

# ARQUITECTURA DE ALTAS PRESTACIONES PARA SISTEMAS DE VISIÓN BIOINSPIRADOS

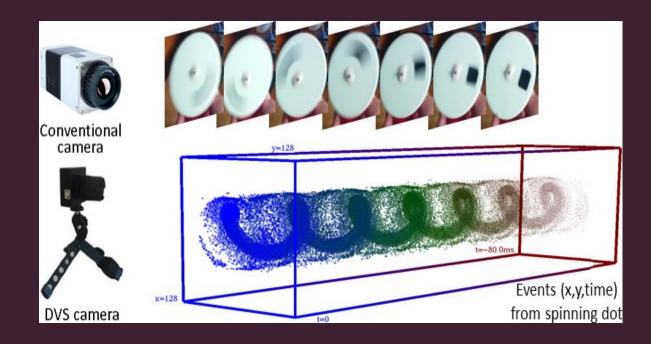
Arquitectura de Altas Prestaciones para Visión 2021

# ÍNDICE

- Contexto
- Problema a solucionar
- Motivación
- Estado del arte
- Implementación
- Trabajo futuro

# CONTEXTO. CÁMARA DE EVENTOS.

- Funcionamiento similar al de la retina.
- Registra eventos relacionados con cambios en la luminosidad de la escena. Funcionamiento asíncrono.
- Si nada cambia, no se registra información.
- Cuando un pixel cambia de luminosidad, manda una señal de salida que contiene:
  - coordenadas del píxel.
  - marca de tiempo.
  - polaridad (opc.).
  - nivel de brillo (opc.).



# CONTEXTO. CÁMARA DE EVENTOS.

#### <u>VENTAJAS</u>

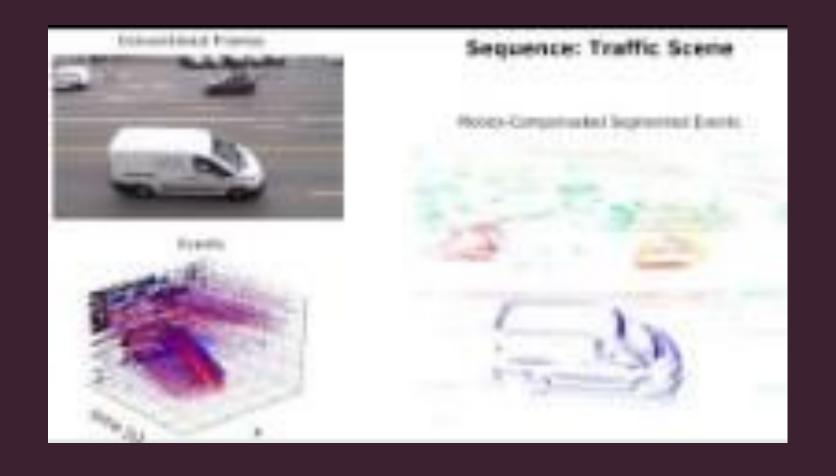
- Alta resolución temporal (µs).
- Baja latencia.
- No hay desenfoque por movimiento.
- Bajo consumo de energía (30 mW).
- Alto rango dinámico (> 120 dB).

#### INCONVENIENTES

- Funcionamiento asíncrono (rediseño de algoritmos de procesamiento).
- Resolución (0,1 0,2 MPx).
- Precio elevado (1.000 € 5.000 €).

Sensor	Dynamic	Equivalent	Spatial	Power
	range (dB)	framerate* (fps)	resolution (MP)	consumption (mW)
Human eye	30–40	200-300	-	10 <sup>[4]</sup>
High-end DSLR camera (Nikon D850)	44.6 <sup>[5]</sup>	120	2–8	-
Ultrahigh-speed camera (Phantom v2640) <sup>[6]</sup>	64	12,500	0.3–4	-
Event camera <sup>[7]</sup>	120	1,000,000	0.1–0.2	30

# CONTEXTO. CÁMARA DE EVENTOS.



## PROBLEMA A SOLUCIONAR

- Miles de eventos generados cada segundo.
- No sirven algoritmos tradicionales de procesamiento de imágenes.
- Necesidad de procesamiento instantáneo.
- Sistemas empotrados suelen tener poca capacidad de cálculo.
- Equipos potentes = gran espacio y gran consumo.





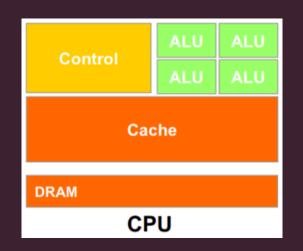
# MOTIVACIÓN

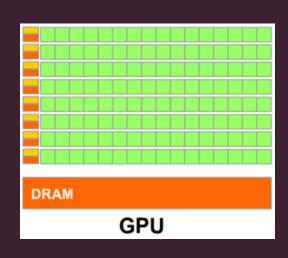
- Utilización en temas de actualidad.
- Guiado de drones, conducción autónoma, sistemas tolerantes a fallos, etc.
- En lo personal, procesamiento de imágenes sumado a desarrollo hardware.
- · Aplicación directa sobre TFM.

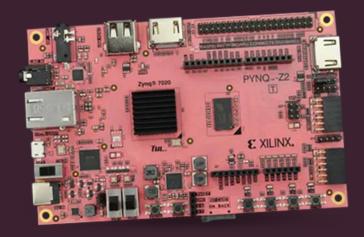


## ESTADO DEL ARTE

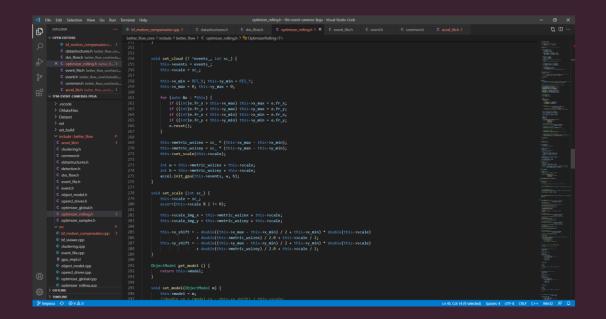
- · Event-based Moving Object Detection and Tracking. Anton Mitrokhin et al. 2020.
- · Descripción e implementación del algoritmo en C++.
- Pruebas sobre CPU de PC, GPU de NVIDIA con CUDA y FPGA.







- · Proyecto muy amplio (TFM).
- Adaptación:
  - Algoritmo principal compuesto por varias funciones.
  - Selección de una de estas funciones.
  - · Implementación en Python.
  - · Aceleración mediante FPGA.



- Algoritmo 1:
  - get\_time\_img()
  - Sobel\_cpu()
  - Update\_accumulators()
  - Project\_4param\_reinit()

**Algorithm 1** Global motion compensation in event space using  $\mathcal{T}$ .

```
\begin{aligned} \textbf{Data:} \ \mathcal{M}_{i-1}^G, C, d, \xi \\ \textbf{Result:} \ \mathcal{M}_i^G, C', \mathcal{T} \\ C' \leftarrow \text{warpEventCloud}(C, \mathcal{M}_{i-1}^G) \\ \mathcal{T} \leftarrow \text{getTimestampImage}(C', d) \\ \mathcal{M}_i^G \leftarrow \text{updateModel}(\mathcal{M}_{i-1}^G, \mathcal{T}) \\ \textbf{while} \ ||M_{i-1}^G - M_i^G||_2 > \xi \ \textbf{do} \\ ||C' \leftarrow \text{warpEventCloud}(C, \mathcal{M}_i^G) \\ \mathcal{T} \leftarrow \text{getTimestampImage}(C', d) \\ \mathcal{M}_{i-1}^G \leftarrow \mathcal{M}_i^G \\ \mathcal{M}_i^G \leftarrow \text{updateModel}(\mathcal{M}_i^G, \mathcal{T}) \\ \textbf{end} \end{aligned}
```

```
/*** T <- getTimestampImage(C', d) ***/
time_img = accel.get_time_img(this->events, this->metric_wsizex, this->metric_wsizey, this->scale, this->x_shift, this->y_shift); // Obtione la time_image

/*** Mi <- updateModel(Mi-1, T) ***/
accel.fast_model(this->model, time_img);
this->model.update_accumulators(this->rot_divider, this->div_divider, this->x_divider, this->y_divider);

double cx = (model.cx - this->x_shift) / this->scale;
double cy = (model.cy - this->y_shift) / this->scale;

/*** C' <- warpEventCloud(C, Mi-1) ***/
accel.project_4param_reinit<T>(this->events, -model.total_dx, -model.total_dy, cx, cy, model.total_div, -model.total_rot);
model.cx = cx;
model.cy = cy;
```

- Get\_time\_img():
- · Obtiene la imagen temporal a partir de un array de eventos.
- Esta imagen contiene en cada pixel la media de los timestamps de los eventos mapeados en dicho pixel.



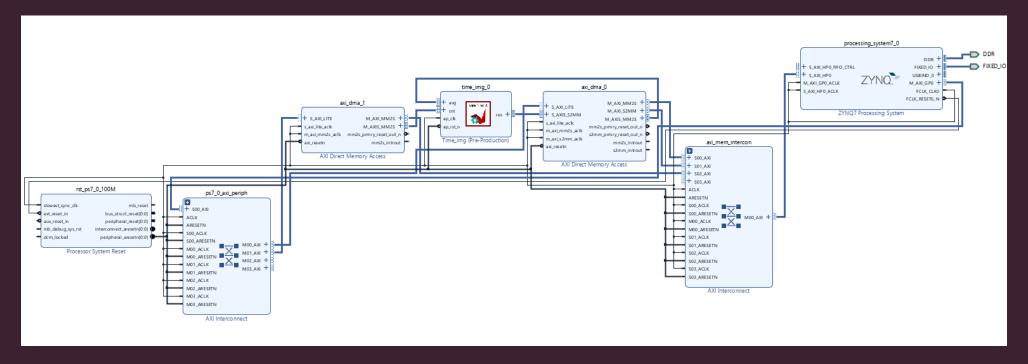
- · Aceleración utilizando Overlays personalizados con Pynq Z2.
- Vitis HLS para crear IP personalizado para acelerar.
- Vivado para crear la arquitectura del Overlay.
- · Python para ejecutar el algoritmo en la Pynq Z2.





- Muchos problemas en el proceso.
- · Pocos tutoriales realmente buenos.
- Solo implementaciones sencillas y sin explicaciones.
- · Demasiada (des)información en el foro de Xilinx.
- Desarrollo hardware a bajo nivel es una tarea complicada.

No se llega a ninguna implementación válida



```
In [40]: avg = xlnk.cma_array(shape=(32,32), dtype=np.float)
    cnt = xlnk.cma_array(shape=(32,32), dtype=np.int)
    res = xlnk.cma_array(shape=(32,32), dtype=np.float)

for i in range(32):
    for j in range(32):
        avg[i][j] = 8.0;
        cnt[i][j] = 2;
```

```
In [41]: dma0.sendchannel.transfer(avg)
  dma1.sendchannel.transfer(cnt)
  dma0.recvchannel.transfer(res)
```

#### Repositorio GitHub:

https://github.com/GuilleFdez/AAPV

```
In [33]: print(res)

[[0.3125 0.3125 0.3125 ... 0.3125 0.3125 0.3125]
        [0.3125 0.3125 0.3125 ... 0.3125 0.3125 0.3125]
        [0.3125 0.3125 0.3125 ... 0.3125 0.3125 0.3125]
        ...
        [0. 0. 0. 0. 0. 0. 0. 0. ]
        [0. 0. 0. 0. 0. 0. 0. 0]
```

# DEMOSTRACIÓN

Código Python sin acelerar pero optimizado

# TRABAJO FUTURO

- · Obtener el núcleo del código en C++.
- · Acelerar aquellas partes que sea posible en hardware.
- Creación de IP's en Vitis HLS.
- · Creación del layout en Vivado.
- Programación de la Pynq Z2 en C++ usando Vitis.

# PREGUNTAS

Muchas gracias.