

# tderivadas\_direccional\_diferencial

February 7, 2019

## 1 Métodos III - Derivadas

### 1.1 Derivada direccional y funciones diferenciables

Jose A. Hernando

*Departamento de Física de Partículas. Universidade de Santiago de Compostela*  
Enero 2019

```
In [1]: import time
        print(' Last version ', time.asctime() )
```

Last version Wed Feb 6 22:26:26 2019

#### 1.1.1 Objetivos

Recordar que la derivada está relacionada con la pendiente de la función.

Presentar los conceptos de

- derivada direccional de una función escalar
- funciones diferenciables

Estudiar la derivada direccional en un plano

Remarcar que en funciones escalares y vectoriales para dar la derivada necesitamos un punto y una dirección de desplazamiento.

Recordaremos que son las funciones “suaves” y la relación del desarrollo de Taylor

```
In [1]: # general imports
        %matplotlib inline

        # numpy and matplotlib
        import numpy as np
        import matplotlib
        import matplotlib.pyplot as plt

        from mpl_toolkits.mplot3d import Axes3D
        # possible styles: ggplot (simplicity), bmh (scientific data),
        matplotlib.style.use('ggplot')
```

### 1.1.2 Derivada direccional

En funciones de una dimensión,  $f(x)$ , la derivada estaba asociada a la “pendiente” de la función en un punto.

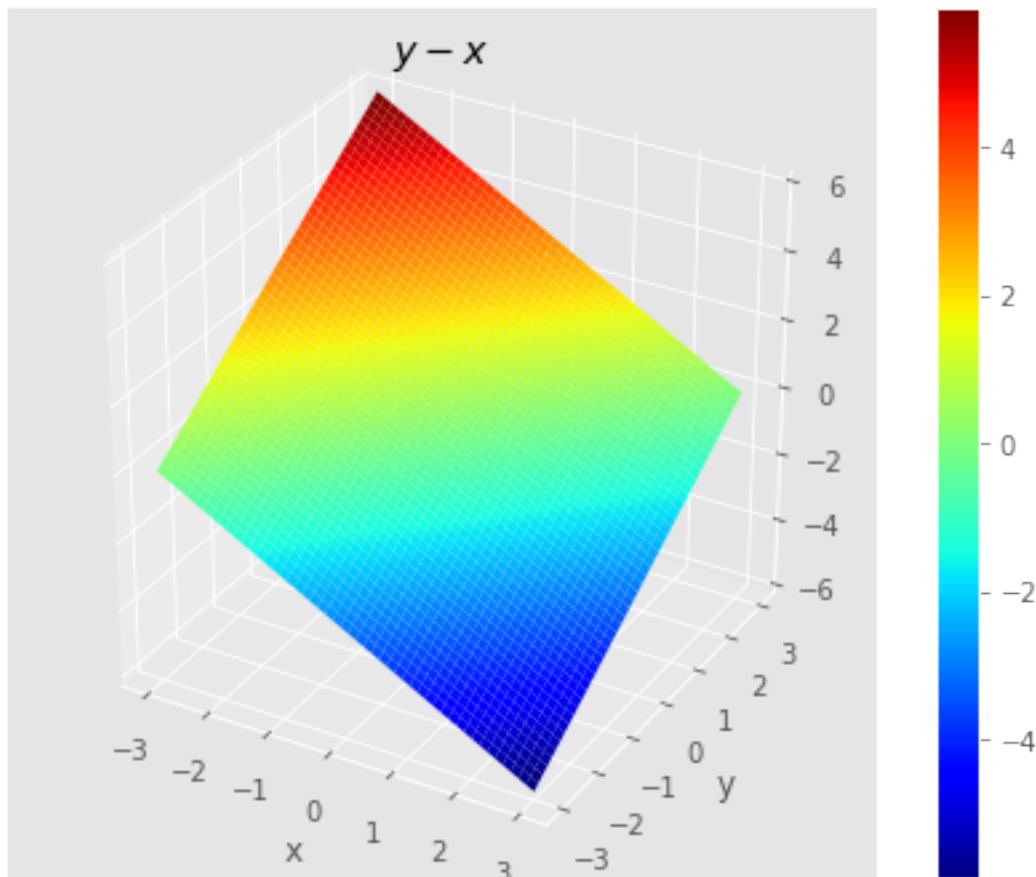
Su definición era:

$$f'(x) = \lim_{h \rightarrow 0} \frac{f(x+h) - f(x)}{h}$$

Observa la siguiente gráfica de la función escalar  $f(x, y) = y - x$ . Se trata de un plano que pasa por el origen y que tiene pendiente  $-1$  en  $x$  y pendiente  $+1$  en  $y$ .

Puedes ver que si queremos dar la pendiente en un determinado punto  $(x_0, y_0)$  tenemos que indicar también en qué dirección queremos calcular esa pendiente  $(v_x, v_y)$ .

```
In [3]: xs = np.linspace(-3., 3., 50)
ys = np.linspace(-3., 3., 50)
xms, yms = np.meshgrid(xs, ys)
a, b, c = -1., +1., 0.
zms = a*xms + b*yms + c
fig = plt.figure(figsize=(8, 6)); ax = plt.gca(projection = '3d')
sf = ax.plot_surface(xms, yms, zms, cmap='jet');
ax.set_xlabel('x'); ax.set_ylabel('y'); ax.set_title('$y - x$');
fig.colorbar(sf); ax.set_aspect('equal')
```



La siguiente figura muestra los conjuntos de nivel del plano, que son rectas.

Considera por ejemplo el origen  $(0,0)$  y ahora a partir de los conjuntos de nivel, intenta determinar cuál es la pendiente si nos desplazamos en estas direcciones:

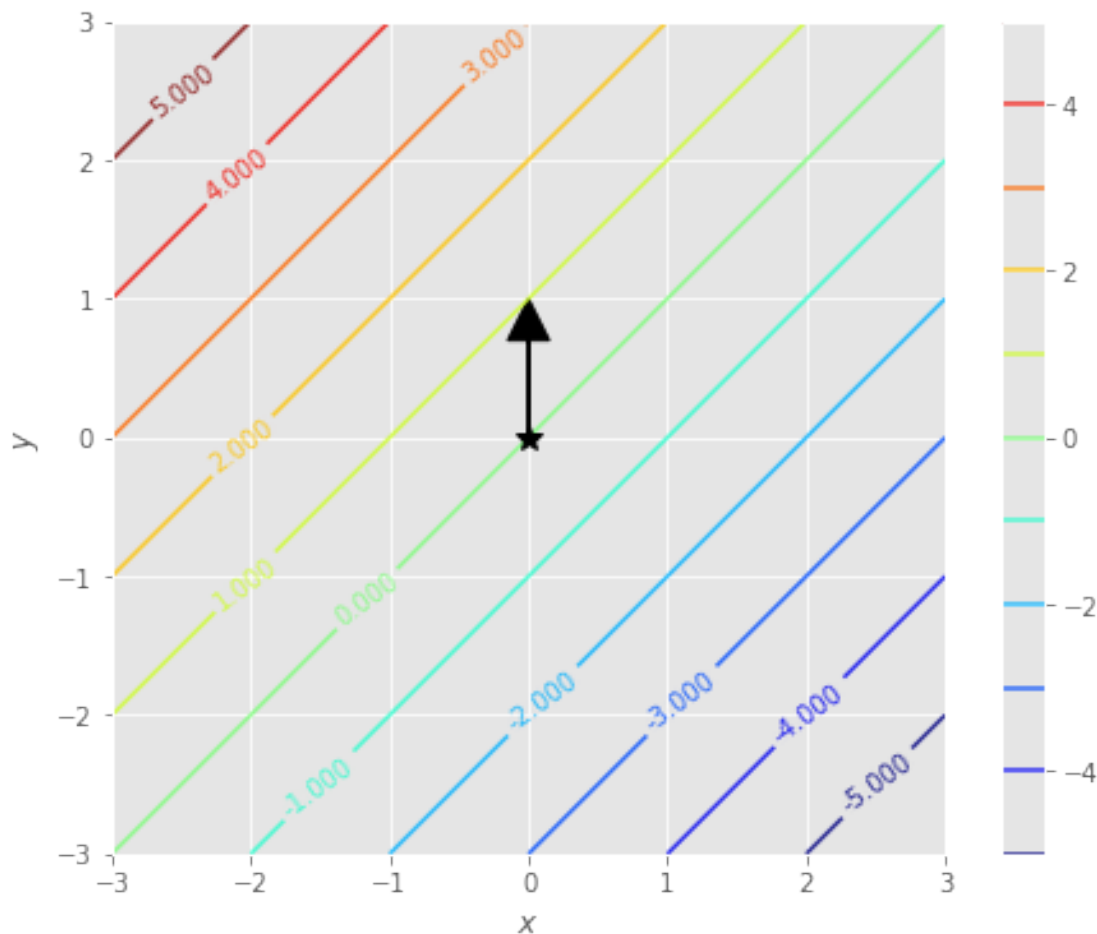
i) en  $x$ , esto es en  $\mathbf{v} = (1,0)$

ii) en  $y$ , en  $\mathbf{v} = (0,1)$

iii) en la bisectriz del primer cuadrante  $\mathbf{v} = (1,1)$

```
In [2]: def contour_with_derdir(xms, yms, zms, x0, y0, vx, vy):
        fig = plt.figure(figsize=(8, 6)); ax = plt.gca()
        c1 = ax.contour(xms, yms, zms, 12, alpha=0.8, cmap='jet')
        ax.plot(x0, y0, color='black', marker='*', markersize=10)
        head = 0.3
        vx, vy = 0.7*vx, 0.7*vy
        ax.arrow(x0, y0, vx, vy, head_width=head, head_length=head, fc='k',
                 color='black', lw=1)
        c1.clabel(fontsize=10, inline=1)
        ax.set_xlabel(r'$x$')
        ax.set_ylabel(r'$y$')
        ax.set_aspect('equal')
        fig.colorbar(c1, ax=ax);
        return
```

```
In [3]: x0, y0 = 0., 0. # point
        vx, vy = 0., 1. # direction
        xs = np.linspace(-3., 3., 50)
        ys = np.linspace(-3., 3., 50)
        xms, yms = np.meshgrid(xs, ys)
        a, b, c = -1., +1., 0.
        zms = a*xms+b*yms+c
        ct = contour_with_derdir(xms, yms, zms, x0, y0, vx, vy)
```



Podemos calcular la derivada de una función escalar,  $f(\mathbf{x})$ , en un punto  $\mathbf{x}_0$  y una dirección  $\mathbf{v}$ , a partir de la derivada de la siguiente función de una dimensión:

$$g(t) = f(\mathbf{x}_0 + t\mathbf{v})$$

Su derivada en  $t = 0$  es también la derivada de  $f(\mathbf{x})$  en el punto  $\mathbf{x}_0$  y la dirección  $\mathbf{v}$ ,  $f'(\mathbf{x}_0; \mathbf{v})$ , o **derivada direccional**.

$$f'(\mathbf{x}_0; \mathbf{v}) = g'(0) = \lim_{h \rightarrow 0} \frac{f(\mathbf{x}_0 + h\mathbf{v}) - f(\mathbf{x}_0)}{h}$$

Nota que en la derivada direccional,  $f(\mathbf{x}_0; \mathbf{v})$ , aparece *explícitamente* la dirección,  $\mathbf{v}$ .

*Ejemplo:* Vamos a calcular la derivada direccional del plano  $f(x, y) = y - x$  en el origen y en las direcciones  $(1, 0)$ ,  $(0, 1)$ ,  $(1, 1)$

Calculamos:

$$f'((0, 0), (v_x, v_y)) = \lim_{h \rightarrow 0} \frac{f(hv_x, hv_y) - f(0, 0)}{h}$$

donde  $f(x, y) = y - x$ :

$$f(hv_x, hv_y) = hv_y - hv_x = h(v_y - v_x), \quad f(0, 0) = 0$$

i) para el vector  $(1,0)$

$$f'((0,0); (1,0)) = \lim_{h \rightarrow 0} \frac{-h}{h} = -1$$

ii) para el vector  $(0,1)$ .

$$f'((0,0); (0,1)) = \lim_{h \rightarrow 0} \frac{h}{h} = 1$$

iii) para el vector  $(1,1)$ .

$$f'((0,0); (1,1)) = \lim_{h \rightarrow 0} \frac{h(1-1)}{h} = 0$$

iv) y para un vector genérico  $(v_x, v_y)$

$$f'((0,0); (v_x, v_y)) = \lim_{h \rightarrow 0} \frac{h(v_y - v_x)}{h} = v_y - v_x$$

¡Algo más complicado!

*Ejercicio:*

Calcula la derivada direccional de la función  $f(\mathbf{x}) = \|\mathbf{x}\|^2$  en la dirección  $\mathbf{v}$ .

*Solución:*

Nota que  $f(\mathbf{x}) = \|\mathbf{x}\|^2 = \mathbf{x}\mathbf{x}$ , así pues:

$$\begin{aligned} f'(\mathbf{x}; \mathbf{v}) &= \lim_{h \rightarrow 0} \frac{(\mathbf{x} + h\mathbf{v})(\mathbf{x} + h\mathbf{v}) - \mathbf{x}\mathbf{x}}{h} \\ &= \lim_{h \rightarrow 0} \frac{\mathbf{x}\mathbf{x} + 2h\mathbf{x}\mathbf{v} + h^2\mathbf{v}\mathbf{v} - \mathbf{x}\mathbf{x}}{h} \\ &= \lim_{h \rightarrow 0} \frac{2h\mathbf{x}\mathbf{v} + h^2\mathbf{v}\mathbf{v}}{h} = 2\mathbf{x}\mathbf{v} \end{aligned}$$

**Derivadas parciales** Llamaremos **derivadas parciales** de una función escalar en un punto a las derivadas direccionales en los ejes coordenados.

En el caso anterior, la derivada parcial con respecto a  $x$  es:

$$f'_x(x, y) = \frac{\partial f(x, y)}{\partial x} = f'((x, y); (1, 0))$$

y con respecto a  $y$

$$f'_y(x, y) = \frac{\partial f(x, y)}{\partial y} = f'((x, y); (0, 1))$$

¡Date cuenta de que usamos distintas notaciones con igual significado!

Para calcular las derivadas direccionales podemos valernos de los métodos de derivación de funciones reales de una dimensión.

Si calculamos la derivada parcial respecto a  $x$ , consideramos la  $y$  como una constante en la expresión de la función, y derivaremos normalmente respecto a  $x$ .

Considera la función:

$$f(x, y) = 9 - x^2 - y^2$$

Las derivadas parciales serán:

$$f'_x(x, y) = -2x, \quad f'_y(x, y) = -2y$$

*Ejercicio:* puedes comprobar que obtienes la misma expresión a partir de la definición de derivada direccional en  $x$  o  $y$ .

**Derivadas segundas** Cada derivada parcial es una función escalar a la que a su vez podemos calcular sus derivadas parciales, que llamaremos **derivadas segundas**.

$$f''_x = \frac{\partial^2 f(x, y)}{\partial x^2}, \quad f''_y = \frac{\partial^2 f(x, y)}{\partial y^2},$$

y las derivadas segundas cruzadas:

$$f''_{xy} = \frac{\partial^2 f(x, y)}{\partial x \partial y}, \quad f''_{yx} = \frac{\partial^2 f(x, y)}{\partial y \partial x},$$

En general las derivadas parciales cruzadas serán iguales, pero no necesariamente.

$$\frac{\partial^2 f(x, y)}{\partial x \partial y} \neq \frac{\partial^2 f(x, y)}{\partial y \partial x}$$

En el ejemplo anterior, siendo la función escalar:  $f(x, y) = 9 - x^2 - y^2$ .  
Ya habíamos calculado sus derivadas parciales:

$$f'_x(x, y) = -2x, \quad f'_y(x, y) = -2y$$

Y sus derivadas segundas son:

$$f''_x(x, y) = -2, \quad f''_y(x, y) = -2$$

$$f''_{xy}(x, y) = f''_{yx}(x, y) = 0$$

*Ejercicio:*

Calcula las derivadas parciales segundas de la siguiente función:

$$f(x, y) = e^x \cos y$$

*Solución:*

Las derivadas parciales son:

$$f'_x(x, y) = e^x \cos y, \quad f'_y(x, y) = -e^x \sin y$$

Y las derivadas segundas:

$$f''_x(x, y) = e^x \cos y, \quad f''_y(x, y) = -e^x \cos y$$

Y las derivadas segundas cruzadas:

$$f''_{xy}(x, y) = -e^x \sin y, \quad f''_{yx}(x, y) = -e^x \sin y$$

¡Malditas funciones raras! Pero con tener derivadas parciales, no está todo.

Estudia ahora la siguiente función:

$$f(x, y) = \begin{cases} x + y & \text{si } x = 0 \text{ o } y = 0 \\ 1 & \text{en cualquier otro caso} \end{cases}$$

*Ejercicio:* comprueba que en el origen tiene derivadas parciales, apero no tiene derivadas en cualquier otra dirección!

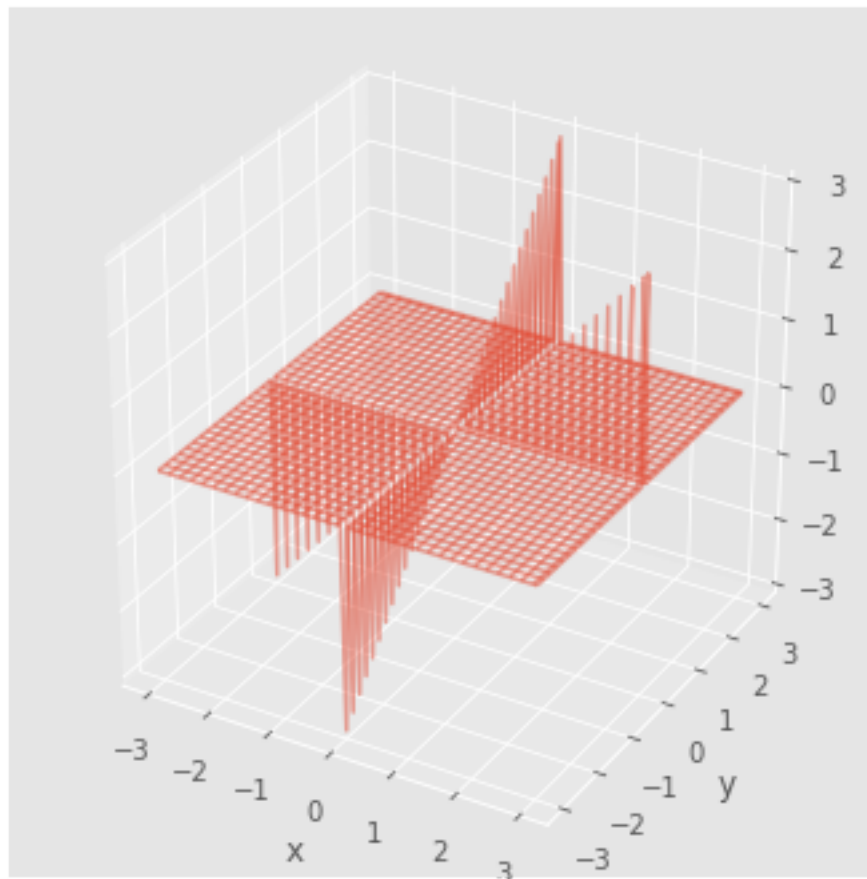
Tampoco basta con que tenga derivadas direccionales en todas las direcciones.

Estudia ahora esta función, que es incluso peor:

$$f(x, y) = \begin{cases} x + y & \text{si } x = 0 \text{ o } y = 0 \\ 0 & \text{en cualquier otro caso} \end{cases}$$

*Ejercicio:* comprueba que en el origen, esta función es continua, tiene derivadas parciales y todas las direccionales, pero su gráfica es endemoniada, no es en absoluto “suave”.

```
In [6]: xs = np.linspace(-3., 3., 101)
ys = np.linspace(-3., 3., 101)
xms, yms = np.meshgrid(xs, ys)
a = 0.
zms = 0.*xms + 0.*yms + a
sel = (xms == 0); zms[sel] = xms[sel] + yms[sel]
sel = (yms == 0); zms[sel] = xms[sel] + yms[sel]
fig = plt.figure(figsize=(8, 6)); ax = plt.gca(projection='3d')
ax.plot_wireframe(xms, yms, zms, cmap = 'jet', alpha = 0.5);
ax.set_xlabel('x'); ax.set_ylabel('y'); ax.set_aspect('equal');
```



### 1.1.3 Funciones diferenciables

En funciones reales en 1D, decíamos que una función era diferenciable si era “suave”: si era continua, no tenía ni dobleces, ni quiebros.

En otras palabras, era diferenciable si admitía el **desarrollo de Taylor**.

En primer orden, el desarrollo de Taylor de una función real de 1D nos permitía aproximar, en un valor  $x$  “cercano” a  $x_0$  la función por una recta con pendiente  $f'(x_0)$ , la derivada en  $x_0$ .

$$f(x) \approx f(x_0) + f'(x_0)(x - x_0)$$

Recuerda que la ecuación de una recta que pasa por el punto  $(x_0, y_0)$  con pendiente  $a$  viene dada por:

$$y(x) = y_0 + a(x - x_0)$$

La derivada es la pendiente de la función en un punto.

En la siguiente figura hemos dibujado la función  $f(x) = x^2$  y el desarrollo de Taylor en el punto  $x_0$ . Puedes observar que en una pequeña región la recta y la función se superponen. *Explora* cambiando el valor de  $x_0$ .

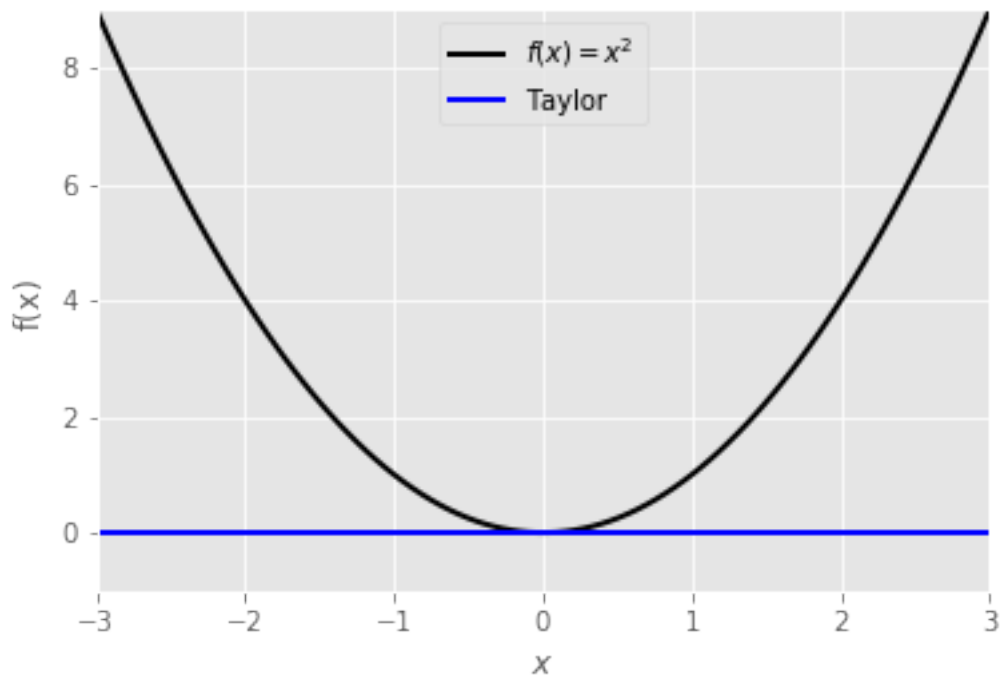


Es claro que  $f(x)$  es “suave”.

*Cuestión:* Inventante una función de 1D que no sea “suave”, no sea diferenciable.

```
In [7]: def fun1d_der(x0):
        xs = np.linspace(-3., 3., 100)
        ys = xs*xs
        m = 2*x0
        y0 = x0*x0
        yt = m*(xs-x0) + y0
        plt.plot(xs, ys, color = 'black', lw = 2, label = '$f(x) = x^2$')
        plt.plot(xs, yt, color = 'blue', lw = 2, label = 'Taylor ')
        plt.legend()
        plt.xlim(-3., 3.); plt.ylim(-1., 9.)
        plt.xlabel('$x$'); plt.ylabel('$f(x)$')
        return
```

```
In [8]: x0 = 0.
        fun1d_der(x0);
```



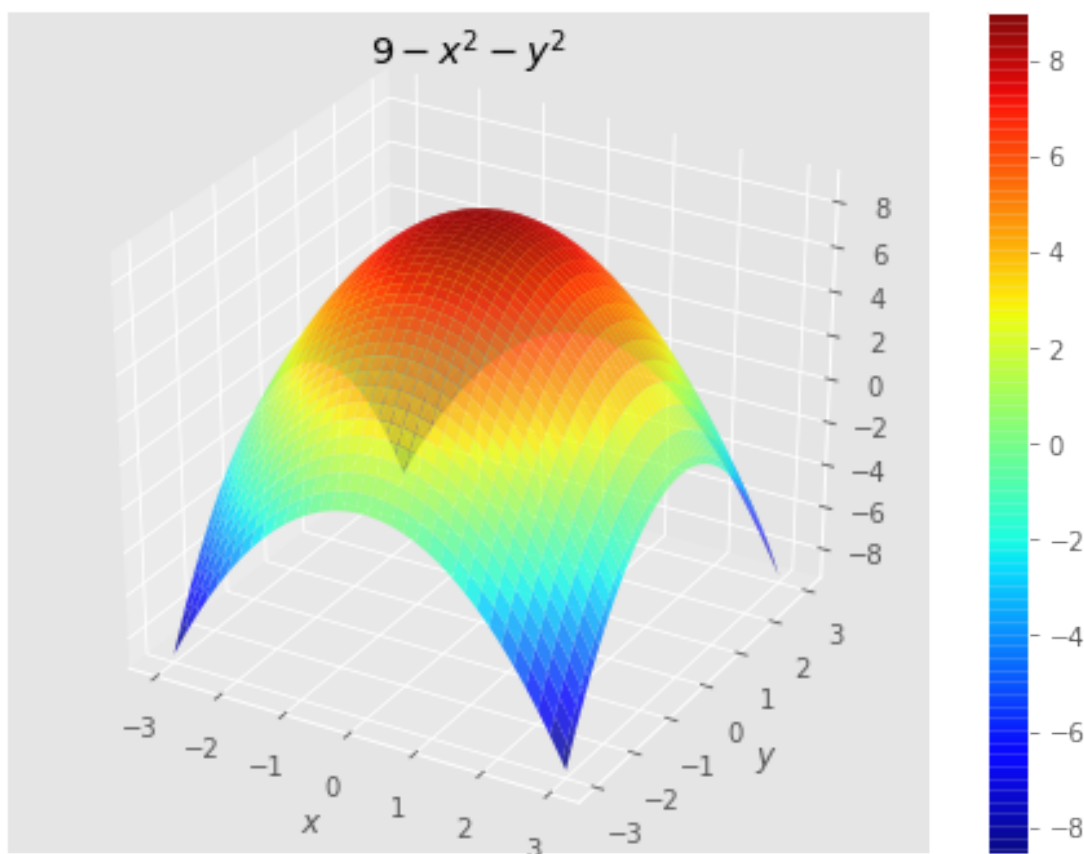
Consideremos ahora una función escalar de dos dimensiones, diremos que es “suave” si su gráfica es continua (no está quebrada), no tiene dobleces, ni picos.

Observa la gráfica de este función, ¿consideras que es “suave”? ¿está rasgada, tiene dobleces, picos?

$$f(x, y) = 9 - x^2 - y^2$$

Ciertamente es “suave”

```
In [9]: ys = np.linspace(-3., 3., 100)
xms, yms = np.meshgrid(xs, ys)
zms = -xms*xms - yms*yms + 9
fig = plt.figure(figsize=(8, 6)); ax = plt.gca(projection='3d')
c1 = ax.plot_surface(xms, yms, zms, cmap= 'jet', alpha = 0.8)
ax.set_xlabel(r'$x$'); ax.set_ylabel(r'$y$'); ax.set_title('$9-x^2 -y^2$')
fig.colorbar(c1);
```



Las funciones escalares de dos dimensiones serán diferenciables si podemos hacer su desarrollo de Taylor de primer orden.

Que en este caso significa que en una región “pequeña”, en un punto  $(x, y)$  “próximo” al punto  $(x_0, y_0)$ , la gráfica de la función puede aproximarse por un plano, cuya pendiente en la dirección  $x$  correspondera a su derivada parcial en  $x$  en ese punto,  $f'_x(x_0, y_0)$  y la pendiente en la dirección  $y$ , a la derivada parcial en  $y$ ,  $f'_y(x_0, y_0)$ .

El desarrollo de Taylor de primer orden será:

$$f(x, y) \approx f(x_0, y_0) + f'_x(x_0, y_0) (x - x_0) + f'_y(x_0, y_0) (y - y_0)$$

Recuerda que la ecuación de un plano que pasa por  $(x_0, y_0, z_0)$ , con pendientes  $a$  en la dirección  $x$  y  $b$  en la dirección  $y$ , viene dada por:

$$z(x, y) = z_0 + a(x - x_0) + b(y - y_0)$$

donde identificamos rápidamente:

$$a = f'_x(x_0, y_0), \quad b = f'_y(x_0, y_0)$$

que son, claro está, las derivadas parciales.

Observa la gráfica de la función

$$f(x, y) = 9 - x^2 - y^2$$

sobre la que hemos dibujado, en un punto  $(x_0, y_0)$ , el plano que corresponde a su desarrollo de Taylor de primer orden.

$$f(x, y) \approx f(x_0, y_0) + f'_x(x_0, y_0)(x - x_0) + f'_y(x_0, y_0)(y - y_0)$$

*Explora:* Cambia el punto y observa cómo el desarrollo del Taylor, el plano, cubre, solapa la gráfica en una región alrededor del  $(x_0, y_0)$ . Algo similar a lo que ocurriría con la recta en una función de una dimensión.

En este caso

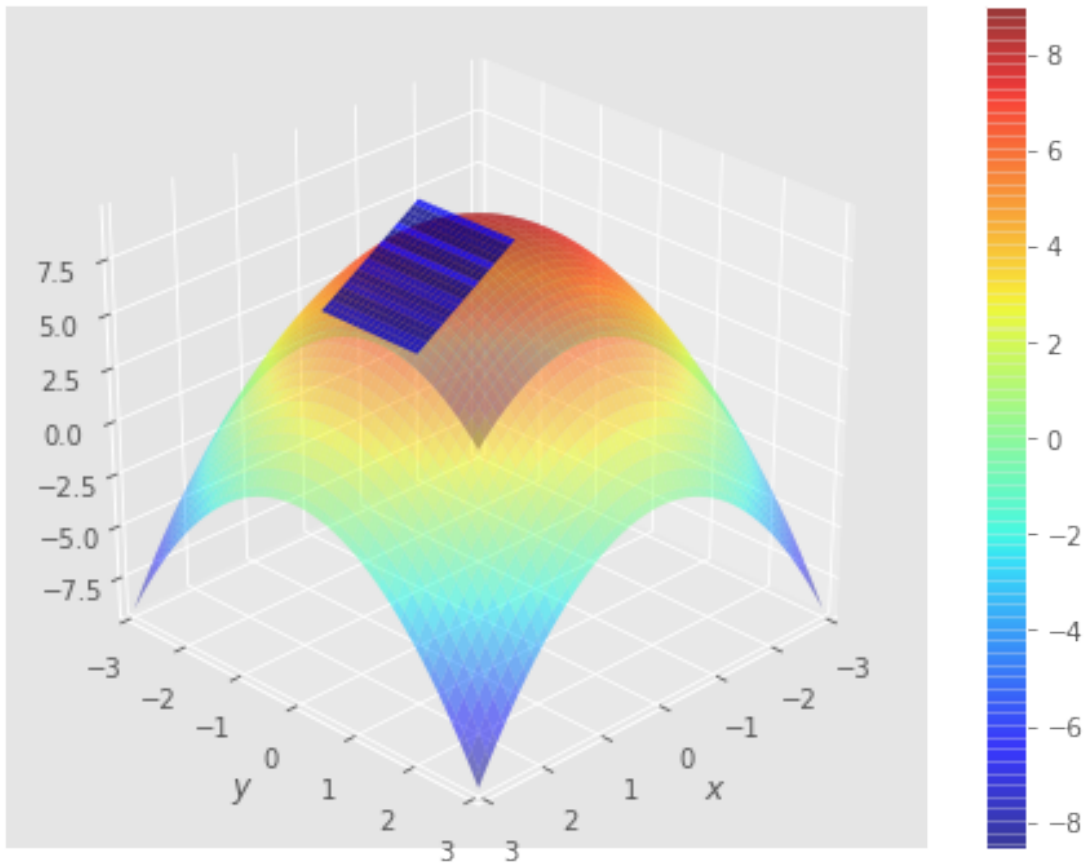
$$f(x_0, y_0) = 9 - x_0^2 - y_0^2, \quad f'_x(x_0, y_0) = -2x_0, \quad f'_y(x_0, y_0) = -2y_0$$

luego el desarrollo de Taylor en torno al punto  $(x_0, y_0)$  es:

$$f(x, y) \approx 9 - x_0^2 - y_0^2 - 2x_0(x - x_0) - 2y_0(y - y_0)$$

```
In [10]: def fun2d_dir(x0, y0, phi = 45):
    xs = np.linspace(-3., 3., 100)
    ys = np.linspace(-3., 3., 100)
    xms, yms = np.meshgrid(xs, ys)
    zms = -xms*xms - yms*yms + 9
    fig = plt.figure(figsize = (8, 6)); ax = plt.gca(projection='3d')
    c1 = ax.plot_surface(xms, yms, zms, cmap= 'jet', alpha = 0.5)
    ax.view_init(azim = phi)
    a, b = -2*x0, - 2.*y0
    L = 0.8
    xps = np.linspace(x0-L, x0+L, 20)
    yps = np.linspace(y0-L, y0+L, 20)
    xpms, ypms = np.meshgrid(xps, yps)
    z0 = -x0*x0 - y0*y0 +9
    zpms = a*(xpms-x0) + b * (ypms-y0) + z0
    ax.plot_surface(xpms, ypms, zpms, color = 'blue', alpha = 0.8)
    ax.set_xlim(-3., 3.); ax.set_ylim(-3., 3.);
    ax.set_xlabel(r'$x$')
    ax.set_ylabel(r'$y$')
    fig.colorbar(c1, ax=ax);
    return
```

```
In [11]: x0, y0 = 1, 0.  
         fun2d_dir(x0, y0, phi = 45.)
```



Consideremos nuevamente una función  $f(x, y)$  diferenciable en  $(x_0, y_0)$ .

Reescribimos ahora el punto próximo  $(x, y)$  por  $(x_0, y_0) + (v_x, v_y)$ , donde  $(v_x, v_y)$  es un vector “pequeño”.

$$(x, y) = (x_0, y_0) + (v_x, v_y)$$

Podemos aproximar la función:

$$f((x_0, y_0) + (v_x, v_y)) \approx f(x_0, y_0) + f'_x(x_0, y_0)v_x + f'_y(x_0, y_0)v_y$$

Calculemos ahora la derivada direccional en  $(x_0, y_0)$  en la dirección  $(v_x, v_y)$

$$\begin{aligned} f'((x_0, y_0); (v_x, v_y)) &= \lim_{h \rightarrow 0} \frac{f((x_0, y_0) + h(v_x, v_y)) - f(x_0, y_0)}{h} \\ &= \lim_{h \rightarrow 0} \frac{f(x_0, y_0) + hf'_x(x_0, y_0)v_x + hf'_y(x_0, y_0)v_y - f(x_0, y_0)}{h} \end{aligned}$$

Por lo tanto:

$$f'((x_0, y_0); (v_x, v_y)) = f'_x(x_0, y_0)v_x + f'_y(x_0, y_0)v_y$$

Si la función es diferenciable, la derivada direccional en  $(x_0, y_0)$  y con dirección  $(v_x, v_y)$  se puede obtener a partir de sus derivadas parciales y además es lineal en  $(v_x, v_y)$ .

Para funciones escalares genéricas en  $\mathbb{R}^n$ .

Sea  $f(\mathbf{x})$  una función escalar de  $\mathbb{R}^n$ , la función será diferenciable en  $\mathbf{x}_0$  si en un punto “próximo”,  $\mathbf{x}$ , dado por un vector “pequeño”,  $\mathbf{v}$ , mediante  $\mathbf{x} = \mathbf{x}_0 + \mathbf{v}$  podemos aproximarla:

$$f(\mathbf{x}) \approx f(\mathbf{x}_0) + \sum_{i=1,n} f'_i(\mathbf{x}_0)v_i$$

donde, las derivadas parciales son:

$$f'_i(\mathbf{x}) = \frac{\partial f(\mathbf{x})}{\partial x_i}$$

Y la derivada direccional en un punto  $\mathbf{x}_0$  dirección  $\mathbf{v}$  viene dada por:

$$f'(\mathbf{x}_0; \mathbf{v}) = \sum_{i=1,n} f'_i(\mathbf{x}_0) v_i$$

*Ejercicio:*

Calcula las derivadas parciales de la siguiente función escalar:

$$V(x, y, z) = \frac{1}{\sqrt{x^2 + y^2 + z^2}}$$

*Solución:*

$$\frac{\partial V(x, y, z)}{\partial x} = -\frac{x}{(x^2 + y^2 + z^2)^{3/2}}$$

$$\frac{\partial V(x, y, z)}{\partial y} = -\frac{y}{(x^2 + y^2 + z^2)^{3/2}}$$

$$\frac{\partial V(x, y, z)}{\partial z} = -\frac{z}{(x^2 + y^2 + z^2)^{3/2}}$$

**¡Esto es todo por ahora!**