NetworkX es un paquete de Python para la creación, manipulación y estudio de estructuras dinámicas y funciones de redes complejas.

#### La distribución estándar de Python no viene incluida con el módulo NetworkX

#### pip install networkx

Los grafos se utilizan para modelar situaciones, es una representación simplificada de la situación. Se aplican en Informática, Ciencias Sociales, Lingüística, Arquitectura, Comunicaciones, Física, Química, Ingeniería, etc.

Definición informal: conjunto de nodos unidos por aristas.

**Definición formal**: Un grafo es una terna  $G = (V, A, \Phi)$ , dónde:

- V: Conjuntos de vértices, dónde  $V \neq \emptyset$
- A: Conjuntos de aristas.
- Φ: Función de incidencia Φ: A  $\rightarrow$  V<sup>(2)</sup>. Y V<sup>(2)</sup> es el conjunto formado por subconjuntos de 1 o 2 elementos de V, que son los extremos de la arista.

Sea el grafo G = ( V , A ,  $\Phi$  ), siendo los conjuntos:

- $V = \{v_1, v_2, v_3, v_4, v_5\}$
- A =  $\{a_1, a_2, a_3, a_4, a_5\}$

Y la función de incidencia:

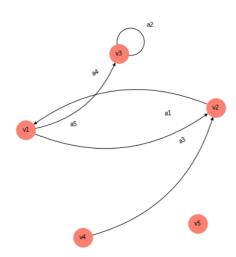
 $\Phi(a_1) = \{v_1, v_2\},\$ 

 $\Phi(a_2) = \{v_3\},\$ 

 $\Phi(a_3) = \{v_4, v_2\},$ 

 $\Phi(a_4) = \{v_1, v_3\},\$ 

 $\Phi(a_5) = \{v_1, v_2\}$ 



 $\text{V\'ertice aislado: } v_5 \text{ es aislado, } v_1 \Leftrightarrow \forall \ v_k \in V : \text{Si } v_1 \neq v_k : v_1 \text{ no es adyacente a } v_k. \text{ Significa que es un v\'ertice que no es adyacente a ningún otro. }$ 

Aristas paralelas:  $a_1$  y  $a_5$  son paralelas,  $a_1$  es paralela a  $a_k \Leftrightarrow \Phi$  ( $a_i$ ) =  $\Phi$  ( $a_k$ ). Significa que son aristas comprendidas entre los mismos vértices.

Bucles o lazos:  $a_2$  es bucle o lazo,  $a_1$  es bucle o lazo ⇔ |  $\Phi$  ( $a_1$ ) | = 1. Significa que es una arista con ambos extremos en el mismo vértice.

In [1]:

1 import networkx as nx

import matplotlib.pyplot as plt

3 import pandas as pd 4 import numpy as np

# Crear un grafo

# Graph()

In [2]: ► 1 G = nx.Graph()

Grafo vacío sin nodos ni aristas (un "grafo nulo") . G es el identificador para este ejemplo.

La clase (Graph) implementa un grafo no dirigido. Si ejecutamos este ejemplo no obtendremos resultados porque el grafo está vacío, no dibujamos nodos ni enlaces y además no importamos el módulo para visualizar.

```
In [3]: M 1 G = nx.Graph()
2 G.add_node('Hola Mundo!!')
```

Con add.node agregamos un nodo y le pasamos como parámetro el valor.

draw()

Con nx.draw dibujamos el nodo.

Se pueden generar diferentes tipos de grafos, draw() es el común, también está el draw\_circular, draw\_espectral(), draw\_shell(), etc.

<u>Documentación (https://networkx.org/documentation/stable/reference/drawing.html?highlight=draw!)</u>

Hola Mundo!!!

Grafo con un nodo.

### Diferencia entre draw() y draw\_networkx()

- draw(): dibuje el gráfico como una representación simple sin etiquetas de nodo o etiquetas de borde y utilizando el área de figura completa de Matplottib sin etiquetas de eje de forma predeterminada.
- draw\_networkx(): dibuje el gráfico con Matplotlib con opciones para posiciones de nodos, etiquetado, títulos y muchas otras características de dibujo.

### **Nodos**

Agregar nodos

add\_node()

Nodo 1

Nodo 1

Nodo 3

Nodo 4

Agregamos nodos y visualizamos.

add\_nodes\_from()

Agregamos nodos desde una lista y visualizamos.

### Eliminar nodos

# remove\_node

### remove\_nodes\_from

Con remove\_node o remove\_nodes\_from se eliminan nodos.

### Atributos de los nodos

```
G = nx.Graph()
G.add_node('Nodo 1')
G.add_node('Nodo 2')
G.add_node('Nodo 3')
G.add_node('Nodo 4')
G.add_node('Nodo 5')
In [11]: ₩
                7 nx.draw(G)
          nodes()
Nodos: ['Nodo\xa01', 'Nodo\xa02', 'Nodo\xa03', 'Nodo\xa04', 'Nodo\xa05']
          number_of_nodes
In [13]: N 1 print("Número de nodos: ", G.number_of_nodes())
              Número de nodos: 5
          data
            Los atributos de los nodos se devuelven como un diccionarios. Y con:
              • list(G.nodes(data=True)) o
              • list(G.nodes.data()) devuelve los atributos de los nodos como listas de tuplas compuestas del valor del nodo y un diccionario de sus atributos.
          labels
```

Nodo 3

Nodo 2

Nodo 1







Con node\_size modificamos el tamaño del nodo.

### node\_color

Nodo 2



Nodo 3

Cambiamos el color del nodo.

alpha







#### font\_size





Nodo 2

font\_color

```
In [20]: | plt.rcParams["figure.figsize"] = [7,7]
2     G = nx.Graph()
3     G.add_node('Nodo\n1')
4     G.add_node('Nodo\n2')
5     G.add_node('Nodo\n3')
6     nx.draw(G, node_color="turquoise", with_labels=True, node_size=2000, font_size=10, font_color='gray')
```



1

Nodo 2

### node\_shape

Podemos cambiar el tamaño de fuente del nodo.

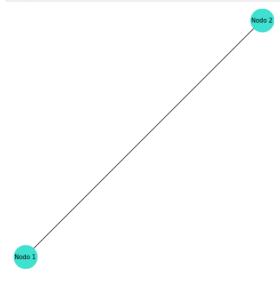




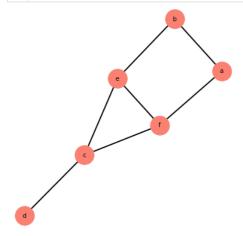


# **Aristas**

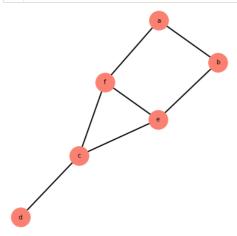
### add\_edge



#### add\_edges\_from



### Eliminar enlaces



```
In [25]:  ▶ 1 list(G.nodes), list(G.edges)
   Out[25]: (['a', 'b', 'f', 'e', 'c', 'd'], [('a', 'b'),
           (['a', 'b', 'f

[('a', 'b'),

('a', 'f'),

('b', 'e'),

('f', 'e'),

('f', 'c'),

('e', 'c'),

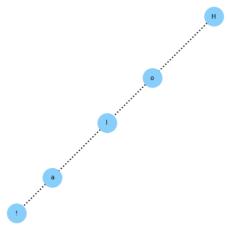
('c', 'd')])
       remove_edge
G.remove_edge('f','e')

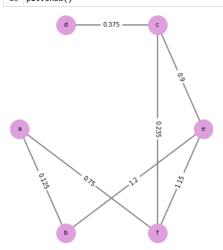
nx.draw(G, node_color="salmon", font_size=10, width=2, with_labels=True, node_size=1000)
In [27]: N 1 list(G.nodes), list(G.edges)
  Con remove_edge se eliminan los enlaces.
        Atributos de los enlaces o aristas
        edges()
number_of_edges
In [29]: | 1 print("Número de enlaces: ", G.number_of_edges())
           Número de enlaces: 6
        data
In [30]: ▶
           1 G = nx.Graph()
            2 G.add_node('Nodo 1')
3 G.add_node('Nodo 2')
```

Los atributos de un enlace también se devuelven como listas de tuplas compuestas de pares de nodos y un diccionario de sus atributos.

weight

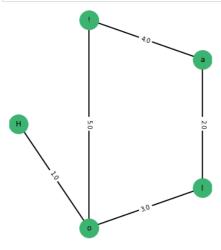
```
In [31]: N
1  plt.rcParams["figure.figsize"] = [5,5]
2  G = nx.Graph()
3  G.add_nodes_from("Hola!")
4  G.add_edge('H','o', weight=1.0)
5  G.add_edge('o','l', weight=3.0)
6  G.add_edge('l','a', weight=2.0)
7  G.add_edge('a','!', weight=4.0)
8  nx.draw(G, node_color="lightskyblue", font_size=10, width=2, with_labels=True,node_size=1000,style='dotted')
```





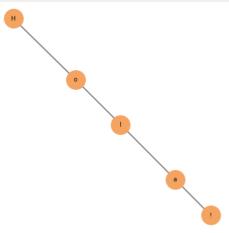
Con weight agregamos peso a los enlaces.

edge\_labels



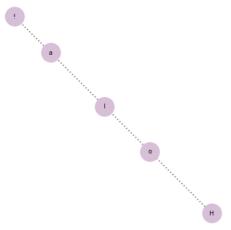
Con edge\_labels podemos mostrar los pesos de los enlaces.

### edge\_color



```
In [35]: N

1  plt.rcParams["figure.figsize"] = [5,5]
2  G = nx.Graph()
3  G.add_nodes_from("Hola!")
4  G.add_edge('H','o', weight=1.0)
5  G.add_edge('','o', weight=3.0)
6  G.add_edge('','a', weight=2.0)
7  G.add_edge('a','!', weight=4.0)
8  nx.draw(G, node_color="thistle", edge_color="gray", font_size=10, width=2, with_labels=True,
9  node_size=1000, style='dotted')
```



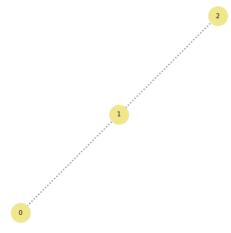
# Consultar el grafo

### neighbors

Vecinos: ['H', 'l']

Podemos ver los vecinos con neighbors().

path\_graph()



path\_graph() devuelve el grafo de ruta n nodos, conectados linealmente por n-1 aristas. Las etiquetas de nodo son los enteros 0 a n - 1.

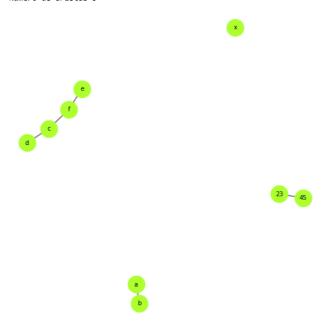
Los nodos pueden ser asignados desde listas con add\_nodes\_from -agrega múltiples nodos- y los enlaces pueden ser asignados por listas de tuplas con add\_edges\_from -agrega múltiples enlaces.

size()

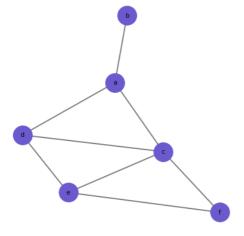
```
In [38]: N

1    plt.rcParams["figure.figsize"] = [7,7]
2    L1 = ['a', 'b', 'c', 'd', 'e', 'f']
3    L2 = [('a', 'b'),('c', 'd'), ('e', 'f'), ('f', 'c')]
4    G = nx.Graph()
5    G.add_nodes_from(L1)
6    G.add_edges_from(L2)
7    G.add_node('x')
8    G.add_edge(23,45)
9    G.nodes()
10    G.edges()
11    G.degree('a')
12    G.degree('a')
13    nx.draw(G, node_color="greenyellow", edge_color="gray", font_size=10, width=2, with_labels=True, node_size=800)
14    print("Número de aristas", G.size())
```

Número de aristas 5



Grafo Simple: G es simple si y sólo si no tiene aristas paralelas ni bucles:



## order()

```
In [40]: ► 1 print("Número de vértices", G.order())
```

Número de vértices 6

# len(G)

```
In [41]: ► print("Número de vértices", len(G))
```

Número de vértices 6

#### degree

Grado o valencia: Sea el grafo G = ( V , A ,  $\Phi$  ). Función grado: g: V  $\rightarrow$  N<sub>0</sub>. Dónde g(v<sub>i</sub>) = cantidad de aristas incidentes en v<sub>i</sub>, los bucles se cuentan dobles.

```
In [42]: Numero de vértices", G.degree())

Numero de vértices [('a', 3), ('b', 1), ('c', 4), ('d', 3), ('e', 3), ('f', 2)]
```

```
Número de vértices 4
```

In [44]: N 1 print("Cantidad de vértices adyacentes a 'b'", G.degree['b'])

Cantidad de vértices adyacentes a 'b' 1

El grado del nodo es el número de aristas adyacentes al nodo. El grado de nodo ponderado es la suma de los pesos de borde para los bordes que inciden en ese nodo.

Propiedad: En todo grafo se cumple que la suma de los grados de los vértices es igual al doble de la cantidad de aristas. En símbolos: ∑ g(v₁) = 2 | A |

Ejercicio resuelto: ¿Cuál es la cantidad total de vértices de un grafo que tiene 2 vértices de grado 4, 1 de grado 3, 5 de grado 2 y el resto colga ntes (de grado 1) sabiendo que en total hay 12 aristas?

Usando la propiedad anterior: 2 \* 4 + 1 \* 3 + 5 \* 2 + x \* 1 = 2 \* 12

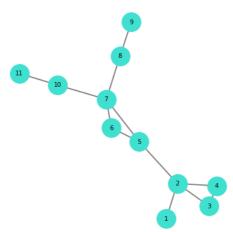
 $21 + x = 24 \Rightarrow x = 3$  (cantidad de vértices colgantes)

Total de vértices: |V| = 2 + 1 + 5 + 3 = 11

Una forma posible de dibujarlo:

In [43]: ► print("Número de vértices", G.degree('c'))

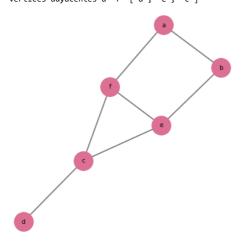
#### Out[45]: 11



adj

 $\mbox{V\'ertices advacentes: } v_i \mbox{ es advacente a } v_j \Leftrightarrow \exists (a_k) \mbox{ = } \{v_i, v_j\}. \mbox{ Significa que son v\'ertices que están unidos por alguna arista}.$ 

Vértices adyacentes a 'f' ['a', 'e', 'c']



Obtiene el objeto de adyacencia que contiene los vecinos de cada nodo.

Aristas adyacentes:  $a_i$  es paralela a  $a_k \Leftrightarrow |\Phi(a_i) \cap \Phi(a_k)| = 1$ . Significa que son aristas que tienen un único vértice en común.

```
In [47]: N 1 print("Aristas adyacentes en 'd': ",G.degree["d"])
Aristas adyacentes en 'd': 1
```

Aristas incidentes en un vértice:  $a_i$  es incidente a  $v_k \Leftrightarrow v_k \in \Phi$  ( $a_i$ ). Significa que son las aristas que tienen a dicho vértice por extremo.

### adjacency\_matrix

Matriz de adyacencia: matriz booleana de n x n, Ma(G), cuyos elementos  $m_{ij}$  son 1 si  $v_i$  es adyacente a  $v_j$ , 0 si  $v_i$  no es adyacente a  $v_j$ . Significa que la matriz de adyacencia es una matriz cuadrada, las filas y las columnas representan los vértices, y los valores de los elementos son 1 si ambos vértices son adyacentes, y valen 0 en caso de no serlo.

Devuelve la matriz de adyacencia de G.

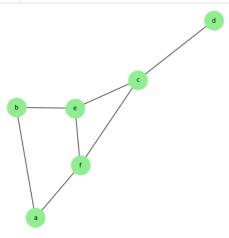
#### G.adjacency()

Devuelve un iterador sobre (nodo, diccionario de adyacencia) para todos los nodos del gráfico

#### incidence\_matrix

Matriz de incidencia: matriz booleana de n x n, Mi(G), cuyos elementos m<sub>ij</sub> son 1 si v<sub>i</sub> es extremo de a<sub>j</sub>, 0 si v<sub>i</sub> no es extremo de a v<sub>j</sub>. Significa que la matriz de incidencia es una matriz rectangular, las filas representan los vértices, y las columnas representan las aristas, y los valores de los elementos son 1 si el vértice es extremo de la arista, y valen 0 en caso de no serlo.

## G.adj.items()



```
In [54]: N for n, nbrs in G.adj.items():
    print(f"\n(Nodo: {n}, Enlaces: {nbrs})\n")

for nbr, eattr in nbrs.items():
    print(f"(Enlace: {nbr}, Atributo: {eattr})")

for (u, v, wt) in G.edges.data('weight'):
    print(f"({u}, {v}, {wt})")
```

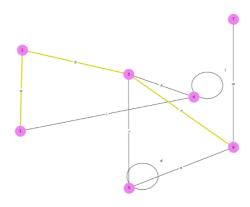
```
(Nodo: a, Enlaces: {'b': {'weight': 0.125}, 'f': {'weight': 0.75}})
(Enlace: b, Atributo: {'weight': 0.125})
(Enlace: f, Atributo: {'weight': 0.75})
(Nodo: b, Enlaces: {'a': {'weight': 0.125}, 'e': {'weight': 1.2}})
(Enlace: a, Atributo: {'weight': 0.125})
(Enlace: e, Atributo: {'weight': 1.2})
(Nodo: f, Enlaces: {'a': {'weight': 0.75}, 'e': {'weight': 1.15}, 'c': {'weight': 0.235}})
(Enlace: a, Atributo: {'weight': 0.75})
(Enlace: e, Atributo: {'weight': 1.15})
(Enlace: c, Atributo: {'weight': 0.235})
(Nodo: e, Enlaces: {'b': {'weight': 1.2}, 'c': {'weight': 0.9}, 'f': {'weight': 1.15}})
(Enlace: b, Atributo: {'weight': 1.2})
(Enlace: c, Atributo: {'weight': 0.9})
(Enlace: f, Atributo: {'weight': 1.15})
(Nodo: c, Enlaces: {'e': {'weight': 0.9}, 'd': {'weight': 0.375}, 'f': {'weight': 0.235}})
(Enlace: e, Atributo: {'weight': 0.9})
(Enlace: d, Atributo: {'weight': 0.375})
(Enlace: f, Atributo: {'weight': 0.235})
(Nodo: d, Enlaces: {'c': {'weight': 0.375}})
(Enlace: c, Atributo: {'weight': 0.375})
(a, b, 0.125)
(a, f, 0.75)
(b, e, 1.2)
(f, e, 1.15)
(f, c, 0.235)
(e, c, 0.9)
(c, d, 0.375)
```

El examen de todos los pares (nodo, adyacencia) se logra usando adj.items() o adjacency(). Para los grafos no dirigidos, la iteración de adyacencia ve cada borde dos veces. Los enlaces se deben dar como tuplas de 3 (u, v, w) donde w es un número.

### Caminos y ciclos en grafos

Camino: sucesión de aristas adyacentes distintas.

Un posible camino es: C1= ( 1, a, 2, b, 3, f, 6 )

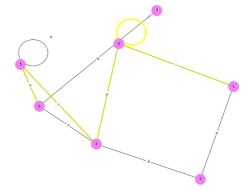


La longitud de este camino es: long[C1] = 3 Es un camino simple porque no repite vértices

Longitud de un camino: cantidad de aristas que lo componen.

Camino simple: si todos los vértices son distintos.

Camino elemental: si todas las aristas son distintas



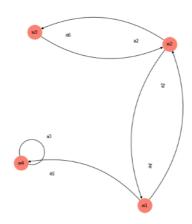
La longitud de este camino es: long[C2] = 5 Este camino NO es simple porque repite el vértice 4.

V = { w1, w2, w3 , w4 } A = { a1, a2, a3, a4, a5, a6 }

 $_{\delta}(a1)$ =(w1,w2)  $_{\delta}(a2)$ =(w2,w3)  $_{\delta}(a3)$ =(w4,w4)

 $_{\delta}(a4)=(w2,w1)_{\delta}(a5)=(w4,w1)_{\delta}(a6)=(w2,w3)$ 

Se puede diagramar de la siguiente forma:



Extremo inicial de a5: w4 Extremo final de a5: w1

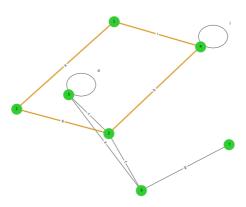
Buble: a3

Aristas Paralelas: a2 y a6 Aristas Antiparalelas: a1 y a4

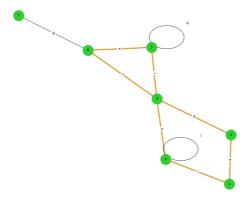
Camino: C = ( w4, a5, w1, a1, w2, a2, w3)

Ciclo o circuito: camino cerrado (vértice inicial = vértice final)

Un posible ciclo es: C1 = ( 1, a, 2, b, 3, h, 4, i, 1)



La longitud de este ciclo es: long[C1] = 4 Este ciclo es simple pues no repite vértices.



La longitud de este ciclo es: long[C3] = 7 Este ciclo NO es simple porque repite el vértice 3.

#### Caminos y ciclos especiales

#### Caminos y ciclos eulerianos

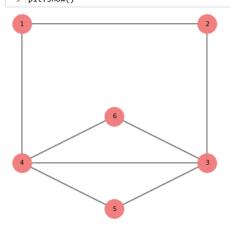
Camino de Euler: camino que pasa por todas las aristas.

La condición necesaria y suficiente para que en un grafo exista camino euleriano es: El grafo debe ser conexo, y todos los vértices deben tener gra do par, o a lo sumo dos grados impar.

Ciclo de Euler: Ciclo que pasa por todas las aristas del grafo.

La condición necesaria y suficiente para que en un grafo exista ciclo euleriano es: El grafo debe ser conexo, y todos los vértices deben tener grad

```
4 G = nx.Graph([(1,2),(2,3),(3,4),(4,6),(6,3),(3,5),(5,4),(4,1)])
                5 pos_dict = {1:[ -0.1,1.4], 2: [0.1, 1.4],3: [ 0.1,0.8], 4: [-0.1,0.8], 6:[0.,1.], 5: [0.,0.6]} 6 positions=nx.spring_layout(G, pos=pos_dict)
                   nx.draw(G, pos_dict, with labels=True, node_color="lightcoral", font_size=10, width=1, node_size=1000)
nx.draw_networkx_edges(G, pos_dict, edge_color='grey', width=2)
                 9 plt.show()
```



 $C = \{1,2,3,4,6,3,5,4,1\}$  es un ciclo euleriano.

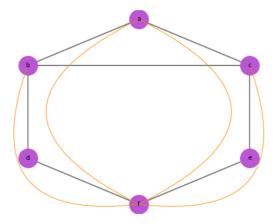
### Caminos y ciclos hamiltonianos

Camino de Hamilton: camino simple que pasa por todos los vértices.

Ciclo de Hamilton: Ciclo simple que pasa por todos los vértices.

Observación: no necesariamente va a pasar por todas las aristas, pues en muchos casos repetiría vértices y no sería hamiltoniano.

Un posible grafo hamiltoniano es: (A, B, D, F, E, C, A)



#### **Grafos regulares**

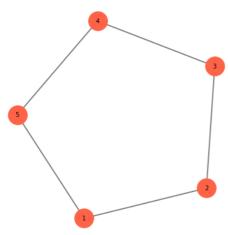
Grafo K-regular: G es k-regular  $\Leftrightarrow \forall \ v \in V : g(v)$  = k con k  $\in N_0$ 

 $a_1$  y  $a_5$  son paralelas,  $a_1$  es paralela a  $a_k$   $\Phi$  ( $a_i$ ) = ( $a_k$ ). Significa que son aristas comprendidas entre los mismos vértices.

El siguiente grafo es 2-regular pues todos los vértices tienen grado 2.

C:\Users\Moni\anaconda3\lib\site-packages\IPython\core\pylabtools.py:132: UserWarning: This figure includes Axes that are not compatible with tight\_lay out, so results might be incorrect.

fig.canvas.print\_figure(bytes\_io, \*\*kw)



# Isomorfismos de grafos

Dados 2 grafos:  $G_1 = (V_1, A_1, \Phi_1)$  y  $G_2 = (V_2, A_2, \Phi_2)$ .

Se dice que son isomorfos si y solo si existen dos funciones biyectivas: f:  $V_1 \rightarrow V_2$  y g:  $A_1 \rightarrow A_2$ 

Tales que:  $\forall \ a \in A_1 : \Phi_2(g(a)) = f(\Phi_1(a))$ 

Si no hay aristas paralelas, entonces es suficiente:  $\forall~u,v\in V_1$ :  $\{u,v\}\in A_1\to \{f(u),~f(v)\}\in A_2$ 

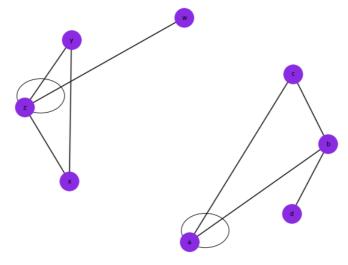
Esto significa que si en el primer grafo hay una arista entre dos vértices, los correspondientes a estos vértices en el segundo grafo también deben estar unidos por una arista.

En pocas palabras, dos grafos son isomorfos cuando tienen la misma estructura, es decir sus vértices están relacionados de igual forma aunque estén dibujados de manera distinta.

Condiciones necesarias para que 2 grafos sean isomorfos:

- Deben tener la misma cantidad de vértices.
- Deben tener la misma cantidad de aristas.
- Deben tener los mismos grados de los vértices.
- Deben tener caminos de las mismas longitudes.
- Si uno tiene ciclos, el otro también debe tenerlos.

Observación: las condiciones mencionadas son necesarias (es decir que sí o sí se deben cumplir para que los grafos san isomorfos) pero no son sufic ientes (o sea que aunque se cumplan puede ser que los grafos no sean isomorfos). Para estar seguros que dos grafos son isomorfos, una condición que es suficiente es que tengan la misma matriz de adyacencia.



Analicemos si los grafos anteriores son isomorfos:

- G1 = {a,b,c,d}
- $G2 = \{w, x, y, z\}$

Ambos tienen 4 vértices y 5 aristas. La función biyectiva, haciendo corresponder los vértices con iguales grados:

f(a) = y; f(b) = z; f(c) = x; f(d) = w

En la definición decía que si entre dos vértices del primer grafo había una arista, también debía haber arista entre los vértices correspondientes en el segundo grafo.

Por ejemplo entre a y b hay una arista en G1, y también hay una arista entre f(a) y f(b) en G2.

Esto mismo habría que revisar para cada arista, ello se puede hacer todo junto con la matriz ordenando convenientemente los vértices:

G1	G2
a   b   c   d	y   z   x   w
a   1   1   1   0	y   1   1   1   0
b   1   0   1   1	z   1   0   1   1
c   1   1   0   0	x   1   1   0   0
d   0   1   0   0	w   0   1   0   0

 ${\it Como \ las \ matrices \ son \ iguales \ podemos \ asegurar \ que \ G1 \ es \ isomorfo \ a \ G2.}$ 

## Digrafo

**Definición formal**: Un digrafo es una terna G = ( V , A ,  $\Phi$  )

Dónde:

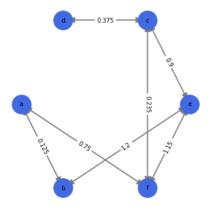
- $\mathbf{V}$ : Conjuntos de vértices, dónde  $V \neq \emptyset$
- A: Conjuntos de aristas dirigidas.
- Φ: Función de incidencia Φ:  $A \rightarrow VXV$

La función de incidencia Φ le hace corresponder a cada arista un par ordenado de vértices, al primero se lo llama extremo inicial de la arista, y el segundo es el vértice final.

Los caminos y los ciclos se definen de la misma forma que para los grafos no dirigidos, pero hay que respetar el sentido de las aristas.

### DiGraph()

to\_directed()



to\_directed() convierte el grafo no dirigido a uno dirigido o directamente se puede utilizar DiGraph()

#### Función grado de un digrafo

Grado positivo: cantidad de arcos que "entran" al vértice. Se denota g+(v) Grado negativo: cantidad de arcos que "salen" del vértice. Se denota g-(v)

Grado total: suma de los grados positivo y negativo. Se denota g(v)

Grado neto: Diferencia entre grado positivo y negativo. Se denota  $g_N(v)$ 

#### Propiedades:

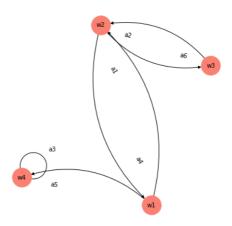
 $\Sigma g^+(v_i) = |A|$ 

 $\Sigma g^{-}(v_i) = |A|$ 

 $\Sigma g(v_i) = 2 \mid A \mid$ 

 $\Sigma g_N(v_i) = 0$ 

Ejemplo:



Grados positivos:  $g^+(w_1) = 2$ ;  $g^+(w_2) = 1$ ;  $g^+(w_3) = 2$ ;  $g^+(w_4) = 1$ 

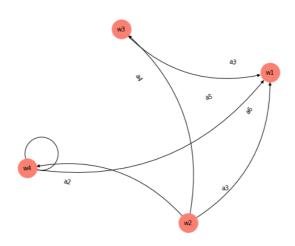
Grados negativos:  $g^-(w_1)$  = 1 ;  $g^-(w_2)$  = 3 ;  $g^-(w_3)$  = 0 ;  $g^-(w_4)$  = 2

Grados totales:  $g(w_1)$  = 3 ;  $g(w_2)$  = 4 ;  $g(w_3)$  = 2 ;  $g(w_4)$  = 3

Grados netos:  $g_N(w_1) = 1$  ;  $g_N(w_2) = -2$  ;  $g_N(w_3) = 2$  ;  $g_N(w_4) = -1$ 

Pozo: es un vértice v tal que  $g^-(v) = 0$ , o sea, v no es extremo inicial de ninguna arista.

Fuente: es un vértice v tal que  $g^+(v) = 0$ , o sea, v no es extremo final de ninguna arista.



w1 es pozo, y w2 es fuente.

## Representación matricial de digrafos

Sea un digrafo simple G = ( V , A ,  $\Phi$  ), con

- $V = \{v_1, v_2, ..., v_m\}$
- A =  $\{a_1, a_2...a_m\}$

Matriz de adyacencia es una matriz booleana de n x n

Ma(G) cuyos elementos m<sub>i,i</sub> son:

1 si  $\exists$  a  $\in$  A:  $\delta(a)$  = (  $v_i \ v_j)$  0 en caso contrario.

Matriz de incidencia es una matriz booleana de n x m

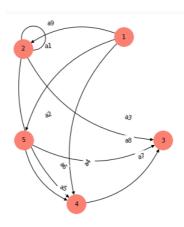
 $\operatorname{Mi}(G)$  cuyos elementos  $m_{i,j}$  son:

1 si v<sub>i</sub> es vértice inicial de a<sub>i</sub>

-1 si v<sub>i</sub> es vértice final de a<sub>i</sub>

0 si v<sub>i</sub> no es extremo de a<sub>j</sub>

Ejemplo:

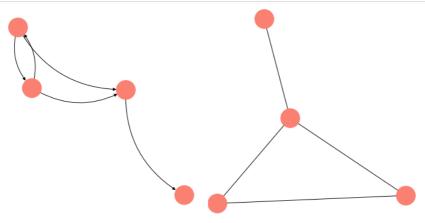


Ma(DG)										
-										
	0		1		0	1	1	1	1	
	0		1		1		1		0	
	0		0		0		0		0	
	0		0		1		0		0	
	0		0		1		1		0	

Mi(DG)				
1   1	0 1	0   0	0   0	
-1   0	1 1 0	0 1	0 0	ĺ
0   0	-1   0	0   0	-1  -1	
0   0	0  -1	-1  -1	1   0	
0  -1	1010	1110	0  -1	ĺ

# Grafo asociado a un digrafo

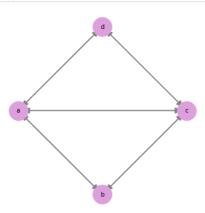
Dado un digrafo, si se cambian las aristas dirigidas por aristas no dirigidas, se obtiene el grafo asociado. Es decir hay que ignorar el sentido de las aristas. Si en el digrafo original hay aristas paralelas o antiparalelas, en el grafo asociado sólo se representa una de ellas.



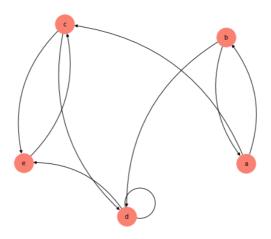
# Conexidad en digrafos

Dígrafo conexo: es todo aquel cuyo grafo asociado sea conexo.

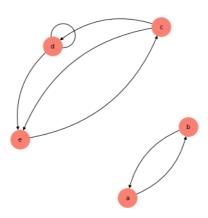
Dígrafo fuertemente conexo: es todo aquel en el que exista algún camino entre todo par de vértices.



El digrafo anterior es conexo y además es fuertemente conexo.



Este digrafo si bien es conexo, no es fuertemente conexo, ya que por ejemplo no existe camino alguno que salga del vértice C y llegue al vértice B.

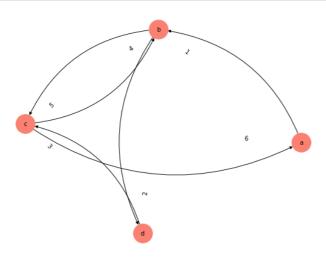


Lo que sí hay son dos componentes fuertemente conexas.

### Caminos de Euler y Hamilton en digrafos

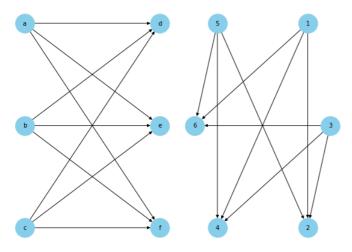
Se definen de forma similar que para grafos no dirigidos, pero hay que respetar el sentido de las aristas.

Condición necesaria y suficiente para que exista ciclo de Euler en un digrafo:  $\forall \ v \in V$  : g+(v)=g-(v)



### Isomorfismos de digrafos

Es lo mismo que para grafos, pero hay que tener en cuenta el sentido de las aristas.



Si definimos la función: f: V<sub>1 1</sub> V<sub>1</sub> tal que: f(1) = A: f(2) = D: f(3) = B: f(4) = E: f(5) = C: f(6) = F y construimos las matrices de advacencia:

```
1 M1 = nx.adjacency_matrix(D1)
In [62]: ▶
               2 M1.todense()
   Out[62]: matrix([[0, 1, 1, 1, 0, 0],
                      [0, 0, 0, 0, 0, 0],
                      [0, 0, 0, 0, 0, 0],
                      [0, 0, 0, 0, 0, 0],
                      [0, 1, 1, 1, 0, 0],
                      [0, 1, 1, 1, 0, 0]], dtype=int32)
              1 M2 = nx.adjacency_matrix(D2)
In [63]: ▶
               2 M2.todense()
   Out[63]: matrix([[0, 1, 1, 1, 0, 0],
                      [0, 0, 0, 0, 0, 0],
[0, 0, 0, 0, 0, 0],
                      [0, 0, 0, 0, 0, 0],
                      [0, 1, 1, 1, 0, 0],
                      [0, 1, 1, 1, 0, 0]], dtype=int32)
```

Como las matrices son iguales entonces los digrafos son isomorfos.

# **Grafos bipartitos**

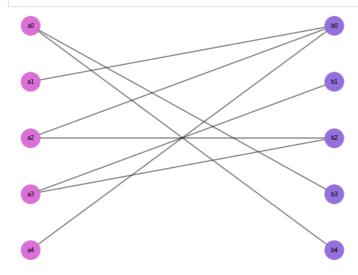
```
Sea un grafo simple: G = (V, A, \Phi) con V = \{v_1, ..., v_n\} y A = \{a_1, ..., a_m\} G \text{ es bipartito} \Leftrightarrow V = V_1 \cup V_2 \text{ con } V_1 \neq \emptyset \land V_2 \neq \emptyset \land V_1 \cap V_2 = \emptyset \land \forall \ a_i \in A \text{: } \Phi \ (a_i) = \{v_j, v_k\} \text{ con } v_j \in v_1 \land v_k \in V_1 \cap V_2 \cap V_3 \cap V_4 \cap V_4 \cap V_4 \cap V_4 \cap V_5 \cap V_5 \cap V_5 \cap V_5 \cap V_6 \cap V_6
```

Los grafos bipartitos son grafos cuyo conjunto de vértices está particionado en dos subconjuntos: V1 y V2 tales que los vértices de V1 pueden ser a dyacentes a los vértices de V2 pero los de un mismo subconjunto no son adyacentes entre sí.

```
En el siguiente grafo, cuyo conjunto de vértices es: V = \{ 1, 2, 3, 4, 5 \}
Si consideramos los subconjuntos: V1 = \{ 1, 2, 3 \} V2 = \{ 4, 5 \}
Vemos que todas las aristas que hay, tienen un extremo en V1 y el otro en V2, por lo tanto es bipartito.
```

Nota: la definición no exige que deba haber arista entre todo par de vértices (uno de V1 y el otro de V2 ) sino que dice que las aristas que exista n deben estar comprendidas entre un vértice de cada subconjunto. En este ejemplo, no hay arista entre 2 y 4, lo cual estaba permitido.

bipartite: Los grafos bipartitos tienen dos conjuntos de nodos y bordes que solo conectan nodos de conjuntos opuestos.

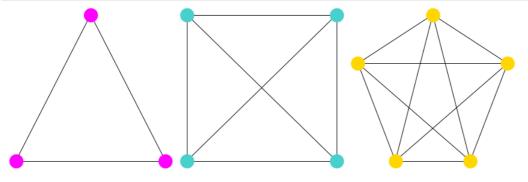


# Grafos completos Kn

33 plt.show()

```
Sea n \in \mathbb{N}: K_n = (V, A, \Phi) tal que: \forall v, w \in V: v \neq w \Leftrightarrow \exists a \in A: \Phi (a) = \{v, w\}
```

O sea, los Kn son grafos simples de n vértices en los cuales cada vértice es adyacente a todos los demás. Ejemplos:

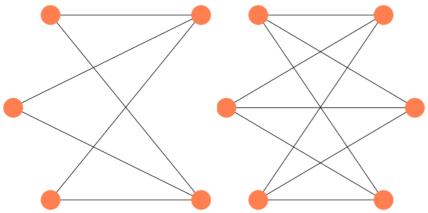


# Grafos bipartitos completos k<sub>n,m</sub>

Son grafos bipartitos de n + m vértices con todas las aristas posibles. La cantidad de aristas de un grafo  $K_{n,m}$  es n \* m

#### Ejemplos siguientes:

- Primer caso K<sub>3,2</sub>
- Segundo caso K<sub>3,3</sub>



# Grafos conexos

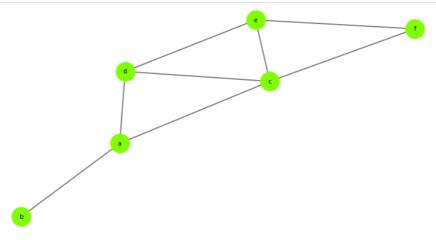
Dado un grafo G = (V, A, Φ), en el conjunto V se define la siguiente relación:

 $v_i R v_i \Leftrightarrow \exists camino de v_i a v_i \lor v_i = v_i$ 

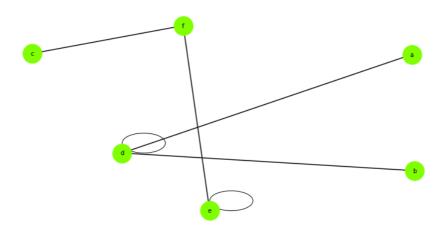
Esta relación es de equivalencia y por lo tanto pueden hallarse las clases de equivalencia, a las que se denomina componentes conexas.

### Grafo conexo:

- Un grafo es conexo si y sólo si tienen una única componente conexa.
- Un grafo es conexo si y sólo si existe algún camino entre todo par de vértices.



El siguiente grafo no es conexo porque, por ejemplo,  $\,$  no existe ningún camino entre los vértices a y c.



Sin embargo, está formado por dos subgrafos que cada uno de ellos sí es conexo, se llaman componentes conexas.

## Deconexión de grafos

Dado un grafo G = ( V , A , Φ):

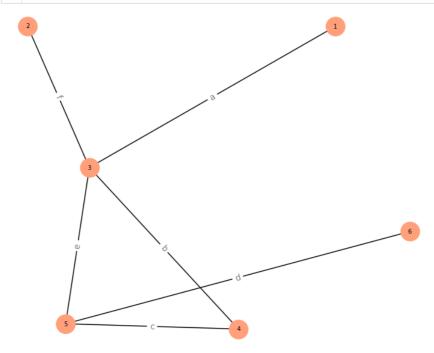
Istmo o punto de corte:  $v \in V$  es istmo  $\Leftrightarrow$  ~Gv, es no conexo. O sea, un istmo es un vértice tal que al suprimirlo desconecta al grafo.

Puente: a ∈ A es puente ⇔ ~Ga, es no conexo. O sea, un puente es una arista tal que al suprimirla desconecta al grafo.

Conjunto desconectante: B ⊆ A es desconectante ⇔ ~GB, es no conexo. O sea, un conjunto de aristas es deconectante si al suprimirlas desconecta.

### Conjunto de corte

 $B \subseteq A$  es de corte  $\Leftrightarrow B$ , es desconectante y además  $\forall \ C \subset B$ , no es desconectante. O sea, un conjunto de aristas es de corte si al suprimirlo desconecta al grafo, pero ningún subconjunto propio debe hacerlo, es decir, el conjunto de corte está formado únicamente por las aristas necesarias para desconectar y no por otras.



Istmos: vértice 3 y vértice 5.

Puentes: arista a, b y d.

Conjuntos desconectantes:  $B_1 = \{b,e\}, B_2 = \{a,f,e\}, etc.$ 

De los conjuntos anteriores B<sub>1</sub> es de corte.

## **Subgrafos**

Dado un grafo G = ( V , A ,  $\Phi$ ): se denomina subgrafo al grafo: G' = ( V' , A' ,  $\Phi$ /A') tal que V'  $\subseteq$  V  $\wedge$  A'  $\subseteq$  A  $\wedge$   $\Phi$ /A' es la función  $\Phi$  restringida a A'

Para obtener subgrafos de un grafo dado se puede:

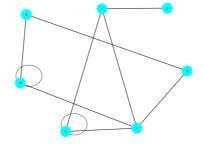
- suprimir uno o varios vértices y las aristas incidentes en ellos.
- sumprimir sólo una o varias aristas.

Si se suprime un vértice v, el subgrafo restante es ~Gv  $\,$ 

Si se suprime un vértice a, el subgrafo restante es ~Ga

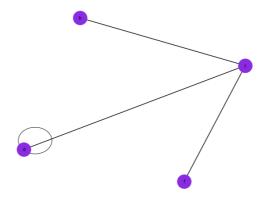
También se puede obtener un subgrafo generado por un conjunto de vértices.

Dado un grafo  $G = (V, A, \Phi)$ , algunos ejemplos pueden ser:

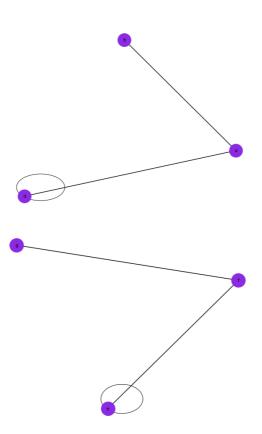


Algunos subgrafos son:

~G<sub>a,e,g</sub>

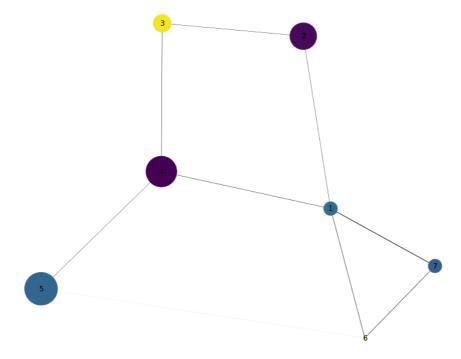


~G<sub>c</sub>



Manipular atributos de nodos y bordes usando Numpy

```
{'category': 'A'}
{'weight': 2}
{1: 0.5296018114337376, 2: 0.29504674792106367, 3: 0.9717998092680359, 4: 0.27847176713720245, 5: 0.511935338212118, 6: 0.9829310462921751, 7: 0.487641
99332983127}
```



```
Out[69]: {1: 509.3452035889961,
2: 1969.4380816188652,
3: 867.9627831851617,
4: 2601.3917911901526,
5: 2969.7441294644955,
6: 16.096123812743723,
7: 499.88910684099477}
```

### Algunos Algoritmos de aplicación

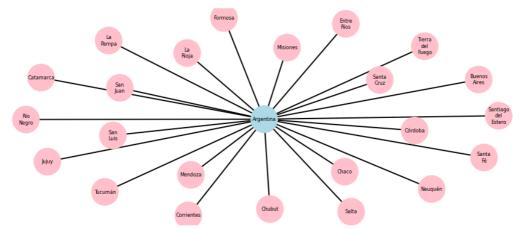
shortest\_path()

```
In [70]: N
1 L1 = ['a', 'b', 'c', 'd', 'e', 'f']
2 L2 = [('a', 'b'), ('a', 'c'), ('c', 'd'), ('d', 'a'), ('e', 'c'), ('e', 'd'), ('e', 'f'), ('f', 'c')]
3 G = nx.Graph()
4 G.add_nodes_from(L1)
5 G.add_edges_from(L2)
```

```
Ruta mas corta entre a y e:
                ['a', 'c', 'e']
           Calcula las rutas más cortas en el gráfico.
          average shortest path length()
In [72]: M 1 print("Promedio de la ruta mas corta:\n", nx.algorithms.average_shortest_path_length(G))
               Promedio de la ruta mas corta:
          Devuelve la longitud promedio de ruta más corta.
          all_pairs_shortest_path()
In [73]: 🔰 1 print("Relación de ruta mas corta entre pares de nodos relacionado con e:\n ", dict(nx.all_pairs_shortest_path(G))['e'])
               Relación de ruta mas corta entre pares de nodos relacionado con e: {'e': ['e'], 'c': ['e', 'c'], 'd': ['e', 'd'], 'f': ['e', 'f'], 'a': ['e', 'c', 'a'], 'b': ['e', 'c', 'a', 'b']}
          Calcula las rutas más cortas entre todos los nodos
           dijkstra_path()
In [74]: M 1 print("Ruta mas corta usando el algoritmo de Dijkstra entre a y e:\n", nx.algorithms.dijkstra_path(6,'a','e'))
               Ruta mas corta usando el algoritmo de Dijkstra entre a y e:
                ['a', 'c', 'e']
          Otros ejemplos
In [75]: ▶
                plt.rcParams['figure.figsize'] = (12.0, 5.0)
                  G = nx.Graph()
                8
               10
               11
               12
               13
               15
               16
                17
                18
                19
                20
                21
                22
                23
                24
                                        ("Mendoza", "Argentina"),
("La\nRioja", "Argentina"),
("Neuquén", "Argentina"),
("Río\nNegro", "Argentina"),
("Chubut", "Argentina"),
("Santa\nCruz", "Argentina"),
("Jianal\nda\nstruct", "Argentina"),
                25
                26
                27
                28
                29
                                         ("Tierra\ndel\nFuego", "Argentina")])
                30
                31 pais = ["Argentina"]
                32 nx.draw(G, node_color=['lightblue' if node in pais else 'pink' for node in G.nodes()],
               33 edge_color="black", font_size=8, width=2, with_labels=True, node_size=2000)
34 plt.figure(figsize=(12,10))
```

In [71]: № 1 print("Ruta mas corta entre a y e:\n ", nx.algorithms.shortest\_path(G, 'a', 'e'))

Out[75]: <Figure size 864x720 with 0 Axes>



<Figure size 864x720 with 0 Axes>

#### radius()

```
In [76]: M 1 print("Radio: %d\n" % nx.radius(G))
```

Radio: 3

```
eccentricity()

In [78]: M 1 print("Excentricidad: %s\n" % nx.eccentricity(G))

Excentricidad: {'Argentina': 1, 'Jujuy': 2, 'Salta': 2, 'Tucumán': 2, 'Catamarca': 2, 'Santiago\ndel\nEstero': 2, 'Formosa': 2, 'Chaco': 2, 'Misiones': 2, 'Corrientes': 2, 'Entre\nRios': 2, 'Santa\nFe': 2, 'Córdoba': 2, 'Buenos\nAires': 2, 'La\nPampa': 2, 'San\nJuan': 2, 'San\nJuan': 2, 'San\nJuan': 2, 'San\nJuan': 2, 'Mendoza': 2, 'La\nRioja': 2, 'Neuquén': 2, 'Rio\nNegro': 2, 'Chubut': 2, 'Santa\nCruz': 2, 'Tierra\ndel\nFuego': 2}

center()

In [79]: M 1 print("Centro: %s\n" % nx.center(G))

Centro: ['Argentina']

periphery()

In [80]: M 1 print("Periferia: %s\n" % nx.periphery(G))

Periferia: ['Jujuy, 'Salta', 'Tucumán', 'Catamarca', 'Santiago\ndel\nEstero', 'Formosa', 'Chaco', 'Misiones', 'Corrientes', 'Entre\nRios', 'Santa\nFe', 'Cóndoà', 'Buenos\nAires', 'La\nPampa', 'San\nJuan', 'San\nLuis', 'Mendoza', 'La\nRioja', 'Neuquén', 'Rio\nNegro', 'Chubut', 'Santa\nCruz', 'Tierra\ndel\nFuego']

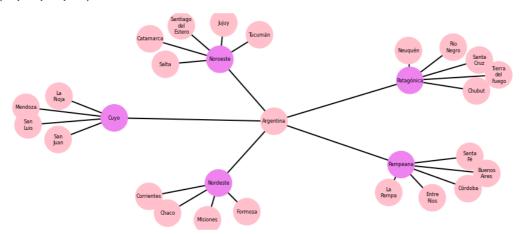
density()
```

In [77]: Ŋ 1 print("Diámetro: %d\n" % nx.diameter(G))

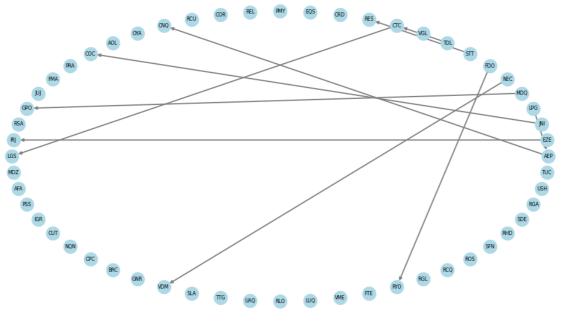
```
plt.rcParams['figure.figsize'] = (12.0, 5.0)
In [82]: ▶
                       G = nx.Graph()
                       G.add_node("Argentina")
                   11 G.add_edge("Noroeste", "Argentina")
12 G.add_edge("Nordeste", "Argentina")
13 G.add_edge("Pampeana", "Argentina")
                  G.add_edge("Cuyo", "Argentina")
G.add_edge("Patagónica", "Argentina")
lista_noroeste = [("Jujuy", "Noroeste"), ("Salta", "Noroeste"),

("Catamarca", "Noroeste"), ("Santiago\ndel\nEstero", "Noroeste"), ("Tucumán", "Noroeste")]
                   18 G.add_edges_from(lista_noroeste)
                  19 lista_nordeste = [("Formosa", "Nordeste"), ("Chaco", "Nordeste"),
20 ("Misiones", "Nordeste"), ("Corrientes", "Nordeste")]
                  G.add_edges_from(lista_nordeste)
lista_pampeana = [("Entre\nRíos", "Pampeana"), ("Santa\nFé", "Pampeana"), ("Buenos\nAires", "Pampeana")]
("Córdoba", "Pampeana"), ("La\nPampa", "Pampeana"), ("Buenos\nAires", "Pampeana")]
                       25
                   26
                   27
                       G.add_edges_from(lista_cuyo)
                       lista_patagonica = [("Neuquén", "Patagónica"), ("Río\nNegro", "Patagónica"), ("Chubut", "Patagónica"), ("Santa\nCruz", "Patagónica"), ("Tierra\ndel\nFuego", "Patagónica")]
                   G.add_edges_from(lista_patagonica)
regiones = ["Noroeste", "Nordeste", "Pampeana", "Cuyo", "Patagónica"]
nx.draw(G, node_color= ['pink' if not node in regiones else 'violet' for node in G.nodes()],
                   33 edge_color="black", font_size=8, width=2, with_labels=True, node_size=2000)
34 plt.figure(figsize=(12,10))
                   35 plt.axis('off')
```

Out[82]: (0.0, 1.0, 0.0, 1.0)



```
In [83]: ▶
               plt.rcParams['figure.figsize'] = (15.0, 7.5)
                2 aeropuertos = pd.read_csv('archs/15.aeropuertos.csv', encoding='latin-1')
                  df_a = pd.DataFrame(aeropuertos)
                4 df_a.head(5)
    Out[83]:
                  COD
                                  CIUDAD AEROPUERTO PROVINCIA
               0 AEP
                       Ciudad de Buenos Aires
                                           Jorge Newbery Buenos Aires
               1 EZE
                                   Ezeiza Ministro Pistarini Buenos Aires
               2
                  JNI
                                    Junín
                                                  Junín Buenos Aires
               3 LPG
                                  La Plata
                                                La Plata Buenos Aires
               4 MDQ
                               Mar del Plata
                                           Astor Piazzolla Buenos Aires
               1 | vuelos = pd.read_csv("archs/15.combi_precios.csv", encoding='latin-1')
 In [98]: ▶
                  df_b = pd.DataFrame(vuelos)
                3 df_b.head(5)
    Out[98]:
                  Origen Destino Duracion Precio
               0
                   AFP
                           CNO
                                   95.45
                                          680.0
                    EZE
                            IRJ
                                   39.50 4780.0
                           COC
                                   51.44 1160.0
                   LPG
                           AEP
                                   66.26 7580.0
                   MDQ
                           GPO
                                   18.85 720.0
 <class 'pandas.core.frame.DataFrame'>
              RangeIndex: 176 entries, 0 to 175
              Data columns (total 4 columns):
                  Column
                              Non-Null Count Dtype
                             176 non-null
               0
                   Origen
                                              object
                   Destino
                             176 non-null
                                              object
                   Duracion 176 non-null
                                              float64
                  Precio
                             176 non-null
                                              float64
              dtypes: float64(2), object(2) memory usage: 5.6+ KB
In [100]: M | 1 | df_p = df_b.iloc[0:10,0:4]
In [101]: N
                1 DG = nx.DiGraph()
                   for i in range(0, len(df_a)):
                       DG.add_node(df_a.iloc[i]['COD'])
                4
                       i = i + 1
                for i in range(0, len(df_p)):
In [102]: ▶
                       DG.add_edge(df_p.iloc[i]['Origen'], df_p.iloc[i]['Destino'])
                3
                       i = i + 1
In [104]: ▶
                1
                  DG.nodes(data=True)
                   nx.draw_circular(DG,
                                    node_color="lightblue",
                                    edge_color="gray",
font_size=8,
                4
                                    width=2, with_labels=True, node_size=500,
                  plt.figure(figsize=(10,7))
                  plt.show()
```

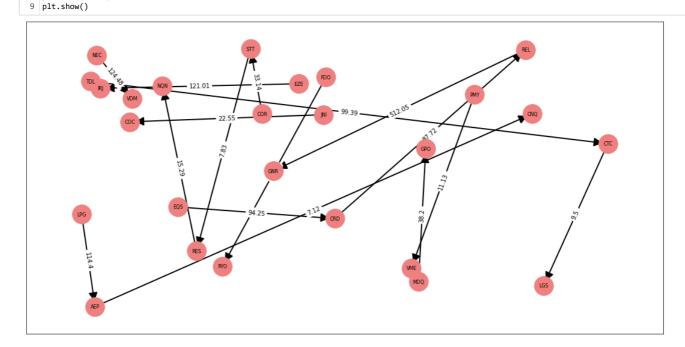


```
1 df_b['weight'] = round(df_b['Precio'] / df_b['Duracion'],2)
2 df_b.head()
In [105]: ▶
```

Out[105]:

	Origen	Destino	Duracion	Precio	weight	
0	AEP	CNQ	95.45	680.0	7.12	
1	EZE	IRJ	39.50	4780.0	121.01	
2	JNI	COC	51.44	1160.0	22.55	
3	LPG	AEP	66.26	7580.0	114.40	
4	MDQ	GPO	18.85	720.0	38.20	

```
In [107]: ▶
                   1 DG = nx.DiGraph()
                       DG.add_weighted_edges_from([tuple(x) for x in df_b.values])
                    4 DG.edges()
    Out[107]: OutEdgeView([('AEP', 'CNQ'), ('EZE', 'IRJ'), ('JNI', 'COC'), ('LPG', 'AEP'), ('MDQ', 'GPO'), ('NEC', 'VDM'), ('FDO', 'RYO'), ('STT', 'RES'), ('RES', 'N QN'), ('TDL', 'CTC'), ('CTC', 'LGS'), ('CRD', 'REL'), ('REL', 'GNR'), ('EQS', 'CRD'), ('PMY', 'VME'), ('COR', 'STT')])
Out[108]: {'weight': 7.12}
nx.draw_networkx_nodes(DG, pos, node_color="lightcoral", node_size=1000)
nx.draw_networkx_labels(DG, pos, font_size=8, font_family='sans-serif')
labels = nx.get_edge_attributes(DG, 'weight')
                   nx.draw_networkx_edge_labels(DG, pos, width=2, arrowstyle= '-|>', arrowsize = 30)
nx.draw_networkx_edge_labels(DG, pos, edge_labels=labels)
plt.figure(figsize=(10,7))
plt.axis('off')
```



| Clase Networks | Tipo | Principal | Prin

 $\textbf{si} \quad \underline{\text{https://networkx.org/documentation/stable/reference/classes/multidigraph.html}}. \\ \underline{\text{https://networkx.org/documentat$ 

In [ ]: 📕 1

MultiDiGraph dirigido