

# core\_02\_00\_variable

2019年12月26日 10:04

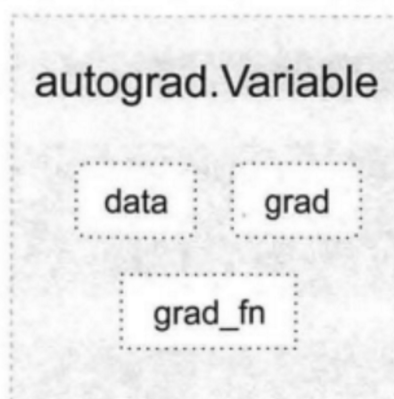


图 2-6 Variable 的数据结构

Variable 主要包含三个属性。

tensor 为最底层单位。

- ① • data: 保存 Variable 所包含的 Tensor。
- ② • grad: 保存 data 对应的梯度, grad 也是个 Variable, 而不是 Tensor, 它和 data 的形状一样。
- ③ • grad\_fn: 指向一个 Function 对象, 这个 Function 用来反向传播计算输入的梯度, 具体细节会在第 3 章讲解。

Variable 的构造函数需要传入 tensor, 同时有两个可选参数。

- ① • requires\_grad (bool): 是否需要对该 variable 进行求导。
- ② • volatile (bool): 意为“挥发”, 设置为 True, 构建在该 variable 之上的图都不会求导, 专为推理阶段设计。

Variable 支持大部分 tensor 支持的函数, 但其不支持部分 inplace 函数, 因为这些函数会修改 tensor 自身, 而在反向传播中, variable 需要缓存原来的 tensor 来计算梯度。如果想要计算各个 Variable 的梯度, 只需调用根节点 variable 的 backward 方法, autograd 会自动沿着计算图反向传播, 计算每一个叶子节点的梯度。

variable.backward(grad\_variables=None, retain\_graph=None, create\_graph=None) 主要有如下参数。 ?

- ① • grad\_variables: 形状与 variable 一致, 对于 `y.backward()`, grad\_variables 相当于链式法则  $\frac{\partial z}{\partial x} = \frac{\partial z}{\partial y} \times \frac{\partial y}{\partial x}$  中的  $\frac{\partial z}{\partial y}$ 。grad\_variables 也可以是 tensor 或序列。
- ② • retain\_graph: 反向传播需要缓存一些中间结果, 反向传播之后, 这些缓存就被清空, 可通过指定这个参数不清空缓存, 用来多次反向传播。
- ③ • create\_graph: 对反向传播过程再次构建计算图, 可通过 `backward of backward` 实现求高阶导数。