

# Especificación de API Python - Universal Predictor

Ingeniería de Software

February 18, 2026

## Contents

|          |  |          |
|----------|--|----------|
| <b>1</b> | <b>Introducción</b>  | <b>2</b> |
| <b>2</b> | <b>Estructuras de Datos (Tipado)</b>                             | <b>2</b> |
| 2.1      | Configuración ( $\Lambda$ ) . . . . .                            | 2        |
| 2.2      | Entrada Operativa ( $y_t, y_{target}, \tau$ ) . . . . .          | 2        |
| 2.3      | Salida del Sistema . . . . .                                     | 2        |
| <b>3</b> | <b>Arquitectura Multitenencia (Stateless/Functional Pattern)</b> | <b>3</b> |
| 3.1      | Maximización de Throughput (Batching Vectorizado) . . . . .      | 3        |
| <b>4</b> | <b>Clase Principal: UniversalPredictor (Stateful Wrapper)</b>    | <b>4</b> |
| 4.1      | Inicialización . . . . .   | 4        |
| 4.2      | Método de Ejecución (Paso $t \rightarrow t + 1$ ) . . . . .      | 4        |
| <b>5</b> | <b>Persistencia (Atomic Snapshotting)</b>                        | <b>5</b> |
| <b>6</b> | <b>Manejo de Errores y Excepciones</b>                           | <b>6</b> |

# 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 ( $\Lambda$ )

```
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     epsilon: float = 1e-3          # Regularización Entrópica (Sinkhorn)
9     learning_rate: float = 0.01    # Tasa de Aprendizaje JKO
10    log_sig_depth: int = 3          # Profundidad de Firma (Kernel D)
11    wtmm_buffer_size: int = 128     # Memoria WTMM (N_buf)
12    besov_cone_c: float = 1.5       # Cono de Influencia de Besov
13    holder_threshold: float = 0.4   # Umbral Circuit Breaker (H_min)
14    cusum_h: float = 5.0            # Umbral Drift (h)
15    cusum_k: float = 0.5            # Slack (k)
16    volatility_alpha: float = 0.1   # Decaimiento EWMA de Varianza
17
18    # Política de Abandono y Anti-Aliasing
19    staleness_ttl_ns: int = 500_000_000 # TTL Latencia (500ms)
20    besov_nyquist_interval_ns: int = 100_000_000 # Límite Nyquist (100ms) para
    estabilidad WTMM
```

### 2.2 Entrada Operativa ( $y_t, y_{target}, \tau$ )

```
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     :
9         """Detección de Outliers Catastróficos (> 20 sigma)."""
10        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    # Estado del Orquestador
12    weights: Float[Array, "4"]          # [rho_A, rho_B, rho_C, rho_D] (Simplex)
13
14    # Flags de Salud y Control
15    sinkhorn_converged: Bool[Array, "1"] # Convergencia JKO
```

```

16     is_stable: bool                                # is_degraded (False si viola TTL)
17     mode: str                                       # "Standard" | "Robust"

```

## 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
5      computacional.
6      """
7
8      def __init__(self, config: PredictorConfig):
9          # Compilación JIT única para todos los activos
10         # Habilita vectorización automática (vmap) sobre la dimensión del batch (activos)
11
12         self.config = config
13         self._core_step = self._core_update_step
14         self._jit_update = jax.jit(self._core_step)
15         self._vmap_update = jax.jit(jax.vmap(self._core_step, in_axes=(0, 0, 0, 0)))
16
17     def init_state(self):
18         """Genera un estado cero inicial (cold state structure)."""
19         return self._initialize_state_structure()
20
21     def step(self, state, obs: MarketObservation) -> tuple[object, PredictionResult]:
22         """
23         Transición de Estado Pura: (S_t, Obs_t) -> (S_{t+1}, Pred_{t+1})
24         """
25         # 1. Validaciones (Outlier, Staleness, Nyquist) logic idéntica a
26         # UniversalPredictor
27         # ... logic for freeze_weights flag calculation ...
28
29         # 2. Ejecución Kernel JAX
30         # Zero-Copy: La actualización de búferes ocurre dentro de XLA (
31         dynamic_update_slice)
32         new_state, raw_result = self._jit_update(
33             state, # Estado inyectado explícitamente desde Redis/Memoria
34             obs.price,
35             obs.target,
36             freeze_weights=should_freeze
37         )
38
39         # 3. Mapeo de Resultados
40         result = PredictionResult(
41             predicted_next=raw_result.y_next,
42             # ... resto de campos ...
43         )
44
45         return new_state, result
46
47     def step_batch(self, states, obs_batch: MarketObservation):
48         """
49         Procesamiento vectorizado para N activos simultáneos.
50         Utiliza vmap para paralelizar la inferencia y actualización.
51         """
52         # ... logic for batch flags ...
53         new_states, results = self._vmap_update(states, obs_batch.price, obs_batch.
54             target, freeze_flags)
55         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
7         buffers)
8         que se actualizarán mediante operaciones funcionales (jnp.roll, lax.
9         dynamic_update)
10        para eliminar la latencia de transferencia de memoria (Zero-Copy).
11        """
12        self.config = config
13        self._state = self._initialize_state() # Estado interno JAX (resident un GPU)
14        self._jit_update = jax.jit(self._core_update_step)
15        self._last_timestamp_ns = 0 # Para cálculo de frecuencia
16
17    def fit_history(self, history: list[float]) -> bool:
18        """
19        Bootstrapping inicial (Protocolo de Cold Start).
20        Procesa el lote histórico para estabilizar los pesos JKO y llenar los búferes.
21        Requiere un mínimo de N_buf muestras.
22
23        Returns:
24            bool: True si el sistema alcanzó convergencia estable (Sinkhorn + CUSUM).
25        Raises:
26            ValueError: Si el historial es insuficiente (< wtm_buffer_size).
27            RuntimeError: Si el sistema diverge tras el calentamiento.
28        """
29        if len(history) < self.config.wtm_buffer_size:
30            raise ValueError(f"Historial insuficiente. Requerido: {self.config.
31            wtm_buffer_size}")
32
33        # Ejecución batch acelerada (jax.lax.scan) para calentar el estado
34        # Simula el paso del tiempo para llenar colas y estabilizar gradientes
35        self._state, final_metrics = self._jit_scan_history(self._state, jnp.array(
36        history))
37
38        # Validación de Convergencia
39        is_converged = final_metrics.sinkhorn_converged
40        is_stable = final_metrics.cusum_drift < self.config.cusum_h
41
42        if not (is_converged and is_stable):
43            logger.warning("Cold Start finalizado sin convergencia estable.")
44            return False
45
46        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
geometría.
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    payload = {
14        "timestamp": time.time_ns(),
15        "config": asdict(self.config),
16        "global": state_dict["global"], # rho, G+, ema
17        "kernels": {
18            "A": state_dict["kernel_a"],
19            "B": state_dict["kernel_b"],
20            "C": state_dict["kernel_c"],
21            "D": state_dict["kernel_d"]
22        }
23    }
24
25    data_bytes = msgpack.packb(payload)
26    checksum = hashlib.sha256(data_bytes).hexdigest()

```

```

27
28     with open(filepath, "wb") as f:
29         f.write(data_bytes)
30         f.write(checksum.encode('utf-8')) # Append hash
31
32 def load_snapshot(self, filepath: str):
33     """
34     Carga estado. Valida SHA-256 antes de deserializar.
35     Lanza IntegrityError si falla la validación.
36     """
37     with open(filepath, "rb") as f:
38         content = f.read()
39
40     data_bytes = content[:-64] # Todo menos los últimos 64 bytes (SHA256 hex)
41     stored_checksum = content[-64:].decode('utf-8')
42
43     computed = hashlib.sha256(data_bytes).hexdigest()
44     if computed != stored_checksum:
45         raise ValueError("Snapshot corrupto: Checksum mismatch.")
46
47     payload = msgpack.unpackb(data_bytes)
48     self._state = self._deserialize_jax_state(payload)

```

## 6 Manejo de Errores y Excepciones

- **DomainError**: Se lanza (o se loguea crítico) si  $y_t$  excede los límites (Outlier Catastrófico).
- **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.