

目录

精通数据和资 〇NE 算法思路

精通数概称管 从给收回的秘珠覆管引

模拟滚动

从编馆回的到深度管

精通查纸彩资 从绝路的的形体度管的

精通数据科学

TVVO泰勒级数 梯度下降法

精通数据和语: 从级性国的那样度漫 scikit-learn

算法思路

最优化算法

精通数据科学

精通数概称语

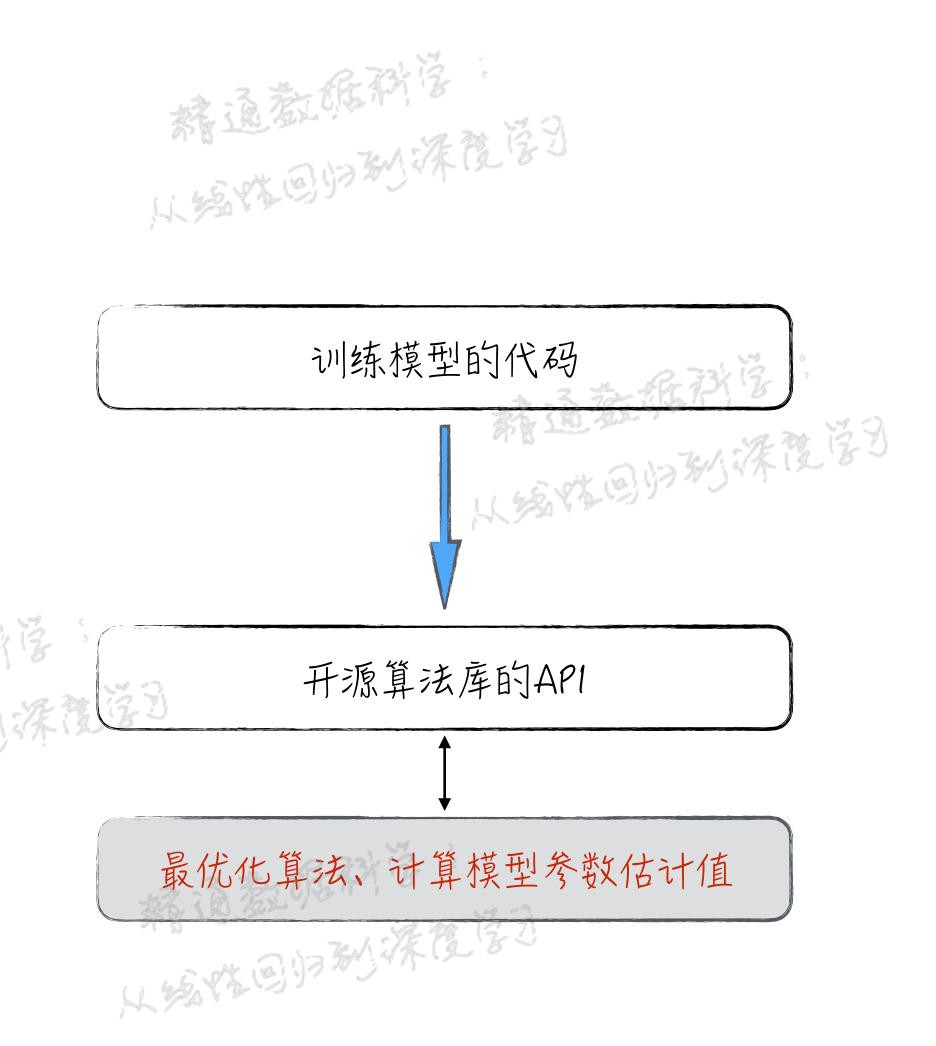
从绝对通识多别深度漫

搭建模型的步骤:

- · 从场景入手分析数据
- 通过数学变换、套用模型架构解决问题
- 借助开源算法库的API,实现模型

仅仅会调用开源算法库API是远远不够的

还需要了解算法库内部是如何算出模型参 从给你国的秘深度管理 数的估计值



算法思路

模拟滚动

精通数据和管 从编物回的秘证

算法目的: 找到函数的最小值以及相应

的参数值

梯度下降法: 通过模拟小球滚动的方法 来得到函数的最小值点

从经验的分配证券度管别 精通数概拟资 从编馆回归初了陈霞湾 精通数据和 从物本区的那种港湾的

精通数纸纸料道:

从给你回归知识不觉管的

超通数源和道:

目录

精通数据称管: THE 算法思路

模拟滚动态流流 从编馆回的到深度管

精通数概称学 从给收回的秘珠覆管引

赭通蓝纸彩管:

从给你回归粉涂不改管的

精通数据科学

TVVO 泰勒级数 梯度下降法

松通数据科学: 从绘物画的形状度透 THREE 注意事项。例如《《

泰勒级数

损失函数

损失函数等于每点损失之和

水疱体圆的粉冻覆管型 损失函数对于模型参数 都是可微的

以给你见的多少

精通数低积管。

从结体回归到深度管引

泰勒展开式

线性回归

$$L = \sum_{i=1}^{n} (y_i - X_i \beta)^2 = \sum_{i=1}^{n} L_i$$

逻辑回归

$$L = -\sum_{i=1}^{n} y_i \ln h(X_i) + (1 - y_i) \ln[1 - h(X_i)] = \sum_{i=1}^{n} L_i$$

精通数纸粉管:

$$f(x_1, \dots, x_n) \approx f(a_1, \dots, a_n) + \sum_i \frac{\partial f}{\partial x_i}(x_i - a_i)$$

精通数据科学: 从给你回归和冰冻覆管的

泰勒级数

迭代公式

精通数据科学

泰勒展开式

$$f(x_1, \dots, x_n) \approx f(a_1, \dots, a_n) + \sum_{i} \frac{\partial f}{\partial x_i}(x_i - a_i) \qquad \qquad \underbrace{\text{v.R.s.}}_{\text{v.R.s.}} (\Delta a, \Delta b) = -\gamma(\frac{\partial L}{\partial a}, \frac{\partial L}{\partial b})$$

超通数隔积落。

假设损失函数:
$$L = \sum_{i=1}^{n} (y_i - ax_i - b)^2$$

随机选取起点(a0, b0):
$$\Delta L = L(a_1,b_1) - L(a_0,b_0)$$

$$\Delta L \approx \frac{\partial L}{\partial a} \Delta a + \frac{\partial L}{\partial b} \Delta b$$

世界令:
$$(\Delta a, \Delta b) = -\gamma(\frac{\partial L}{\partial a}, \frac{\partial L}{\partial b})$$

$$\Delta L \approx -\gamma[(\frac{\partial L}{\partial a})^2 + (\frac{\partial L}{\partial b})^2] \le 0$$

得到迭代公式:
$$a_{k+1} = a_k - \gamma \frac{\partial L}{\partial a}, b_{k+1} = b_k - \gamma \frac{\partial L}{\partial b}$$

泰勒级数

梯度下降法

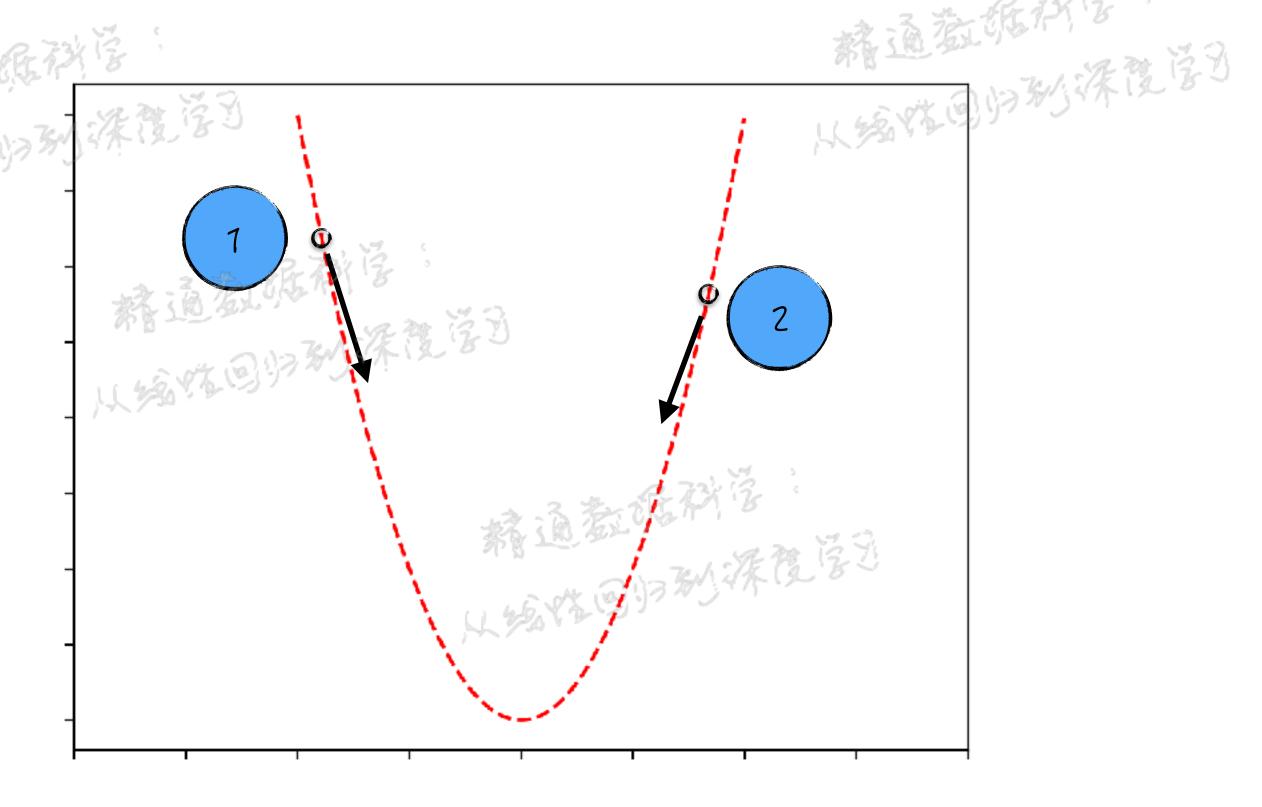
精通数据科学

得到迭代公式:
$$a_{k+1} = a_k - \gamma \frac{\partial L}{\partial a}, b_{k+1} = b_k - \gamma \frac{\partial L}{\partial b}$$

7 是学习速率,决定移动步伐的大小

$$(\frac{\partial L}{\partial a}, \frac{\partial L}{\partial b})$$
 是函数的梯度,决定移动的方向

数学上可以证明,沿着梯度,是函数值下降最快的方向



目录

精通数据称管: THE 算法思路

模拟滚动态流流 从编馆回的到海湾

精通数概称学 从给做回的秘珠覆管引

精通数据科学

从绝路的的形法不随管的

精通数据科学

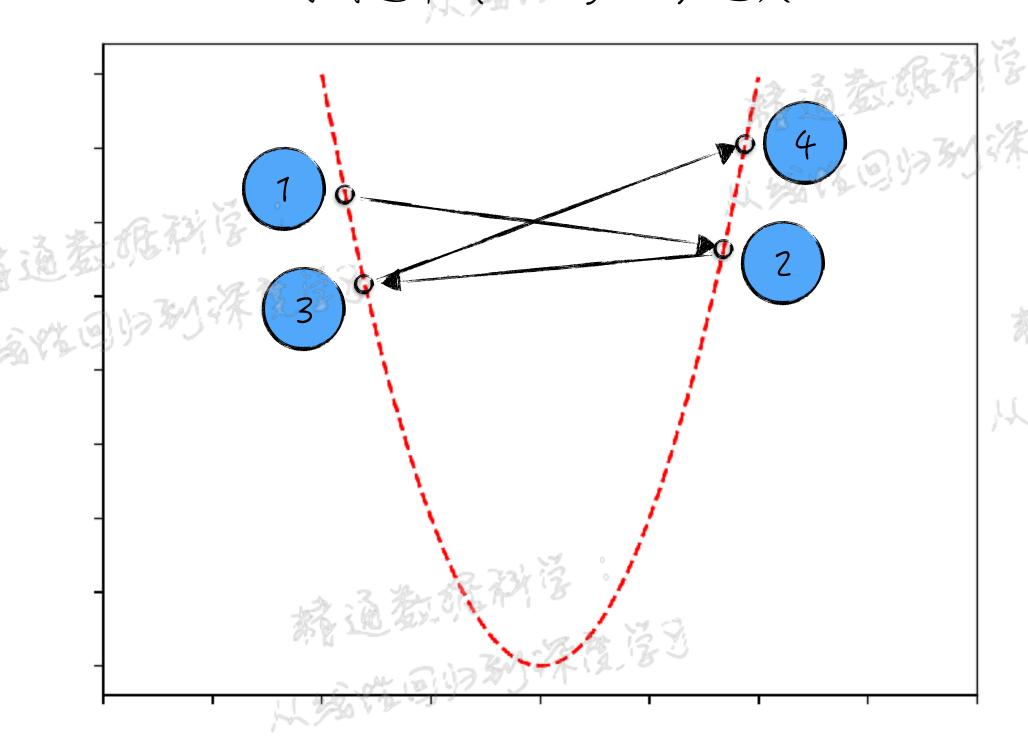
TVVO 泰勒級数學學學學

整通数据科学: 从编唱的歌游 scikit-learn

注意事项

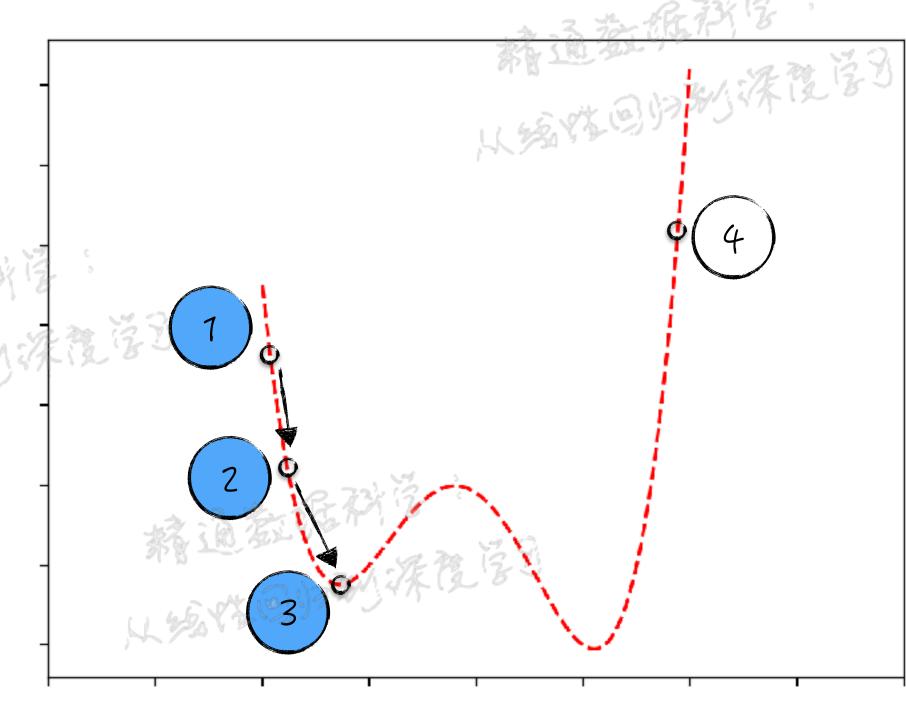
学习速率、全局最优

学习速率 (learning rate) 过大



糖通数概料等

局部最低与全局最低



精通数据科学: 从始级回的秘证

THANK等

从给性回归那样度管的

精通数据科语: 从给您回归到深度管理

超通数混彩道: 从给你国的秘证

糖通数概称管: 从给你回的秘证不随管的

> 精通数据科学 从绝对回归对流汗度管的

精通数据科学: 从给你回的那样随管型