

Índice





Presentación del problema

Debemos resolver un problema en el que se utilice la optimización

Método de Newton

Búsqueda de máximos, mínimos y puntos de silla





Descenso rápido

Búsqueda puntos de silla





Resultados obtenidos

Camino más óptimo, y representación escenario







Presentación del problema



Búsqueda de camino más óptimo

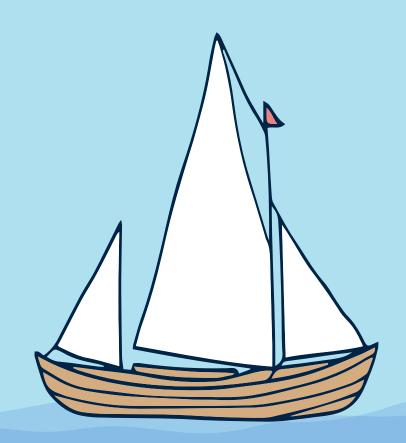


En el equipo de trabajo de nuestra propia empresa Vantian Maps, se les ocurrió la genial idea de implementar un sistema de navegación por mar que nos permita encontrar el camino más óptimo teniendo en cuenta las olas del mar.

Las olas grandes no solo cuestan mucho tiempo para el barco de subir si no que son más peligrosas, mientras que las olas más pequeñas y las zonas que no son un impedimento muy grande para el barco nos proporcionan una gran seguridad y una mayor rapidez a la hora de aproximarse a nuestro destino.

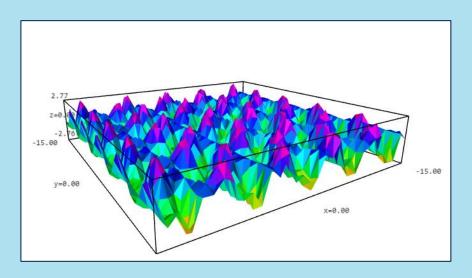
Tras diversas pruebas sobre una función, que modelára el mar, obtuvimos la siguiente:

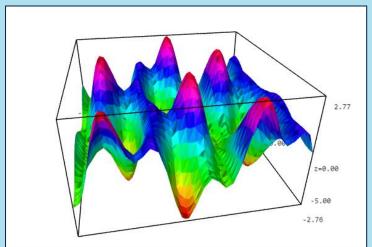
$$h(x,y) = cos(x) * (-2) sen(y) + sen(3x)$$

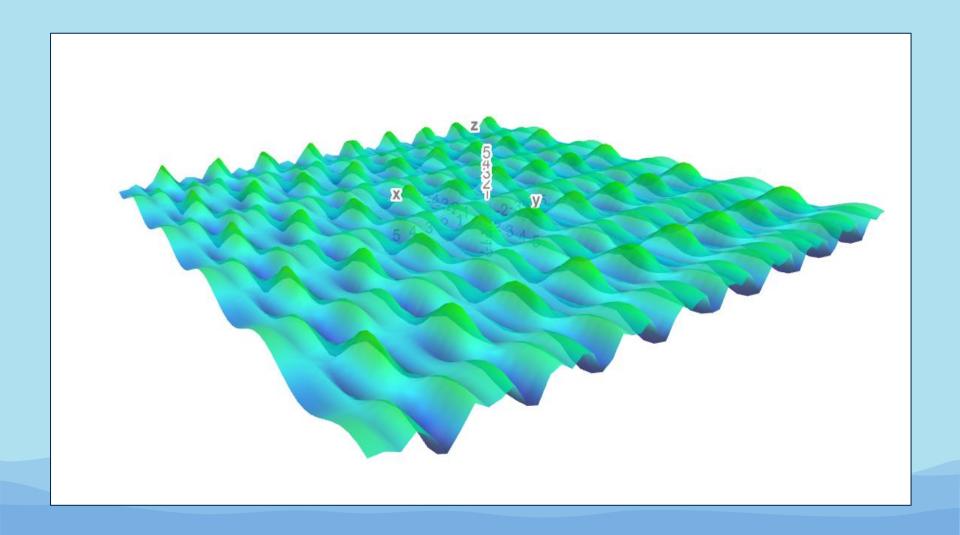




Representación del mar

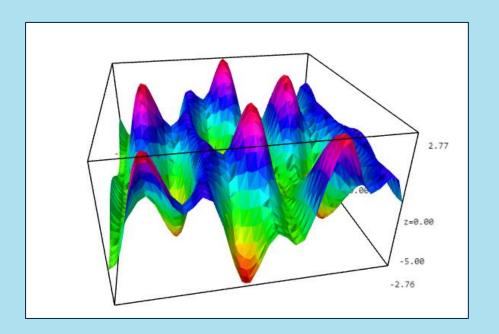




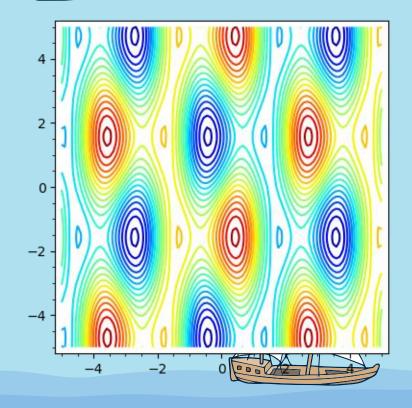


Representación

$$h(x,y) = cos(x) * (-2) sen(y) + sen(3x)$$







Definimos el vector gradiente como:

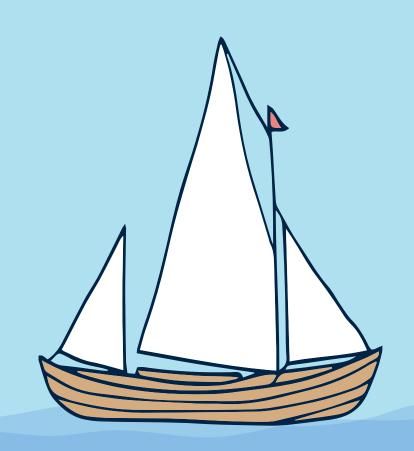
$$\nabla h(x,y) = 0$$

$$f(x,y) = (f_1(x,y), f_2(x,y))$$

$$f_1(x,y) = h_x(x,y)$$

$$f_2(x,y) = h_y(x,y)$$

$$\begin{cases} f_1(x, y) = 0 \\ f_2(x, y) = 0 \end{cases}$$



Las derivadas de la función son:

$$h_x(x,y) = 2sen(x)sen(y) + 3cos(3x)$$

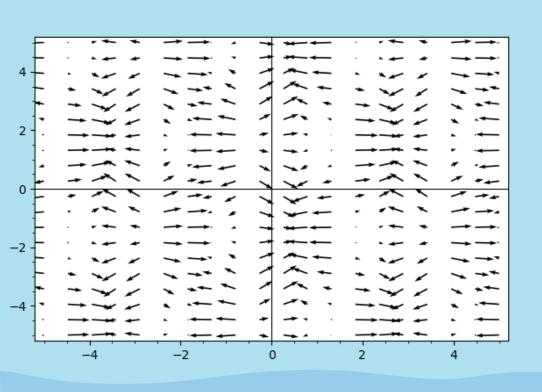
$$h_y(x,y) = -2cos(x)cos(y)$$

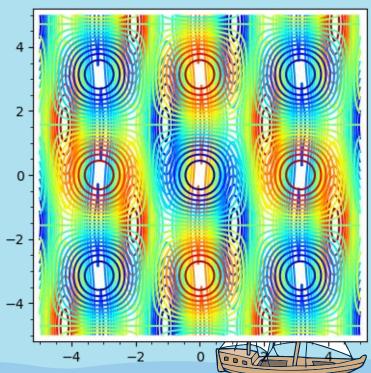
El sistema resultante es un sistema no lineal . Debemos encontrar las raíces del sistema.





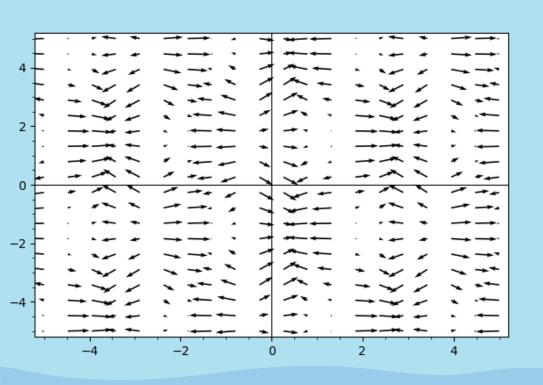
Vector Gradiente

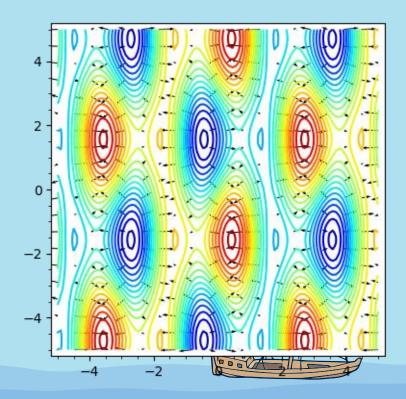






Vector Gradiente











Método de 🗢 Newton





Para poder aplicar el método necesitamos, las derivadas parciales de la función para poder crear la matriz jacobiana.

$$h_{xx}(x,y) = 2\cos(x)\operatorname{sen}(y) - 9\operatorname{sen}(3x)$$

$$h_{xy}(x,y) = 2sen(x)cos(y)$$

$$h_{vx}(x,y) = 2sen(x)cos(y)$$

$$h_{yy}(x,y) = 2\cos(x)\operatorname{sen}(y)$$



A partir de las derivadas parciales se forma la matriz Jacobiana:

$$Df(x,y) = \begin{pmatrix} f_{1x}(x,y) & f_{1y}(x,y) \\ f_{2x}(x,y) & f_{2y}(x,y) \end{pmatrix}$$

Esta será nuestra matriz Jacobiana, compuesta por las derivadas parciales de nuestra función.

$$Df(x,y) = \begin{pmatrix} 2\cos(x)\sin(y) - 9\sin(3x) & 2\sin(x)\cos(y) \\ 2\sin(x)\cos(y) & 2\cos(x)\sin(y) \end{pmatrix}$$





Cálculos



Cálculos y código en Sage



Método de Newton a Gran Escala



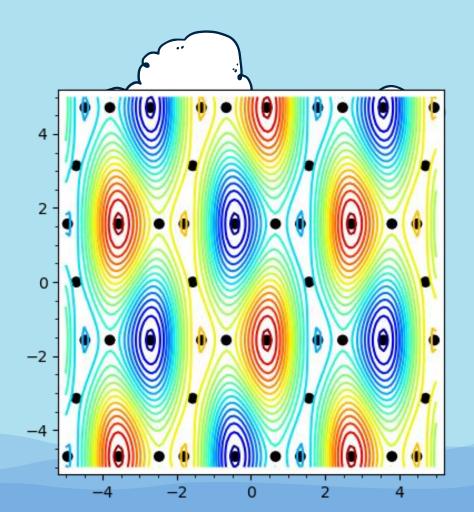




```
def metodoNewtonGranEscala(f, interval x: list, interval y: list):
       raices = {}
       raices rounded = []
       for i in interval x:
           for j in interval y:
               try:
                    raiz, , iterantes = newton(diff(f), diff(f,2), (i,j))
                    raiz rounded = [round(x,5) for x in raiz]
                    criterio = interval x[0] \le raiz rounded[0] \le interval x[-1] and \
                        interval y[0] <= raiz rounded[1] <= interval y[-1]
10
                    if raiz rounded not in raices_rounded and criterio:
11
12
                        raices rounded.append(raiz rounded)
                        raices[tuple(raiz)] = iterantes
13
14
                except:
15
                    pass
       return raices
```

Resultados del Algoritmo



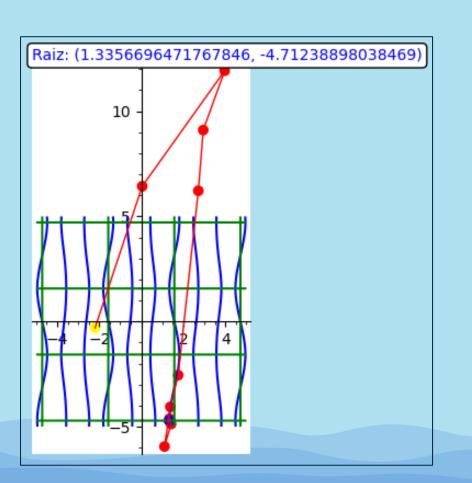


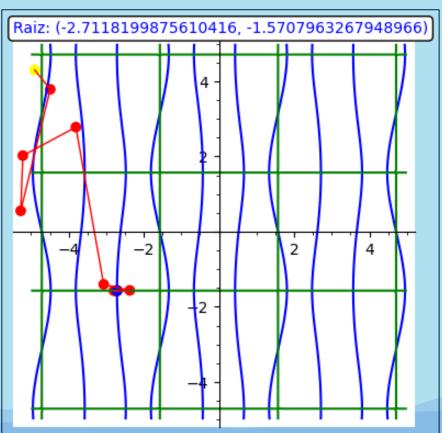
Debuxa Newton



```
for key, value in raices.items():
       try:
           h1 = contour plot(diff(f)[0], *args, cmap=['blue'], contours=[0], fill=False)
            h2 = contour plot(diff(f)[1], *args, cmap=['green'], contours=[0], fill=False)
           h3 = point(value[1:], marker='o', size=50, color='red')+line(value, color='red')
           h3 init = point(value[0], marker='o', size=50, color='yellow')
           h3 end = point(value[-1], marker='o', size=50, color='blue')
 8
 9
            legend = text(f"Raiz: {key}", (0,1), vertical_alignment='bottom', horizontal_alignment='left',
                          bounding box={'boxstyle':'round', 'fc':'w'}, axis coords=True)
10
11
           show(legend+h1+h2+h3+h3 init+h3 end)
12
           \#a = plot(legend+h1+h2+h3+h3 init+h3 end)
13
           #a.save(f"Fotos/Debuxa Newton/debuxa newton{key}.png")
14
       except:
15
           raise
```









Criterio Hessiana

$$Hh(x,y) = \begin{pmatrix} h_{xx}(x,y) & h_{xy}(x,y) \\ h_{yx}(x,y) & h_{yy}(x,y) \end{pmatrix}$$

- * Si $|Hh(x_0,y_0)| > 0$ y $h_{xx}(x_0,y_0) < 0$, entonces en el punto (x_0,y_0) la función tiene un máximo relativo.
- * Si $|Hh(x_0,y_0)| > 0$ y $h_{xx}(x_0,y_0) > 0$, entonces en el punto (x_0,y_0) la función tiene un mínimo relativo.
- ❖ Si $|Hh(x_0, y_0)|$ < 0, h tiene un punto de silla.
- ❖ Si $|Hh(x_0, y_0)| = 0$ el criterio no decide.







Criterio Hessiana



```
Punto (-4.947515660002802, -4.71238898038469):
H[0][0]=7.318219331386502, det(H)=3.4097952244028247; o punto e un minimo local.
Punto (-4.4772623007665775, -1.5707963267948966):
H[0][0]=7.318219331386497. det(H)=3.4097952244028282: o punto e un minimo local.
Punto (-2.7118199875610416, 4.71238898038469):
H[0][0]=10.46393358434979, det(H)=19.024697289368994; o punto e un minimo local.
Punto (-4.71238898038469. -3.141592653589793):
det(H)=-4.0; o punto e un punto de sela.
Punto (-3.806491999236657, -1.570796326794897):
det(H)=-10.43449251377183; o punto e un punto de sela.
Punto (-4.71238898038469, -2.1657751547027315e-15):
det(H)=-4.0; o punto e un punto de sela.
Punto (-4.947515660002802, 1.5707963267948966):
H[0][0]=7.318219331386502, det(H)=3.4097952244028247; o punto e un minimo local.
Punto (-4.71238898038469, 3.141592653589793):
det(H)=-4.0; o punto e un punto de sela.
Punto (-4.4772623007665775, 4.71238898038469):
H[0][0]=7.318219331386497, det(H)=3.4097952244028282; o punto e un minimo local.
Punto (-3.8064919992366573, 4.71238898038469):
det(H)=-10.434492513771819; o punto e un punto de sela.
Punto (-2.7118199875610416, -1.5707963267948966):
H[0][0]=10.46393358434979, det(H)=19.024697289368994; o punto e un minimo local.
```







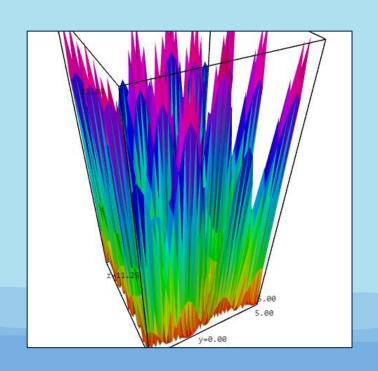
Descenso Anapido

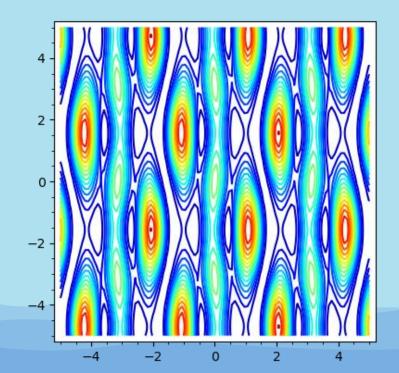


Función G

Definimos G como o cuadrado da norma do vector

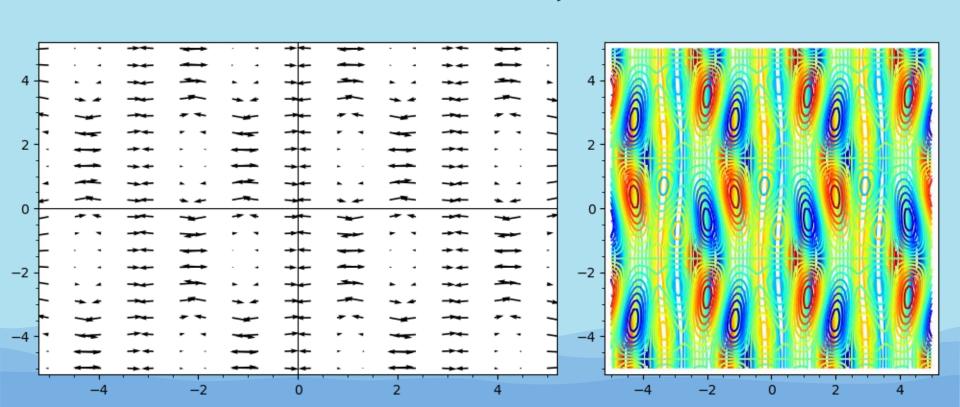
$$G(x,y) = ||f(x,y)||^2 = (f_1(x,y)^2 + f_2(x,y)^2)$$





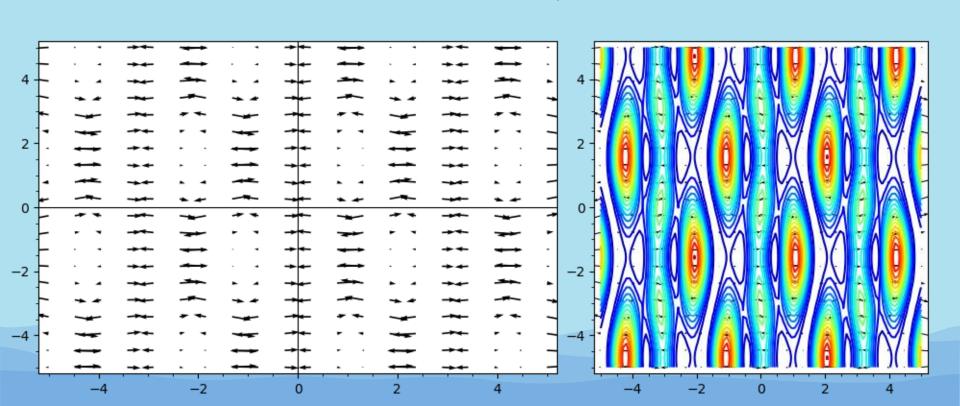
El Gradiente de G es:

$$\nabla G(x,y) = (G_x(x,y), G_y(x,y))$$



El Gradiente de G es:

$$\nabla G(x,y) = (G_x(x,y), G_y(x,y))$$





Cálculos



Cálculos y código en Sage



Método de Descenso a Gran Escala







```
def metodoDescensoGranEscala(f, df, interval):
       minimos = {}
       minimos rounded = []
       for i in interval:
            for j in interval:
                trv:
                    minimo, _, iterantes = descenso(f, df, (i,j))
                    minimo_rounded = [round(x,5) for x in minimo]
                    criterio = interval[0] <= minimo_rounded[0] <= interval[-1] and \</pre>
10
                        interval[0] <= minimo_rounded[1] <= interval[-1]</pre>
                    if minimo_rounded not in minimos_rounded and criterio:
                        minimos_rounded.append(minimo_rounded)
13
                        minimos[tuple(minimo)] = iterantes
14
                except:
15
                    pass
        return minimos
```

Resultados del Algoritmo

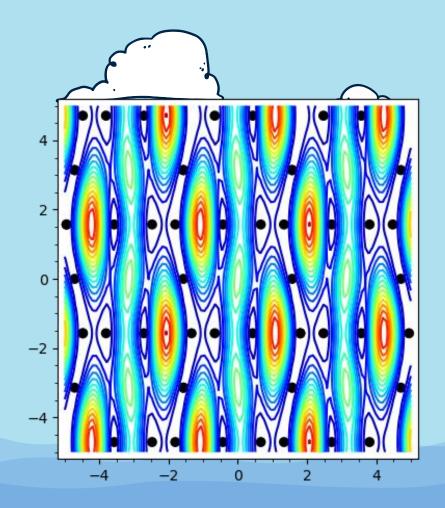




```
Punto (-4.7123897792000085, 3.141588886373728):
Valor entre iterantes moi proximo, posible minimo de G -> Posible Punto de Sela de h
Punto (-3.8064920589987383, -1.5707964908491387):
Valor entre iterantes moi proximo, posible minimo de G -> Posible Punto de Sela de h
Punto (-4.9475156579306985, 1.5707923186258386):
Valor entre iterantes moi proximo, posible minimo de G -> Posible Punto de Sela de h
Punto (-4.477262299998509, -1.5707940737626036):
Valor entre iterantes moi proximo, posible minimo de G -> Posible Punto de Sela de h
______
Punto (-3.571365266427268, -4.712388712201756):
Valor entre iterantes moi proximo, posible minimo de G -> Posible Punto de Sela de h
Punto (-4.477262301529346, -1.5707987071071923):
Valor entre iterantes moi proximo, posible minimo de G -> Posible Punto de Sela de h
-----
Punto (-4.4772622987878945, 4.7123851487100055):
Valor entre iterantes moi proximo, posible minimo de G -> Posible Punto de Sela de h
Punto (-3.8064920733432044, 4.712389206288708):
Valor entre iterantes moi proximo, posible minimo de G -> Posible Punto de Sela de h
Punto (-3.571365320734128, 1.570796610995497):
Valor entre iterantes moi proximo, posible minimo de G -> Posible Punto de Sela de h
Punto (-2.7118199877806797, -1.5707962286283246):
Valor entre iterantes moi proximo, posible minimo de G -> Posible Punto de Sela de h
Punto (-2.7118200390663687, 4.712389314974105):
Valor entre iterantes moi proximo, posible minimo de G -> Posible Punto de Sela de h
```

Resultados del Algoritmo



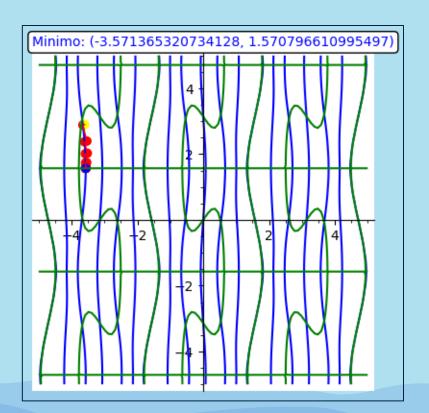


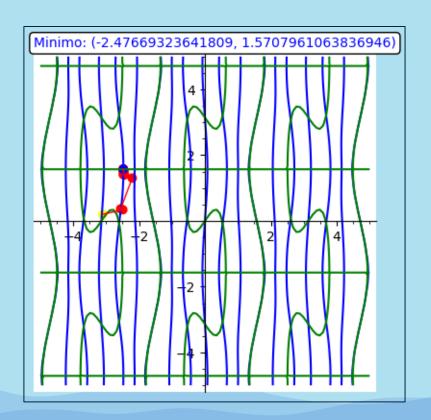


Debuxa Descenso



```
1 def debuxaDescensoGranEscala(f, minimos):
       for key, value in minimos.items():
           try:
               h1 = contour plot(diff(f)[0], *args, cmap=['blue'], contours=[0], fill=False)
               h2 = contour plot(diff(f)[1], *args, cmap=['green'], contours=[0], fill=False)
               h3 = point(value[1:], marker='o', size=50, color='red')+line(value, color='red')
               h3 init = point(value[0], marker='o', size=50, color='yellow')
               h3 end = point(value[-1], marker='o', size=50, color='blue')
8
               legend = text(f"Minimo: {key}", (0,1), vertical alignment='bottom', horizontal alignment='left',
10
                              bounding box={'boxstyle':'round', 'fc':'w'}, axis coords=True)
12
               show(legend+h1+h2+h3+h3 init+h3 end)
13
               # a = plot(legend+h1+h2+h3+h3_init+h3_end)
14
               # a.save(f"Fotos/Debuxa Descenso/debuxa descenso{key}.pnq")
15
           except:
16
               raise
```











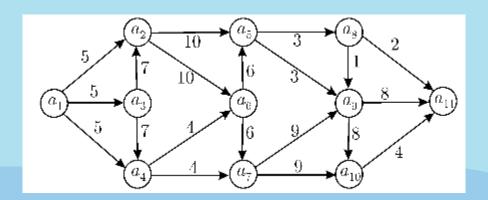
(04) Conclusión

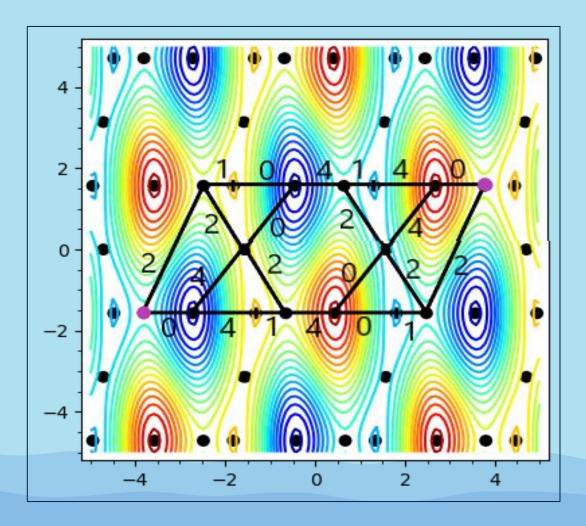


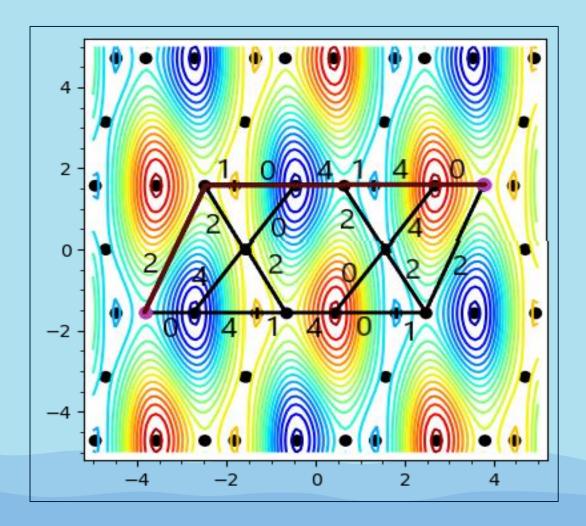


Una vez obtenemos todos los máximos, mínimos y puntos de silla, ya tenemos todos los datos para poder elegir el camino óptimo para nuestra embarcación.

Para ello podemos crear grafos ponderados suponiendo lo que cuesta subir, bajar o ir recto sobre el mar y buscar en nuestro caso el camino de menos peso para llegar desde nuestro punto de partida hasta el punto final.













(05) Bibliografia









- GeoGebra. GeoGebra for Teaching and Learning Math.Disponible en: https://www.geogebra.org/?lang=en
- 2. SageMath. Version 9.5 [Local]. Disponible en: https://www.sagemath.org/