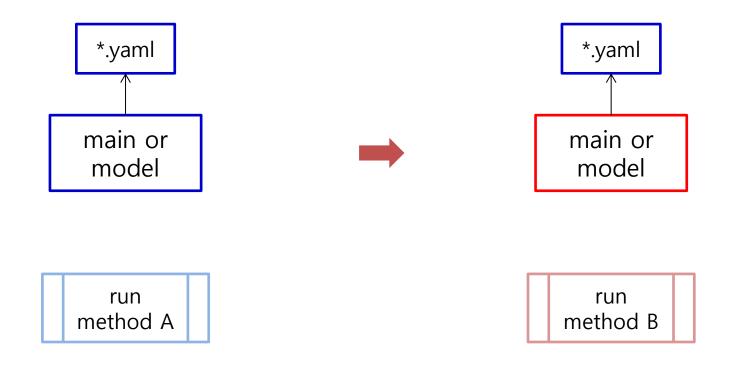
CheolSeong Park tjd4987@naver.com

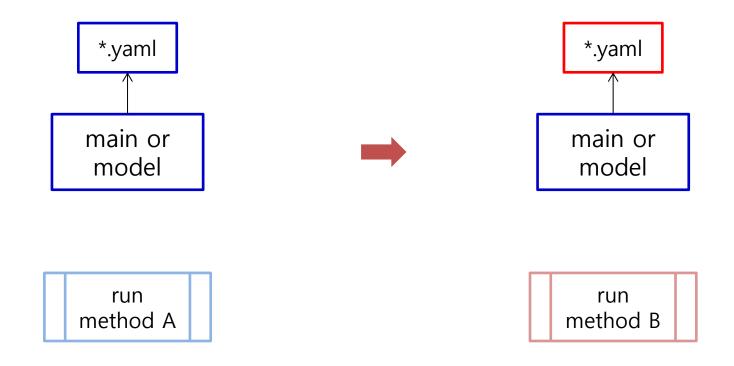
• 생성자 파라미터에 의해 지정된 method가 호출되도록 하는 디자인 패턴

- 무슨 장점이 있나요?
 - 클래스 파라미터에 따라, 코드 수정 없이 클래스 내 특정 함수를 수행시킬 수 있습니다.
 - 클래스 내, <u>함수 호출 순서를 바꾸고 싶을 때</u>, 코드 수정을 **덜** 할 수 있습니다.

- 기존
 - method A를 호출하는 모듈에서 method B를 호출하도록 바꾸기 위해 코드 수정이 불가피



- Catalog 패턴 적용 시
 - YAML 변경만으로 method B를 수행하는 모듈 로 변경 가능



- ./configs/cnn.yaml과 resnet.yaml
 - 각각 vanilla forward와 residual forward를 수 행하도록 함

```
hyper_parameters:
   batch_size : 32
   epochs : 5
   learning_rate : 0.001

network_parameters:
   activation : 'relu'
   layer1 : "ConvLayer"
   layer2 : "ConvLayer"
   layer3 : "ConvLayer"
   forward_method : "vanilla"

data_scale_factor : 10

dataset_root : '../../00_data'
```

cnn.yaml

```
hyper_parameters:
   batch_size : 32
   epochs : 5
   learning_rate : 0.001

network_parameters:
   activation : 'relu'
   layer1 : "ConvLayer"
   layer2 : "ConvLayer"
   layer3 : "ConvLayer"
   forward_method : "residual"

data_scale_factor : 10

dataset_root : '../../00_data'
```

resnet.yaml

- MyModel_생성자
 - Decorator를 이용하여, yaml의 지정된 layer를 가져옵니다.

```
class MyModel(Model):
    def __init__(self, cfg):
        super(MyModel, self).__init__()
        self.layer1 = get_layer(cfg['layer1'], cfg)
        self.layer2 = get_layer(cfg['layer2'], cfg)
        self.layer3 = get_layer(cfg['layer3'], {'activation'_: None})
        self.relu = tf.keras.layers.ReLU()
        self.flatten = Flatten()

        self.d1 = Dense(128, activation=cfg['activation'])
        self.d2 = Dense(10)

        self.fwd_method = cfg['forward_method']
```

def __init__(self, cfg):
 super(MyModel, self).__init__()
 _cfg = {k:val for k,val in cfg.items()}
 _cfg['in_channels'] = 1
 self.layer1 = get_layer(cfg['layer1'], _cfg)
 _cfg['in_channels'] = 32
 self.layer2 = get_layer(cfg['layer2'], _cfg)
 _cfg['activation'] = 'none'
 self.layer3 = get_layer(cfg['layer3'], _cfg)
 self.relu = nn.ReLU()
 self.flatten = nn.Flatten()

self.d1 = nn.Linear(self.layer3.outdim,128)
 self.d2 = nn.Linear(128,10)

self.fwd_method = cfg['forward_method']

lass MyModel(nn.Module):

tensorflow

pytorch

- MyModel_forward
 - 생성자에서 정의된 self.fwd_method에 따라, fwd 함수 중 지정된 함수를 수행합니다.

```
def vanilla_fwd(self, x):
    y1 = self.layer1(x)
    y2 = self.layer2(y1)
    y3 = self.layer3(y2)
    y3 = self.relu(y3)
    y3 = self.flatten(y3)
    d1 = self.d1(y3)
    return self.d2(d1)

def residual_fwd(self,x):
    y1 = self.layer1(x)
    y2 = self.layer2(y1)
    y3 = self.layer3(y2)
    y3 = self.relu(y1+y3)
    y3 = self.flatten(y3)
    d1 = self.d1(y3)
    return self.d2(d1)

_forward_catalog = {
    "vanilla": vanilla_fwd,
    "residual": residual_fwd,
}

def call(self, x):
    return self._forward_catalog[self.fwd_method].__get__(self)(x)
```

```
tensorflow
```

```
def vanilla_fwd(self, x):
    y1 = self.layer1(x)
    y2 = self.layer2(y1)
    y3 = self.layer3(y2)
    y3 = self.relu(y3)
    y3 = self.flatten(y3)
    d1 = self.relu(self.d1(y3))
    return self.d2(d1)

def residual_fwd(self, x):
    y1 = self.layer1(x)
    y2 = self.layer2(y1)
    y3 = self.layer3(y2)
    y3 = self.relu(y1+y3)
    y3 = self.relu(y1+y3)
    y3 = self.relu(self.d1(y3))
    return self.d2(d1)

_forward_catalog = {
     "vanilla": vanilla_fwd,
     "residual": residual_fwd,
}

def forward(self, x):
    return self._forward_catalog[self.fwd_method].__get__(self)(x)
```

pytorch

• 나머지 코드는 지난번 02. Decorator와 거의 변화가 없습니다.

- 실행 예시
 - python main.py --config ./configs/cnn.yaml
 - vanilla forward 수행

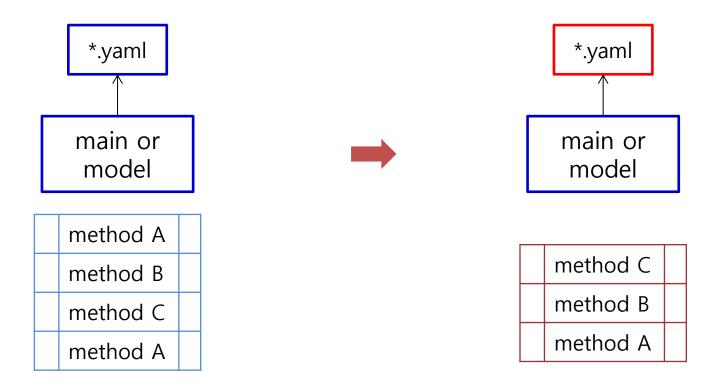
- python main.py --config ./configs/resnet.yaml
 - residual forward 수행

• if-else 코드와 다른점

```
if fwd_method == 'vanilla'
     vanilla_fwd()
else if fwd_method == 'residual'
     residual_fwd()
```

- method 호출 순서를 yaml 변경만으로 조정할 수 있습니다.
 - Ex)
 - method A \rightarrow method B \rightarrow method C \rightarrow method A
 - method C \rightarrow method B \rightarrow method A
 - 상기 if-else 코드는 수정없이 불가능

- Catalog 패턴 적용 시
 - YAML 변경만으로 method 순서를 조정할 수 있다.



- 04_catalog_advanced에 catalog 패턴 응용 실습 코드가 하나 더 있습니다.
 - activation 후 batch_normvs batch_norm 후 activation 실험 코드

```
hyper_parameters:
   batch_size : 32
   epochs : 5
   learning_rate : 0.001

network_parameters:
   after_layer :
        - "bn"
        - "relu"

data_scale_factor : 10
```

relu_bn.yaml

```
hyper_parameters:
   batch_size : 32
   epochs : 5
   learning_rate : 0.001

network_parameters:
   after_layer :
    - "relu"
   - "bn"

data_scale_factor : 10
```

bn_relu.yaml