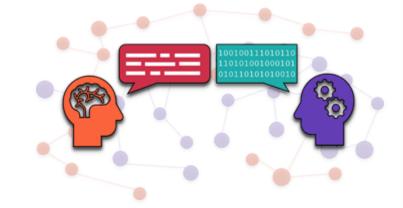
Modelos de Inteligencia Artificial







Procesamiento del Lenguaje Natural



3. Uso de modelos lingüísticos

Desarrollo de chatbots

Curso 2023-24

Tabla de contenidos



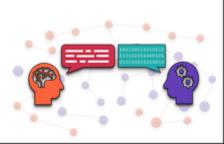
- 1. Introducción
- 2. Técnicas y modelos lingüísticos
 - **a.** Bag-of-words
 - b. TF-IDF
 - C. Topic Modeling
- 3. Modelos generativos
 - a. Word Embeddings
 - b. LangChain: integración con LLMs (Large Language Models)
 - c. Desarrollo de chatbots (RASA)



3c. Modelos generativos



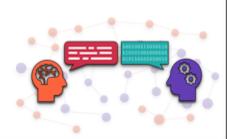
- 1. ¿Qué es RASA?
- 2. Instalación y ejecución mediante comandos
- 3. Estructura de un proyecto
- 4. Configuración del chatbot: "Pipeline" y "Policies"
- 5. Gestión de desvíos en la conversación
- 6. Acciones ("Custom Actions")
- 7. Formularios ("Forms")



3c. Modelos generativos



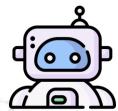
- 1. ¿Qué es RASA?
- 2. Instalación y ejecución mediante comandos
- 3. Estructura de un proyecto
- 4. Configuración del chatbot: "Pipeline" y "Policies"
- 5. Gestión de desvíos en la conversación
- 6. Acciones ("Custom Actions")
- 7. Formularios ("Forms")







Me gustaría reservar una habitación



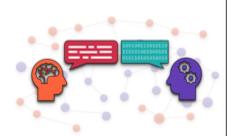
De acuerdo, ¿para qué día?



El 22 de enero de 2024



Hecho!







Hola, me **gustaría** reservar una habitación



Hola, ¿**podría** reservar una habitación?



De acuerdo, ¿para qué día?





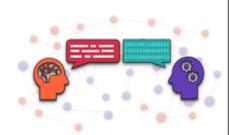


El 22 de enero de 2024





Hecho!







Hola, me **gustaría** reservar una habitación



Hola, ¿**podría** reservar una habitación?





De acuerdo, ¿para qué día?



Lo siento, puedes repetir la pregunta





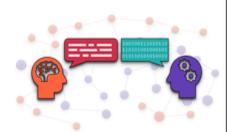
El 22 de enero de 2024





Hecho!

¡En los chatbots de primera generación las locuciones debían ser "literales" o bien contemplar todas las posibilidades!







- Los chatbots antiguos ...
 - a menudo utilizaban técnicas simples de coincidencia de patrones o palabras clave para interpretar las consultas de los usuarios.
 - a menudo ofrecían respuestas predefinidas y limitadas, lo que resultaba en interacciones rígidas y poco naturales.
 - carecían de capacidades de aprendizaje
 automático/profundo y, por lo tanto, no podían mejorar con el tiempo o con la retroalimentación del usuario.





- Rasa es un framework para la creación de asistentes y chatbots, escrito en Python y de código abierto.
- Basa su funcionamiento en dos componentes principales:

> NLU

Parte encargada de **tomar el texto, analizarlo y descomponerlo** de tal manera que el bot comprenda el contenido del mensaje.

> Core

Parte encargada de **tomar decisiones y dar seguimiento a la conversación** según lo que NLU provee.

1. ¿Qué es RH5H?



CIPFP Mislata Centre Integrat Públic Formació Professional Superior

Reserve a table at Cliff House tonight



For how many people?



intent: restaurant booking, 90%

Rasa NLU

place: Cliff House, 98%

date: tonight, 98%

Rasa CORE

next_action:

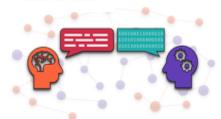
no of people question, 85% reservation api call, 10%



DB



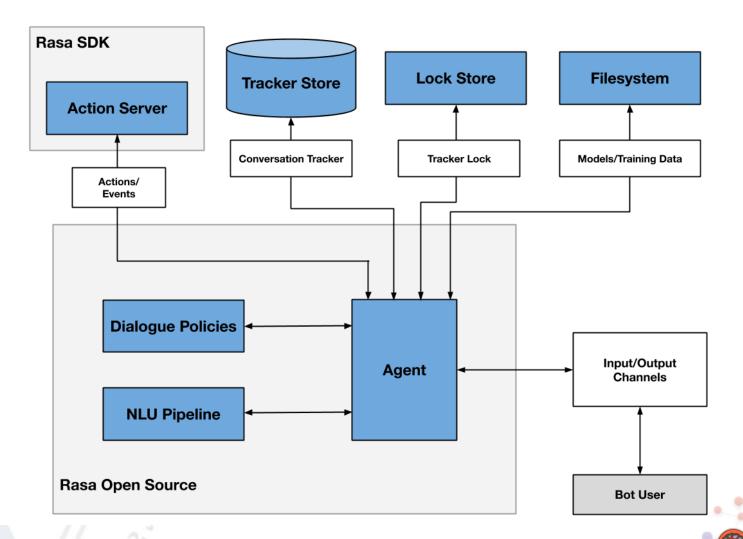
Backend APIs



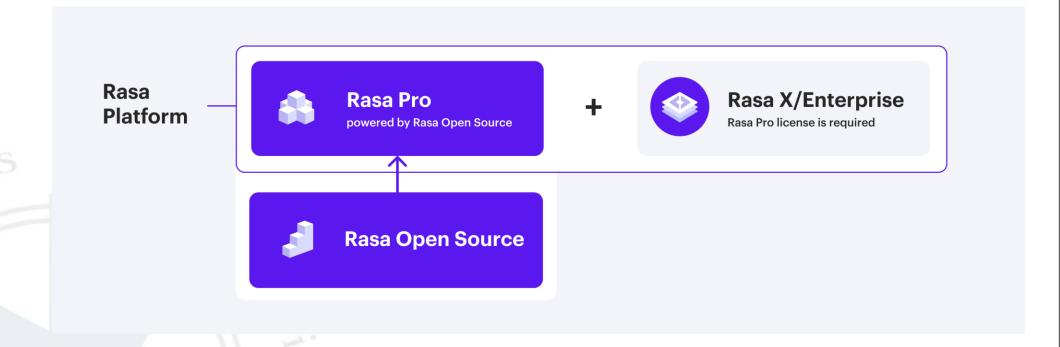


CIPFP Mislata

Centre Integrat Públic
Formació Professional Superior









2. Instalación y ejecución



¿Cómo se instala RASA?

Instalación local

```
# sudo mkdir rasa_prueba
# cd rasa_prueba
# python3 -m venv /home/mia/rasa_prueba/
# source /home/mia/rasa prueba/bin/activate
```



sudo python -m pip install --upgrade pip rasa



2. Instalación y ejecución



¿Cómo se ejecuta RASA



rasa init

rasa shell [nlu|core] [--debug]

rasa train [nlu|core]

rasa run actions

rasa interactive

Inicialización del entorno

Ejecución del entorno

Entrenamiento del modelo

Manejo de acciones personalizadas

Entrenamiento interactivo



2. Instalación y ejecución



¿Cómo se instala RASA?

Instalación en Docker

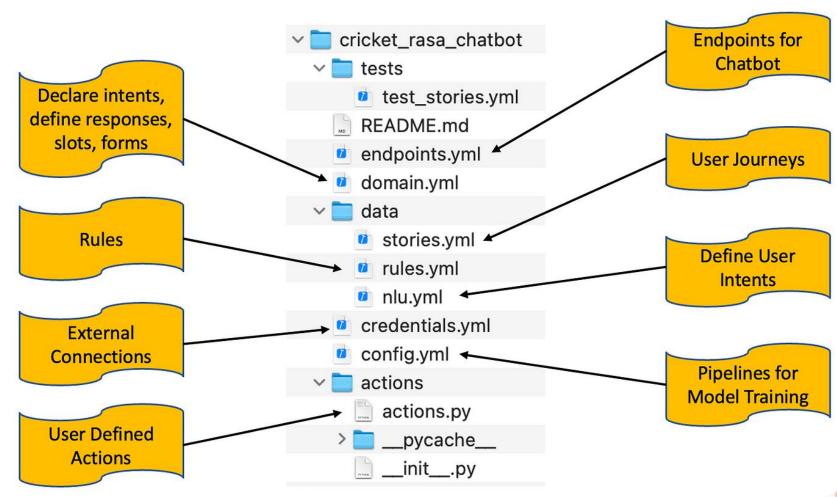
```
# Creación del contenedor para el proyecto
# mkdir rasa_docker
# cd rasa_docker
# sudo docker run -u $(id -u) -v $(pwd):/app
rasa/rasa:3.0.0-full init --no-prompt
```

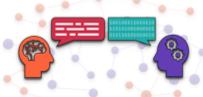
Ejecución del contenedor

```
# sudo docker run -it -v $(pwd):/app rasa/rasa:3.0.0-
full shell
```













nlu.yml

- Define las intenciones ("intents")
- Una intención es una entrada por parte del usuario
- Las intenciones
 alimentan con datos
 los algoritmos de
 reconocimiento de
 texto.

```
version: "3.1"
nlu:
- intent: greet
    - Hey
    - Hi
    - hey there [Sara](name)
- intent: faq/language
    - What language do you speak?
    - Do you only handle english?
```







stories.yml

- Una historia representa una conversación entre un usuario y un asistente de IA.
- Se compone de una secuencia de intenciones y acciones de respuesta.
- Se pueden utilizar para entrenar modelos que son capaces de generalizar a rutas de conversación invisibles.

```
version: "3.1"

stories:
- story: greet and faq
    steps:
    - intent: greet
    - action: utter_greet
    - intent: faq
    - action: utter_faq
```







rules.yml

- Las reglas son fragmentos de conversación que siguen siempre el mismo curso en la conversación.
- A diferencia de las historias, el chatbot aplica siempre las reglas definidas.

```
version: "3.1"
rules:
- rule: Greet user
  steps:
  - intent: greet
  - action: utter_greet
```





domain.yml

- El dominio define el universo en el que opera el asistente.
- Especifica las intenciones, entidades, ranuras, respuestas, formularios y acciones que el chatbot debe conocer.
- También incluye datos de configuración de las sesiones de conversación.

```
version: "3.1"
 - affirm
 deny
 greet
 - thankyou

    goodbye

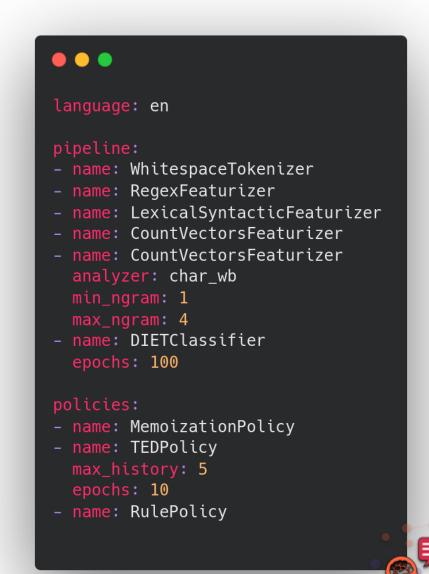
 - search_concerts
 - search venues
  compare_reviews
 bot_challenge
 - nlu fallback
 how_to_get_started
   - text: "Hey there!"
   - text: "Goodbye :("
   - text: "Sorry, I didn't get that, can you rephrase?"
   - text: "You're very welcome."
   - text: "I am a bot, powered by Rasa."
   - text: "I can help you find concerts and venues. Do you like music?"
   - text: "Awesome! You can ask me things like \"Find me some concerts\" or \"What's a good venue\""
 session expiration time: 60 # value in minutes
```



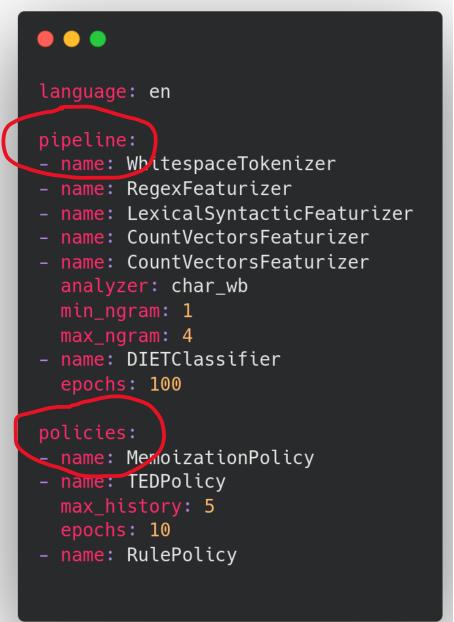


config.yml

 El archivo de configuración define los componentes y políticas que su modelo utilizará para hacer predicciones basadas en la entrada del usuario.







El procesamiento de las entradas de usuario se realiza en base a:





Políticas ("policies")









language: en

pipeline:

- name: WhitespaceTokenizer

- name: RegexFeaturizer

name: LexicalSyntacticFeaturizer

- name: CountVectorsFeaturizer

- name: CountVectorsFeaturizer

analyzer: char_wb

min_ngram: 1
max_ngram: 4

name: DIETClassifier

epochs: 100

policies:

- name: MemoizationPolicy

- name: TEDPolicy
 max_history: 5
 epochs: 10

- name: RulePolicy

El procesamiento de las entradas de usuario se realiza en base a:



Pipeline ("flujo")

- Componentes que se usan para procesar y analizar los mensajes de entrada en un modelo de NLU
- Se organizan en un flujo secuencial, pasando a través de cada uno de ellos en orden.









language: en

pipeline:

name: WhitespaceTokenizer

- name: RegexFeaturizer

name: LexicalSyntacticFeaturizer

name: CountVectorsFeaturizer

name: CountVectorsFeaturizer

analyzer: char_wb

min_ngram: 1 max_ngram: 4

name: DIETClassifier

epochs: 100

policies:

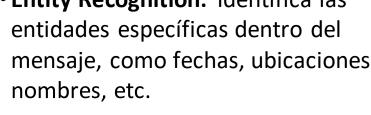
name: MemoizationPolicy

- name: TEDPolicy max_history: 5 epochs: 10

- name: RulePolicy

Un "pipeline" suele incluir algunos de estos componentes:

- Tokenization: Divide el texto en unidades más pequeñas llamadas "tokens".
- Featurization: Convierte los tokens en representaciones numéricas
- Intent Classification: Determina la intención detrás del mensaje del usuario.
- Entity Recognition: Identifica las entidades específicas dentro del mensaje, como fechas, ubicaciones, nombres, etc.





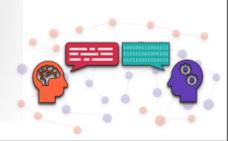






Ejemplo de pipeline basado en SpaCy:

```
language: "es"
pipeline:
  name: "SpacyNLP"
  name: "SpacyTokenizer"
  name: "SpacyFeaturizer"
  name: "CRFEntityExtractor"
  name: "EntitySynonymMapper"
  name: "SklearnIntentClassifier"
```







language: en

pipeline:

name: WhitespaceTokenizer

- name: RegexFeaturizer

name: LexicalSyntacticFeaturizer

- name: CountVectorsFeaturizer

- name: CountVectorsFeaturizer

analyzer: char_wb

min_ngram: 1
max_ngram: 4

name: DIETClassifier

epochs: 100

policies:

name: MemoizationPolicy

- name: TEDPolicy
max_history: 5
epochs: 10

- name: RulePolicy

El procesamiento de las entradas de usuario se realiza en base a:

Políticas ("policies")

 Determinan cómo el modelo de RASA debe seleccionar la próxima acción en función del estado del diálogo actual y la historia pasada de interacciones.







language: en

pipeline:

- name: WhitespaceTokenizer

- name: RegexFeaturizer

name: LexicalSyntacticFeaturizer

- name: CountVectorsFeaturizer

- name: CountVectorsFeaturizer

analyzer: char_wb

min_ngram: 1
max_ngram: 4

name: DIETClassifier

epochs: 100

policies:

name: MemoizationPolicy

- name: TEDPolicy
 max_history: 5
 epochs: 10

- name: RulePolicy

Algunas políticas disponibles:

- Memoization Policy: Utiliza información pasada para predecir la próxima acción en función de su similitud
- **TED Policy:** Utiliza modelos basados en *transformers* para mejorar la toma de decisiones en el diálogo en función del contexto.
- Rule Policy: Define comportamientos basados en patrones de entrada para casos simples y específicos.
- Fallback Policy: Gestiona situaciones de incertidumbre

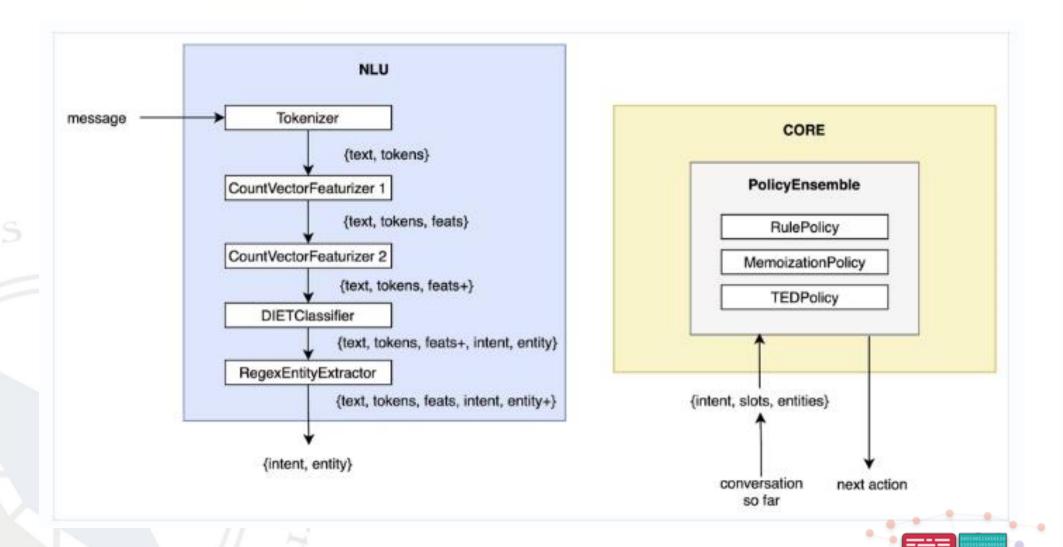
• ...





CIPFP Mislata

Centre Integrat Públic
Formació Professional Superior





Realiza los siguientes ejercicios relacionados con la puesta en marcha de RASA:

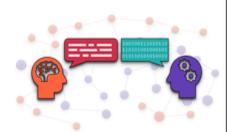
- Ejercicio 1: primera toma de contacto con RASA
- Ejercicio 2: creación de un chatbot (en español)





- En el diseño de chatbots se hace necesario contemplar casos en los que las intervenciones del usuario se desvíen de lo esperado por el contexto.
- RASA incluye dos mecanismos para afrontar desvíos en las conversaciones:

- a) Mensajes "fuera de contexto"
- b) Recuperaciones ("fallbacks")





> Mensajes "fuera de contexto"

- Se refiere a situaciones en las que el sistema no puede entender la entrada del usuario porque carece de contexto o referencia relevante.
- Uso de reglas: tienen prioridad sobre los modelos de aprendizaje automático y se aplican sólo en casos donde ciertos desvíos deben manejarse de manera específica

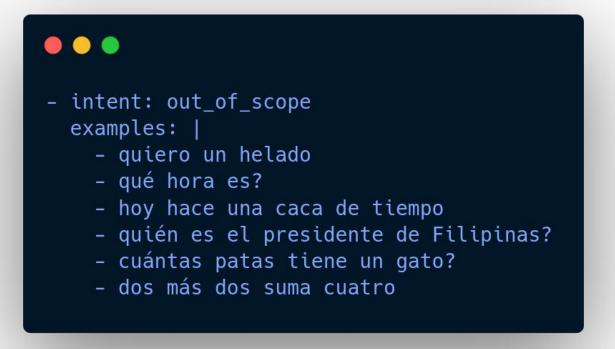
PASOS PARA MANEJAR ESTOS CASOS

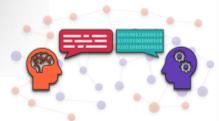
- 1. Crear una intención ("intent") asociada
- 2. Definir un mensaje de respuesta
- 3. Crear una regla asociada





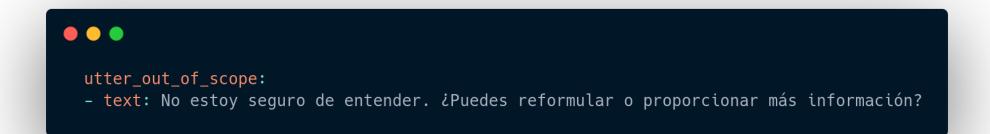
Crear una intención ("intent") en nlu.yml

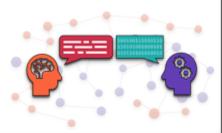






2 Definir un mensaje de respuesta en domain.yml







3 Crear una regla en rules.yml

```
rules:
- rule: out-of-scope
   steps:
   - intent: out_of_scope
   - action: utter_out_of_scope
```





> Recuperaciones ("fallbacks")

- Mecanismo diseñado para manejar situaciones en las que el modelo NLU tiene poca confianza en la clasificación de un mensaje de usuario.
- Cuando un mensaje recibe una confianza baja al ser clasificado, el "fallback" entra en juego para garantizar que el chatbot maneje la situación de manera adecuada.

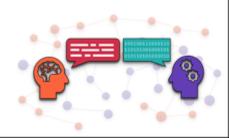




> Recuperaciones ("fallbacks")

PASOS PARA MANEJAR ESTOS CASOS

- 1. Agregar "FallbackClassifier" al "pipeline"
- 2. Crear una acción asociada al "fallback"
- 3. Añadir una regla asociada al "fallback"





Agregar "FallBackClassifier" a config.yml



- Umbral para mensajes de baja confianza en NLU
- En el ejemplo, cualquier clasificación por debajo de 0,7 activa el Fallback
- Intento de clasificación de intención desconocida se asocia a "nlu_fallback"





2 Definiruna respuesta en domain.yml



utter_repetir_entrada:

- text: No estoy seguro de entender. ¿Puedes reformular o proporcionar más información?



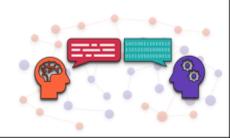




3 Añadiruna regla en rules.yml

```
rules:
- rule: Pedir al usuario para entradas con una confianza NLU baja
steps:
- intent: nlu_fallback
- action: utter_repetir_entrada
```

NOTA: En este ejemplo se supone que existiría la intención **nlu_fallback** previamente definida





```
2024-01-05 12:59:48 INFO
                             rasa.core.processor - Loading model models/20240105-125342-blocky-
document.tar.gz...
NLU model loaded. Type a message and press enter to parse it.
Next message:
odio la fruta
  "text": "odio la fruta",
  "intent": {
    "name": "nlu fallback
    "confidence": 0.5
  "entities": [],
  "text_tokens": [
  "intent_ranking": [
      "name": "nlu_fallback
      "confidence": 0.5
      "name": "despedida",
      "confidence": 0.3064098060131073
      "name": "aburrimiento",
      "confidence": 0.1602540761232376
    },
```

Si entramos en modo interactivo (# rasa shell nlu) podemos comprobar en qué casos se activa "nlu_fallback"



... resultado al interactuar con el chatbot

```
2024-01-05 13:03:36 INFO root - Starting Rasa server on http://0.0.0.0:5005
2024-01-05 13:03:36 INFO rasa.core.processor - Loading model models/20240105-125342-blocky-document.tar.gz...
2024-01-05 13:04:53 INFO root - Rasa server is up and running.
Bot loaded. Type a message and press enter (use '/stop' to exit):
Your input -> hola
iHola! ¿Cómo estás?
Your input -> odio la fruta
No estoy seguro de entender. ¿Puedes reformular o proporcionar más información?
Your input ->
```





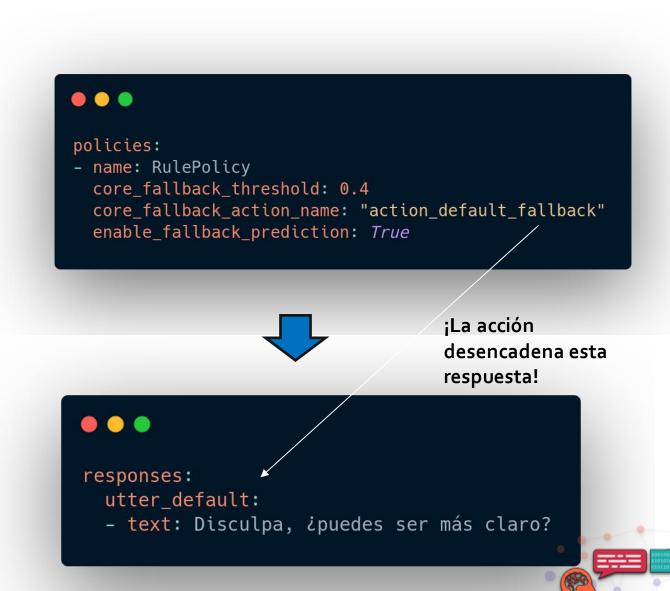
... junto al mecanismo "FallBackClassifier" puede ser interesante definir una política expresamente que prediga la siguiente acción en base a la confianza ...





Se añaden los siguientes parámetros a "RulePolicy" en config.yml

> Se añade una respuesta "utter_default" en **domain.yml**

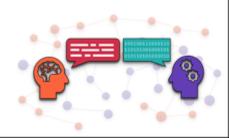




Realiza el siguiente ejercicio:

• Ejercicio 3: Manejar desvíos en la conversación



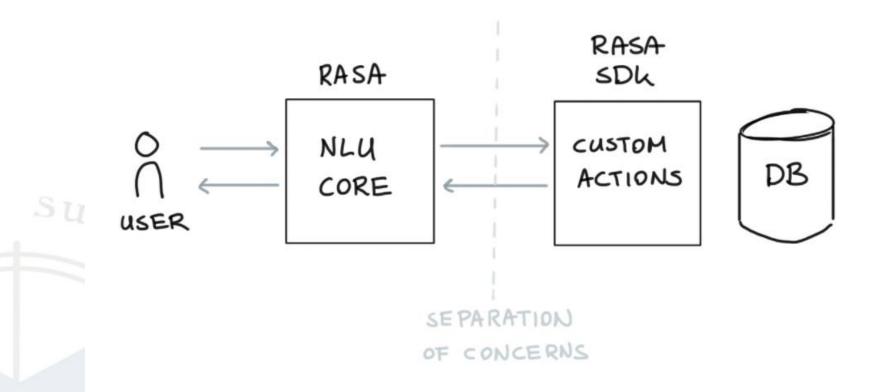




- Una **acción** personalizada permite ejecutar código Python como parte del flujo de la conversación.
- El código puede incluir llamadas API, consultas de bases de datos, etc.
- El límite es la imaginación: encender luces en un sistema IoT, añadir un evento a un calendario, comprobar el saldo bancario de un usuario, ...

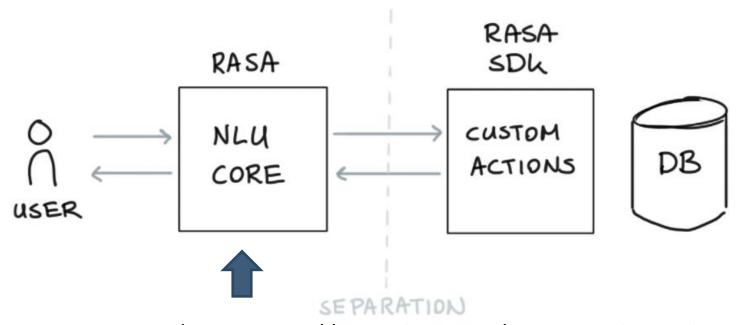








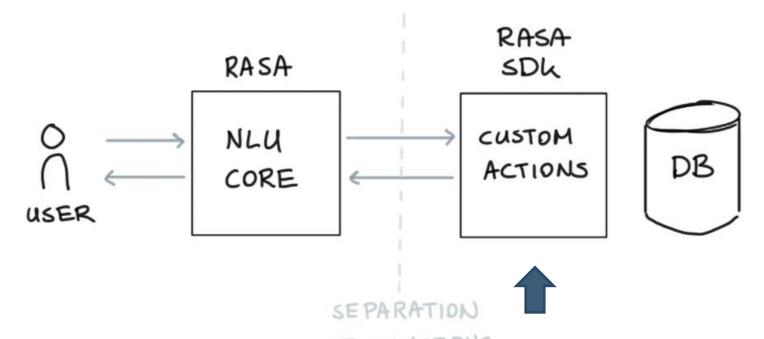




- Se encarga de procesar el lenguaje natural y extraer *intenciones* y entidades de los mensajes de los usuarios.
- Utiliza técnicas de procesamiento de lenguaje natural y aprendizaje automático para comprender el significado detrás de las palabras.

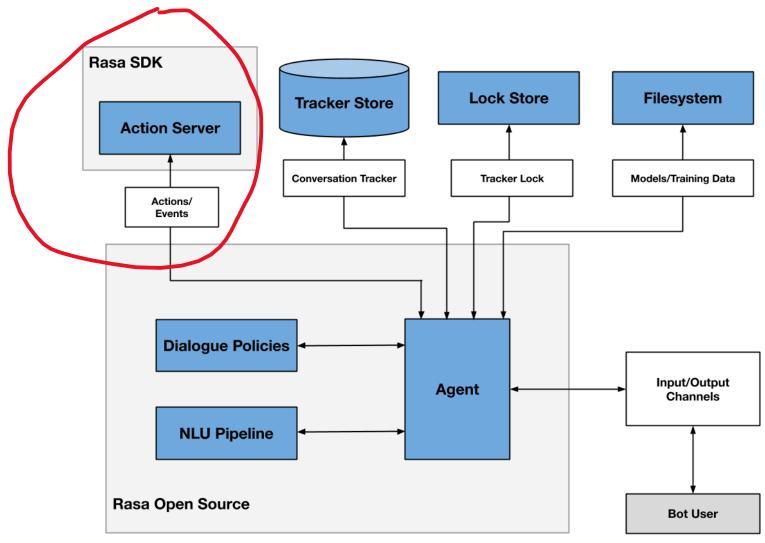


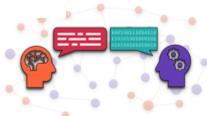




 Inerviene en el flujo de la conversación decidiendo cómo responder en función de las intenciones y entidades identificadas por Rasa NLU

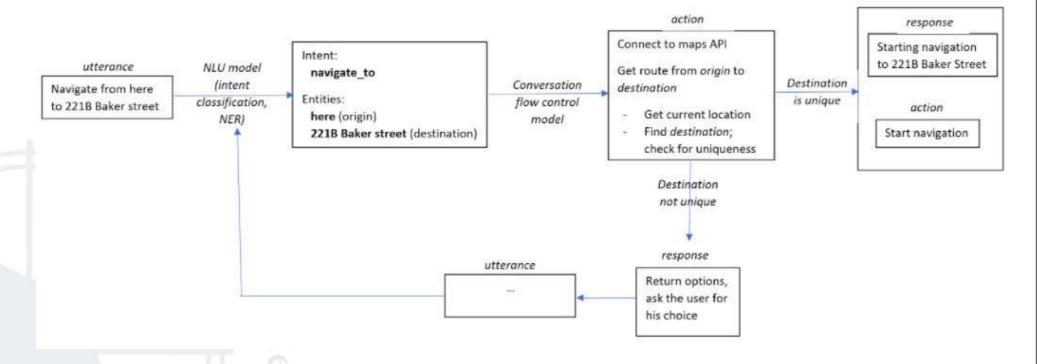








Ejemplo :: acceso a API de Google Maps para obtener una dirección





from typing import Any, Text, Dict, List



actions.py

```
from rasa_sdk import Action, Tracker
from rasa_sdk.executor import CollectingDispatcher
class ActionHelloWorld(Action):
    def name(self) -> Text:
        return "action_show_time"
    def run(self, dispatcher: CollectingDispatcher,
            tracker: Tracker,
            domain: Dict[Text, Any]) -> List[Dict[Text, Any]]:
        print("Custom code goes here!")
        return []
```

from typing import Any, Text, Dict, List

tracker: Tracker,

return []

print("Custom code goes here!")



```
actions.py
from rasa_sdk import Action, Tracker
from rasa_sdk.executor import CollectingDispatcher
class ActionHelloWorld(Action)
   def name(self) -> Text;
       return "action_show_time"
```

def run(self, dispatcher: CollectingDispatcher,

domain: Dict[Text, Any]) -> List[Dict[Text, Any]]:

print("Custom code goes here!")

return []



```
actions.py
from typing import Any, Text, Dict, List
from rasa_sdk import Action, Tracker
from rasa_sdk.executor import CollectingDispatcher
                                                        Define el nombre de la
                                                        acción
class ActionHelloWorld(Action):
             self) -> Text:

    Código asociado a la

        return "action show time"
                                                        acción
                                                       • Recibe de y envía datos a
        run(self, dispatcher: CollectingDispatcher,
                                                        la conversación
            tracker: Tracker,
            domain: Dict[Text, Any]) -> List[Dict[Text, Any]]:
```



class ActionHelloWorld(Action):

return []



```
from typing import Any, Text, Dict, List

from rasa_sdk import Action, Tracker
from rasa_sdk.executor import CollectingDispatcher
```

actions.py

- Permite enviar mensajes al usuario
- Permite extraer datos de la conversación: intenciones, entidades, etc.

 Acceso al fichero domain.yml



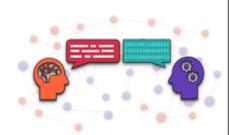
Ejecutar acciones requiere 2 pasos más:

1) Habilitar el punto de estucha (puerto) del servidor en el fichero "endpoints.yml":

```
action_endpoint:
   url: "http://localhost:5055/webhook"
```

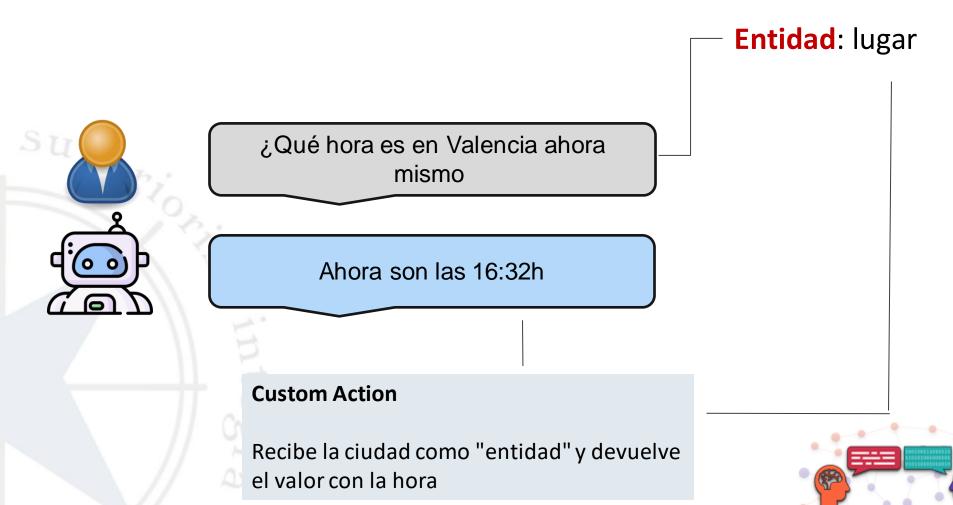
2) Lanzar el servidor RASA SDK:

```
# rasa run actions
```





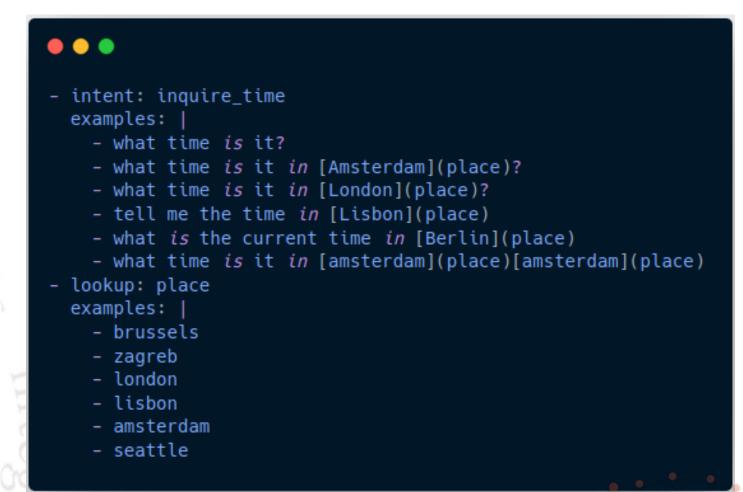
Ejemplo :: La hora en diferentes ciudades del mundo







nlu.yml



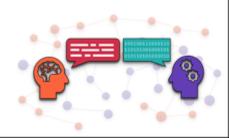


rules.yml

domain.yml

```
rule: Tell the time steps:
intent: inquire_time
action: action_tell_time
```

```
intents:
...
- inquire_time
...
entities:
- place
actions:
- action_tell_time
```







config.yml



```
• • •
pipeline:

    name: WhitespaceTokenizer

  - name: LexicalSyntacticFeaturizer

    name: CountVectorsFeaturizer

    name: CountVectorsFeaturizer

    analyzer: char_wb
    min_ngram: 1
    max_ngram: 4

    name: DIETClassifier

    entity_recognition: False
    enochs: 100

    name: RegexEntityExtractor

   use_lookup_tables: True
```



actions.py

```
from typing import Any, Text, Dict, List
import arrow
import dateparser
from rasa_sdk import Action, Tracker
from rasa_sdk.events import SlotSet
from rasa sdk.executor import CollectingDispatcher
city_db = {
    'brussels': 'Europe/Brussels',
    'zagreb': 'Europe/Zagreb',
    'london': 'Europe/Dublin',
    'lisbon': 'Europe/Lisbon',
    'amsterdam': 'Europe/Amsterdam',
    'seattle': 'US/Pacific'
```



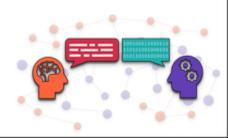
```
class ActionTellTime(Action):
   def name(self) -> Text:
       return "action_tell_time"
   def run(self, dispatcher: CollectingDispatcher,
            tracker: Tracker,
            domain: Dict[Text, Any]) -> List[Dict[Text, Any]]:
       current_place = next(tracker.get_latest_entity_values("place"), None)
       utc = arrow.utcnow()
        if not current_place:
           msg = f"It's {utc.format('HH:mm')} utc now. You can also give me a place."
           dispatcher.utter_message(text=msg)
            return []
       tz_string = city_db.get(current_place, None)
        if not tz string:
           msg = f"It's I didn't recognize {current_place}. Is it spelled correctly?"
           dispatcher.utter_message(text=msg)
            return []
       msg = f"It's {utc.to(city_db[current_place]).format('HH:mm')} in {current_place} now."
       dispatcher.utter_message(text=msg)
       return []
```



Realiza el siguiente ejercicio:

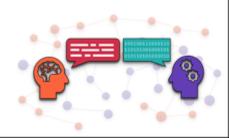
Ejercicio 4: Acceso a una API







- En las conversaciones es necesario a veces memorizar datos para recuperarlos en otros momentos.
- RASA cuenta con las ranuras o "slots" como mecanismo de almacenamiento de datos





¿Cómo funcionan las ranuras ("slots")?







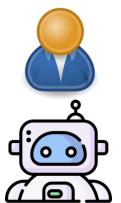


Quiero comprarme una camisa

¿Cómo funcionan las ranuras ("slots")?







Quiero comprarme una camisa

De acuerdo, ¿qué talla usas?

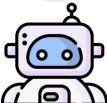
¿Cómo funcionan las ranuras ("slots")?







Quiero comprarme una camisa



De acuerdo, ¿qué talla usas?



Mediana



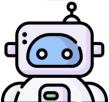
Guardaremos
"mediana"
como valor
para la ranura
"talla de la
camisa"







Quiero comprarme una camisa



De acuerdo, ¿qué talla usas?

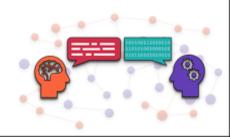


Mediana



¿Qué talla tiene mi camisa?

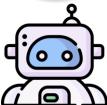
... la conversación continua y se pregunta por la talla posteriormente...







Quiero comprarme una camisa



De acuerdo, ¿qué talla usas?



Mediana



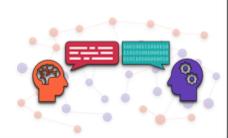


¿Qué talla tiene mi camisa?



Tu camisa es de talla mediana

... pudiendo recuperar el valor almacenado anteriormente.





nlu.yml

intent: pedir_ayuda_camisa
examples: |

- necesito ayuda con mi camisa
- quiero darte la talla de mi camisa
- quiero comprarme una camisa
- necesito una camiseta

• • •

- intent: repetir_talla_camisa
 examples: |
- recuerda la talla de camisa
- repite mi talla de camisa
- ¿puedes recordarme cuál era la talla de mi camisa?
- recordarme la talla de mi camisa
- ¿cuál es la talla de mi camisa?

• • •



nlu.yml

```
- intent: dar_talla_camisa
examples: |
```

- talla [mediana](talla_camisa)
- talla [pequeña](talla_camisa)
- talla [grande](talla_camisa)
- [pequeña](talla_camisa)
- [mediana](talla_camisa)
- [grande](talla_camisa)





stories.yml

- story: pedir ayuda con talla de camisa steps:
 - intent: pedir_ayuda_camisa
 - action: utter_pedir_talla_camisa
 - intent: dar_talla_camisaentities:
 - talla_camisa: grande
 - slot_was_set:
 - talla_camisa: grande
 - action: utter_recordar_talla_camisa
 - intent: repetir_talla_camisa
 - action: action_dar_talla_camisa
 - intent: despedir
- action: utter_despedir



stories.yml

- story: recordar talla camisa

steps:

- intent: saludar

action: utter_saludar

- intent: repetir_talla_camisa

- action: action_dar_talla_camisa

- intent: despedir

- action: utter_despedir





domain.yml

intents:

- saludar

. . .

- dar_talla_camisa
- pedir_ayuda_camisa

entities:

- talla_camisa





Otras opciones útiles de "type" serían "bool", "float", "list", "any"

domain.yml

slots:

talla_camisa:

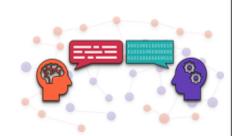
type: text
influence_conversation: true

mappings:

- type: from_entity

entity: talla_camisa

En el caso de "mappings", otras opciones útiles de "type" serían "from_intent" y "from_text",





actions.py

```
class ActionDarTallaCamisa(Action):
def name(self) -> Text:
return "action_dar_talla_camisa"
def run(self, dispatcher: CollectingDispatcher,
tracker: Tracker, domain: Dict[Text, Any]) -> List[Dict[Text, Any]]:
 talla_camisa = tracker.get_slot("talla_camisa")
 if not talla_camisa:
   dispatcher.utter_message(text="No sé cuál es la talla de tu camisa.")
 else:
   dispatcher.utter_message(text=f"La talla de tu camisa es {talla_camisa}!")
 return []
```



domain.yml

responses:

...

utter_pedir_talla_camisa:

- text: Claro, ¿puedes decirme la talla de tu camisa?

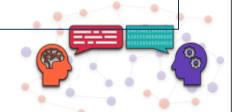
utter_recordar_talla_camisa:

- text: ¡De acuerdo, apunto la talla!

actions:

...

- action_dar_talla_camisa





stories.yml

- story: recordar talla camisa

steps:

- intent: saludar

action: utter_saludar

- intent: repetir_talla_camisa

- action: action_dar_talla_camisa

- intent: despedir

- action: utter_despedir





... probamos el chatbot

Your input -> hola

¡Hola! ¿Cómo estás?

Your input -> necesito comprarme una camisa

Claro, ¿puedes decirme la talla de tu camisa?

Your input -> mediana

De acuerdo, apunto la talla!

Your input -> hola

¡Hola! ¿Cómo estás?

Your input -

> bien

¡Genial, sigue así!

Your input -> recuerda la talla de mi camisa

La talla de tu camisa es mediana!

Your input ->





... si necesitamos manejar más de

un dato, RASA dispone de

formularios ...





Pasos:

- 1. añadir "forms" a "domain.yml"
- 2. definir las **preguntas** del bot asociadas al formulario en "domain.yml"
 - 3. asociar reglas en "rules.yml"
 - 4. activar el formulario en "stories.md"





1. Añadir "forms" a "domain.yml

```
forms:
 camisa_form:
 required_slots:
   - talla_camisa
slots:
 talla_camisa:
   type: text
   influence_conversation: true
 mappings:
  - type: from_entity
   entity: talla_camisa
   conditions:
     active_loop: camisa_form
```



2. Definir preguntas del bot en "domain.yml"

Seguir el formato "utter_ask_<slot>"

```
responses:
...
utter_ask_talla_camisa:
- text: Claro, ¿puedes decirme la talla de tu camisa?
```





3. Asociar regla en "rules.yml"

. .

rule: Activar formulario camisa

steps:

- intent: pedir_ayuda_camisa

action: camisa_form

active_loop:camisa_form

rule: Enviar formulario camisa

condition:

- active_loop: camisa_form

steps:

action: camisa_form

- active_loop: null

- slot_was_set:

- requested_slot: null

action: utter_recordar_talla_camisa

Una regla para activar el formulario

Otra regla para desactivarlo





4. Activar formulario en "stories.yml"

• • •

- story: pedir ayuda con talla de camisa

steps:

- intent: pedir_ayuda_camisa

- action: camisa_form

- active_loop: camisa_form

- slot was set:

requested_slot: talla_camisa

- slot_was_set:

- talla_camisa: grande

- slot_was_set:

- requested_slot: null

active_loop: null

- action: utter_recordar_talla_camisa

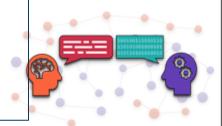
- intent: repetir talla camisa

- action: action_dar_talla_camisa

- intent: despedir

- action: utter_despedir

Se da el valor "grande" como ejemplo, aunque será la interacción la que asigne el valor real al "slot"!



7. Practicando con formularios



Realiza en este orden los ejercicios relacionados con las ranuras y los formularios:

- Ejercicio 5: Primera prueba con los "slots"
- Ejercicio 6: Ser profesor del curso de IA





En el uso de **formularios** hay situaciones que pueden desviarse del flujo de interacción previsto inicialmente:

- 1) Referencia repentina a otras intenciones
- 2) Petición de cancelación del formulario

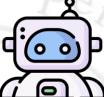




1) Referencia repentina a otras intenciones



Quiero comprarme una camisa



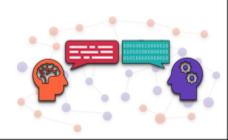
De acuerdo, ¿qué talla usas?



Eres un humano?



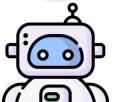
Se realiza una pregunta que se sale del contexto del formulario







Quiero comprarme una camisa



De acuerdo, ¿qué talla usas?



Eres un humano?



No, soy un chatbot



De acuerdo, ¿qué talla usas?

El chabot retoma el formulario una vez solventado el desvío en la conversación









- rule: Interrupción en formulario camisa condition:
 - active_loop: camisa_form
 - steps:
 - intent: desafio_bot
 - action: utter_soy_un_bot
 - action: camisa_form
 - active_loop: camisa_form

Solución

... para casos puntuales, se puede recurrir a las reglas ...





2) Petición de cancelación del formulario



Quiero comprarme una camisa



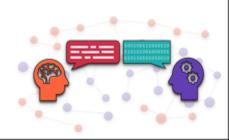
De acuerdo, ¿qué talla usas?



Al final no necesito una camisa



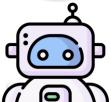
La entrada persigue cancelar la interacción en curso







Quiero comprarme una camisa



De acuerdo, ¿qué talla usas?



Al final no necesito una camisa



Estás seguro?



Sí

En este caso, el chatbot contempla una posible petición de cancelación







Forma de abordar este caso:

- 1. Uso de una o varias historias en lugar de reglas
- 2. Modificación de ficheros:
 - **stories.yml**: añadir al menos una historia que dé respuesta a la petición de cancelación
 - nlu.yml: añadir una intención que recoge la petición del usuario
 - domain.yml: añadir confirmación de cancelación del diálogo





stories.yml

- Mediante"action_deac tivate_loop" se controla la finalización del formulario
- Incluir diferentes
 historias permite a
 RASA generalizar
 variantes que se dan
 en la interacción

```
story: Interrupción en formulario camisa 2
steps:
intent: pedir_ayuda_camisa
- action: camisa_form
- active_loop: camisa_form
- slot_was_set:
  - requested slot: talla camisa
- intent: parar_dialogo_camisa
- action: utter_continuar_camisa
- or:
  intent: afirmar
  intent: negar
  action: action_deactivate_loop
- slot was set:
  requested_slot: null
- active_loop: null
- action: despedir
```



nlu.yml

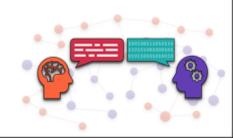


- intent: parar_dialogo_camisa examples: |
 - quiero abortar la conversación
 - quiero acabar la conversación
 - quiero dejar la conversación
 - quiero dejar la conversación
 - no quiero hablar más
 - no me preguntes sobre la camisa
 - cambiemos de tema
 - no quiero darte la talla
 - me voy
 - me largo



domain.yml

```
intents:
 parar_dialogo_camisa
responses:
 utter_continuar_camisa:
  - text: Abortamos la conversación?
```



7. Practicando con formularios



Realiza en este orden los ejercicios relacionados con las ranuras y los formularios:

• Ejercicio 7: Salir de un formulario



