# 扩展属性维度以容纳业务参数: 状态泛化与策略编号机制

作者: GaoZheng日期: 2025-03-19

#### 摘要:

在实际交易建模中,策略参数(如下单间距、止损幅度等)对系统演化路径具有根本性影响。为了实现模型与策略的统一建模,需要将业务参数内生化为状态属性,形成"**策略参数嵌入状态编号**"的结构。这一机制使得每个状态不仅代表市场与账户的外部观测,还表示系统在具体策略参数配置下的演化倾向,从而实现状态空间、路径空间与策略空间的动态闭环耦合,并构成可解释的策略扰动反馈系统。特别地,引入"**转向机制**"允许系统在面临不良路径时探索参数扰动路径,例如:

账户健康
$$_1$$
 ⇒ 账户健康 $_2$ 

成为新路径的起点并带入样本空间进行训练积累。此方式最终构成白盒强化学习结构的泛范畴表示。

### 1. 状态编号机制的结构表达

引入策略参数集合:

$$\Theta = \{\theta_1, \theta_2, \dots\}$$

原始状态空间  $S=\{s_1,s_2,\dots\}$  扩展为:

$$ilde{S} = S imes \Theta = \{(s_i, heta_i)\}$$

每个编号状态  $(s_i, \theta_i)$  表示: 状态  $s_i$  在参数配置  $\theta_i$  下的策略态。

#### 例如:

- 账户健康 $_1 = ($ 账户健康 $_1 \in ($ %户健康 $_2 \in ($ %力
- 账户健康 $_2 = (账户健康, \theta_2)$

这些泛化状态即是系统演化的策略-行为嵌套节点。

### 2. 路径空间的策略编号嵌套

系统不再考虑单一状态路径:

$$s_1 \rightarrow s_2 \rightarrow s_3 \rightarrow \dots$$

而是复合态路径:

$$(s_1, heta_1) o (s_2, heta_1) o \cdots o (s_n, heta_1)$$

当需要进行策略扰动时,路径将出现"编号转向":

$$(s_k, \theta_1) \rightarrow (s_k, \theta_2)$$
 即:状态不变,策略参数转向

该"转向态射":

$$au:(s_k, heta_1) o (s_k, heta_2)$$

成为策略扰动机制的基本操作路径,并带入新的窗口样本路径训练集中,例如:

$$(s_k, heta_1) o (s_k, heta_2) o (s_{k+1}, heta_2) o \dots$$

# 3. 不良路径应对与参数扰动机制

若观察到某一路径:

$$(s_1, heta_1) 
ightarrow (s_2, heta_1) 
ightarrow (s_3, heta_1)$$
 为低得分

系统可尝试路径扰动:

$$(s_1, \theta_1) o (s_1, \theta_2) o \dots$$
 (策略转向)

若该路径在现有样本库中缺失,则:

- 生成新策略路径;
- 使用路径积分模型模拟其得分;
- 若高于原路径则存储为"优化候选路径";
- 否则记录无效扰动。

## 4. 路径演化与策略反馈结构图

构成如下反馈机制:

 $heta \xrightarrow{f' \in \mathbb{R}} \tilde{S} \xrightarrow{\text{\text{MBERGE}}} \Gamma_{ heta} \xrightarrow{L(\gamma)}$ 路径优劣评价  $\xrightarrow{\text{\text{\frac{\pi}{8}}}} \theta' \xrightarrow{\text{\text{\frac{\pi}{8}}}} \theta' \xrightarrow{\text{\text{\frac{\pi}{8}}}} \tilde{S}' \xrightarrow{\text{\text{\frac{\pi}{3}}}} \dots$ 

#### 其中:

- $\tilde{S}$ : 策略-状态联合结构;
- $\Gamma_{\theta}$ : 策略下所有历史路径;
- L(γ): 路径积分;
- θ' ≠ θ: 新策略;
- $(s,\theta) \to (s,\theta')$ : 策略编号转向。

## 5. 学习与记忆: 策略扰动的试探与积累

路径数据形式:

$$\{(\tilde{s},\theta),\gamma_{\theta},L(\gamma_{\theta})\}$$

系统逐步构建一个基于  $(s,\theta)$  为索引的**策略-路径记忆结构**,用于:

- 最佳路径初始化;
- 策略扰动方向估计;
- 局部可解释性推理;
- 反向强化学习 (路径→参数) 建模。

# 总结

该结构构成了如下闭环:

策略参数  $\rightarrow$  状态编号  $\rightarrow$  路径模拟与积分  $\rightarrow$  策略切换路径  $\rightarrow$  反馈与学习

#### 该结构具备:

- 策略扰动的路径可解释性;
- 状态粒度与策略空间的一体化建模;
- 支持结构性策略优化的闭环反馈系统;

• 为复杂决策系统提供白盒强化学习基础。

这是从交易行为建模迈向泛范畴可解释AI系统的重要路径。

#### 许可声明 (License)

Copyright (C) 2025 GaoZheng

本文档采用知识共享-署名-非商业性使用-禁止演绎 4.0 国际许可协议 (CC BY-NC-ND 4.0)进行许可。