



```
Estimator=tf.contrib.learn.Estimator(  
    model_fn=model_builder(),  
    params=model_params,  
    config=run_config )
```

- model\_fn**: 一个功能对象，其中包含所有上述支持训练，评估和预测的逻辑。您负责实施该功能。
- params**: 将被传递到的超参数（例如，**learning rate**（学习率），**dropout**（退出））的可选指令 **model\_fn**。
- 该配置指定如何运行训练和评估，以及如何存出结果。这些配置通过 `RunConfig` 对象表示，该对象传达 `Estimator` 需要了解的关于运行模型的环境的所有内容。

```
def model_builder(features, targets, mode, params):  
    # Logic to do the following:  
    # 1. Configure the model via TensorFlow operations  
    # 2. Define the loss function for training/evaluation  
    # 3. Define the training operation/optimizer  
    # 4. Generate predictions  
    # 5. Return predictions/loss/train_op/eval_metric_ops in ModelFnOps object  
    return ModelFnOps(mode, predictions, loss, train_op, eval_metric_ops)
```

```
experiment = tf.contrib.learn.Experiment(  
    estimator=estimator, # Estimator  
    train_input_fn=train_input_fn, # First-class function  
    eval_input_fn=eval_input_fn, # First-class function  
    train_steps=params.train_steps, # Minibatch steps  
    min_eval_frequency=params.min_eval_frequency, # Eval frequency  
    train_monitors=[train_input_hook], # Hooks for training  
    eval_hooks=[eval_input_hook], # Hooks for evaluation  
    eval_steps=None # Use evaluation feeder until its empty  
)
```

模型函数将输入特征作为参数，相应标签作为张量。它还有一种模式来标记模型是否正在训练、评估或执行推理。模型函数的最后一个参数是超参数的集合，它们与传递给 `Estimator` 的内容相同。模型函数需要返回一个 `EstimatorSpec` 对象——它会定义完整的模型。

`EstimatorSpec` 接受预测，损失，训练和评估几种操作，因此它定义了用于训练，评估和推理的完整模型图。由于 `EstimatorSpec` 采用常规 `TensorFlow Operations`，因此我们可以使用像 `TF-Slim` 这样的框架来定义自己的模型。

`Experiment` 作为输入：

- 一个 `Estimator`（例如上面定义的那个）。
- 训练和评估数据作为第一级函数。这里用到了和前述模型函数相同的概念，通过传递函数而非操作，如有需要，输入图可以被重建。我们会在后面继续讨论这个概念。
- 训练和评估钩子（hooks）。这些钩子可以用于监视或保存特定内容，或在图形和会话中进行一些操作。例如，我们将通过操作来帮助初始化数据加载器。
- 不同参数解释了训练时间和评估时间。