

Campo fluido generado por un manantial aislado en presencia de una esquina

Suponiendo una configuración como la mostrada en la Figura 1, un manantial de intensidad Q situado en las coordenadas $(x, z) = (a, b)$ en presencia de una esquina, determinar el campo de velocidades y de presiones, así como las líneas de corriente y valor de la función de corriente Ψ .

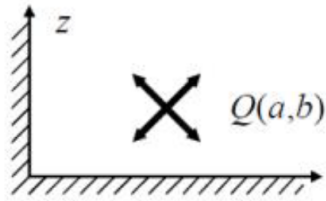


Figura 1. Manantial en presencia de dos paredes en ángulo recto.

Método de las imágenes

Las líneas de corriente rectas implican una restricción a la velocidad normal a través de ellas, lo que puede interpretarse como una condición de contorno de pared, $\bar{\mathbf{v}} \cdot \bar{\mathbf{n}} = 0$. La resolución de este tipo de configuraciones fluidas puede realizarse mediante la creación de una imagen espejular de la distribución de singularidades respecto a la condición de contorno, que actúa así como eje de simetría. En el problema aquí propuesto, esto implica la localización de tres manantiales adicionales con **misma** intensidad, situados de forma simétrica con respecto a las líneas verticales y horizontales que forman las condiciones de contorno iniciales.

Código Python para el cálculo del flujo potencial

En los siguientes párrafos se presenta una propuesta de cálculo numérico para el modelado discreto del flujo potencial. Existen muchas formas de realizar este cálculo, en este texto se presenta una alternativa sencilla que hace uso del módulo *NumPy* de Python, así como una representación gráfica de la función de corriente y el campo de velocidades. Se parte del código desarrollado inicialmente para el Óvalo de Rankine, y se modifica adecuadamente la función *velocity_field* para representar el campo fluido generado por cuatro manantiales colocados de forma simétrica respecto a los ejes $x = 0$ y $z = 0$ y de misma intensidad.

Nótese que en lo que corresponde al texto escrito en este documento, se usan variables en **negrita** para denotar vectores o matrices.

Junto a este documento se dispone de códigos MatLab o Python para su ejecución independiente, así como del Notebook original.

Del mismo modo, se puede ejecutar de forma online a través del siguiente enlace: [launch](#) [binder](#)

```
In [ ]: # 1. Importación de módulos
import numpy as np
import matplotlib.pyplot as plt
from mpl_toolkits.axes_grid1 import make_axes_locatable
```

```
In [ ]: # 2. Definición de las funciones de cálculo del campo de velocidades
def velocity_field_source(x, z, Q, x_s, z_s):
    """
    Calcula el campo de velocidades inducido por una serie finita de manantiales.
```

```

Parámetros:
x, z -- coordenadas en el plano xz. Estas variables pueden ser tanto matrices, como vector
Q -- magnitud de los manantiales (vector)
x_s, z_s -- coordenadas de los torbellinos (vectores)

Devuelve:
u, w -- Componentes del campo de velocidades. Será del mismo tipo que la variable de entrada
Si x y z son matrices, u y w contendrán el campo de velocidades completo. Si son puntos,
contendrán el valor de la velocidad en dichos puntos.
"""
u = np.zeros_like(x, dtype='f8')
w = np.zeros_like(z, dtype='f8')
N = len(Q)
for i in range(N):
    r = np.sqrt((x - x_s[i])**2 + (z - z_s[i])**2)
    u += Q[i] * (x - x_s[i]) / (2 * np.pi * r**2)
    w += Q[i] * (z - z_s[i]) / (2 * np.pi * r**2)
return u, w

```

La función *velocity_field* toma como entrada las coordenadas **x** e **z** en el plano xz (nótese que pueden ser tanto matrices o vectores, como puntos discretos), la magnitud **Q** de los manantiales, y las coordenadas **x_s, z_s** de las singularidades. La función devuelve las componentes **u** y **w** del campo de velocidades.

Para calcular las componentes del campo de velocidades, se utiliza un bucle *for* que considera cada una de las singularidades, y calcula la contribución de cada uno de ellos en las componentes **u** y **w** utilizando la formulación matemática correspondiente (que puede ser deducida analíticamente a partir de los contenidos teóricos de la asignatura).

Por ejemplo, la formulación matemática utilizada aquí para calcular la velocidad horizontal inducida por un manantial de intensidad *Q*, que se encuentra localizado en (x_s, z_s) , en un punto del espacio, *p*, situado a una distancia radial *r*, es la siguiente:

$$U = \frac{Q}{2\pi r} \cos \theta = \frac{Q}{2\pi r} \frac{(x_p - x_s)}{r}$$

Podemos utilizar esta función para calcular el campo de velocidades en los distintos ejes del sistema de referencia empleado, tanto a nivel vectorial como a nivel puntual, y usar esos datos para visualizar la solución en un gráfico.

```

In [ ]: # Definimos las coordenadas e intensidad del manantial situado en (x,z)=(a,b)
Q = 292
a = 1.2
b = 1.3

# Aplicamos el método de las imágenes. Se puede generar un vector unidad y multiplicar por el
Q_v = np.ones(4)*Q
x_s = np.array([-a, a, -a, a])
z_s = np.array([b, b, -b, -b])

# Se definen también sus coordenadas en el plano complejo, para el cálculo del potencial.
t_s = x_s + 1j*z_s
num_sources = len(Q_v)

# Definimos una malla para las coordenadas x e z
nx, nz = 40, 40
x = np.linspace(-10, 10, nx)
z = np.linspace(-10, 10, nz)
Xm, Zm = np.meshgrid(x, z)
Tm = Xm + 1j*Zm

# Calculamos las componentes u y v del campo de velocidades inducido por los manantiales o sum
u, w = velocity_field_source(Xm, Zm, Q_v, x_s, z_s)

# Construimos la función potencial
pot = 0
for s in range(num_sources):

```

```

pot += Q_v[s]*np.log(Tm - t_s[s]) / (2*np.pi)

# De La función potencial extraemos tanto el potencial de velocidades (Phi) como la función de
phi = pot.real
psi = pot.imag

```

17.19929253503475 23.412562930905942

Una vez calculados el campo de velocidades, se calcula la función potencial de la forma habitual. Se recuerda que $f(t) = \Phi - i\Psi$, por lo que tras construir $f(t)$ es sencillo extraer tanto el potencial de velocidades, Φ , como la función de corriente, Ψ .

Tras la fase de cálculo, es conveniente representar gráficamente la solución. Para ello hacemos uso de las funciones *contourf* y *contour* de Matplotlib, para representar el campo de la Función Potencial (Φ), la Función de Corriente (Ψ), y la línea de corriente correspondiente a $\Psi = 0$.

Por último, empleamos la función *quiver* para representar el campo de velocidades vectorial de forma más visual. Por defecto, esta función representa la longitud de los vectores de forma inversa a su magnitud, por lo que aquí se realiza una normalización previa. Aunque sabemos que $\dot{f}(t) = \Phi_x - i\Phi_z = U - iW$, disponemos del campo de velocidades calculado previamente, en las variables **u** y **w**.

```

In [ ]: # Visualizamos la función de corriente y la función potencial
fig, axes = plt.subplots(1, 2, figsize=(10,8)) # Creamos la figura
ax1, ax2 = axes.flatten()

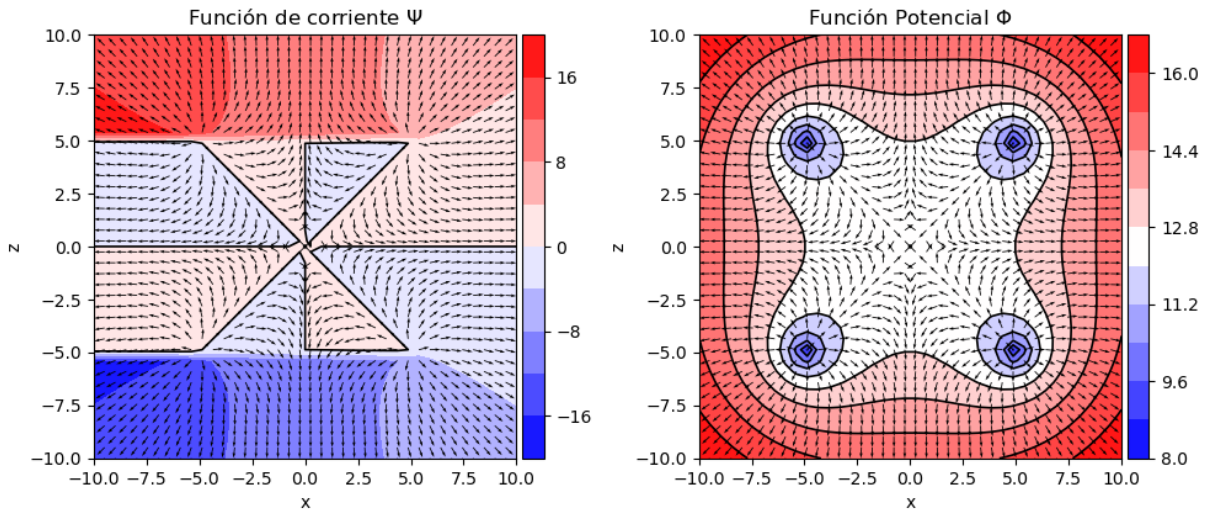
dividerPSI = make_axes_locatable(ax1) # Ajustamos la posición
caxPSI = dividerPSI.append_axes('right', size='5%', pad=0.05)
cont = ax1.contourf(Xm, Zm, psi, 10, cmap='bwr') # Pintamos los contornos
ax1.contour(Xm, Zm, psi, levels=[0], colors=['black'], linewidths=1.2) # Representamos la línea de corriente
fig.colorbar(cont, cax=caxPSI, orientation='vertical') # Pintamos la barra de color
ax1.set_title(r'Función de corriente $\Psi$')

dividerPHI = make_axes_locatable(ax2) # Ajustamos la posición
caxPHI = dividerPHI.append_axes('right', size='5%', pad=0.05)
cont = ax2.contourf(Xm, Zm, phi, 10, cmap='bwr') # Pintamos los contornos
ax2.contour(Xm, Zm, phi, levels=10, colors=['black'], linewidths=1.2) # Representamos la línea de corriente
fig.colorbar(cont, cax=caxPHI, orientation='vertical') # Pintamos la barra de color
ax2.set_title(r'Función Potencial $\Phi$')

N = np.sqrt(u**2 + w**2)
ax1.quiver(Xm, Zm, u/N, w/N, scale=40) # Representamos el campo de velocidades
ax2.quiver(Xm, Zm, u/N, w/N, scale=40)

for ax in axes:
    ax.set_xlabel('x') # Etiquetamos de forma
    ax.set_ylabel('z')
    ax.set_aspect('equal', 'box')
plt.tight_layout()

```



La representación de la línea de corriente correspondiente a $\Psi = 0$ permite, en este caso, visualizar los puntos de remanso de la configuración propuesta. Se recomienda jugar con la posición de los manantiales para observar la variación de éstos (inclusive la formación del punto de remanso triple si el manantial original está equidistante de las condiciones de contorno).

Vale la pena mencionar que la representación "indiscriminada" de líneas de corriente puede jugar aquí un flaco favor. Téngase en cuenta la definición de la función Ψ para un manantial situado en (x_m, z_m) :

$$f(t) = \frac{Q}{2\pi} \ln t = \frac{Q}{2\pi} \ln r \exp i\theta = \frac{Q}{2\pi} (\ln r + i\theta) = \Phi + i\Psi$$

$$\Psi = \frac{Q}{2\pi} \theta = \frac{Q}{2\pi} \arctan \left(\frac{z - z_m}{x - x_m} \right)$$

Bajo esta definición, aparece una discontinuidad para $\theta = \pi$, como se muestra tanto en el siguiente gráfico como en la Figura 2, que provoca la aglomeración de líneas de corriente horizontales. Éste fenómeno, que ocurre tanto al aplicarse la función numérica *atan* como *atan2* para el cálculo de la arcotangente, es observable también para el óvalo de Rankine, aunque en ese caso las líneas de corriente se aglomeran entre el manantial y el sumidero.

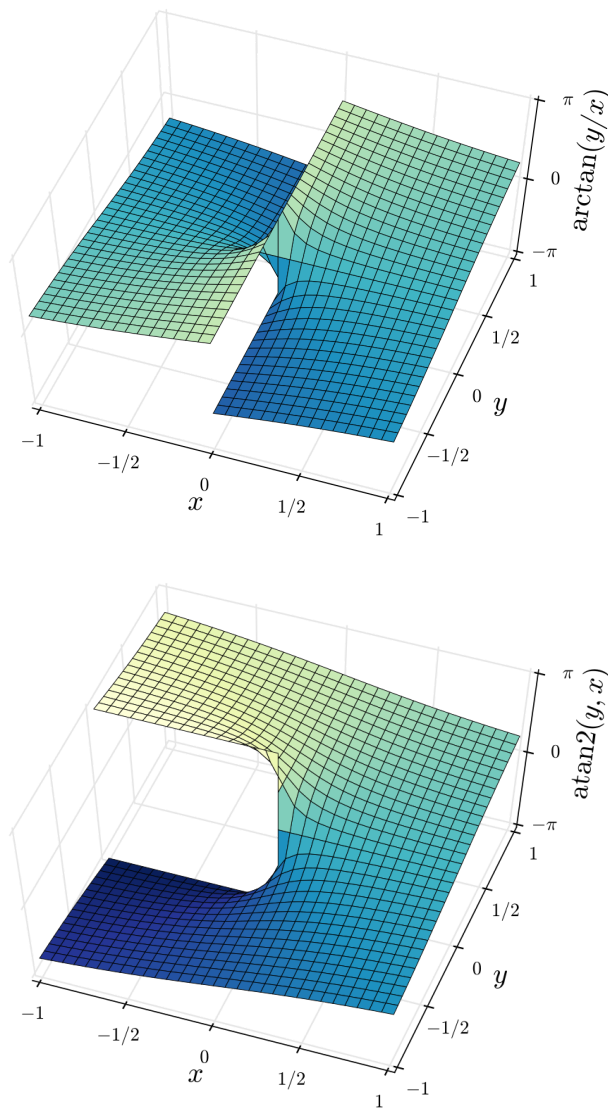
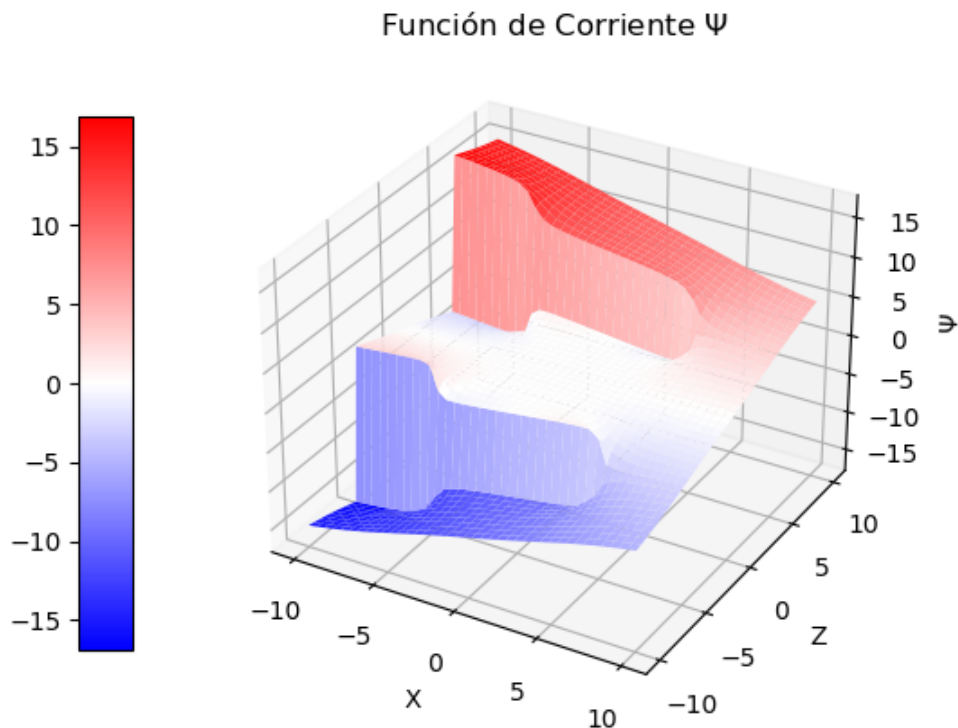


Figura 2. Discontinuidad de la función arcotangente, según su definición numérica. Imagen izquierda, representación de la función $atan$. Imagen derecha, representación de la función $atan2$.

```
In [ ]: # Visualizamos la función de corriente en una proyección tridimensional
fig, ax = plt.subplots(subplot_kw={"projection": "3d"})
surf = ax.plot_surface(Xm, Zm, psi, cmap=cm.bwr, linewidth=1.2)
fig.colorbar(surf, shrink=0.8, aspect=10, location="left")
ax.set_title(r'Función de Corriente  $\Psi$ ')
ax.set_xlabel('X')
ax.set_ylabel('Z')
ax.set_zlabel(r' $\Psi$ ')
```

```
Out[ ]: Text(0.5, 0, ' $\Psi$ ')
```



De forma similar al proceso antes realizado, podríamos representar el campo de velocidades tanto horizontal como vertical:

```
In [ ]: # Visualizamos el campo de velocidades
fig, axes = plt.subplots(1,2, figsize=(10,8))
ax1, ax2 = axes.flatten()

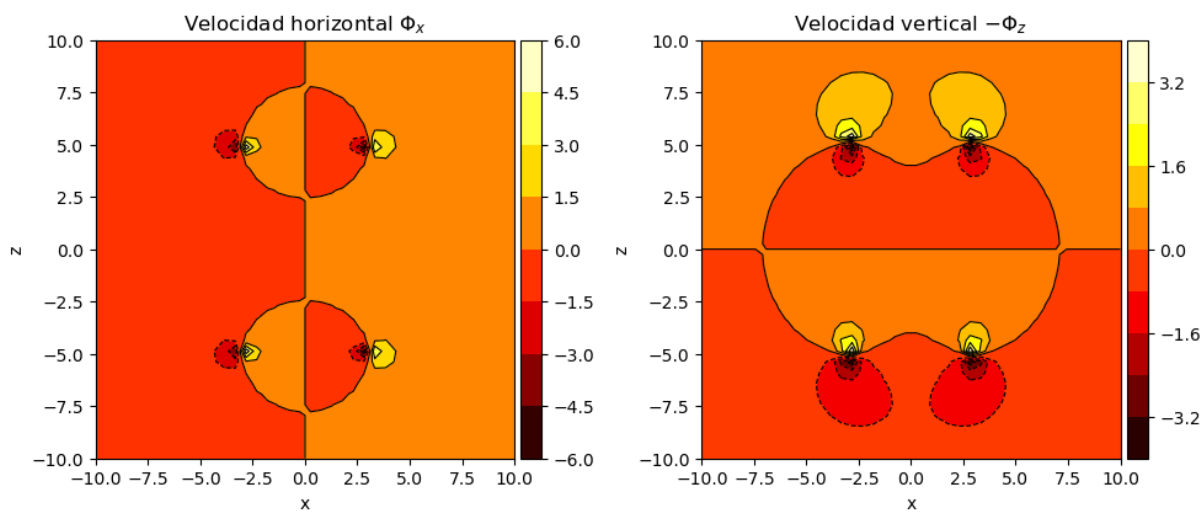
dividerU = make_axes_locatable(ax1)
caxU = dividerU.append_axes('right', size='5%', pad=0.05)
dividerV = make_axes_locatable(ax2)
caxV = dividerV.append_axes('right', size='5%', pad=0.05)

ax1.set_title(r'Velocidad horizontal  $\Phi_x$ ')
cont = ax1.contourf(Xm, Zm, u, 10, cmap='hot')
ax1.contour(Xm, Zm, u, levels=10, colors=['black'], linewidths=0.8)
fig.colorbar(cont, cax=caxU, orientation='vertical')

ax2.set_title(r'Velocidad vertical  $-\Phi_z$ ')
cont = ax2.contourf(Xm, Zm, w, 10, cmap='hot')
ax2.contour(Xm, Zm, w, levels=10, colors=['black'], linewidths=0.8)
fig.colorbar(cont, cax=caxV, orientation='vertical')

# ax1.quiver(Xm, Zm, u/N, w/N, scale=50)
# ax2.quiver(Xm, Zm, u/N, w/N, scale=50)

for ax in axes:
    ax.set_xlabel('x')
    ax.set_ylabel('z')
    #ax.set(xlim=(-3, -1), ylim=(-1, 1))
    ax.set_aspect('equal', 'box')
plt.tight_layout()
plt.show()
```



In []: