

Defensa de Tesis Doctoral Programa en Tecnologías de la Información y las Comunicaciones

Doctorando: Alejandro Valdezate Sánchez

Director: Dr. Rafael Capilla Sevilla

VARIABILIDAD DINÁMICA EN SISTEMAS SENSIBLES AL CONTEXTO

Contenido

- 1. Motivación
- 2. Estado del arte
- 3. Planteamiento del problema
- 4. Solución propuesta
- 5. Experimentación
- 6. Conclusiones y trabajos futuros
- 7. Publicaciones



Motivación

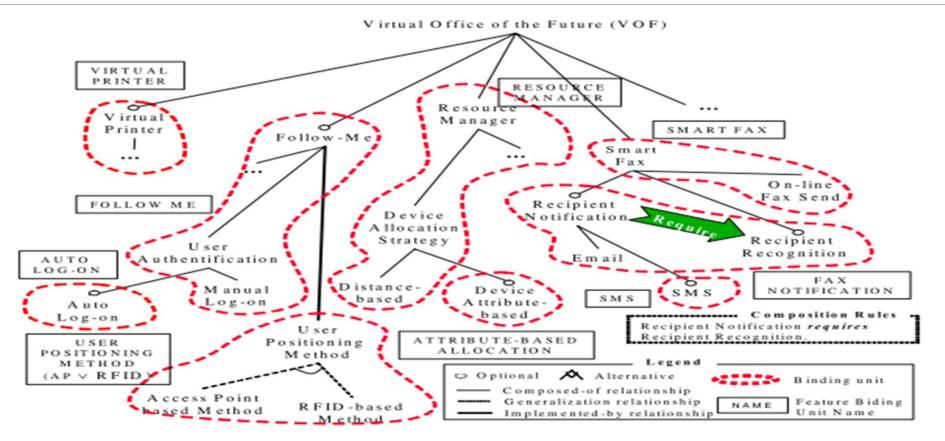
- □ La **variabilidad software** permite configurar características visibles de sistemas (denominados **variantes**) que cuentan con múltiples opciones de configuración.
- La **configuración de los variantes** puede realizarse en el lado del desarrollador de manera estática o en el lado del cliente de manera más dinámica.
- Los sistemas actuales dependientes del **contexto** requieren una gestión de la **variabilidad** que se pueda **automatizar** durante la ejecución del sistema.
- La gestión de la variabilidad en tiempo de ejecución se denomina variabilidad dinámica.

EXISTE UNA CARENCIA DE SOLUCIONES QUE PERMITAN GESTIONAR LA VARIABILIDAD DINÁMICA



- □ Los **modelos de variabilidad software** surgidos en los '90 (FODA) se han enriquecido con semántica para permitir modelar los valores y atributos de las opciones configurables.
- Esta variabilidad permite configurar productos en el **espacio** (número y tipo de productos) y en el **tiempo**, a través del **binding time**, que es el momento en el cual los variantes toman sus valores en diferentes momentos.
- □ Los modelos de variabilidad necesitan modelar **restricciones** entre los diferentes variantes o características del producto para limitar el número de productos configurables.



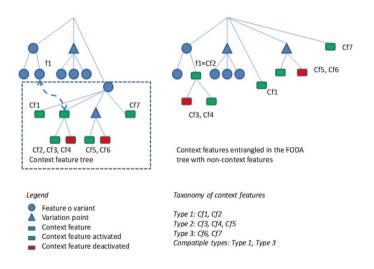


LOS MODELOS DE VARIABILIDAD ESTÁTICOS SON INADECUADOS PARA SOPORTAR LOS ASPECTOS

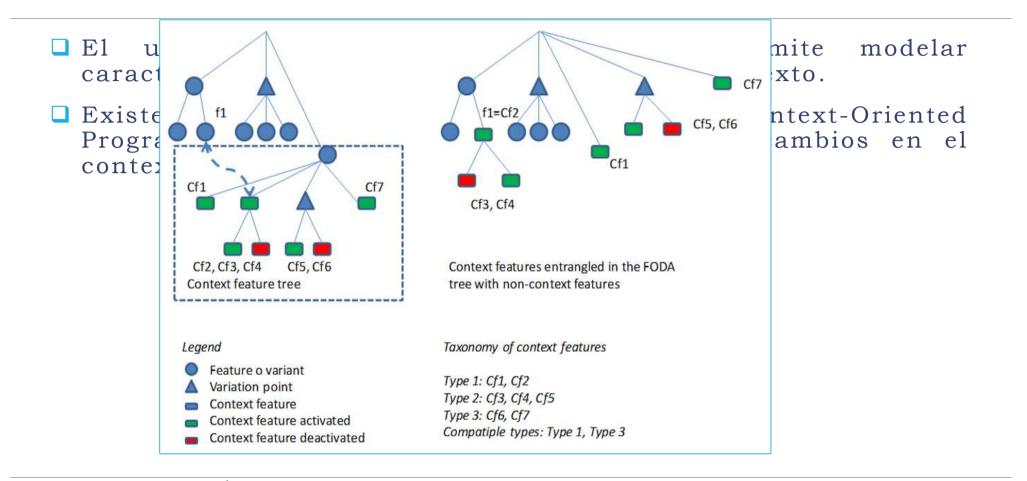
DINÁMICOS DE CIERTOS SISTEMAS



- □ El uso de **variabilidad de contexto** permite modelar características en sistemas dependientes del contexto.
- □ Existen algunos lenguajes experimentales (Context-Oriented Programming COP) que tratan de modelar cambios en el contexto en diferentes momentos.





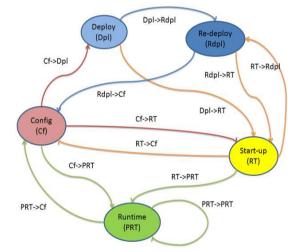




■ El **binding time dinámico** permite configurar variantes en tiempo de ejecución.

□ Sistemas complejos pueden requerir transiciones entre modos de operación diferentes que den lugar a la necesidad de tener variantes con diferentes binding times.

Binding time	Static/dynamic binding	Configurability	Single/multiple binding times	Binding on the developer/customer side	Transition for multiple binding times
Design	S	N/A	SI	D	N/A
Compilation/link	S	Low	SI	D	N/A
Build/assembly	S	Low	SI	D	N/A
Programming	S	Medium	SI	D	N/A
Configuration (Cf)	S/D	Medium/high	SI/MU	D/C	Cf→Dpl Cf→RT
Deploy (Dpl) and redeploy (Rdpl)	S/D	Medium/high	SI/MU	D/C	Dpl→Rdpl Rdpl→Cf
Runtime (RT) (start-up)	D	High	SI/MU	С	Dpl→RT Rdpl→RT RT→Rdpl RT→Cf
Pure runtime (PRT) (operational mode)	D	Very high	SI/MU	С	RT→PRT PRT→Cf Cf→PRT PRT→PRT



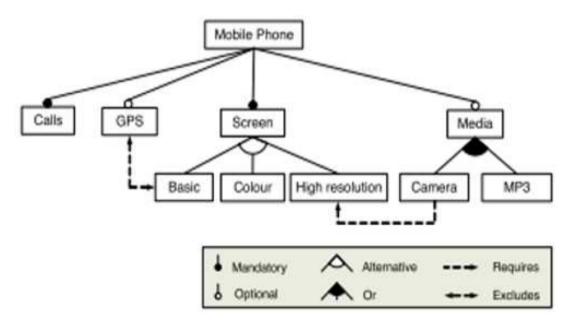
LAS LÍNEAS DE PRODUCTO SOFTWARE DINÁMICAS UTILIZAN TÉCNICAS DE VARIABILIDAD

EN TIEMPO DE EJECUCIÓN Y BINDING DINÁMICO



6/35

Los sistemas de variabilidad tradicionales usan solvers para **procesar las restricciones** entre características de tipo «require» o «exclude».



AÑADIR Y ELIMINAR RESTRICCIONES ENTRE CARACTERÍSTICAS EN TIEMPO DE EJECUCIÓN SUPONE UN

DESAFÍO PARA LOS SOLVERS ACTUALES



- Las primeras experiencias de variabilidad dinámica corresponden a vehículos guiados autónomos donde la ruta dentro de una fábrica se puede modificar en tiempo de ejecución.
- Otras propuestas hacen referencia únicamente a la activación y desactivación de características con uso de sensores y sistemas ciber-físicos.
- □ Propuestas recientes (2022) aplican los conceptos de variabilidad dinámica para añadir variantes y valores en robots en tiempo de ejecución.

EXISTE UNA CARENCIA PARA GESTIONAR LOS CAMBIOS EN LA VARIABILIDAD ESTRUCTURAL EN TIEMPO DE

POST-DESPLIEGUE



Planteamiento del problema

Subproblema 1

Modificar la

variabilidad estructural
en tiempo de ejecución

Subproblema 2
Clasificación de características en un árbol de variabilidad

Subproblema 3
Eliminación de características en un árbol de variabilidad

Subproblema 4

Comprobación de restricciones de forma automática en tiempo de ejecución

Subproblema 5

Automatización del tratamiento de puntos de variación

SE PRETENDE PROPORCIONAR UNA SOLUCIÓN DE VARIABILIDAD DINÁMICA QUE RESUELVA LA MODIFICACIÓN ESTRUCTURAL DE LA VARIABILIDAD EN TIEMPO DE EJECUCIÓN



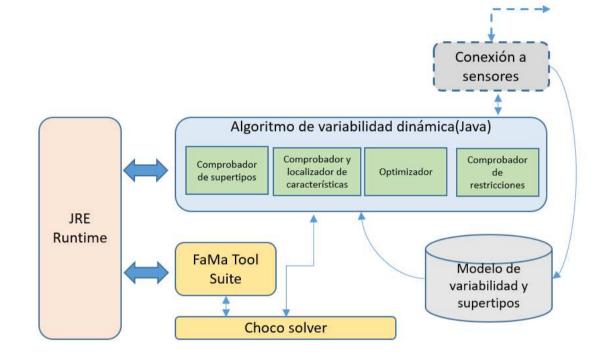
9/35

Subproblema 1

Modificar la variabilidad estructural en tiempo de ejecución

Modelo conceptual para modificar la variabilidad en tiempo de ejecución

- Elementos que soportan el algoritmo de variabilidad dinámica.
- ☐ Integración con solvers de restricciones.
- □ Posibilidad de conexión a sistemas dependientes del contexto.



LA INTEGRACIÓN DE TODAS LAS PARTES PERMITE AUTOMATIZAR LA GESTIÓN DE CARACTERÍSTICAS



Subproblema 2

Clasificación de características en un árbol de variabilidad

Clasificación basada en supertipos

- ☐ Clasificación de características con la ayuda de **supertipos**.
- □ El uso de supertipos hace posible anticipar los lugares dónde es posible añadir una nueva característica y ayuda a decidir cuál es el más idóneo.
- Los supertipos actúan como clasificadores generales para los variantes, agrupándolos por funcionalidades.
- ☐ El diseñador del modelo de variabilidad debe definir sus propios supertipos.

Comp
$$(ST_A, ST_B) = 1$$
, si $ST_A = ST_B$ Comp $(ST_A, ST_B) = 0$, en otros casos

$$ST(F_X) = \{ST_A, ST_B, ST_C... ST_N\}$$
 $ST_{(ASISTENTE_HIS)} = \{MULTIMEDIA, COMUNICACIONES\}$

DETERMINAR CUÁL ES LA UBICACIÓN ÓPTIMA DE NUEVAS CARACTERÍSTICAS PUEDE LOGRAR QUE LOS

SISTEMAS FINALES ESTÉN MÁS EQUILIBRADOS



Subproblema 2

Clasificación de características en un árbol de variabilidad

Clasificación basada en supertipos

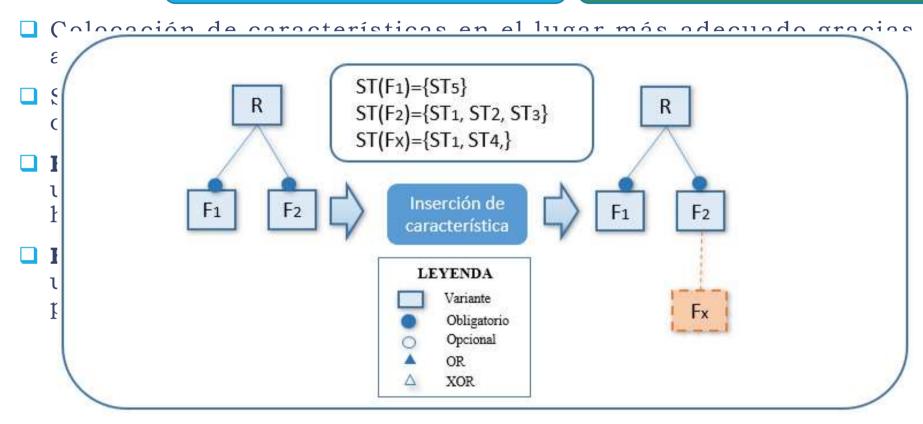
- □ Colocación de características en el lugar más adecuado gracias al **algoritmo de variabilidad dinámica**.
- Se contemplan cinco posibles escenarios para añadir características de forma dinámica.
- **Escenario 2**: Ocurre cuando insertamos una característica en un árbol de variabilidad donde el lugar de inserción no tiene hijos.
- **Escenario 3**: Ocurre cuando insertamos una característica en un árbol de variabilidad donde el lugar de inserción tiene hijos previamente.



Subproblema 2

Clasificación de características en un árbol de variabilidad

Clasificación basada en supertipos

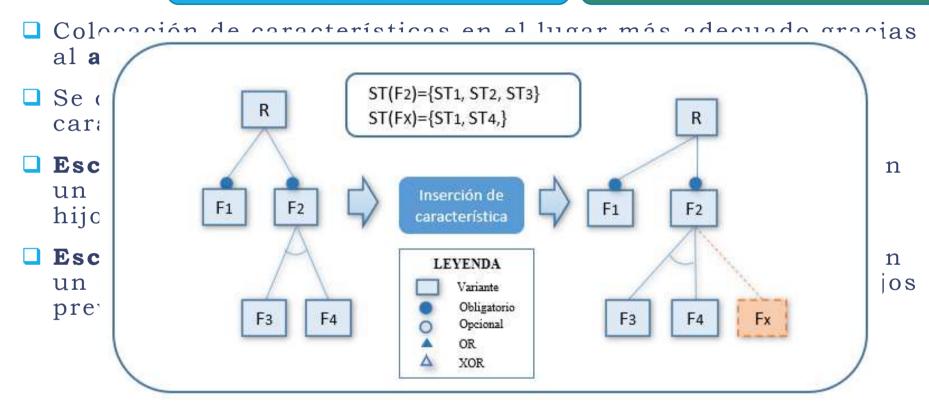




Subproblema 2

Clasificación de características en un árbol de variabilidad

Clasificación basada en supertipos



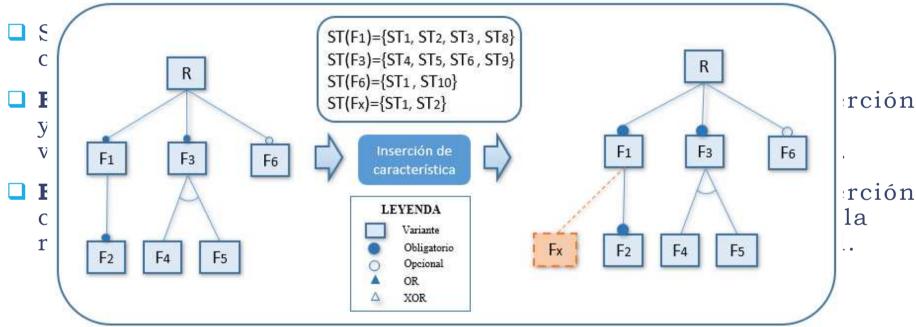


Subproblema 2

Clasificación de características en un árbol de variabilidad

Clasificación basada en supertipos

Colocación de características en el lugar más adecuado gracias al algoritmo de variabilidad dinámica



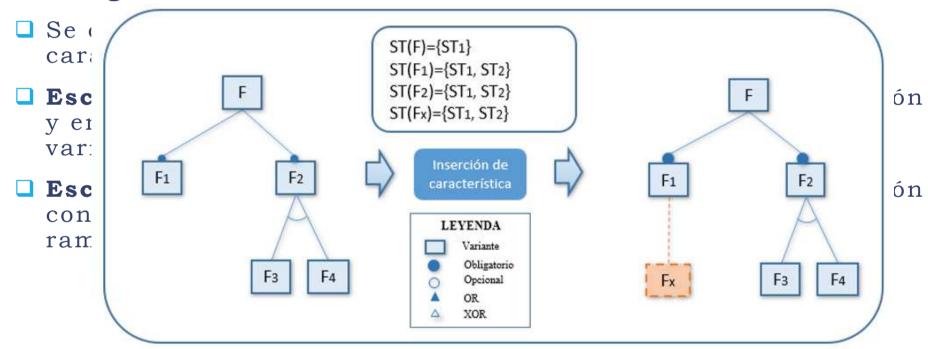


Subproblema 2

Clasificación de características en un árbol de variabilidad

Clasificación basada en supertipos

Colocación de características en el lugar más adecuado gracias al algoritmo de variabilidad dinámica.



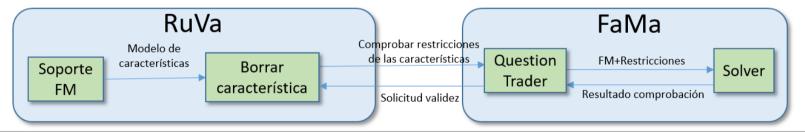


Subproblema 3.

Eliminación de características en un árbol de variabilidad

Eliminación en cascada y restricciones

- □ No se precisa el modelo de supertipos para eliminar características.
- □ Sólo es necesario comprobar la lista de restricciones de la característica a eliminar.
- Los hijos de la característica a eliminar también desaparecen.
- □ La comprobación final de restricciones se realiza con el solver o bien detenemos el proceso si el modelo de variabilidad no es válido.
- El comprobador de restricciones distingue qué soluciones son válidas.
- ☐ Restricciones "require" y "exclude".





Subproblema 5.

Automatización del tratamiento de puntos de variación.

Inserción dependiendo de la fórmula lógica de las características

- □ La **gestión de los puntos de variación** se hace en base al número de hijos del nodo candidato y sus relaciones.
- Las características con un solo hijo simplifican la elección de la relación resultante, siendo la nueva característica la que determine esta decisión.
- □ Se contemplan cuatro casos posibles.
- □ Caso 2: Ocurre cuando insertamos una característica con una relación de tipo AND en un árbol de variabilidad donde el lugar de inserción ya tiene una relación AND.
- □ Caso 3: Ocurre cuando insertamos una característica de tipo OR/XOR habiendo ya una relación OR/XOR.
- □ Caso 4: Sucede al insertar una característica obligatoria en un punto de inserción que ya tiene relaciones de tipo AND y OR/XOR.

SI NO SE CONOCE LA RELACIÓN DE LA CARACTERÍSTICA A INSERTAR ;CÓMO SE DECIDE DÓNDE INSERTARLA?



Subproblema 5.

Automatización del tratamiento de puntos de variación.

Localización basada en la relación

La gestión de los puntos de variación se hace en base al número de hijos del nodo candidato v sus relaciones.

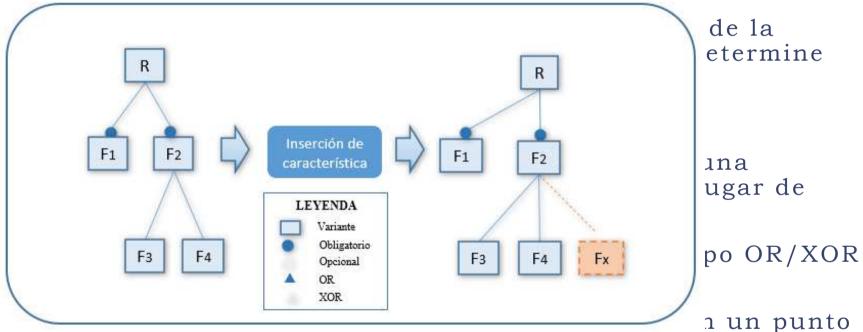
Las car relación esta de

☐ Se cont

Caso 2: relación inserció

Caso 3: habiend

Caso 4:



n un punto

de inserción que ya tiene relaciones de tipo AND y OR/XOR.

SI NO SE CONOCE LA RELACIÓN DE LA CARACTERÍSTICA A INSERTAR ¿CÓMO SE DECIDE DÓNDE INSERTARLA?

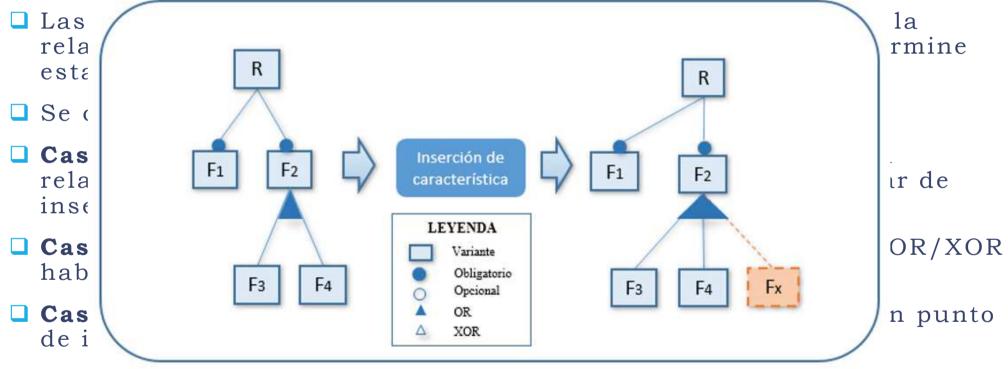


Subproblema 5.

Automatización del tratamiento de puntos de variación.

Localización basada en la relación

□ La **gestión de los puntos de variación** se hace en base al número de hijos del nodo candidato v sus relaciones.



SI NO SE CONOCE LA RELACION DE LA CARACTERISTICA A INSERTAR

¿CÓMO SE DECIDE DÓNDE INSERTARLA?

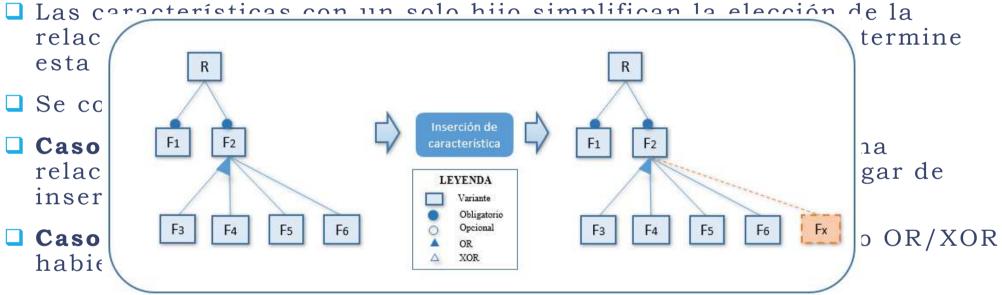


Subproblema 5.

Automatización del tratamiento de puntos de variación.

Localización basada en la relación

□ La **gestión de los puntos de variación** se hace en base al número de hijos del nodo candidato y sus relaciones.



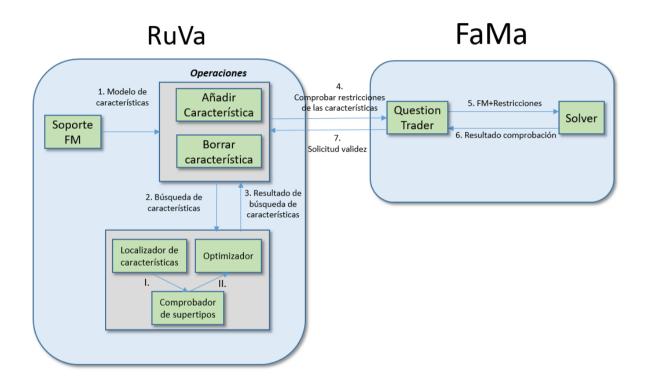
□ Caso 4: Sucede al insertar una característica obligatoria en un punto de inserción que ya tiene relaciones de tipo AND y OR/XOR.

SI NO SE CONOCE LA RELACIÓN DE LA CARACTERÍSTICA A INSERTAR ¿CÓMO SE DECIDE DÓNDE INSERTARLA?



Arquitectura software para gestionar la variabilidad dinámica

- Operaciones soportadas por RuVa.
- Soporte de varios formatos de modelos de características e integración con diferentes sistemas.
- Resolución de restricciones en FaMa.



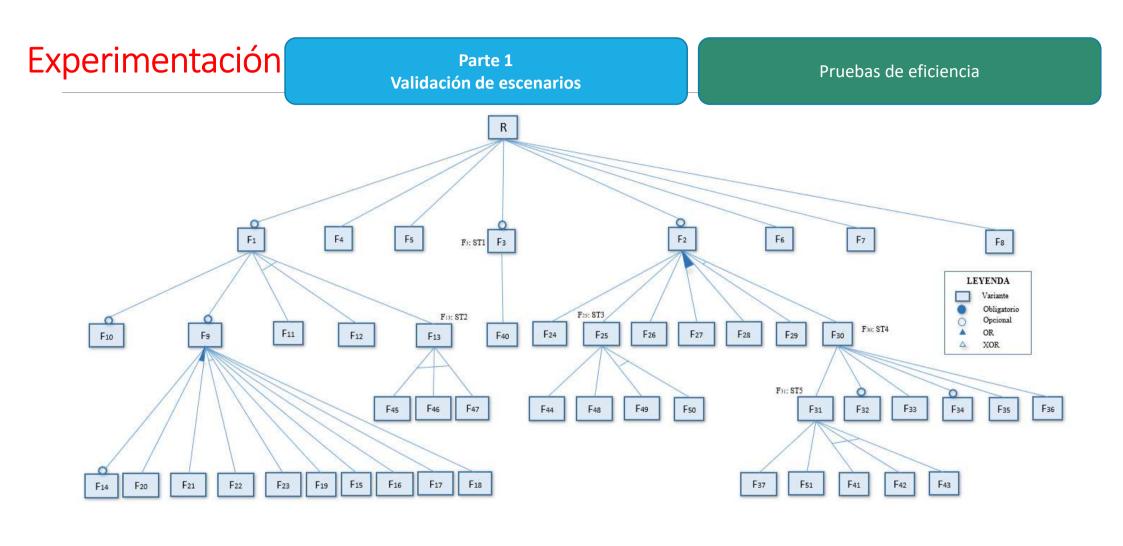


- □ Puesta a prueba en diferentes modelos de variabilidad con diferentes tamaños y composición (Eficiencia)
- ☐ Tests de rendimiento para comprobar los límites de aplicación del algoritmo (**Escalabilidad**).
- □ Simulación con un robot para evaluar el algoritmo en un sistema dependiente del contexto (**Eficiencia e Interoperabilidad**).

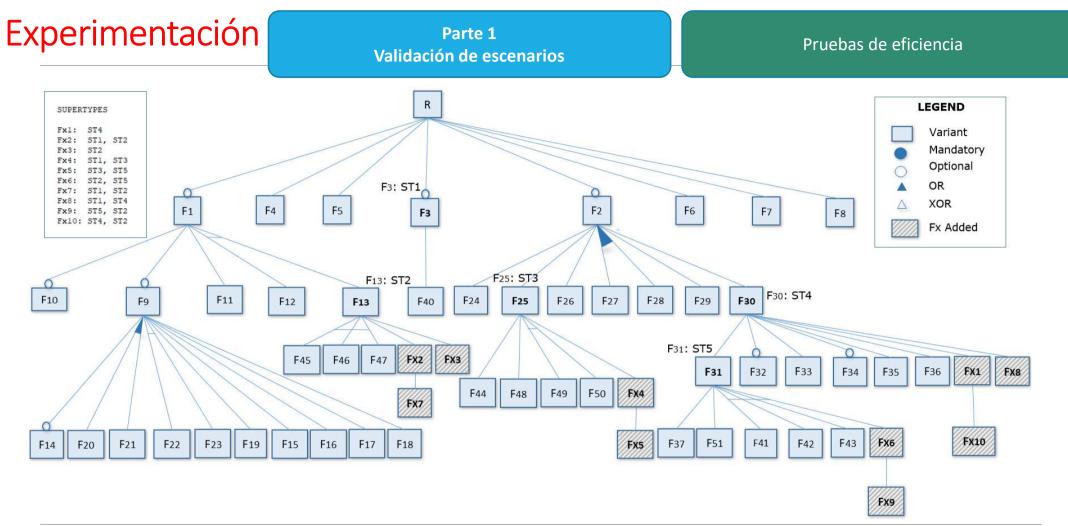


- ☐ Árbol de 50 nodos, con supertipos en 5 nodos. 1 o 2 supertipos compatibles por nodo, de 5 supertipos posibles.
- □ Al insertar 10 características nuevas Fxn, estas se ubican en 4 de los nodos existentes.
- ☐ Gracias a la inserción guiada con supertipos, las 10 características quedan insertadas en el lugar más adecuado, manteniendo el equilibrio del árbol.













Parte 1 Validación de escenarios

Pruebas de eficiencia

Los resultados dependen en gran medida de la estructura del modelo de variabilidad.

Juego de prueba	Tiempo (segundos)	Inserciones válidas	Inserciones no válidas	ratio
1-1	1,03	1	0	100,0%
1-2	0,99	1	0	100,0%
3-1	1,98	2	1	66,7%
3-2	0,96	1	2	33,3%
5-1	1,80	2	3	40,0%
5-2	2,65	3	2	60,0%
10-1	7,63	8	2	80,0%
10-2	6,89	8	2	80,0%

CON JUEGOS DE PRUEBA PEQUEÑOS NO ES POSIBLE EXTRAER CONCLUSIONES ADECUADAS



20/35

- □ Repetición aleatoria de 100 juegos de prueba
- En **modelos** de variabilidad más **grandes** se logran mejores tasas de **éxito**.
- ☐ El tiempo medio de inserción no se ve muy afectado por los tamaños de los conjuntos de inserción.

Conjunto de pr	ueba	Rangos de tiempo (s)	Tiempo medio (s)	Tasa media de éxito
Repeticiones de inse característic		[0,688-1,183]	0,621	76%
Repeticiones de inse característic		[0,770-2,787]	0,678	90%
Repeticiones de inse característic		[1,363-3,631]	0,628	90%
Repeticiones de ins 10 característ		[4,314-9,359]	0,741	92%

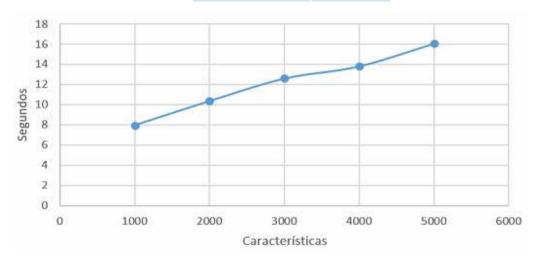


Parte 2 Escenarios de escalabilidad

Pruebas de rendimiento

□ En modelos de variabilidad de gran tamaño como 5.000 características, el tiempo medio de respuesta se incrementa pero no es excesivo.

Tamaño FM	Tiempo (s)	
1000	7,98	
2000	10,38	
3000	12,61	
4000	13,82	
5000	16,07	



PARA SISTEMAS NO CRÍTICOS CON MODELOS DE VARIABILIDAD GRANDES EL ALGORITMO

SE COMPORTA DE MANERA SATISFACTORIA



Parte 3 Simulación con robot TurtleBot

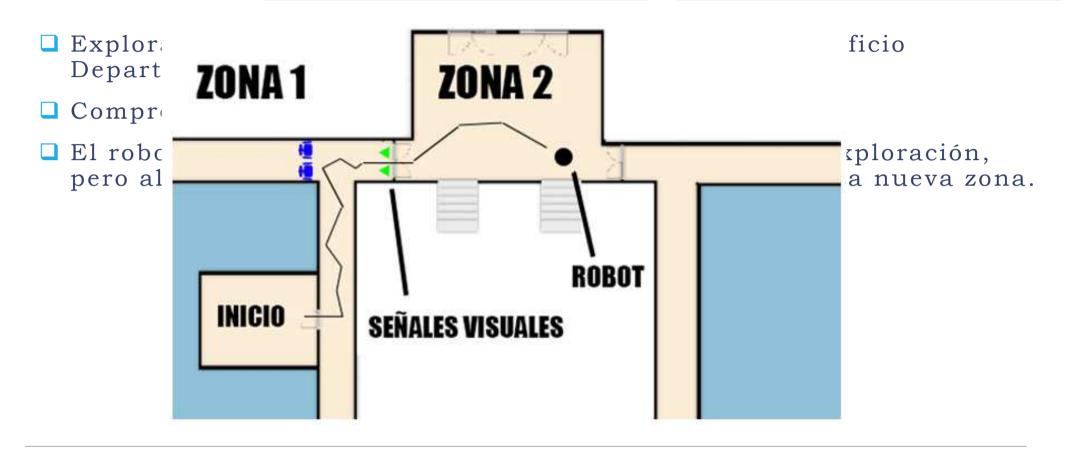
Reconfiguración de la variabilidad en un robot

- Exploración de un área ubicada en la planta baja del edificio Departamental II mediante un robot.
- □ Comprende 2 zonas diferentes separadas.
- El robot realiza el recorrido siguiendo un algoritmo de exploración, pero al encontrar obstáculos cambia de ruta y llega a una nueva zona.



Parte 3 Simulación con robot TurtleBot

Reconfiguración de la variabilidad en un robot





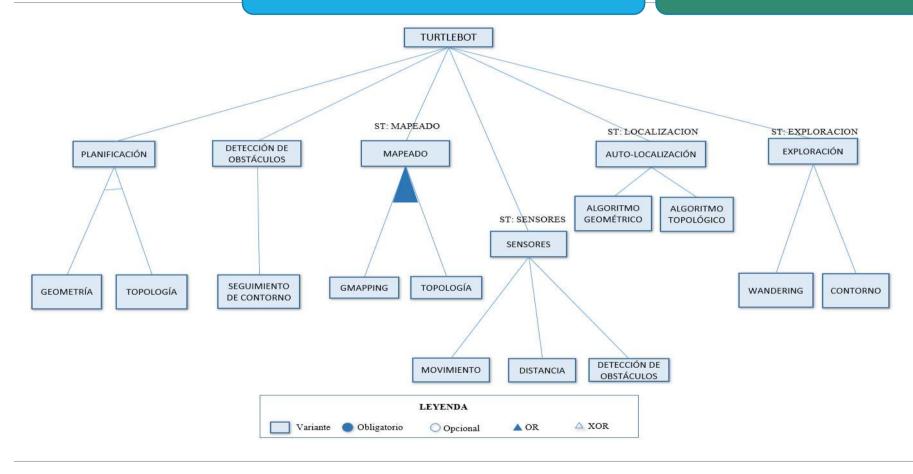
- ☐ Usos de sensores.
- Mapas de navegación.
- Detección y comunicación de límites y obstáculos.
- Diferentes algoritmos de exploración.





Parte 3 Simulación con robot TurtleBot

Modelo de variabilidad del TurtleBot





Parte 3 Simulación con robot TurtleBot

Desarrollo del experimento



3. Comprobación de restricciones y viabilidad del nuevo modelo

2. Envío de característica Octomap



1. Recon rodelo de variabilidad

ZONA 1

ZONA 2

4. Robot continúa recorrido con nuevo modelo aplicado



Parte 3 Simulación con robot TurtleBot

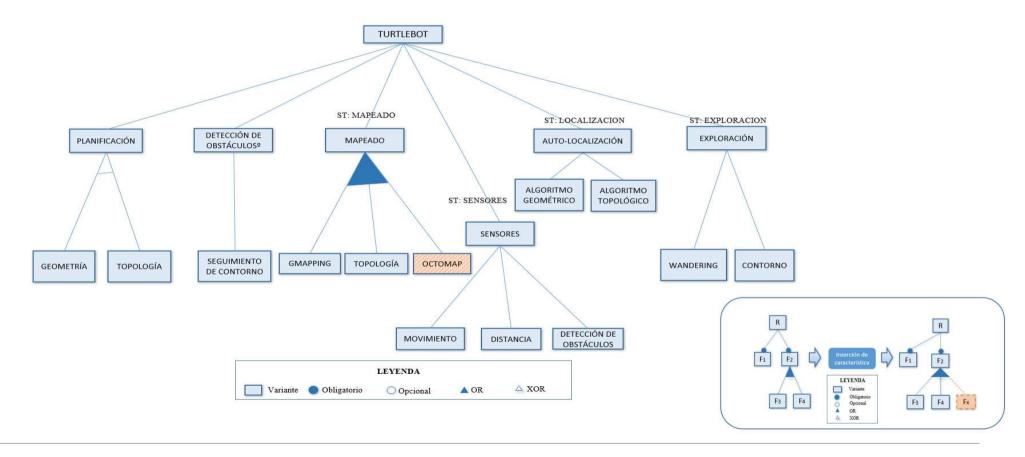
Desarrollo del experimento





Parte 3 Simulación con robot TurtleBot

Modelo de variabilidad resultante





Conclusiones del experimento en pruebas de eficiencia y escalabilidad

- El algoritmo de variabilidad dinámica se comporta en la forma prevista insertando características localizadas con supertipos.
- RuVa se muestra bastante eficiente en la mayor parte de los casos, incluso con modelos de variabilidad grandes, donde el **tiempo de respuesta** se mantiene **bajo**.
- El modulo de optimización es capaz de **equilibrar** la inserción de nuevas características en caso de inserciones múltiples.



Conclusiones del experimento con el robot

- La integración de sistemas dependientes del contexto con nuestro algoritmo de variabilidad dinámica permite reconfigurar la variabilidad estructural durante la ejecución del sistema.
- □ La **definición** y **aplicación** de los **supertipos** actúa como limitante y **puede afectar al resultado final**. Una elección diferente de supertipos puede incrementar los resultados fallidos.
- El experimento realizado en sentido inverso (el diseñador añade una característica y el cambio se comunica al robot) podría arrojar resultados distintos.



Conclusiones

- □ Se proporciona una solución para reconfigurar la variabilidad dinámica con comprobación de restricciones en tiempo de ejecución, siendo este aspecto pobremente tratado en trabajos anteriores.
- El optimizador de características ayuda a **equilibrar la inserción en modelos de variabilidad grandes**, siendo este un aspecto novedoso frente a otras propuestas.
- □ La comunicación del algoritmo con sistemas dependientes del contexto se ha demostrado posible, asumiendo que la visualización del nuevo modelo de variabilidad no es una tarea crítica.
- La gestión semiautomática de los puntos de variación aporta un aspecto novedoso y avanza el estado del arte de otras propuestas para modelos de variabilidad extensibles y abiertos.



Futuras líneas de investigación

- □ Integración de RuVa con aproximaciones de Líneas de Producto Software Dinámicas (DSPL) y otros sistemas ciber-físicos.
- □ Investigación de **topologías de modelos de variabilidad más adecuados** que permitan una mejor distribución de supertipos para superar el 92% de eficacia.
- Investigar otros mecanismos para añadir características sin el uso de supertipos predefinidos.
- Explorar formas más eficientes de comprobar las restricciones en tiempo de ejecución.
- □ Explorar el uso de Cloud Robotics para la **actualización de software en robots** conectándolo con el algoritmo propuesto.



Artículos

Publicaciones derivadas de la tesis

- R. Capilla, A. Valdezate, J. C. Dueñas, An analysis of variability modeling and management tools for product line development, Software and Services Variability Management Workshop, Helsinki University of Technology (2007)
- R. Capilla, A. Valdezate, F. J. Díaz, A Runtime Variability Mechanism Based on Supertypes, FAS*W@SASO/ICCAC 2016: 6-11 (2016)
- □ A. Valdezate, R. Capilla, J. Crespo, R. Barber, RuVa: A Runtime Software Variability Algorithm, IEEE Access 10: 52525-52536 (2022)
- B. Caesar, A. Valdezate, J. Ladiges, R. Capilla, A. Fay, A Process for Identifying & Modeling Reconfiguration Relevant System Context, IEEE Transactions on Automation Science and Engineeering (2022). (en primera revisión)



Artículos

Otros publicaciones

- Jeffrey C. Carver, Eduardo Santana de Almeida, Rafael Capilla, Leandro L. Minku, Marco Torchiano, Alejandro Valdezate Empirical Software Engineering, Predictive Models, and Product Lines, IEEE Software. 35(3): 8-11 (2018)
- Jeffrey C. Carver, Rafael Capilla, Birgit Penzenstadler, Alexander Serebrenik, Alejandro Valdezate

 Gender, Sentiment and Emotions, and Safety-Critical Systems
 IEEE Software. 35(6): 16-19 (2018)
- □ Alejandro Valdezate, Rafael Capilla, Gregorio Robles, Víctor Salamanca
 - Can instability variations warn developers when open-source projects boost? CoRR abs/2204.05209 (2022). Invitado a enviar a Empirical Software Engineering Journal, Springer.





Defensa de Tesis Doctoral Programa en Tecnologías de la Información y las Comunicaciones

Doctorando: Alejandro Valdezate Sánchez

Director: Dr. Rafael Capilla Sevilla

VARIABILIDAD DINÁMICA EN SISTEMAS SENSIBLES AL CONTEXTO

Gracias por su atención