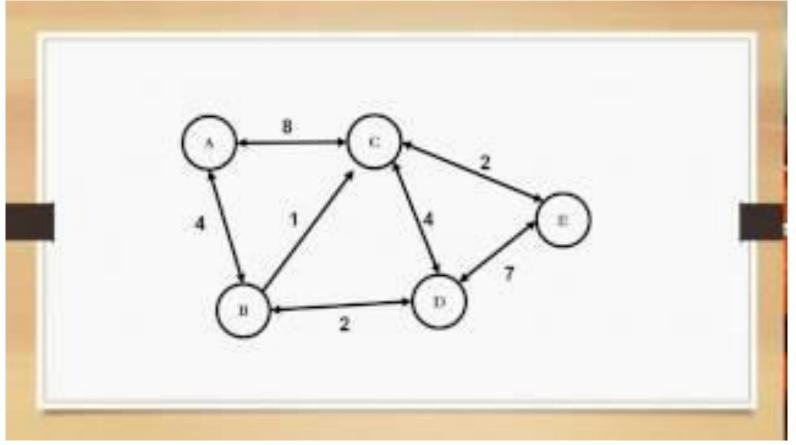






Màster de Formació Professional

Algoritmo de FLOYD-WARSHALL

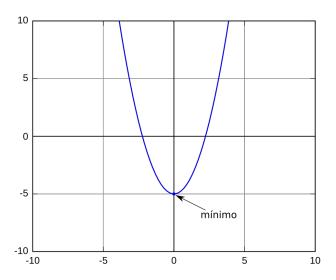






Algoritmos de OPTIMIZACIÓN MULTIOBJETIVA

- En un problema de optimización, se tratará de encontrar una solución que represente el valor óptimo para una función objetivo.
- Un único objetivo: máximo o mínimo
- x = 0 y = -5







Algoritmos de OPTIMIZACIÓN MULTIOBJETIVA

- El modelado de optimización es un enfoque matemático que se utiliza para encontrar la mejor solución a un problema desde un conjunto de opciones posibles, teniendo en cuenta restricciones y objetivos específicos.
- En la mayoría de casos, los problemas que necesitan optimización tienen más de un objetivo.
- Es difícil encontrar un óptimo de forma simultánea por cada objetivo del problema.
- Existe un conflicto entre objetivos
- La mejora de uno afecta a otro objetivo.
- Una o varias mejores soluciones.











Algoritmos de OPTIMIZACIÓN MULTIOBJETIVA

- Realidad más compleja
- Objetivos: minimizar contaminación, maximizar beneficio, servir a los clientes con el menot tiempo posible, reducir el paro, maximizar ayudas sociales, aumentar sueldos...
- Los objetivos pueden estar en conflicto entre ellos
- Criterios

Opt $\{f_1(x), ..., f_r(x)\}$ en un conjunto factible x: variables de decisión f son las funciones objetivo





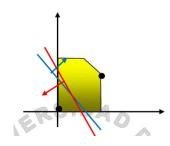






 Si los resolvemos gráficamente, podemos comprobar que la soluciones son (20,20) para el problema de maximizar y (0,0) para el de minimizar

Fuente: <u>Mates II Universidad de Sevilla</u>



Max
$$3x+2y$$
; Min $2x+y$
s.a. $2x+3y \le 100$
 $0 \le x \le 20$
 $0 \le y \le 25$







Màster de Formació Professional

Algoritmos de OPTIMIZACIÓN MULTIOBJETIVA

Beneficios, ingresos, eficiencia

Costes, desperdicios, tiempos.







CENTRO CÒRSEGA 933218377 C/Còrsega, 409







Ejemplode OPTIMIZACIÓN MULTIOBJETIVA

- Los objetivos de la compañía son maximizar el beneficio y minimizar la contaminación producida. Max 3x + 2y; Min 2x + y

CENTRO PELAI

C/Pelai, 8 08001

933015696

- El problema queda planteado como:
- Fuente: Mates II Universidad de Sevilla

$$max 3x + 2y, \quad min \ 2x + y$$

$$s.a. \quad 2x + 3y \le 100$$

$$0 \le x \le 20$$

$$0 \le y \le 25$$



www.stucom.com





Màster de Formació Professional

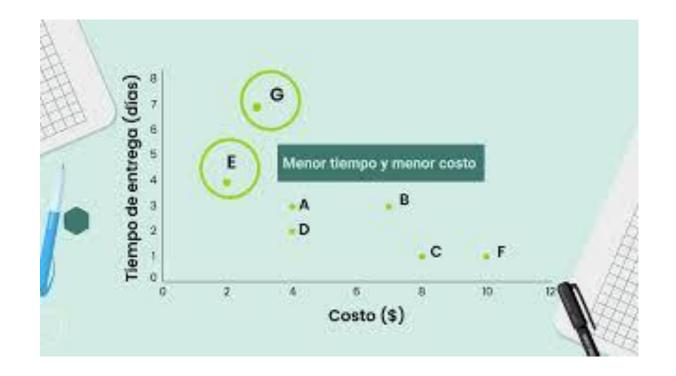






Algoritmos de OPTIMIZACIÓN MULTIOBJETIVA

PARETO





CENTRO CÒRSEGA 933218377 C/Còrsega, 409 08037 Barcelona







SUMA PONDERADA

Se optimizará el valor obtenido mediante la suma de los valores correspondientes a los distintos objetivos, multiplicados cada uno por un coeficiente de peso. Estos coeficientes de peso establecerán la importancia relativa de cada objetivo.

$$\min \sum_{i=1}^k w_i f_i(x)$$









ASIGNACIÓN DE PRIORIDADES

Estos métodos tienen en común que establecen unas prioridades entre los distintos objetivos, teniendo en cuenta su importancia relativa durante el proceso de optimización.









Método de suma ponderada

PREPARASE LA PRESENTACIÓN

https://es.slideshare.net/slideshow/tema-2-programacin-de-metas-y-optimizacin-multiobjetiva/250991511#1

Grupo 1

Grupo 2

Grupo 3

Grupo 4

Grupo 5

Grupo 6

Grupo 7

PREPARASE LA PRESENTACIÓN

https://es.slideshare.net/slideshow/tema-2-programacin-de-metas-y-optimizacin-multiobjetiva/250991511#1

Grupo 1 - 8 3

Grupo 2 - 10 5

Grupo 3 - 7 4

Grupo 4 - 11 2

Grupo 5 - 6

Grupo 6 - 12

Grupo 7 - 9





EJEMPLO

Consideremos un escenario hipotético en el que una empresa de entrega, "RapidLogistics", quiere optimizar sus rutas de entrega para una flota de vehículos para minimizar los costos de combustible y al mismo tiempo garantizar entregas oportunas.

- 1. Formular el problema RapidLogistics quiere minimizar los costes de combustible al entregar paquetes a distintos clientes dentro de una ciudad. Las variables de decisión son las rutas que toma cada vehículo y el objetivo es minimizar el consumo de combustible.
- 2. Identificar restricciones Para RapidLogistics, las limitaciones incluyen:
- Ventanas temporales: cada cliente tiene una ventana de tiempo específica durante la cual se pueden realizar entregas.
- Capacidad del vehículo: cada vehículo tiene una capacidad máxima de peso y volumen para los paquetes.
- Debe visitar a todos los clientes: cada cliente debe ser visitado exactamente una vez.
- Límite de combustible: la capacidad total de combustible de todos los vehículos combinados es limitada.





Algoritmos de OPTIMIZACIÓN MULTIOBJETIVA

EJEMPLO

- **3. Elegir un tipo de modelo de programación** Decida si su problema se puede representar como programación lineal (o optimización lineal), programación no lineal, programación entera, programación cuadrática o algún otro tipo de programación matemática.
- **4. Recopilar datos** RapidLogistics debe recopilar datos sobre las ubicaciones de los clientes, sus intervalos de tiempo, los tamaños de los paquetes, las tasas de consumo de combustible de los vehículos, las capacidades de los vehículos y el límite de combustible de todos los vehículos.
- **5. Construcción de modelos** En el caso de RapidLogistics, la función objetivo podría ser minimizar la suma del consumo de combustible en todos los vehículos, y las variables de decisión son variables binarias que indican si un vehículo visita a un cliente o no.





www.stucom.com





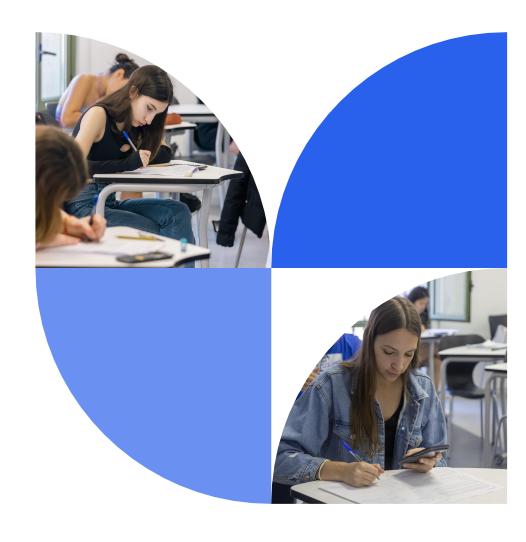




Algoritmos de optimización multip

Subtitol

Text







#StucomÉsDemà

www.stucom.com







INTEL·LIGÈNCIA ARTIFICIAL I BIG DATA

Màster de Formació Professional

Títol

Subtitol

Text

Text	Text	Text	Text
Text			

CENTRO PELAI 933015696

933015696 C/Pelai, 8 08001 Barcelona CENTRO CÒRSEGA 933218377

933218377 C/Còrsega, 409 08037 Barcelona







INTEL·LIGÈNCIA ARTIFICIAL I BIG DATA

Màster de Formació Professional

