实验报告

人员分工

姓名	任务
黄嘉诚	实验报告、额外Mutator与额外Schedule
李佳凌	基础Mutator
张子恒	PathPowerSchedule
赵亮哲	Seed本地持久化
任立德	测试并根据结果进行debug与算法优化

Mutator

我们组实现了七个变异器。

```
self.mutators = [
   insert_random_character,
   flip_random_bits,
   arithmetic_random_bytes,
   interesting_random_bytes,
   havoc_random_insert,
   havoc_random_replace,
   delete_random_bytes,
]
```

前六个给定的 Mutator 如何实现就不展示了, 主要是额外实现的 Mutator 。

我们组额外实现的 delete_random_bytes 基于ALF变异算法,随机地挑选一个起始位置后,删除其后的连续N个字节。N=1,2,4。通过直接移除部分数据,达到破坏数据结构完整性的目的。

其实现代码为:

```
def delete_random_bytes(s: str) -> str:
    if not s:
        return s
    bytes_arr = bytearray(s.encode())
    if not bytes_arr:
        return s
    possible_n = [n for n in [1, 2, 4] if n <= len(bytes_arr)]
    if not possible_n:
        return s
    n = random.choice(possible_n)
    start_pos = random.randint(0, len(bytes_arr) - n)
    del bytes_arr[start_pos : start_pos + n]
    return bytes_arr.decode(errors="ignore")</pre>
```

PowerSchedule

能量调度基于种子的能量选择要执行的种子,代码给定的基类是一个十分简单的随机挑选算法,每个种子有相同的概率被选择。

PathPowerSchedule

实验要求实现 PathPowerSchedule ,它是以稀有路径为高优先级的调度算法,能够触发较少被遍历路径的种子将被分配更多能量。

为了实现这一点,需要两个内部存储变量:

```
def __init__(self) -> None:
    # 路径频率统计,类型为{path : frequency}
    self.path_frequency = {}

# 种子路径映射图,类型为{seed_id : path}
    self.seed_path_map = {} = {}
```

path_frequency 以路径为 key ,以其出现次数为 value , seed_path_map 以种子id为 key ,将种子映射到其触发的路径上。

对于一个特定的种子,其能量应该与其路径频率成反比,即:

```
# 获取该 seed 触发的路径
path = self.seed_path_map.get(seed.id, None)
# 获取该路径的频率,默认为1
freq = self.path_frequency.get(path, 1)
# 能量分配: 基础能量为10,频率越低能量越高,最小为1
seed.energy = max(1, int(10 / freq))req))
```

然后根据能量进行归一化加权即运行基类 PowerSchedule 的 choose() 即可。

SeedAwarePowerSchedule

我们组额外实现 SeedAwarePowerSchedule , 种子的年龄低将被优先选择 , 年龄低、对覆盖率增长贡献大的种子会被分配更多能量 , 其代码对应于:

```
# 获取种子元信息
default_meta: Tuple[float, float] = (current_time, 0.0)
create_time, coverage_gain = self.seed_metadata.get(seed.id, default_meta)

# 计算年龄因子 (单位: 小时)
age = max(1.0, (current_time - create_time) / 3600) # 防止除零

# 能量计算 = 基础能量 * 覆盖增长率 / 年龄
base_energy = 10.0
seed.energy = max(1, int(base_energy * (coverage_gain + 0.1) / age))
```

得到种子的能量后,就可以通过能量归一化进行种子的随机选取了。

Seed本地持久化

我们通过将需要保存的种子进行序列化以提供存储的信息:

```
@staticmethod

def _generate_id(data: str) -> int:
    """基于数据内容生成唯一ID"""
    return hash(data)

def __getstate__(self):
    """控制序列化内容"""
    return (self.data, self.coverage, self.energy, self.id)

def __setstate__(self, state):
    """反序列化"""
    self.data, self.coverage, self.energy, self.id = state

def __str__(self) -> str:
    """Returns data as string representation of the seed"""
    return self.data
```

在 PowerSchedule 中,利用 ObjectUtil 类的操作进行种子保存与加载:

```
def persist_seed(self, seed: Seed):
    os.makedirs("corpus", exist_ok=True)
    file_path = f"corpus/seed_{seed.id}.pkl"
    # 保存种子数据...
    dump_object(file_path, seed.data)
    # 更新注册表...

def load_seed(self, seed_id: int) -> Seed:
    if seed_id in self.memory_cache:
        return self.memory_cache[seed_id]
    # 从磁盘加载...
    if seed_id in self.seed_registry:
        # 加载操作并返回种子...
```

最后,在灰盒模糊测试初始化时,添加加载种子的方法,即可实现持久化种子与加载的操作:

测试结果

对四个sample用两个调度算法各运行一定时间,得到结果如下:

```
=== Sample 1 最佳结果 ===
调度算法: Path
覆盖行数: 10
唯一崩溃数量: 6
运行时间: 60.03 秒
```

```
=== Sample 2 最佳结果 ===
调度算法: Path
覆盖行数: 15
唯一崩溃数量: 4
运行时间: 600.70 秒
```

```
=== Sample 3 最佳结果 ===
调度算法: Path
覆盖行数: 8
唯一崩溃数量: 5
运行时间: 600.84 秒
```

=== Sample 4 最佳结果 ===

调度算法: Path 覆盖行数: 616

唯一崩溃数量:2

运行时间: 1200.03 秒

助教在测试时,请输入 python main.py <x> , <x> 为想要测试的测试用例

测试结果在 _result/ 文件夹下, 可通过 python view_results.py 批量查看

```
>> python .\view_results.py
=== Sample-1.pkl ===
Covered Lines: 10
Unique Crashes: 6
Runtime: 60.03 seconds
=== Sample-2.pkl ===
Covered Lines: 15
Unique Crashes: 4
Runtime: 600.70 seconds
=== Sample-3.pkl ===
Covered Lines: 8
Unique Crashes: 5
Runtime: 600.84 seconds
=== Sample-4.pkl ===
Covered Lines: 616
Unique Crashes: 2
Runtime: 1200.03 seconds
```

可见都通过了最高要求。

实验完毕。