Chatbots and Digital Assistants

Tutorial sobre RASA Hello Project

19/09/2022











RASA Framework www.rasa.com



- Free Open source framework para conversas de texto automatizadas. Permite entender mensagens, manter conversas e conectar-se a canais de mensagens e APIs (E-schooling).
- Permite construir um sistema de diálogo orientado a tarefas;
- Quase nenhuma habilidade de programação é necessária para trabalhar com RASA.
- Esta ferramenta atende aos requisitos do projeto Hello;













RASA Framework

Rasa

Working with many notable brands – including T-Mobile,
Orange, and Adobe – Rasa offers an open-source toolkit of
Conversational Al solutions. As a result, Gartner recommends
that companies with first-rate software engineering and
application development capabilities consider the vendor. After
all, it provides the ideal platform for deep customizations.
However, a highly-skilled team of developers is vital to benefit
fully from the solution.

Fonte











Yet Another Markup Language (YAML)

A value:

value

A value named "foo":

foo: value

```
Scalar types

a: 1 # integer

a: 1.234 # float

b: 'abc' # string

b: "abc"

b: abc

c: false # boolean type

d: 2015-04-05 # date type
```

A list:

```
- 1
- 2
- 'a string'
```

A list named "bar":

```
bar:
- 1
- 2
- 'a string'
```

Alternate list syntax ("Flow style"):

```
bar: [1, 2, 'a string']
```

- YAML 1.2 Spec
- Online YAML Parser (Python)

A dictionary:

```
key1: val1
key2: val2
key3: val3
```

A dictionary named "joe":

```
joe:
key1: val1
key2: val2
key3: val3
```

Dictionary in flow style:

```
joe: {key1: val1, key2: val2, key3: val3}
```

A list of dictionaries:

```
children:
- name: Jimmy Smith
age: 15
- name: Jenny Smith
age 12
```



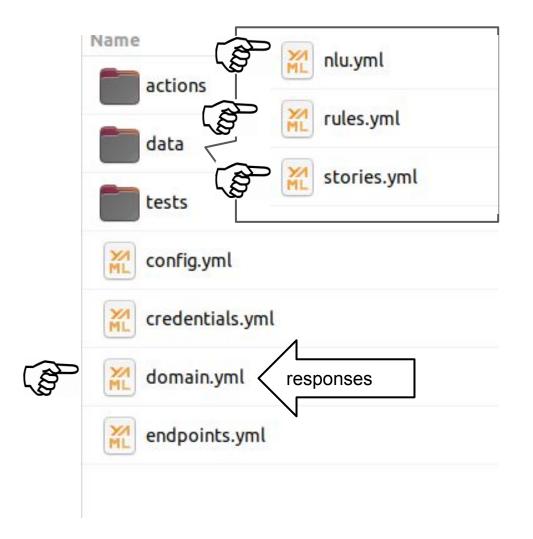








Estrutura Geral



Command	Effect
rasa init	Creates a new project with example training data,
	actions, and config files.
rasa train	Trains a model using your NLU data and stories,
	saves trained model in ./models.
rasa interactive	Starts an interactive learning session to create new
	training data by chatting to your assistant.
rasa shell	Loads your trained model and lets you talk to your
	assistant on the command line.
rasa run	Starts a server with your trained model.
rasa run actions	Starts an action server using the Rasa SDK.
rasa visualize	Generates a visual representation of your stories.
rasa test	Tests a trained Rasa model on any files starting with
	test
rasa data split nlu	Performs a 80/20 split of your NLU training data.
rasa data convert	Converts training data between different formats.
rasa data migrate	Migrates 2.0 domain to 3.0 format.
rasa data validate	Checks the domain, NLU and conversation data for
	inconsistencies.
rasa export	Exports conversations from a tracker store to an
	event broker.
rasa evaluate markers	Extracts markers from an existing tracker store.
rasa x	Launches Rasa X in local mode.
rasa -h	Shows all available commands.











```
intent: affirm
examples: |
  - sim
  - s
  - claro
  - isso parece-me bem
  - correto
intent: deny
examples: |
  não
  - n
  - nunca

    Não me parece

  - Eu não gosto
  nem pensar
  - NÃO
```

NLU file

NLU = Natural language Understanding

Intent:

Captura o sentido geral da frase e classificar;

Entity:

Aspetos relevantes do input do utilizador que podem ser usados posteriormente na conversa.

nlu:

- intent: inform examples: |

- My account number is [1234567890] account_number)

Entity: account number











Domain file

Response:

Define as respostas do bot.

```
responses:
   utter_greet:
   - text: Ola! Em que posso ajudar?
   utter_submit:
   - text: O teu pedido foi enviado ao docente.
   utter_slots_values:
   - text: O professor {prof_name} vai entrar em contacto através do email {email}!
```

intents:

- greet
- deny
- request_help
- goodbye
- affirm
- mood_great
- mood_unhappy
- bot_challenge
- thanks











Stories and Rules Files

Story:

- Define os caminhos que a conversa pode seguir;
- Exemplo para aprendizagem;

```
- story: happy path
   steps:
   - intent: greet
   - action: utter_greet
   - intent: mood_great
   - action: utter_happy
```

Rules:

- Define partes da conversa que seguem sempre o mesmo padrão.
- Padrão que o bot deve seguir;

```
rules:
```

- rule: Say goodbye anytime the user says goodbye
 | steps:
 - intent: goodbye
 - action: utter_goodbye











Slots and forms

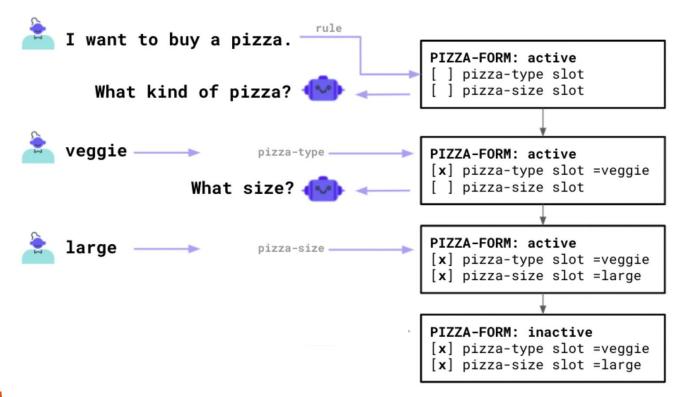
domain file

- action: utter_pizza_slots

```
forms:
       pizza-form:
        required slots:
- rule: Activate Pizza Form
  steps:
 - intent: buy pizza
 - action: simple_pizza_form
  - active_loop: simple_pizza_form
- rule: Submit Pizza Form
  # Ensure that we're starting from an active loop
  condition:
 - active loop: simple pizza form
  steps:
  - action: simple_pizza_form
  # If there are no more requested slots
  - active_loop: null
  - slot_was_set:
    - requested slot: null
  # Then submit the form
  - action: utter submit
```

Slots: Memória de longa duração

Forms: Ciclo que executa e pergunta informação ao user até que todos os slots associados estejam preenchidos corretamente;







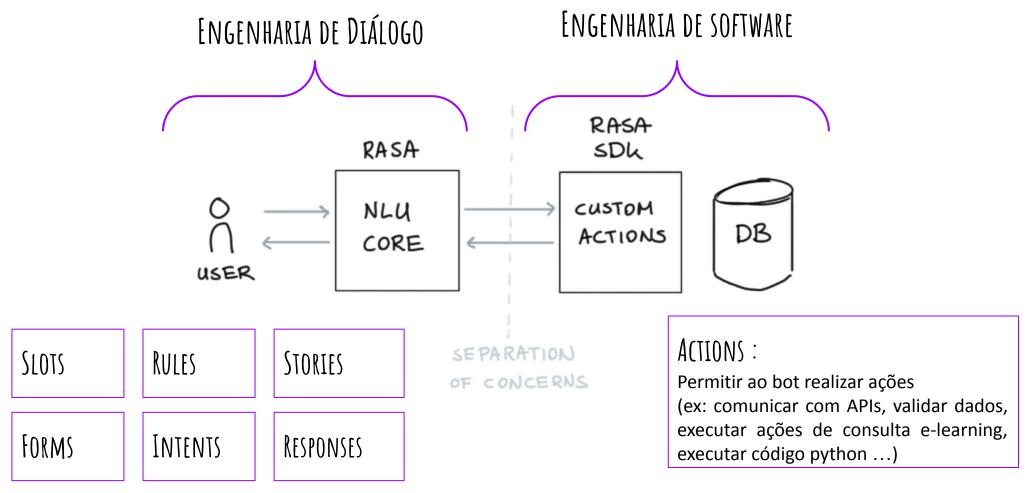








Áreas de trabalho















Alguns conceitos

Intent:

Classifica o input do utilizador humano.

Response:

Define as respostas do bot.

Story:

Define os caminhos que a conversa pode seguir.

Rules:

Define partes da conversa que seguem sempre o mesmo padrão.

Entity:

Permite guardar partes de informação retiradas da mensagem do utilizador.

Action:

Permite ao bot realizar ações (ex: comunicar com APIs, validar dados, executar código python ...)

... fornecer exemplos de conversas a partir dos quais o sistema **aprende** e faz **generalizações** de padrões nos dados;













Conversational AI with Rasa Open Source 3.x

14 vídeos • 28.060 visualizações • Última atualização em 7 de dez. de 2021







This playlist contains a full course on how to build Conversational AI with Rasa Open Source 3.x.



Rasa

INSCREVER-SE

Rasa Learning Center

Welcome to the Rasa Learning Center, the best place to learn all about Conversational AI.

You can learn all about ...

Rasa Features

♠ Deployment

Conversational Design

♠ Machine Learning

https://www.youtube.com/playlist?list=PL75e0qA87dlEjGAc9j9v3a5h1mxl2Z9fihttps://learning.rasa.com/



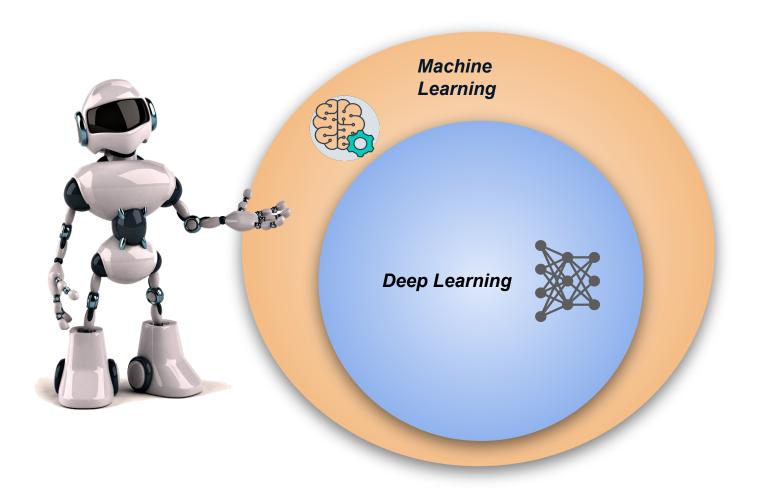








Deep Learning and DIET classifier



- Machine Learning: tipo de inteligência artificial que permite ao computador aprender, de forma a tentar ser mais preciso a prever resultados sem ser programado para tal.
- Deep Learning: é uma subárea de machine learning que tem algoritmos inspirados na estrutura e funcionamento do cérebro humano, estes algoritmos chamam-se redes neuronais artificiais.
 - Redes constituídas por nodos (neurónios);
 - Alimentadas com dados de forma a aprenderem;
 - Nodos têm pesos que vão sendo atualizados conforme treinados;
 - Objetivo: obter uma classificação com o máximo de precisão.











Deep Learning and DIET classifier











Big Data and Intelligence Hello



- Base de dados com um número muito elevado de dados;
- Dados tendem a ser compostos por vários campos;
- A informação tende a ser atualizada várias vezes ao longo do tempo.











Big Data and Intelligence Hello



As 5 principais características de Big Data:

- Volume A quantidade de dados disponíveis;
- Velocidade A velocidade a que os dados são gerados;
- Variedade A variedade dos tipos de dados;
- Veracidade O nível de confiança dos dados;
- Valor O valor da informação que os dados podem dar;



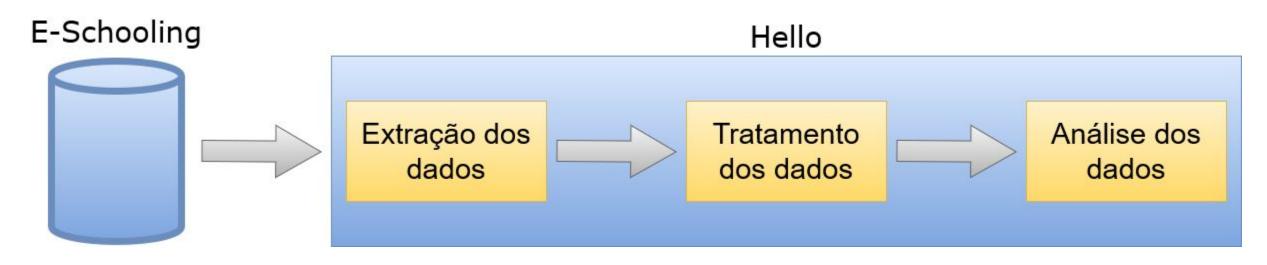








Big Data and Intelligence Hello



Três fases na utilização da tecnologia **Big Data** no contexto da plataforma **Hello**:

- Extração
- Processamento
- Análise e conclusão











Exercício 1

Crie um chatbot capaz de:

- Realizar ações básicas;
- 2. Conectar-se com o módulo de Education Intelligence:
 - Utilizar o número interno do aluno (que poderá ser facultado por ele na interação, a pedido do bot) para identificar possíveis situações de risco (ex: as notas encontram-se separadas por mais do que dois valores).
- 3. Conectar-se com módulos externos (código python):
 - Análise de sentimentos;
- Conectar-se a API cliente (simulador e-schooling)

Possível solução











Exercício 1: Overview arquitetura

Actions server

rasa run actions

Rasa

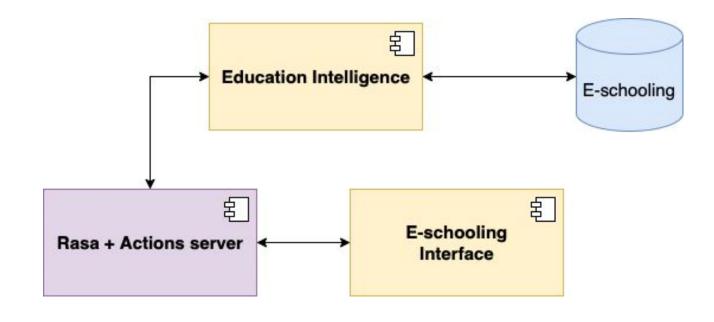
rasa run --enable-api --cors="*"

E-schooling Interface

- 1. python -m http.server
- Aceder ao file bot.html (simula e-schooling interface)

Simulador Education Intelligence (servidor json-server)

npx json-server --watch notas.json



Possível solução



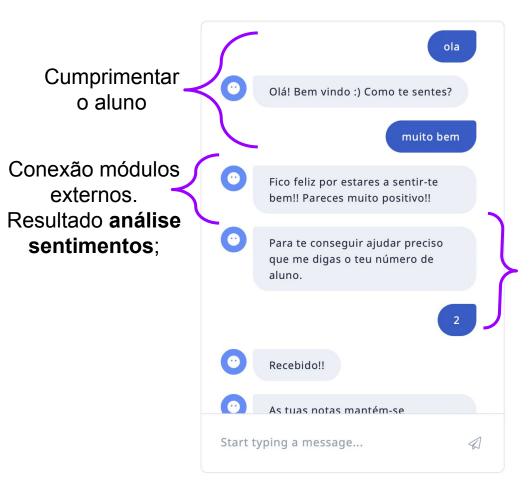




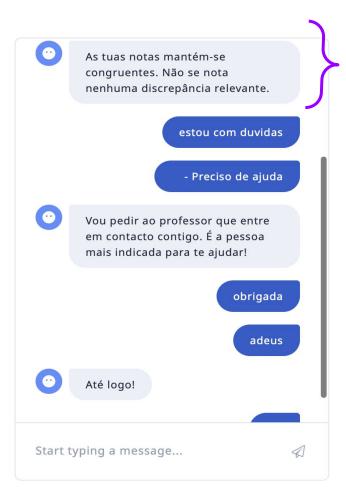




Exercício 1: Exemplo de interação



Formulário é ativado; (student _number)



Conexão Education Intelligence:

Procura por situação

Procura por situação de risco

Possível solução









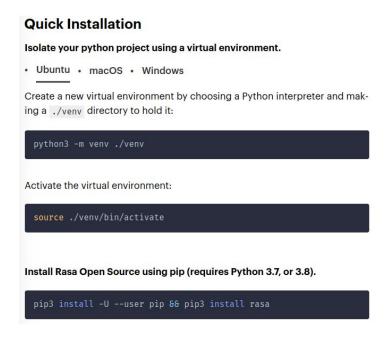


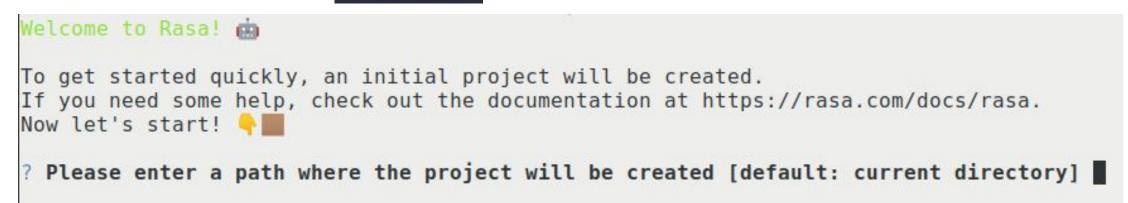
Instalação

 Seguir as indicações de acordo com o sistema operativo:

https://rasa.com/docs/rasa/installation/

2) Criar um novo projeto: rasa init





Exercício 2

Crie um chatbot que ajude os aluno a preencher um formulário para contacto com os docente:

- Cumprimentar o aluno;
- Questionar qual o professor que deseja contactar;
- Solicitar um e-mail para o professor entrar em contacto;
- Informar o aluno que o professor já foi informado;
- Despedir-se;

```
[Your input -> ola
Ola! Em que posso ajudar?
[Your input -> Queria falar com um professor. É possivel?
Que professor quer contactar?
[Your input -> Vitor Neves
Qual é o seu email?
[Your input -> maria.a.b2000@hotmail.com
O teu pedido foi enviado ao docente.
O professor Vitor Neves vai entrar em contacto através do email maria.a.b2000@hotmail.com!
[Your input -> obrigada
```

comandos:

- > rasa train
- > rasa shell





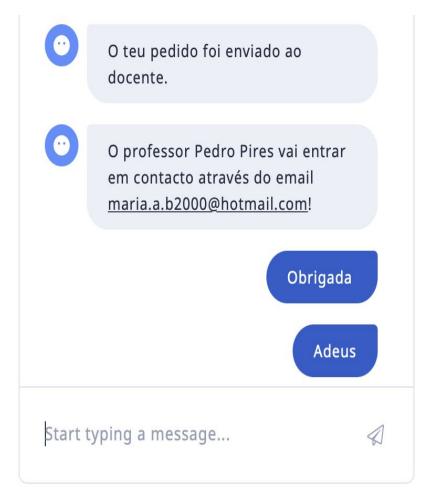






Exercício 2













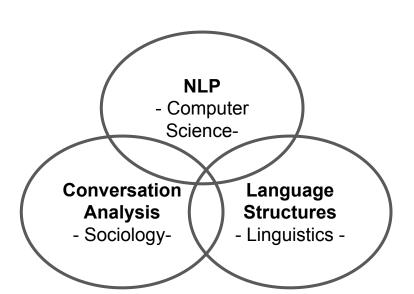


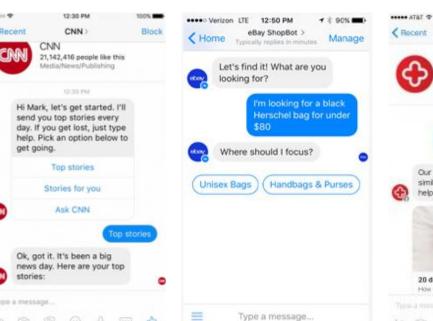
PROFESSOR FRANCISCO

Conversational UX

"As técnicas de Processamento de Língua Natural permitem a análise automática de partes da língua. No entanto, a junção dessas partes em estruturas que ocorrem em uma conversa é responsabilidade do projetista de UX."

Dialogue Design





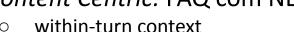


Estilos

System Centric: CLI com NLU



- two-turn interaction model
- recognizes commands or queries
- user-driven voice or visual
- 2. Content Centric: FAQ com NLU



- recognizes questions
- document-like, topic-based responses
- user-driven
- 3. Visual Centric: Botões em meio ao diálogo
 - within-turn context
 - requires direct manipulation
 - buttons, menus, lists, images, etc.
 - agent-driven
- Conversation First:
 - like natural conversation
 - o cross-turn
 - persistent context
 - recognizes conversational actions
 - fine-grained back-and-forth
 - mixed initiative

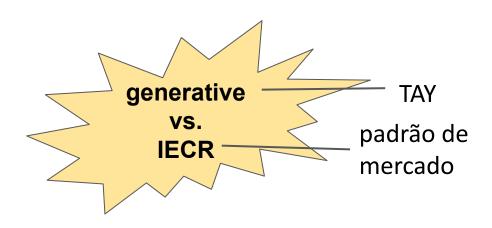






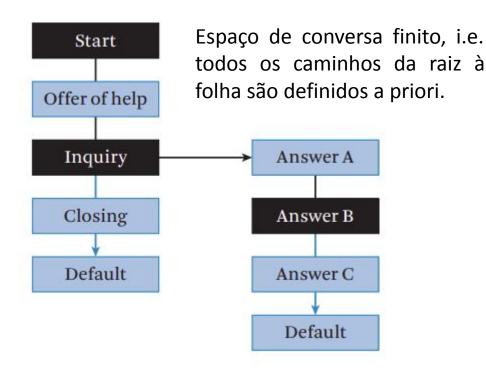


Intent-Entity-Context-Response (IECR)



IECR Pipeline

- 1. identificação de intents or classes de frase por machine learning
- 2. extração de entidades orientada por palavras chave
- 3. variáveis de contexto (e.g. nome)
- 4. respostas textuais



Dialog tree (branch level).

IECR Design

1. Identifique as classes (ou intents)

Class	Example
#greeting	hello, hi, hey, hi there, yo,
#welfare_check	how are you?, how's it going?, how do you do?,
#capability_check	what can you do?, what do you know?,

2. Identifique as entidades

Class	User	Agent B
#flight_request	I want flights to New York	Here are all flights to New York.
<pre>#cheap_flight_request</pre>	show me the cheapest flight to New York	July 10-15 is the cheapest time.
<pre>#budget_flight_request</pre>	I want flights under \$300	Here are some cities under \$300.

3. Estabeleça contexto consequencial talvez o maior desafio de UX

U: Quero marcar um voo para meu filho.

A: Filho fica em qual país?

4. Escreva as respostas

o conhecimento deve ser dinâmico

```
U: Quero ir na Taberna Belga.A: Está encerrada hoje.
```

5. Crie Ramos

Multiple User Entry Points.

```
1 user input A
2 if #flight_request
3 say "Where do you want to go?"
4 user input B
5 if @city
6 set $destination to @city
7 say "Where are you leaving from?"
8 user input C
9 if @city
10 set $origin to @city...
```

Validação do Diálogo

Chapter 3
Safety First: Conversational Agents
for Health Care



Validação de UX se dá por

- **Inspeção** exame dos aspectos de UX
- Testes validação por utilizadores alvo
- Inquérito utilização de grupos focais

TABLE VII. SAMPLE SIZE ESTIMATION FOR VARIOUS USER TESTING PURPOSES

Main Purpose	# users
To find more cosmetic problems and problems relating to structure and content.	5
To find few major and more minor problems. Also, this is more appropriate for commercial studies and more problems in layout and formatting.	8
To find more catastrophic, major, minor and cosmetic problems; also, for finding more problems relating to design, navigation and the key aims and functions for which the system is built. Moreover, it is more appropriate for comparative studies.	16±4
For statistically significant studies and analysis of the performance metrics, such as success rate	≥ 20

Alroobaea, R., & Mayhew, P. J. (2014). How many participants are really enough for usability studies? 2014 Science and Information Conference. doi:10.1109/sai.2014.6918171

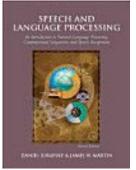
Timothy Bickmore, Ha Trinh, Reza Asadi and Stefan Olafsson

Abstract Automated dialogue systems represent a promising approach for health care promotion, thanks to their ability to emulate the experience of face-to-face interactions between health providers and patients and the growing ubiquity of home-based and mobile conversational assistants such as Apple's Siri and Amazon's Alexa. However, patient-facing conversational interfaces also have the potential to cause significant harm if they are not properly designed. In this chapter, we first review work on patient-facing conversational interfaces in healthcare, focusing on systems that use embodied conversational agents as their user interface modality. We then systematically review the kinds of errors that can occur if these interfaces are not properly constrained and the kinds of safety issues these can cause. We close by outlining design recommendations for avoiding these issues.

Bickmore, T., Trinh, H., Asadi, R., & Olafsson, S. (2018). Safety first: conversational agents for health care. In Studies in Conversational UX Design (pp. 33-57). Springer, Cham.







Chatbots and Digital Assistants

Tutorial sobre RASA Hello Project

19/09/2022



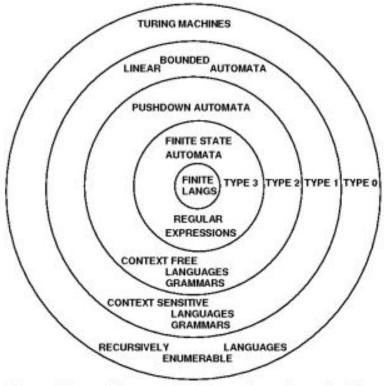




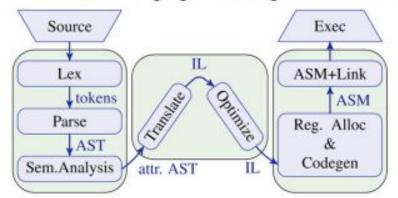




Anexo I - Linguagens Formais



Fonte: Natural Language Processing: Introduction to NLP



phonetics orthography phonology morphology lexemes "shallower" syntax semantics "deeper" pragmatics discourse Fonte: Formal Languages and Automata theory

speech

text

Fonte: Describe local and global optimization ?

Anexo II - Língua Natural

