

# Marcação de Nomes Próprios usando técnicas de pesquisa local e recorrendo a fontes de conhecimento na Internet

João Laranjinho  
Universidade de Évora  
Évora, Portugal  
joao.laranjinho@gmail.com

Irene Rodrigues  
Universidade de Évora  
Évora, Portugal  
ipr@di.uevora.pt

Lígia Ferreira  
Universidade de Évora  
Évora, Portugal  
lsf@di.uevora.pt

## Abstract

Neste artigo apresenta-se um sistema, independente do domínio, para marcação de nomes próprio para o português e inglês. O sistema é avaliado de forma a estudar o impacto de diferentes fontes de conhecimento nos resultados.

O marcador usa informação morfo-sintáctica, sintáctica e semântica. A informação morfo-sintáctica vem de um dicionário local que completa a sua informação recorrendo a dicionários disponíveis na rede como o da Priberam e do LookWayUP. A informação semântica usada nas experiências de avaliação vem da Wikipédia e do WordNet. No sistema são usadas também algumas das técnicas pesquisa local na marcação de nomes próprios.

Na avaliação do sistema e do impacto das diferentes fontes de informação usaram-se frases 2 corpora: 100 frases do WSJ e 100 frases do Brown usadas na fase de treino e 100 frases do Brown usadas na fase de testes.

## 1 Introdução

O sistema que apresentamos chama-se REMUE2011. Este sistema é uma evolução do REMUE [1] que tinha como objectivo a marcação de nomes próprio para o Português. Actualmente além de marcar nomes próprios para o Português também marca nome próprios para o Inglês.

Na decisão de marcar nomes próprios usam-se 2 tipos de fontes de conhecimentos:

- Informação morfo-sintáctica — do dicionário local que é completada recorrendo a dicionários que estão disponíveis na Web como o dicionário Priberam <sup>1</sup> (para o Português) e o Look Way Up <sup>2</sup> (para o Inglês).
- Informação semântica — de dicionários e enciclopédias como a Wikipédia <sup>3</sup> e o WordNet <sup>4</sup> que indicam se o nome próprio existem em algum contexto.

## 2 Arquitectura do Sistema

A arquitectura do REMUE2011 contém 4 módulos. Na Figura 6 é apresentada a arquitectura com os seus módulos: pré-processamento, análise lexical, pesquisa local e saída.

No pré-processamento separa-se o texto em frases e as frases em átomos. As frases são constituídas por átomos e os átomos por sequências de caracteres.

Na análise lexical consulta-se em dicionários on-line a informação morfo-sintáctico-semântica das palavras que não se encontram no dicionário local, guardando-se essa informação no dicionário local.

---

José Saias, Luís Rato and Teresa Gonçalves (eds.): JIUE 2011, 2011, volume 1, issue: 1, pp. 1-6

<sup>1</sup><http://www.wikipedia.org/>

<sup>2</sup><http://lookwayup.com/free/>

<sup>3</sup><http://www.wikipedia.org/>

<sup>4</sup><http://wordnetweb.princeton.edu/perl/webwn?s>

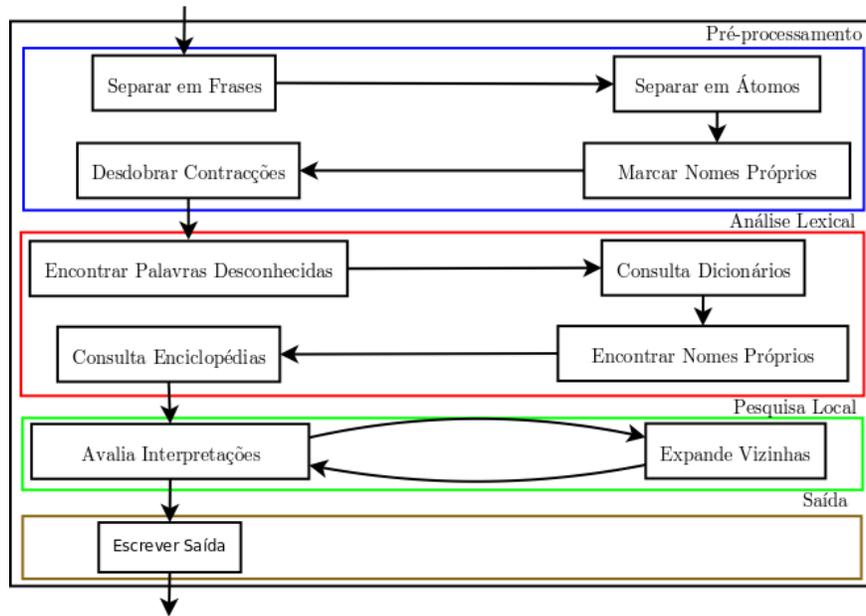


Figure 1: Arquitectura do REMUE

Na pesquisa local gera-se um conjunto de interpretaes iniciais e posteriormente avaliam-se estas. Na avaliao quando uma interpretao contm vizinhas com valor de heurstica superior, expandem-se as vizinhas e em seguida avaliam-se. A avaliao termina quando no so encontradas mais interpretaes vizinhas com valor de heurstica superior.

Finalmente na saıda utiliza-se a interpretaes que obteve o valor mais alto de heurstica.

### 3 Funo de Avaliao

Na funo de avaliao estudou-se o impacto de diferentes fontes de conhecimento na marcao de marcao de nomes prprios.

O estudo das fontes incidiu sobre: o nome prprio, o tomo anterior ao nome prprio e tomo posterior ao nome prprio.

- No nome prprio estudou-se o impacto de:
  - estar na Wikipdia (WIKI), no WordNet (WORDNET) ou parte do nome na Wikipdia (WIKI\_P);
  - conter maisculas (MAIUSCULAS) ou nmeros (NUMEROS);
  - conter adjectivos (ADJS), advrbios (ADVS), conjunes (CONJS), determinantes (DETS), nomes comuns (NOME), preposies (PREPS), pronomes (PRONS), verbos (VERBOS) ou palavras desconhecidas (DESCS);
  - o nmeros de tomos (ATOMOS);
- No tomo anterior e posterior ao nome prprio estudou-se o impacto de:
  - estar na Wikipdia (WIKI) e WordNet (WORDNET);
  - conter maisculas (MAIUSCULAS) ou nmeros (NUMEROS);
  - ser adjectivo (ADJ), advrbio (ADV), conjuno (CONJ), determinante (DET), nome comum (NOME), preposio (PREP), pronome (PRON), verbo (VERBO) ou uma palavra desconhecida (DESC);

## 4 Marcador Local

Inicialmente o marcador de nomes próprio foi criado com o intuito de analisar todas as interpretações de uma frase. No entanto, em presença de frases com muitas interpretações torna-se impraticável analisar todas as interpretações devido ao elevado tempo de processamento.

Para resolver este problema pensou-se em aplicar técnicas de pesquisa local no marcador de nomes próprios, sendo um estado (interpretação) constituído por um conjunto de tuplo em que cada tuplo consiste de um átomo (palavra, sinal de pontuação, números, etc) e um valor numérico (0 ou 1) que indica se o átomo pertence ou não a um nome próprio, e uma interpretação vizinha uma nova interpretação que é gerada a partir de uma outra através da mudança de um dos valores numéricos (mutação) de um tuplo ou de vários (mutações).

O algoritmo recebe uma interpretação e aleatoriamente atribui valores que indicam se os átomos da interpretação pertencem ou não a nomes próprios.

Para encontrar a melhor interpretação de uma frase utiliza-se o algoritmo *search\_best\_interpretation*:  
*interpretation function search\_best\_interpretation(interpretation s, number Max\_Flips, table t)*

```

interpretation b, i, i1
b ← s
for j := 1 to Max_Flips do
  i ← random_interpretation(s)
  insert(i, t)
  i1 ← neighbor_interpretation(i,t)
  while i1! = null do
    if h(i1) >= h(i)
      i ← i1
      i1 ← neighbor_interpretation(i1,t)
      insert(i1, t)
    else
      i1 ← neighbor_interpretation(i,t)
      insert(i1, t)
    endif
  endwhile
  if h(i) >= h(b)
    b ← i
  endif
endfor
return b
end search_best_interpretation

```

O algoritmo *search\_best\_interpretation* recebe uma frase sem nomes próprios marcados, o número de interpretações iniciais que deve gerar aleatoriamente e uma tabela onde guarda as interpretações que gera. Para cada interpretação inicial são expandidas as interpretações vizinhas com valores heurística superior e por sua vez as vizinhas das vizinhas. Finalmente quando todas estas interpretações forem analisadas é retornada a interpretação que obteve o valor mais alto de heurística.

## 5 Optimizador Local

Para não se apurar manualmente os valores dos parâmetros da função heurística consoante o corpora que se pretende analisar, criou-se uma aplicação que automaticamente encontra valores para os parâmetros que maximizam o desempenho da função heurística.

Inicialmente a aplicao foi criada com o intuito de estudar todos os conjuntos de parmetros. No entanto, verificou-se que aumentando o nmero de parmetros no se conseguia estudar todos esses conjuntos devido ao tempo de processamento.

Para contornar esse problema pensou-se em incorporar na aplicao tcnicas de pesquisa local, sendo um estado constitudo por um conjunto de parmetros em que cada parmetro  representado por um valor numrico e um estado vizinho um novo conjunto de parmetros que contm uma diferena (mutao) ou vrias (mutaes) em relao ao estado anterior.

Para apurar os parmetros utiliza-se o algoritmo *determine\_parameters*:

```

parameters function determine_parameters(parameters s, number Max_Flips, table t)
  parameters b, ps, ps1
  b ← s
  for j := 1 to Max_Flips do
    ps ← random_parameters(s)
    insert(ps,t)
    ps1 ← neighbor_parameters(ps,t)
    while ps1! = null do
      insert(ps1,t)
      if ht(ps1) >= h(ps)
        ps ← ps1
        ps1 ← neighbor_parameters(ps1,t)
      else
        ps1 ← neighbor_parameters(ps1,t)
    endwhile
    if ht(ps) >= ht(b)
      b ← ps
    endif
  endfor
  return b
end determine_parameters

```

O algoritmo *determine\_parameters* recebe um conjunto de parmetros vazio, o nmero de conjuntos iniciais de parmetros que pode gerar aleatoriamente e uma tabela onde guarda os conjuntos de parmetros que gera. Para cada conjunto de parmetros inicial so expandidos os conjuntos de parmetros vizinhos que do valor de heurstica superior ao texto e por sua vez os vizinhos dos vizinhos. Finalmente quando todos estes conjuntos de parmetros forem analisados  retornado o conjunto que deu o valor mais alto de heurstica ao texto.

## 6 Avaliao

Na avaliao inicialmente estudou-se o impacto de isolar cada uma das fontes de conhecimento. Na seguinte tabela podem ver-se os valores alcanados nas mtricas de preciso, cobertura e medida-F quando se otimizaram os parmetros usando no treino 70 frases com 4 nomes prprios no mximo por frase retiradas dos corpora Brown e WSJ e testando-se em 100 frases aleatrias do corpora Brown.

	Nome Pr3prio			3tomo Anterior			3tomo Posterior		
	Prec	Cob	Med-F	Prec	Cob	Med-F	Prec	Cob	Med-F
WIKI	0,3784	0,4219	0,3990	0,3454	0,1833	0,2395	0,2950	0,1858	0,2280
WIKI.P	0,3987	0,4486	0,4222	X	X	X	X	X	X
WORDNET	0,5244	0,3090	0,3889	0,7053	0,1365	0,2288	0,6192	0,1035	0,1774
MAIUSCULAS	0,5973	0,7313	0,6575	0,3300	0,1812	0,2339	0,2975	0,1650	0,2123
NUMEROS	0,8261	0,2241	0,3525	0,9908	0,0108	0,0214	0,8932	0,0142	0,0279
ADJS	0,5375	0,1748	0,2638	0,5288	0,1607	0,2465	0,6433	0,1294	0,2155
ADVS	0,6208	0,0248	0,0478	0,7193	0,1573	0,2581	0,8702	0,0945	0,1705
CONJS	1,0000	0,0000	0,0000	0,7690	0,1165	0,2023	0,8550	0,0892	0,1615
DETS	1,0000	0,0000	0,0000	0,5681	0,2053	0,3016	0,9025	0,0225	0,0439
NOMES	0,5856	0,6543	0,6180	0,4179	0,2123	0,2815	0,2792	0,2537	0,2658
PREPS	1,0000	0,0000	0,0000	0,5550	0,1940	0,2875	0,6708	0,2018	0,3102
PRONS	0,1818	0,0868	0,1175	0,8958	0,0847	0,1547	0,8235	0,0413	0,0787
VERBOS	0,6717	0,1647	0,2645	0,7274	0,0950	0,1681	0,5521	0,2778	0,3696
DESCS	0,6653	0,1962	0,3030	0,6333	0,1495	0,2419	0,5119	0,3358	0,4056
ATOMOS	0,5766	0,6801	0,6241	X	X	X	X	X	X

No que respeita aos nomes pr3prios as fontes que apresentaram maior impacto foram: a entrada dos nomes pr3prios nas enciclop3dia (no caso a Wikip3dia e o WordNet), a presena de mai3sculas e n3meros nos nomes pr3prios, o comprimento dos nomes pr3prios e a exist3ncia de 3tomos nos nomes pr3prios que pertence as classes gram3ticas nome comum, adjetivo, verbo ou palavra desconhecida.

No 3tomo anterior ao nome pr3prio as fontes que tiveram mais impacto foram: o 3tomo pertencer a uma das classes gram3ticas determinante, preposi3o, nome comum, adv3rbio ou adjetivo. Normalmente, palavras destas classes gram3ticas antecedem os nomes pr3prios.

No 3tomo posterior ao nome pr3prio as fontes que tiveram mais impacto foram: o 3tomo pertencer a uma das classes gram3ticas verbo, preposi3o, nome comum, adv3rbio ou adjetivo. Palavras destas classes gram3ticas que precedem os nomes pr3prios com bastante frequ3ncia.

Em rela3o 3 classe gram3tical palavra desconhecida n3o podemos especular muito sobre a mesma, porque existe uma frequ3ncia baixa de palavras desconhecida no corpora analisado.

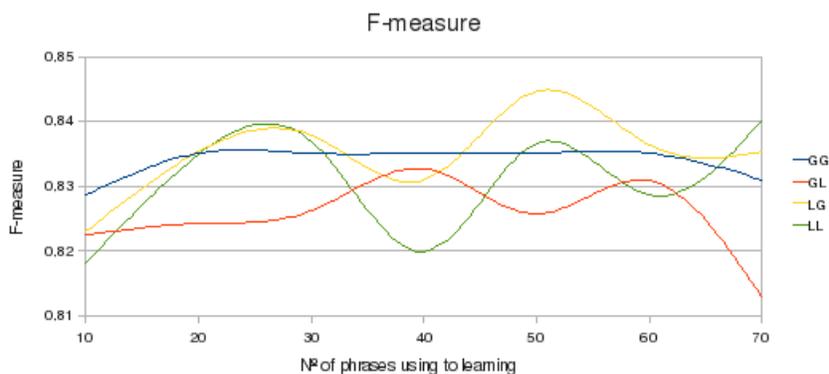
Para otimizar os par3metros e marcar os nomes pr3prios foi usada a fun3o heur3stica:

$$H(I) = P1 * NP\_I(I) + \sum_{i=0}^i (P2 * (WIKI(i) + WIKI.P(i) + WORDNET(i) + NUMEROS(i)) * ATOMOS(i) + P3 * MAIUSCULAS(i) + P4 * (ADVS(i) + CONJS(i) + DETS(i) + PREPS(i) + PRONS(i)))$$

Esta fun3o foi encontrada realizando um conjunto de testes no qual se verificou a import3ncia da combina3o das fontes de conhecimento.

Na tabela e no gr3ficos seguinte podemos ver os valores das m3tricas obtidos com os marcadores global e local usando os marcadores global e local.

FRASES	MARC								GLOBAL	LOCAL
	GLOBAL				LOCAL					
	Prec	Cob	Med-F	Corr	Prec	Cob	Med-F	Corr		
10	0,7850	0,8773	0,8286	52	0,7805	0,8692	0,8225	50	OPT	
20	0,7889	0,8872	0,8351	54	0,7803	0,8735	0,8243	51		
30	0,7889	0,8872	0,8351	54	0,7821	0,8757	0,8262	52		
40	0,7889	0,8872	0,8351	54	0,7906	0,8797	0,8327	53		
50	0,7889	0,8872	0,8351	54	0,7796	0,8777	0,8258	51		
60	0,7889	0,8872	0,8351	54	0,7872	0,8798	0,8310	53		
70	0,7855	0,8822	0,8311	53	0,7715	0,8591	0,8129	50		
10	0,7797	0,8713	0,8230	47	0,7757	0,8653	0,8181	47		LOCAL
20	0,7905	0,8855	0,8353	54	0,7890	0,8865	0,8349	53		
30	0,7932	0,8880	0,8379	53	0,7915	0,8880	0,8291	54		
40	0,7855	0,8822	0,8311	53	0,7742	0,8714	0,8199	50		
50	0,7994	0,8955	0,8447	53	0,7927	0,8857	0,8366	50		
60	0,7925	0,8855	0,8364	55	0,7848	0,8778	0,8287	49		
70	0,7905	0,8855	0,8353	54	0,7950	0,8909	0,8402	51		



Os resultado da tabela e do grfico mostram que as diferenas na mtrica de medida-F entre os marcadores local e global usando os otimizadores local e global no so significativas.

## 7 Concluses e Trabalho Futuro

Na marcao dos nomes prprios explorar a informao do nome prprio  to importante com explorar a informao dos tomos que se encontram junto do nome prprio.

As diferenas na mtrica de medida-F entre os marcadores local e global usando os otimizadores local e global no foram significativas, existindo no mximo 0,03 valores de diferena. Alm disso, usando o marcador local e otimizador local o espao de pesquisa ser reduzido tornando possvel em tempo real extrair concluses que seriam impossveis de obter apenas com o marcador global e o opmitizador global.

Como perspectiva futura no desenvolvimento do sistema pensamos explorar a marcao de entidades mencionadas.

## References

- [1] Joo Laranjinho and Irene Rodrigues. O impacto de diferentes fontes de conhecimento na marcao de nomes prprios em portugs. In *INFORUM - Smpoio de Informtica*, 2010.