

# Юстина Иванова

Специалист по анализу данных

Математика для data science:

Спикер



## **Юстина Иванова,**

- Специалист по анализу данных «ОЦРВ», Сочи
- Инженер-программист МГТУ им. Баумана,
- Магистр по программе «Искусственный интеллект» Университета Саутгемптон



# Дифференциальное уравнение n-го порядка

Обыкновенное дифференциальное уравнение n-го порядка называется уравнение

$$F(x, y(x), y'(x), y''(x), \dots, y^n(x)) = 0,$$

где F-известная функция (n+2)-х переменных, x – независимая переменная из интервала (a,b), y(x) – неизвестная функция. Число n – порядок уравнения.

Функция y(x) называется решением (или интегралом) дифференциального уравнения на промежутке (a,b), если она n раз дифференцируема на (a,b) и при подстановке в уравнение обращает его в тождество.

Диф. Уравнения имеют бесконечно много решений. Чтобы выделить единственное решение, задают дополнительные ограничения.

# Оптимизационная задача

Какие параметры модели дают минимальную ошибку?

Модель линейной регрессии – это прямая вида  $y=kx+b$

# Частная производная

Частная производная – это предел отношения приращения функции по выбранной переменной к приращению этой переменной, при стремлении этого приращения к нулю

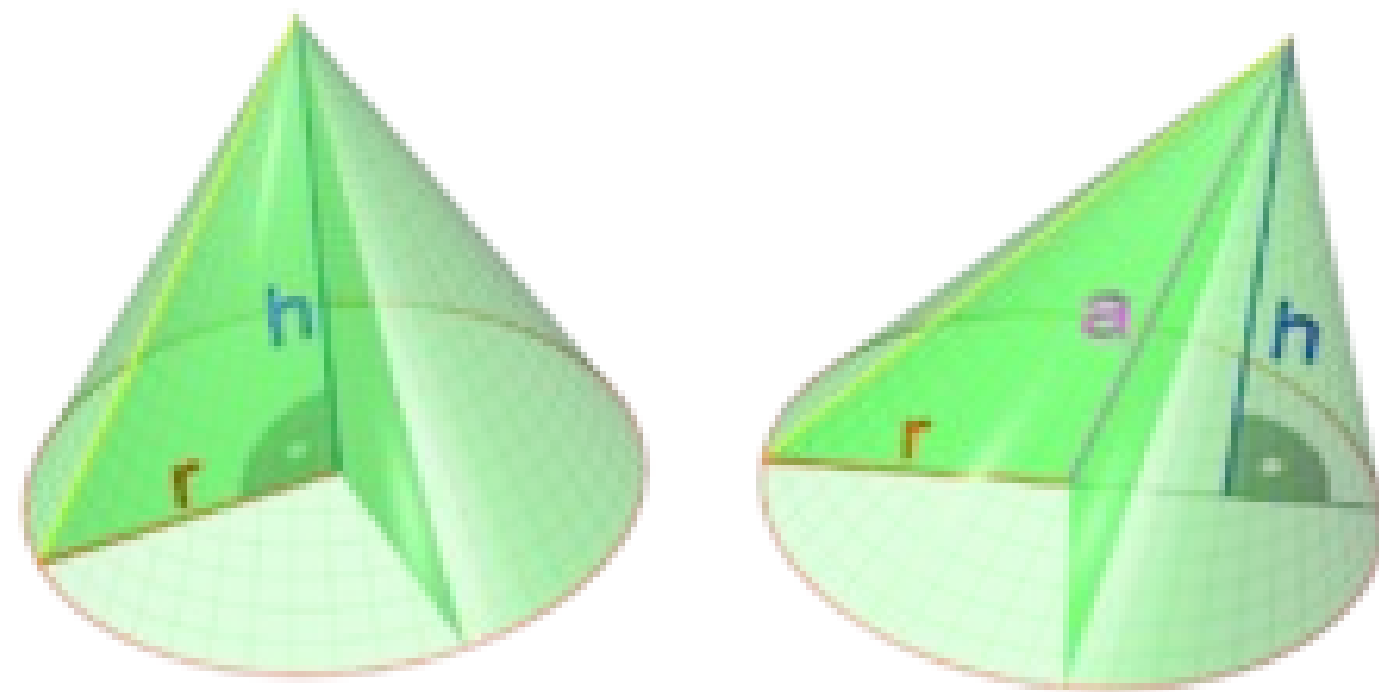
$$\frac{\partial f}{\partial x_k}(a_1, \dots, a_n) = \lim_{\Delta x \rightarrow 0} \frac{f(a_1, \dots, a_k + \Delta x, \dots, a_n) - f(a_1, \dots, a_k, \dots, a_n)}{\Delta x}$$

Геометрически, частная производная даёт производную по направлению одной из координатных осей.

Частная производная функции  $f$  в точке  $\vec{x} = (x_1^0, \dots, x_n^0)$  по координате  $x_k$  равна производной  $\frac{\partial f}{\partial \vec{e}}$  по направлению  $\vec{e} = \vec{e}^k = (0, \dots, 0, 1, 0, \dots, 0)$ , где единица стоит на  $k$ -м месте.

# Пример частной производной

Объём конуса  $V$  зависит от высоты  $h$  и радиуса  $r$ :



$$V = \frac{\pi r^2 h}{3}$$

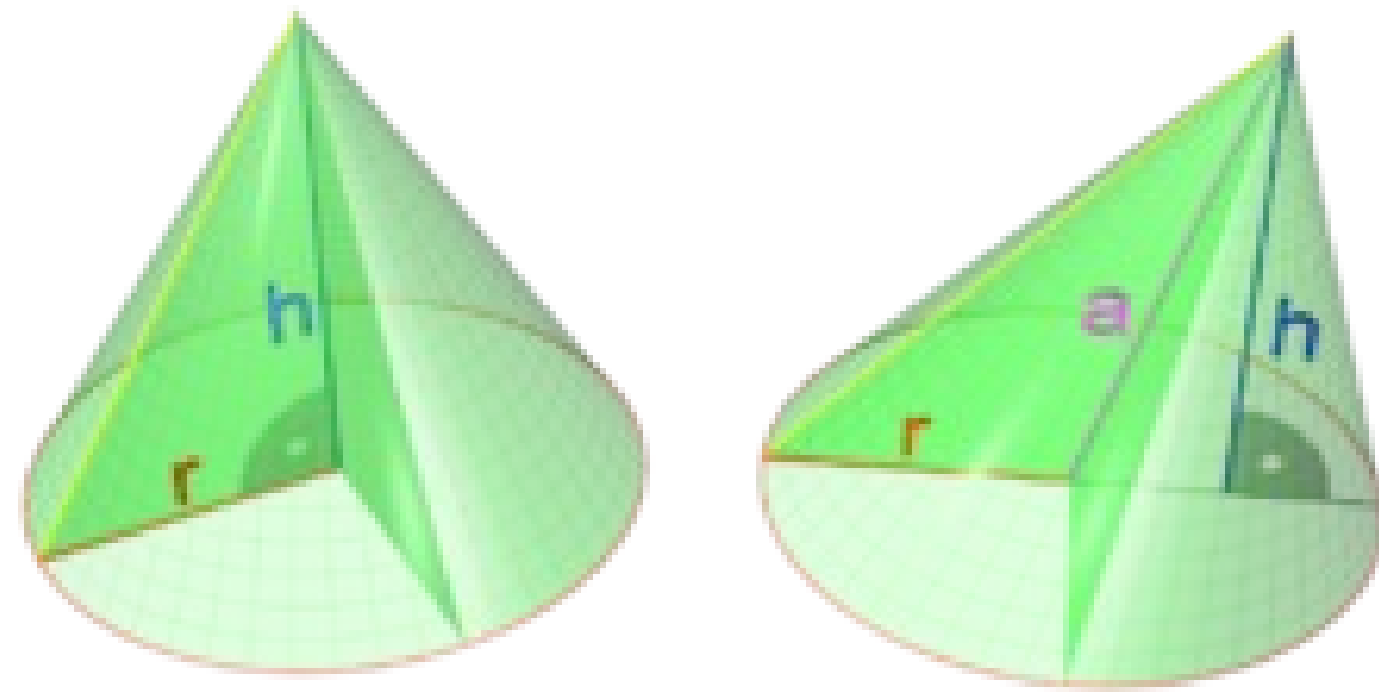
Частная производная объема  $V$  относительно радиуса  $r$ :

$$\frac{\partial V}{\partial r} = \frac{2\pi r h}{3}$$

Показывает скорость изменения объёма, если радиус конуса меняется, а высота неизменна.

# Полная производная

Полная производная  $V$  относительно  $r$  и  $h$ :



$$\frac{dV}{dr} = \frac{\partial V}{\partial r} + \frac{\partial V}{\partial h} \frac{dh}{dr} = \frac{2\pi r h}{3} + \frac{\pi r^2}{3} \frac{dh}{dr}$$

$$\frac{dV}{dh} = \frac{\partial V}{\partial h} + \frac{\partial V}{\partial r} \frac{dr}{dh} = \frac{2\pi r^2}{3} + \frac{2\pi r h}{3} \frac{dr}{dh}$$

# Логистическая регрессия.

Задача логистической регрессии – определить вероятность принадлежности к классу.

Построена на основе линейной функции.

$$h(x) = \theta^T x$$

К линейной функции применяется функция активации:

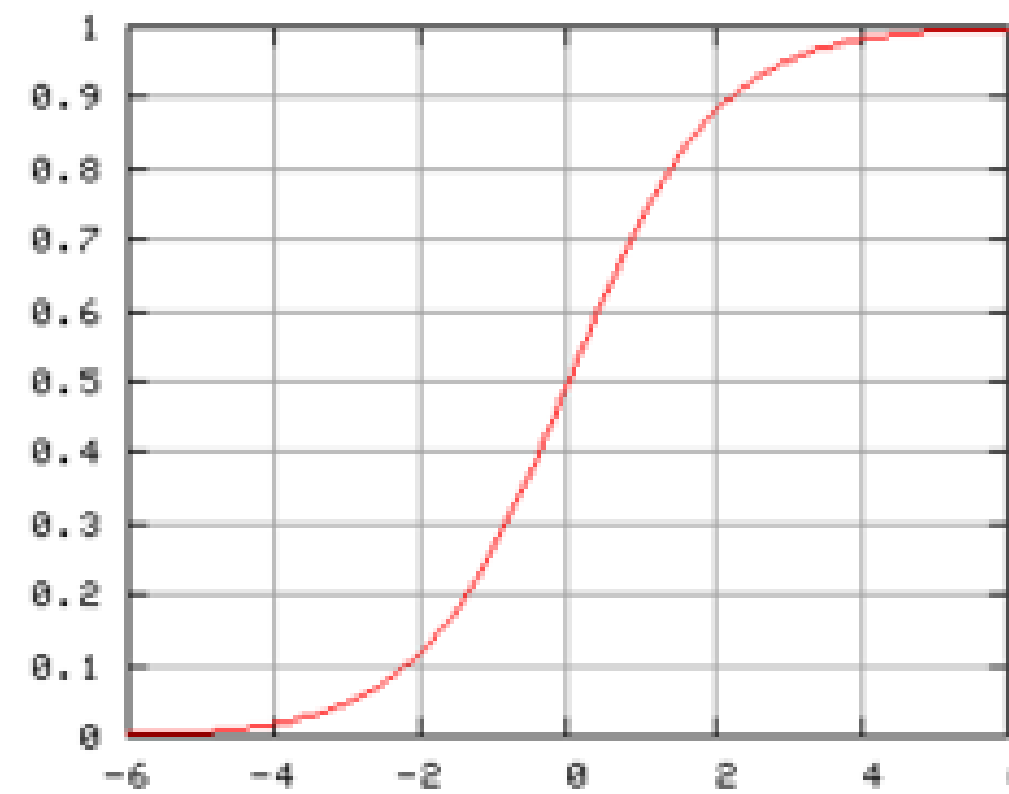
$$h(x) = \sigma(\theta^T x)$$

Функция активации:

$$\sigma(t) = \frac{1}{1 + e^{-t}}$$



# Сигмоида.



$$\sigma(x) = \frac{1}{1 + e^{-x}}$$

Производная сигмоиды:

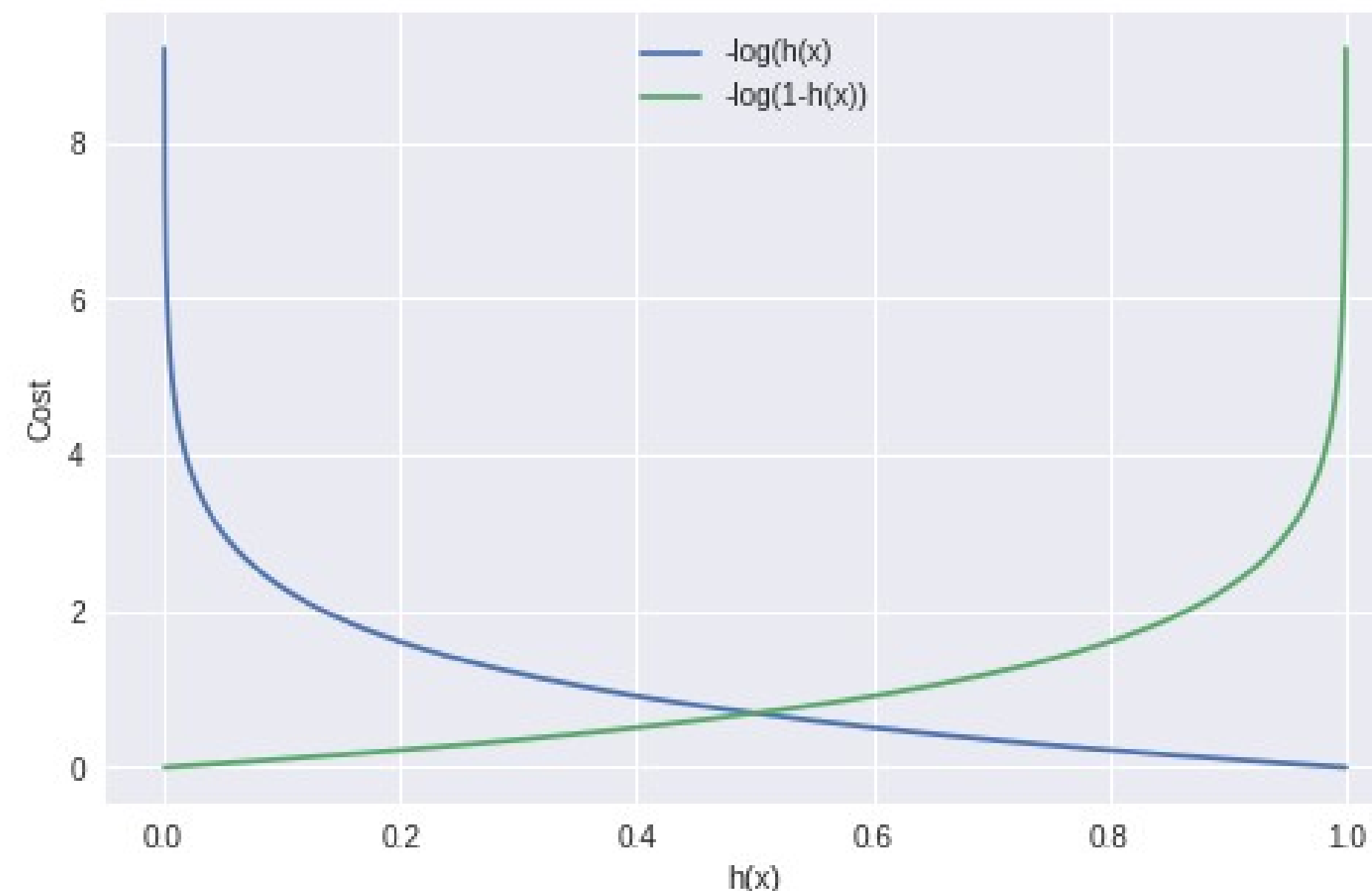
$$\sigma'(x) = \sigma(x) \cdot (1 - \sigma(x))$$

# Функция ошибки в логистической регрессии.

Модель ищет параметры, которые минимизируют функцию ошибки:

$$cost = \begin{cases} -\log(h(x)), & \text{if } y = 1 \\ -\log(1 - h(x)), & \text{if } y = 0 \end{cases}$$

Чем выше вероятность определения класса 1 при верном классе 0, тем выше стоимость ошибки.



# Функция ошибки в логистической регрессии.

Общий вид функции ошибки для модели:

$$\text{cost}(h(x), y) = -y \cdot \log(h(x)) - (1 - y) \log(1 - h(x))$$

Ошибка для всех данных датасета:

$$J(\theta) = -\frac{1}{m} \sum_{i=1}^m [y^i \log(h(x^i)) + (1 - y^i) \log(1 - h(x^i))]$$

Где  $m$  – количество элементов.

# Градиентный спуск.

Будем искать минимум функции относительно параметров:

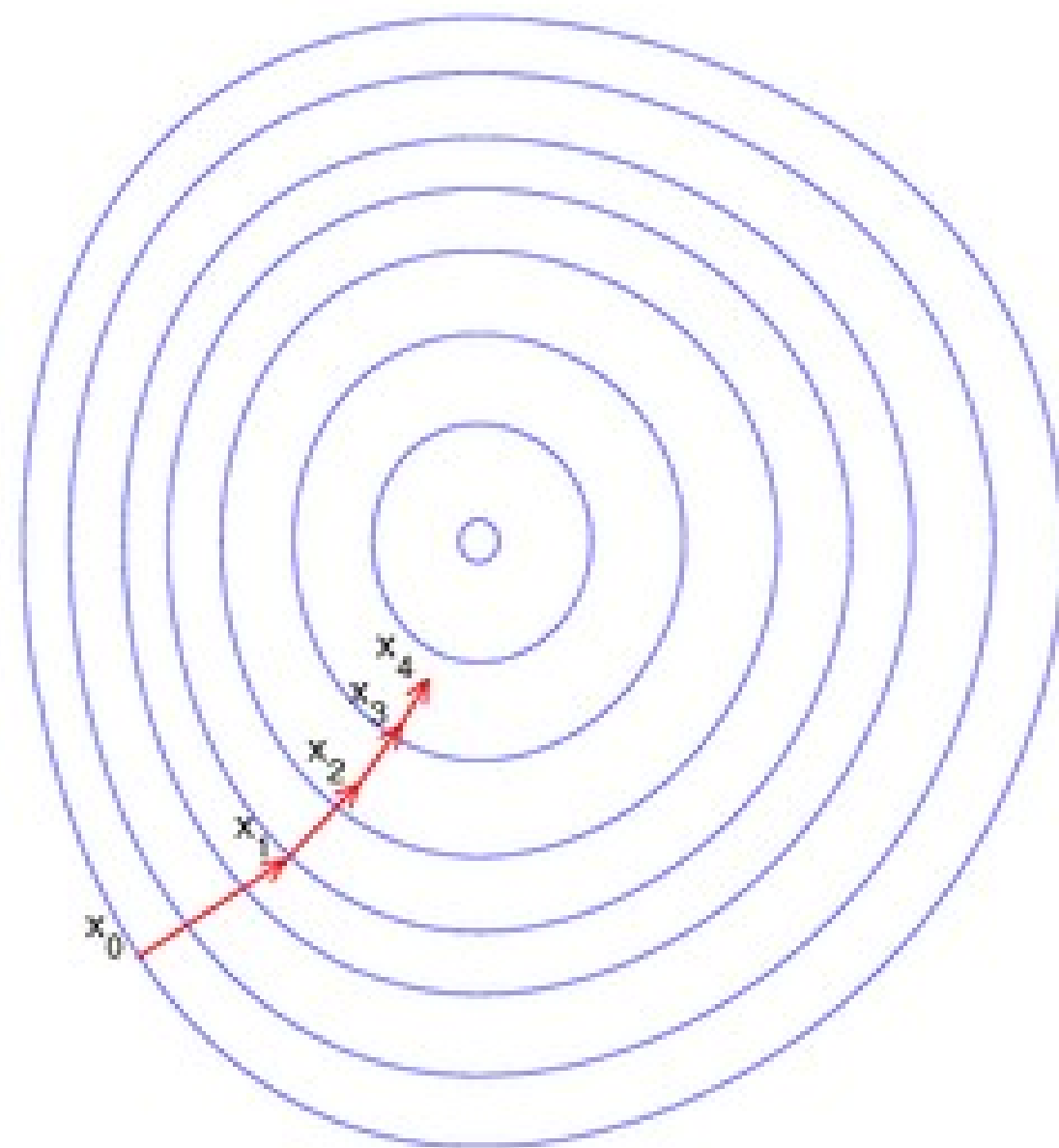
$$\frac{\partial J(\theta)}{\partial \theta_j} = \frac{1}{m} \sum_{i=1}^m (h(x^i) - y^i) x_j^i$$

Для поиска минимума используется градиентный спуск.

Это метод нахождения локального минимума (максимума) функции с помощью движения вдоль градиента.

# Градиентный спуск.

Основная идея – идти в направлении наискорейшего спуска, оно задается антиградиентом.



$$\vec{x}^{[j+1]} = \vec{x}^{[j]} - \lambda^{[j]} \nabla F(\vec{x}^{[j]})$$

Где  $\lambda^{[j]}$  - скорость градиентного спуска,  
 $F$  - целевая функция

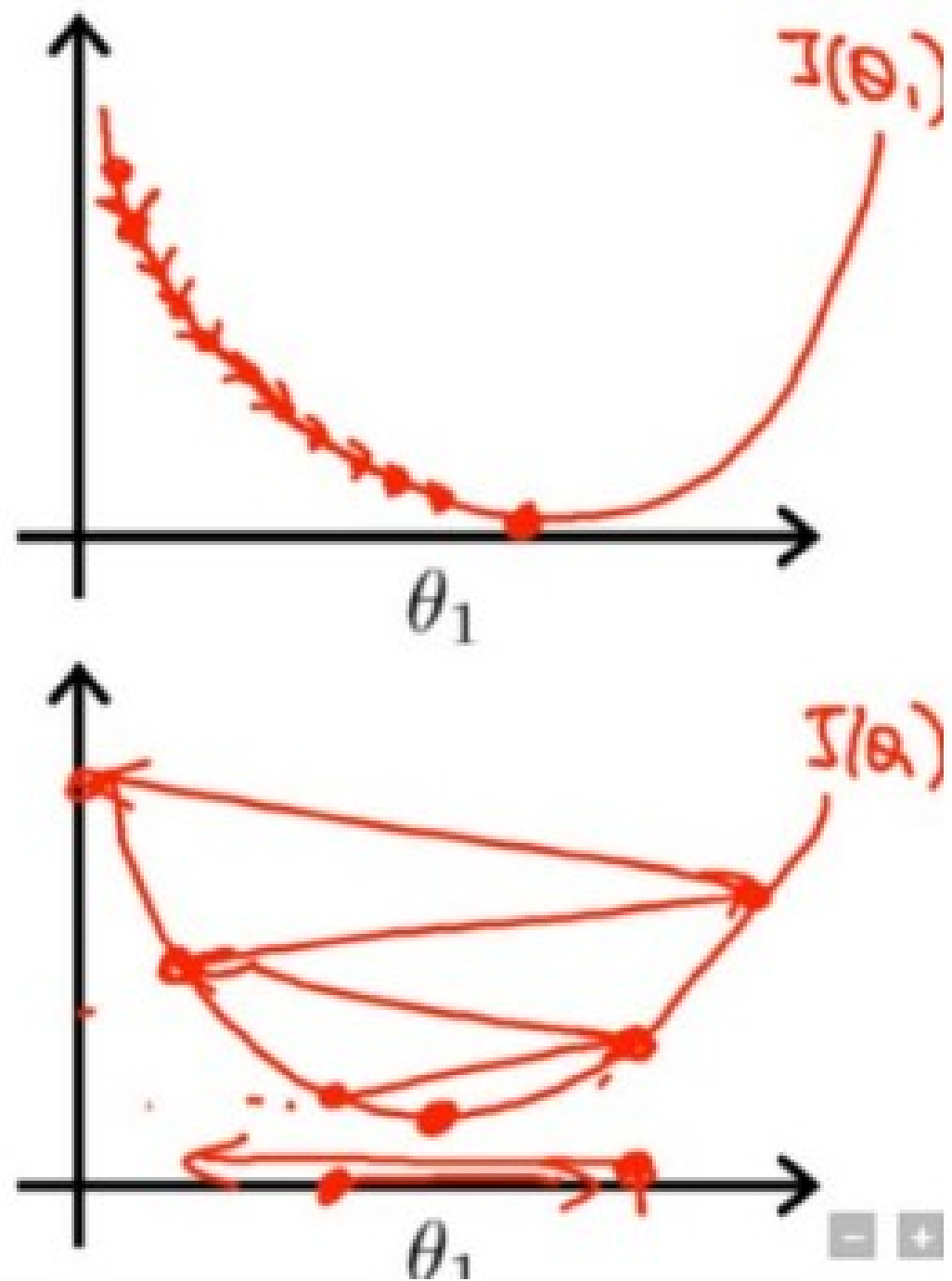


# Скорость градиентного спуска

Проблемы градиентного спуска.

$$\vec{x}^{[j+1]} = \vec{x}^{[j]} - \lambda^{[j]} \nabla F(\vec{x}^{[j]})$$

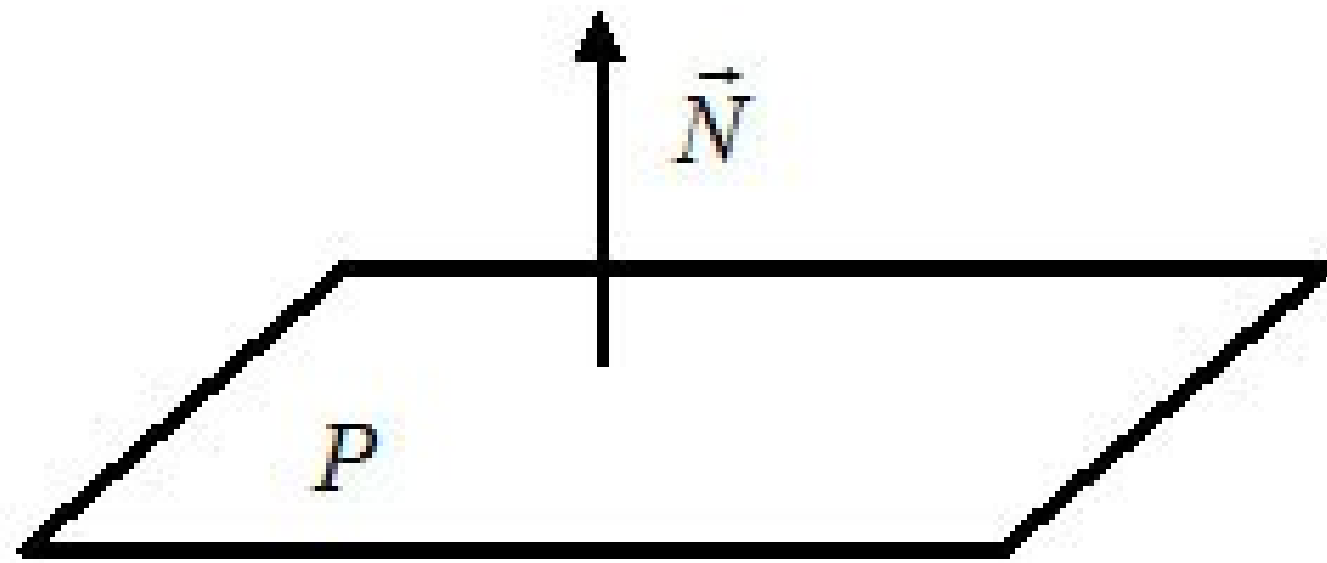
Где  $\lambda^{[j]}$  - скорость градиентного спуска,  
F - целевая функция



Source: Andrew Ng's course on Coursera

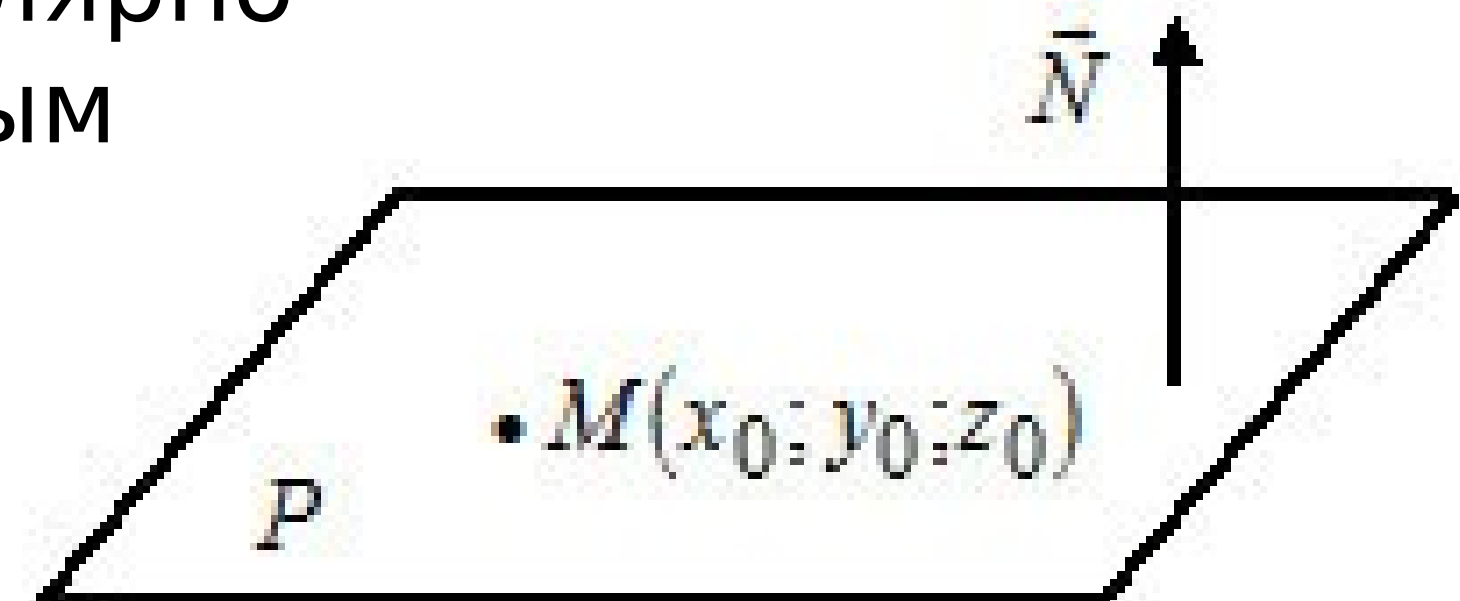
# Уравнение плоскости в пространстве.

Плоскость в пространстве задается следующими способами:

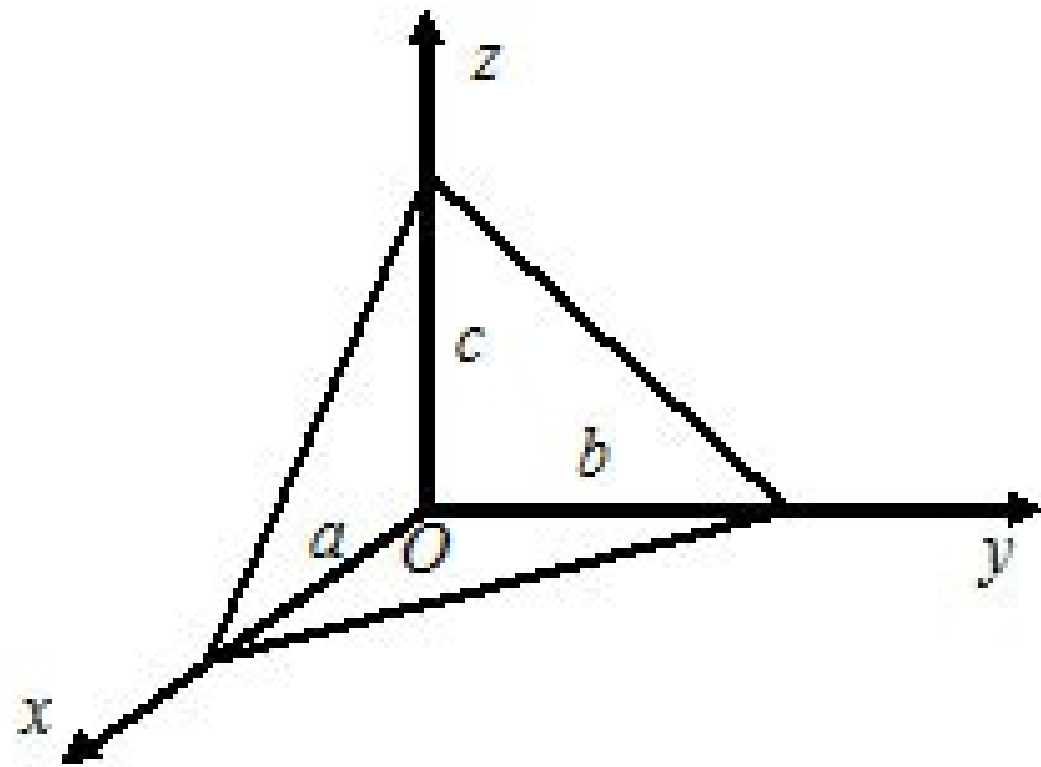


$Ax + By + Cz + D = 0$  – общее уравнение плоскости  $P$ , где  $\mathbf{N} = (A, B, C)$  – нормальный вектор плоскости  $P$ .

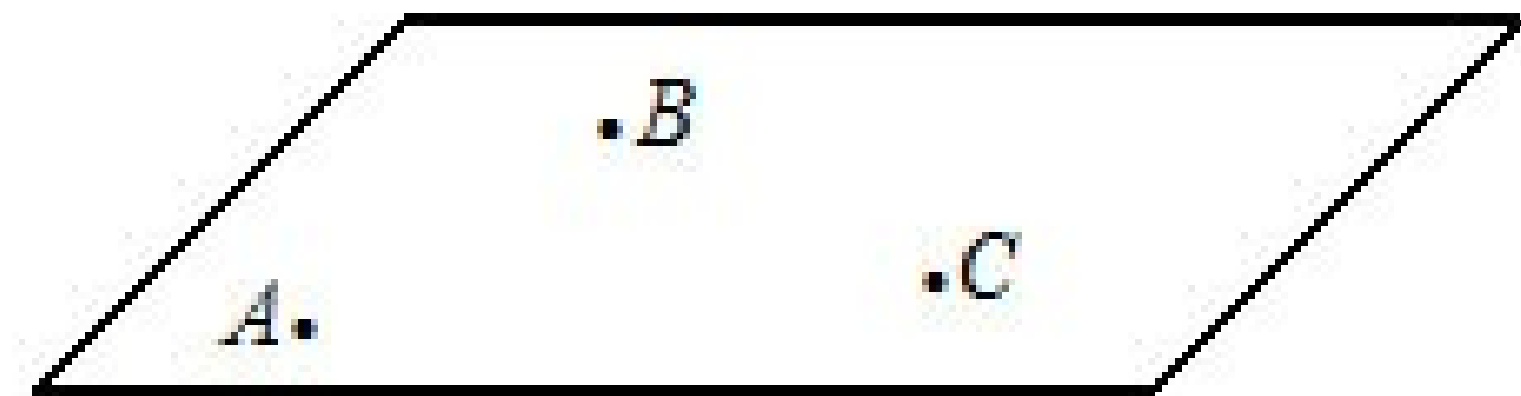
$A(x - x_0) + B(y - y_0) + C(z - z_0) = 0$  - уравнение плоскости  $P$ , которая проходит через точку  $M(x_0, y_0, z_0)$  перпендикулярно вектору  $\mathbf{N} = (A, B, C)$ . Вектор  $\mathbf{N}$  называется нормальным вектором плоскости.



# Уравнение плоскости в пространстве.



$$\frac{x}{a} + \frac{y}{b} + \frac{z}{c} = 1$$
 – уравнение плоскости в отрезках на осях, где  $a$ ,  $b$  и  $c$  – величины отрезков, которые плоскость отсекает на осях координат.



$$\begin{vmatrix} x - x_1 & y - y_1 & z - z_1 \\ x_2 - x_1 & y_2 - y_1 & z_2 - z_1 \\ x_3 - x_1 & y_3 - y_1 & z_3 - z_1 \end{vmatrix} = 0$$

уравнение плоскости, которая проходит через три точки  $A(x_1, y_1, z_1)$ ,  $B(x_2, y_2, z_2)$  и  $C(x_3, y_3, z_3)$ .

# Уравнение плоскости в пространстве.

$$x \cdot \cos(\alpha) + y \cdot \cos(\beta) + z \cdot \cos(\gamma) - p = 0$$

нормальное уравнение плоскости, где  $\cos(\alpha), \cos(\beta)$  и  $\cos(\gamma)$  – направляющие косинусы нормального вектора **N**, направленного из начала координат в сторону плоскости, а  $p > 0$  – расстояние от начала координат до плоскости.

Расстояние от точки  $M(x_0, y_0, z_0)$  до плоскости  $P: Ax + By + Cz + D = 0$  вычисляется по формуле

$$d = \left| \frac{Ax_0 + By_0 + Cz_0 + D}{\sqrt{A^2 + B^2 + C^2}} \right|$$

# Спасибо за внимание!

**Юстина Иванова,**

Data scientist

«ОЦРВ»