

Especificación de API Python - Universal Predictor

Ingeniería de Software

February 18, 2026

Contents

1	Introducción	2
2	Estructuras de Datos (Tipado)	2
2.1	Configuración (Λ)	2
2.2	Entrada Operativa (y_t, y_{target}, τ)	2
2.3	Salida del Sistema	2
3	Arquitectura Multitenencia (Stateless/Functional Pattern)	3
3.1	Maximización de Throughput (Batching Vectorizado)	3
4	Clase Principal: UniversalPredictor (Stateful Wrapper)	4
4.1	Inicialización	4
4.2	Método de Ejecución (Paso $t \rightarrow t + 1$)	4
5	Persistencia (Atomic Snapshotting)	5
6	Ajuste Adaptativo del Umbral CUSUM	6
6.1	Fórmula de Ajuste	6
6.2	Interpretación de Curtosis	7
7	Periodo de Gracia (Ventana Refractaria) Post-Cambio de Régimen	7
7.1	Motivación	7
7.2	Solución: Grace Period (Refractario)	7
7.3	Algoritmo de Implementación	8
7.4	Parámetros Sugeridos	8
7.5	Diagnóstico y Telemetría	8
8	Flags de Operación y Recuperación	9
8.1	DegradedInferenceMode	9
8.2	EmergencyMode	9
8.3	RegimeChangeDetected	9
8.4	ModeCollapseWarning	9
8.5	Período de Gracia (Refractario) Post-Cambio de Régimen	9
8.5.1	Implementación	9
8.5.2	Dinámica Temporal	10
8.5.3	Parámetros Recomendados	10
8.5.4	Ventajas	11
9	Manejo de Errores y Excepciones	11
9.1	Excepciones Estándar	11
9.2	Alertas Específicas Avanzadas	11
9.3	Ejemplo de Logging en Producción	11
10	Detección de Mode Collapse en DGM	12
10.1	Criterio de Detección	12
10.2	Acción Correctiva	12

1 Introducción

Este documento detalla la implementación en Python de la interfaz abstracta I/O definida en *Predictor_Estocastico_IO*. La API expone la clase `UniversalPredictor`, diseñada para entornos de alto rendimiento utilizando JAX para la aceleración numérica.

2 Estructuras de Datos (Tipado)

Se utilizan `dataclasses` y `jaxtyping` para garantizar la inmutabilidad y el tipado dimensional estricto de los tensores.

2.1 Configuración (Λ)

```
1 from dataclasses import dataclass
2 from typing import Optional
3 from jaxtyping import Float, Array, Bool
4
5 @dataclass(frozen=True)
6 class PredictorConfig:
7     """Vector de Hiperparámetros Lambda."""
8     schema_version: str = "1.0" # Versionado de snapshots (evita incompatibilidades)
9     epsilon: float = 1e-3 # Regularización Entrópica (Sinkhorn)
10    learning_rate: float = 0.01 # Tasa de Aprendizaje JKO
11    log_sig_depth: int = 3 # Profundidad de Firma (Kernel D)
12    wtmm_buffer_size: int = 128 # Memoria WTMM (N_buf)
13    besov_cone_c: float = 1.5 # Cono de Influencia de Besov
14    holder_threshold: float = 0.4 # Umbral Circuit Breaker (H_min)
15    cusum_h: float = 5.0 # Umbral Drift (h)
16    cusum_k: float = 0.5 # Slack (k)
17    grace_period_steps: int = 20 # Período refractario post-cambio régimen (silencia CUSUM)
18    volatility_alpha: float = 0.1 # Decaimiento EWMA de Varianza
19
20    # Política de Abandono y Anti-Aliasing
21    staleness_ttl_ns: int = 500_000_000 # TTL Latencia (500ms)
22    besov_nyquist_interval_ns: int = 100_000_000 # Límite Nyquist (100ms) para estabilidad WTMM
23    inference_recovery_hysteresis: float = 0.8 # Factor histéresis para recuperación de modo degradado
```

2.2 Entrada Operativa (y_t, y_{target}, τ)

```
1 @dataclass(frozen=True)
2 class MarketObservation:
3     price: Float[Array, "1"] # y_t (Normalizado o Absoluto)
4     target: Float[Array, "1"] # y_target (Generalmente price actual)
5     timestamp_ns: int # Unix Epoch (Nanosegundos)
6
7     def validate_domain(self, sigma_bound: float = 20.0, sigma_val: float = 1.0) -> bool:
8         """Detección de Outliers Catastróficos (> 20 sigma)."""
9         return abs(self.price) <= (sigma_bound * sigma_val)
```

2.3 Salida del Sistema

```
1 @dataclass(frozen=True)
2 class PredictionResult:
3     predicted_next: Float[Array, "1"] # y_{t+1} (Espacio Z-Score)
4
5     # Telemetría de Estado (S_risk)
6     holder_exponent: Float[Array, "1"] # H_t
7     cusum_drift: Float[Array, "1"] # G^+
8     distance_to_collapse: Float[Array, "1"] # h - G^+
9     free_energy: Float[Array, "1"] # F (Energía JKO)
10
11    # Telemetría Avanzada (Nuevas Adiciones)
12    kurtosis: Float[Array, "1"] # _t - Curtosis empírica de errores
```

```

13 dgm_entropy: Float[Array, "1"] # H_DGM - Entropía del predictor DGM (NaN si inactivo)
14 adaptive_threshold: Float[Array, "1"] # h_t - Umbral CUSUM adaptativo
15
16 # Estado del Orquestador
17 weights: Float[Array, "4"] # [rho_A, rho_B, rho_C, rho_D] (Simplex)
18
19 # Flags de Salud y Control (Explícitos)
20 sinkhorn_converged: Bool[Array, "1"] # Convergencia JKO
21 degraded_inference_mode: bool # TTL violation (congelamiento de pesos)
22 emergency_mode: bool # H_t < H_min (singularidad crítica)
23 regime_change_detected: bool # CUSUM alarm (G+ > h_t)
24 mode_collapse_warning: bool # H_DGM < ·H[g] (colapso DGM)
25
26 mode: str # "Standard" | "Robust" | "Emergency"

```

3 Arquitectura Multitenencia (Stateless/Functional Pattern)

Para soportar cientos de activos (Multi-Asset) en un solo servidor, la API soporta un modo puramente funcional. Esto permite gestionar el estado en bases de datos externas de baja latencia (Redis) y compartir el grafo de computación JAX compilado (el Predictor) entre todos los activos.

3.1 Maximización de Throughput (Batching Vectorizado)

Esta arquitectura habilita el uso de `jax.vmap` para procesar lotes de estados de múltiples activos en una sola llamada al hardware, minimizando el impacto del GIL de Python y maximizando la ocupación de la GPU.

```

1 class FunctionalPredictor:
2     """
3     Implementación Stateless para JAX Core.
4     Permite escalar a miles de predictores compartiendo la misma estructura computacional.
5     """
6
7     def __init__(self, config: PredictorConfig):
8         # Compilación JIT única para todos los activos
9         # Habilita vectorización automática (vmap) sobre la dimensión del batch (activos)
10        self.config = config
11        self._core_step = self._core_update_step
12        self._jit_update = jax.jit(self._core_step)
13        self._vmap_update = jax.jit(jax.vmap(self._core_step, in_axes=(0, 0, 0, 0)))
14
15    def init_state(self):
16        """Genera un estado cero inicial (cold state structure)."""
17        return self._initialize_state_structure()
18
19    def step(self, state, obs: MarketObservation) -> tuple[object, PredictionResult]:
20        """
21        Transición de Estado Pura: (S_t, Obs_t) -> (S_{t+1}, Pred_{t+1})
22        """
23        # 1. Validaciones (Outlier, Staleness, Nyquist) logic idéntica a UniversalPredictor
24        # ... logic for freeze_weights flag calculation ...
25
26        # 2. Ejecución Kernel JAX
27        # Zero-Copy: La actualización de búferes ocurre dentro de XLA (dynamic_update_slice)
28        new_state, raw_result = self._jit_update(
29            state, # Estado inyectado explícitamente desde Redis/Memoria
30            obs.price,
31            obs.target,
32            freeze_weights=should_freeze
33        )
34
35        # 3. Mapeo de Resultados
36        result = PredictionResult(
37            predicted_next=raw_result.y_next,
38            # ... resto de campos ...
39        )
40
41        return new_state, result
42

```

```

43 def step_batch(self, states, obs_batch: MarketObservation):
44     """
45     Procesamiento vectorizado para N activos simultáneos.
46     Utiliza vmap para paralelizar la inferencia y actualización.
47     """
48     # ... logic for batch flags ...
49     new_states, results = self._vmap_update(states, obs_batch.price, obs_batch.target,
50     freeze_flags)
51     return new_states, results

```

4 Clase Principal: UniversalPredictor (Stateful Wrapper)

Esta clase envuelve el patrón funcional para casos de uso de un solo activo (Single-Tenant), manteniendo el estado en memoria local (`self._state`).

4.1 Inicialización

```

1 class UniversalPredictor:
2     def __init__(self, config: PredictorConfig):
3         """
4         Inicializa el grafo de cómputo JAX (XLA JIT compilation).
5         Asigna memoria estática para los búferes en el dispositivo (VRAM).
6         El estado interno (self._state) contiene los `jnp.array` persistentes (rolling buffers
7         )
8         que se actualizarán mediante operaciones funcionales (jnp.roll, lax.dynamic_update)
9         para eliminar la latencia de transferencia de memoria (Zero-Copy).
10        """
11        self.config = config
12        self._state = self._initialize_state() # Estado interno JAX (resident un GPU)
13        self._jit_update = jax.jit(self._core_update_step)
14        self._last_timestamp_ns = 0 # Para cálculo de frecuencia
15
16    def fit_history(self, history: list[float]) -> bool:
17        """
18        Bootstrapping inicial (Protocolo de Cold Start).
19        Procesa el lote histórico para estabilizar los pesos JKO y llenar los búferes.
20        Requiere un mínimo de N_buf muestras.
21
22        Returns:
23            bool: True si el sistema alcanzó convergencia estable (Sinkhorn + CUSUM).
24        Raises:
25            ValueError: Si el historial es insuficiente (< wtm_buffer_size).
26            RuntimeError: Si el sistema diverge tras el calentamiento.
27        """
28        if len(history) < self.config.wtm_buffer_size:
29            raise ValueError(f"Historial insuficiente. Requerido: {self.config.
30            wtm_buffer_size}")
31
32        # Ejecución batch acelerada (jax.lax.scan) para calentar el estado
33        # Simula el paso del tiempo para llenar colas y estabilizar gradientes
34        self._state, final_metrics = self._jit_scan_history(self._state, jnp.array(history))
35
36        # Validación de Convergencia
37        is_converged = final_metrics.sinkhorn_converged
38        is_stable = final_metrics.cusum_drift < self.config.cusum_h
39
40        if not (is_converged and is_stable):
41            logger.warning("Cold Start finalizado sin convergencia estable.")
42            return False
43
44        return True

```

4.2 Método de Ejecución (Paso $t \rightarrow t + 1$)

```

1 def step(self, obs: MarketObservation) -> PredictionResult:
2     """
3     Ejecuta un ciclo completo de predicción.
4     Maneja internamente la validación de dominio y TTL.

```

```

5     """
6     # 1. Validación de Dominio (Outlier Check)
7     if not obs.validate_domain():
8         logger.error("Outlier Catastrófico detectado. Ignorando tick.")
9         return self._last_valid_result # Mantiene inercia
10
11     # 2. Check de Abandono (Staleness) y Frecuencia (Anti-Aliasing)
12     current_time = time.time_ns()
13     latency = current_time - obs.timestamp_ns
14     is_stale = latency > self.config.staleness_ttl_ns
15
16     # Validación de Frecuencia Nyquist (WTMM Stability)
17     dt_arrival = obs.timestamp_ns - self._last_timestamp_ns
18     is_sparse = (self._last_timestamp_ns > 0) and (dt_arrival > self.config.
besov_nyquist_interval_ns)
19
20     if is_sparse:
21         logger.warning(f"FrequencyWarning: Event interval {dt_arrival}ns > Nyquist limit.
WTMM spectrum might alias.")
22
23     self._last_timestamp_ns = obs.timestamp_ns
24
25     # 3. Actualización Core (JAX) - Zero-Copy State Management
26     # IMPORTANTE: El buffer de señal reside en GPU/TPU (self._state.signal_buffer).
27     # La actualización se realiza "in-place" funcionalmente usando jax.lax.
dynamic_update_slice
28     # o jnp.roll dentro del kernel compilado para evitar transferencias CPU <-> VRAM.
29     # Si hay staleness o sparsity excesiva, se congelan pesos para no degradar la geometrí
a.
30     should_freeze = is_stale or is_sparse
31
32     new_state, result_data = self._jit_update(
33         self._state,
34         obs.price,
35         obs.target,
36         freeze_weights=should_freeze,
37         # No se pasa history_buffer explícitamente, ya vive en _state
38     )
39
40     self._state = new_state
41
42     # 4. Empaquetado de Resultados
43     return PredictionResult(
44         predicted_next=result_data.y_next,
45         holder_exponent=result_data.H_t,
46         sinkhorn_converged=result_data.converged,
47         is_stable=not (is_stale or is_sparse),
48         # ... mapeo resto de campos
49     )

```

5 Persistencia (Atomic Snapshotting)

El sistema implementa persistencia binaria protegida por checksum.

```

1 import hashlib
2 import msgpack
3
4 def save_snapshot(self, filepath: str):
5     """
6     Exporta el estado interno Sigma_t a formato binario (MessagePack).
7     Incluye Checksum SHA-256 al final del archivo.
8     """
9     # Serialización de tensores JAX a bytes
10    state_dict = self._serialize_jax_state(self._state)
11
12    # Segmentación Modular (K-Blocks)
13    # IMPORTANTE: Incluir versionado de schema para evitar errores al cargar
14    # snapshots generados con versiones antiguas (cambios en profundidad de firma, etc.)
15    payload = {
16        "schema_version": self.config.schema_version, # Versionado seguro
17        "timestamp": time.time_ns(),

```

```

18         "config": asdict(self.config),
19         "global": state_dict["global"], # rho, G+, ema
20         "telemetry": {
21             "kurtosis": float(self._state.kurtosis),
22             "dgm_entropy": float(self._state.dgm_entropy),
23             "adaptive_threshold": float(self._state.h_adaptive)
24         },
25         "flags": {
26             "degraded_inference": bool(self._state.degraded_mode),
27             "emergency": bool(self._state.emergency_mode),
28             "regime_change": bool(self._state.regime_changed),
29             "mode_collapse": bool(self._state.mode_collapse_warning)
30         },
31         "kernels": {
32             "A": state_dict["kernel_a"],
33             "B": state_dict["kernel_b"],
34             "C": state_dict["kernel_c"],
35             "D": state_dict["kernel_d"]
36         }
37     }
38
39     data_bytes = msgpack.packb(payload)
40     checksum = hashlib.sha256(data_bytes).hexdigest()
41
42     with open(filepath, "wb") as f:
43         f.write(data_bytes)
44         f.write(checksum.encode('utf-8')) # Append hash
45
46     def load_snapshot(self, filepath: str):
47         """
48         Carga estado. Valida SHA-256 y schema_version antes de deserializar.
49         Lanza ValueError si falla la validación o schema incompatible.
50         """
51         with open(filepath, "rb") as f:
52             content = f.read()
53
54         data_bytes = content[:-64] # Todo menos los últimos 64 bytes (SHA256 hex)
55         stored_checksum = content[-64:].decode('utf-8')
56
57         computed = hashlib.sha256(data_bytes).hexdigest()
58         if computed != stored_checksum:
59             raise ValueError("Snapshot corrupto: Checksum mismatch.")
60
61         payload = msgpack.unpackb(data_bytes)
62
63         # Validar schema_version para detectar incompatibilidades
64         loaded_schema = payload.get('schema_version', 'unknown')
65         if loaded_schema != self.config.schema_version:
66             raise ValueError(
67                 f"Schema version mismatch: snapshot={loaded_schema}, "
68                 f"current={self.config.schema_version}. "
69                 f"Cannot load snapshot generated with incompatible kernel depths or signature
70                 features."
71             )
72
73         self._state = self._deserialize_jax_state(payload)

```

6 Ajuste Adaptativo del Umbral CUSUM

El sistema implementa el **Lema de Umbral Adaptativo** basado en curtosis, permitiendo que el detector CUSUM se ajuste automáticamente a regímenes con colas pesadas.

6.1 Fórmula de Ajuste

El umbral de detección de cambio de régimen se calcula dinámicamente:

$$h_t = k \cdot \sigma_t \cdot \left(1 + \ln\left(\frac{\kappa_t}{3}\right)\right)$$

donde:

- k : Slack calibrado (`cusum_k` en configuración)
- σ_t : Volatilidad EMA del error de predicción
- κ_t : Curtosis empírica móvil (ventana de 252 pasos)
- 3: Curtosis de referencia Gaussiana

6.2 Interpretación de Curtosis

Rango κ_t	Régimen de Mercado
$\kappa_t \approx 3$	Gaussiano (mercado normal)
$\kappa_t \in [5, 10]$	Volatilidad financiera estándar
$\kappa_t \in [10, 15]$	Alta volatilidad (eventos outlier)
$\kappa_t > 15$	Régimen de crisis (colas pesadas)
$\kappa_t > 20$	Falla en modelo de residuos (alerta crítica)

Table 1: Interpretación de curtosis empírica

Nota: El ajuste logarítmico permite que el umbral se expanda automáticamente cuando $\kappa_t > 3$, evitando falsos positivos en regímenes de alta curtosis mientras mantiene sensibilidad a cambios estructurales genuinos.

7 Periodo de Gracia (Ventana Refractaria) Post-Cambio de Régimen

7.1 Motivación

Cuando CUSUM detecta un cambio de régimen ($G^+ > h_t$), el orquestador reinicia los pesos a distribución uniforme y reseta los acumuladores CUSUM. Sin embargo, en los pasos inmediatos posteriores:

- **Volatilidad inflada:** El error de predicción e_t se vuelve temporalmente grande porque los nuevos pesos uniformes aún no se han optimizado.
- **Curtosis elevada:** El buffer de errores refuerza momentáneamente momentos de alto orden.
- **Cascada de falsas alarmas:** CUSUM podría detectar "otro cambio" basándose en ruido de recalibración, no en genuina ruptura estructural.

Esto puede causar oscilación patológica donde el sistema alterna entre reinicio uniforme y redetección espuria.

7.2 Solución: Grace Period (Refractario)

Se introduce un parámetro `grace_period_steps` en `PredictorConfig` (por defecto 20-50 pasos):

$$\text{CUSUM_silenciado} = (\text{pasos_desde_último_cambio} < \text{grace_period_steps})$$

Durante el período de gracia:

1. El detector CUSUM calcula su estadística G^+ internamente (para diagnóstico)
2. **Pero no emite alarma** (`regime_change_detected = False`) aunque $G^+ > h_t$
3. El acumulador G^+ se mantiene en reset ($G^+ = 0$ al inicio del glance)
4. Permiten que los pesos converjan bajo el algoritmo JKO sin interrupciones

Transcurrido el período:

- CUSUM vuelve a estado operacional normal
- Próxima detección de cambio (si ocurre) desencadena nuevo período de gracia

7.3 Algoritmo de Implementación

```

1 class CUSUMState:
2     def __init__(self, grace_period_steps=20):
3         self.g_plus = 0.0
4         self.g_minus = 0.0
5         self.error_sq_ema = 0.0
6         self.steps_since_regime_change = 0
7         self.grace_period = grace_period_steps
8
9     def step(self, error, sigma_t, kurtosis):
10        """Avanza el estado CUSUM con silenciamiento refractario."""
11        # Incrementar contador desde último cambio
12        self.steps_since_regime_change += 1
13
14        # Calcular estadística (siempre)
15        k = self.config.cusum_k
16        h_adaptive = k * sigma_t * (1 + np.log(max(kurtosis, 1.0) / 3.0))
17
18        s_standardized = np.abs(error) / sigma_t
19        s_centered = s_standardized - 1.0
20
21        self.g_plus = max(0.0, self.g_plus + s_centered - k)
22
23        # Lógica de alarma CON GRACIA
24        is_in_grace_period = (
25            self.steps_since_regime_change < self.grace_period
26        )
27
28        if is_in_grace_period:
29            # Silenciar: no emitir alarma
30            alarm = False
31        else:
32            # Normal: comparar con umbral
33            alarm = (self.g_plus > h_adaptive)
34
35        return alarm, self.g_plus, h_adaptive
36
37    def reset_on_regime_change(self):
38        """Al detectar cambio, iniciar período de gracia."""
39        self.g_plus = 0.0
40        self.steps_since_regime_change = 0 # Reiniciar reloj

```

7.4 Parámetros Sugeridos

grace_period_steps	Escenario	Justificación
10-15	Mercados estables, baja latencia	Recalibración rápida
20-30	Mercados con volatilidad media	Balance entre estabilidad y reactividad
40-50	Mercados de alta turbulencia	Mayor tiempo para convergencia JKO
60+	Instrumentos ilíquidos o con gaps	Minimizar oscilaciones patológicas

Table 2: Recomendaciones para grace_period_steps según régimen

7.5 Diagnóstico y Telemetría

Se recomienda registrar (sin decidir) durante el período de gracia:

- G^+ observable (si hubiera alarma)
- σ_t y κ_t instantáneos
- Convergencia del JKO (distancia Wasserstein a cada paso)

Esto permite post-hoc análisis de si el período fue suficiente o excesivo.

8 Flags de Operación y Recuperación

El sistema mantiene cuatro flags booleanos explícitos que señalizan estados críticos al ejecutor:

8.1 DegradedInferenceMode

Condición de activación:

$$\text{TTL}(y_{\text{target}}) = t_{\text{current}} - t_{\text{signal}} > \Delta_{\text{max}}$$

Implicaciones operacionales:

1. Suspende actualización del transporte JKO inmediatamente
2. Congela pesos ρ en último valor válido (modo inercial)
3. Predicciones continúan generándose pero con confianza degradada
4. Riesgo NO está siendo optimizado geométricamente

Recuperación con histéresis:

$$\text{TTL}(y_{\text{target}}) < h_{\text{hyst}} \cdot \Delta_{\text{max}}$$

donde $h_{\text{hyst}} = \text{inference_recovery_hysteresis}$ (por defecto 0.8) parametrizable en PredictorConfig.

Se emite NormalOperationRestoredEvent al recuperar.

8.2 EmergencyMode

Condición: $H_t < H_{\min}$ (singularidad crítica detectada)

Acción: Fuerza $w_D \rightarrow 1.0$ (Kernel D de signatures) y cambia a métrica de Huber robusta.

8.3 RegimeChangeDetected

Condición: $G^+ > h_t$ (CUSUM detecta cambio de régimen)

Acción: Reinicio de entropía a distribución uniforme y reset de acumuladores.

8.4 ModeCollapseWarning

Condición: $H_{\text{DGM}} < \gamma \cdot H[g]$ durante > 10 pasos consecutivos (solo relevante si $\rho_B > 0.05$)

Acción correctiva: Reducir $\rho_B \rightarrow 0$ hasta re-entrenar red DGM.

8.5 Período de Gracia (Refractario) Post-Cambio de Régimen

Motivación: Cuando CUSUM detecta un cambio de régimen y resetea los pesos a distribución uniforme, la curtosis y varianza residual se vuelven **transitoriamente infladas** mientras los filtros (SIA, WTMM, EMA) se recalibran. Sin protección, esto provoca **cascadas de falsos positivos** inmediatos: el sistema detecta el mismo cambio repetidamente en los siguientes 5-10 pasos.

Solución: Introducir un contador refractario que **silencia CUSUM temporalmente** tras la detección de cambio.

8.5.1 Implementación

Dentro del estado interno del predictor, se mantiene un contador:

```
1 @dataclass
2 class PredictorState:
3     # ... otros campos ...
4     grace_period_counter: int = 0 # Contador refractario (decrementado cada paso)
5     regime_change_locked: bool = False # Flag de bloqueo durante gracia
```

La lógica en el núcleo de actualización (dentro de `_core_update_step`) es:

```

1 def _core_update_step(state, price, target, freeze_weights=False):
2     # ... paso de identificación (SIA, WTMM) ...
3
4     # Calcular CUSUM normalmente
5     raw_alarm = self._check_regime_change_with_kurtosis(error)
6
7     # Aplicar período de gracia: silenciar falsa alarma si dentro de gracia
8     if state.grace_period_counter > 0:
9         raw_alarm = False # Suprimir detección durante refractario
10        state.grace_period_counter -= 1
11        state.regime_change_locked = True
12    else:
13        state.regime_change_locked = False
14
15    # Si se detecta cambio FUERA del período de gracia, resetear contador
16    if raw_alarm and not state.regime_change_locked:
17        state.grace_period_counter = self.config.grace_period_steps
18        # Reiniciar pesos a uniforme, resetear acumuladores
19        weights = jnp.ones(4) / 4.0
20        cusum_state['g_plus'] = 0.0
21
22    # ... resto de la lógica ...
23    return new_state, result

```

8.5.2 Dinámica Temporal

Ejemplo: Con `grace_period_steps=20`:

Paso	CUSUM Crudo	Contador Gracia	Alarma Emitida
$t = 0$	False	0	False
$t = 1$	True	0	True \Rightarrow Cambio detectado
$t = 2$	True	19	False (silenciado)
$t = 3$	True	18	False (silenciado)
\vdots	\vdots	\vdots	\vdots
$t = 20$	True	1	False (silenciado)
$t = 21$	True	0	True \Rightarrow Nueva alarma (fin gracia)

Table 3: Evolución del contador de gracia con detecciones repetidas

Interpretación:

1. En $t = 1$: Cambio genuino detectado. Se resetean pesos, inicia contador `grace_period_counter=20`.
2. En $t \in [2, 20]$: Aunque CUSUM crudo sigue alto (inflación transitoria), la alarma es **suprimida**. El sistema se recalibra en silencio.
3. En $t = 21$ (fin del período): Si la volatilidad persiste (e.g., un verdadero régimen de crisis), la alarma se re-emite. Si fue transitorio, CUSUM se normaliza.

8.5.3 Parámetros Recomendados

- `grace_period_steps`: Típicamente 10 – 50 pasos.
 - **10-15 pasos**: Para mercados de alta frecuencia (> 1 kHz). Recalibración rápida.
 - **20-30 pasos**: Para operaciones intraday (1-100 Hz). Balance entre rechazo de ruido y reacción.
 - **40-50 pasos**: Para datos de baja frecuencia (< 1 Hz). Permite amortiguamiento completo de transiente.

Entre mercados: Calibrar via `optuna.optimize()` sobre ventanas de validación histórica, minimizando tasa de falsas alarmas dentro de 30 minutos post-cambio.

8.5.4 Ventajas

- **Evita Cascadas:** Una sola alarma genuina no dispara falsos positivos en cadena.
- **Permite Recalibración:** Los filtros (SIA, curtosis, varianza) tienen tiempo para estabilizarse sin distorsiones retroactivas.
- **Preserva Reactividad:** Tras el período de gracia, el sistema es tan reactivo como antes.
- **Parametrizable:** Fácil sintonización per-activo o per-mercado.

9 Manejo de Errores y Excepciones

9.1 Excepciones Estándar

- **DomainError:** Se lanza (o se loguea crítico) si y_t excede los límites (Outlier Catastrófico $> 20\sigma$).
- **StalenessWarning:** Emitido mediante el sistema de logging estándar de Python cuando se activa la protección TTL.
- **FrequencyWarning:** Alerta si la tasa de arribo de eventos cae por debajo del límite de Nyquist para el análisis de Besov.
- **IntegrityError:** Fallo crítico en la carga de snapshot. El sistema debe abortar y solicitar reinicio en frío.

9.2 Alertas Específicas Avanzadas

- **ModeDegradationAlert:** Se emite cuando H_{DGM} viola umbral durante > 10 pasos consecutivos. Indica colapso de modo en el predictor neuronal DGM (Rama B).
- **KurtosisOutlierWarning:** Se emite si $\kappa_t > 20$ de forma persistente (> 5 pasos consecutivos). Señala falla potencial en el modelo de residuos y sugiere revisión de arquitectura.
- **NormalOperationRestoredEvent:** Se emite al recuperar de **DegradedInferenceMode** (cuando TTL vuelve bajo el umbral con histéresis). Señaliza al ejecutor que puede retomar operación normal.

9.3 Ejemplo de Logging en Producción

```
1 import logging
2 import os
3 from datetime import datetime
4
5 def save_emergency_dump(predictor, result, asset_id: str):
6     """
7     Guarda un "Dump de Depuración" completo cuando se activa EmergencyMode.
8     Incluye: estado de pesos, buffer de señales, historial de telemetría.
9     """
10    dump_dir = os.path.expanduser("~/predictor_emergency_dumps")
11    os.makedirs(dump_dir, exist_ok=True)
12
13    timestamp = datetime.now().isoformat()
14    dump_file = f"{dump_dir}/{asset_id}_emergency_{timestamp}.msgpack"
15
16    debug_payload = {
17        "emergency_timestamp": timestamp,
18        "asset_id": asset_id,
19        "holder_exponent": float(result.holder_exponent),
20        "weights": [float(w) for w in result.weights],
21        "signal_buffer": predictor._state.signal_circular_buffer.tolist(),
22        "regime_history": predictor._state.cusum_history.tolist(),
23        "telemetry_snapshot": {
24            "kurtosis": float(result.kurtosis),
25            "dgm_entropy": float(result.dgm_entropy),
26            "adaptive_threshold": float(result.adaptive_threshold),
27            "distance_to_collapse": float(result.distance_to_collapse)
```

```

28     },
29     "flags_at_emergency": {
30         "degraded_inference": bool(result.degraded_inference_mode),
31         "regime_change": bool(result.regime_change_detected),
32         "mode_collapse": bool(result.mode_collapse_warning)
33     }
34 }
35
36 with open(dump_file, "wb") as f:
37     msgpack.packb(debug_payload, file=f)
38
39 logging.critical(f"Emergency dump saved to {dump_file} for forensius analysis")
40
41 def process_prediction(predictor, obs):
42     result = predictor.step(obs)
43     asset_id = obs.asset_id if hasattr(obs, 'asset_id') else "unknown"
44
45     # Flags críticos
46     if result.degraded_inference_mode:
47         logging.warning(
48             "DEGRADED MODE: TTL exceeded. Weights frozen. "
49             "Consider reducing position size."
50         )
51
52     if result.emergency_mode:
53         logging.critical(
54             f"EMERGENCY: Singularity detected (H={result.holder_exponent:.3f}). "
55             "Forcing Kernel D with Huber loss."
56         )
57     # Guardar dump automáticamente para análisis post-mortem
58     save_emergency_dump(predictor, result, asset_id)
59
60     if result.mode_collapse_warning:
61         logging.error(
62             f"MODE COLLAPSE: DGM entropy below threshold. "
63             f"H_DGM = {result.dgm_entropy:.3f}. "
64             "Reducing rho_B -> 0."
65         )
66
67     if result.kurtosis > 20.0:
68         logging.warning(
69             f"KURTOSIS OUTLIER: kappa = {result.kurtosis:.2f} > 20. "
70             "Residual model may be invalid."
71         )
72
73     return result

```

10 Detección de Mode Collapse en DGM

El sistema monitoriza la entropía diferencial del predictor neuronal (Rama B) para detectar colapso a soluciones triviales.

10.1 Criterio de Detección

La entropía diferencial de la solución DGM $V_\theta(x, t)$ se calcula como:

$$H_{\text{DGM}} = - \int p_V(v) \log p_V(v) dv$$

se compara contra la entropía de la condición terminal $H[g]$:

$$H_{\text{DGM}} \geq \gamma \cdot H[g], \quad \gamma \in [0.5, 1.0]$$

Si la violación persiste durante > 10 pasos consecutivos, se activa `mode_collapse_warning`.

10.2 Acción Correctiva

El orquestador JKO debe reducir el peso de la Rama B:

$$\rho_B \rightarrow 0$$

hasta que se re-entrene la red neuronal DGM con hiperparámetros ajustados (tasa de aprendizaje, arquitectura, inicialización).

Nota Teórica: Una solución colapsada tiene $H[V_\theta] \rightarrow -\infty$ (distribución delta), correspondiendo a una política de control degenerada que no responde a variaciones del estado.