Laboratorio Sperimentale di Matematica Computazionale (Parte I) Lezione 4

Gianna Del Corso <gianna.delcorso@unipi.it>

10 Marzo 2017

1 Text Mining e Information retrieval

Per Text mining intendiamo metodi per estrarre informazioni utili da una collezione di testi molto grande e non strutturata. Questa operazione è conosciuta anche come information retrieval. Un'applicazione tipica è quella della ricerca di documenti all'interno di grosse collezioni scientifiche o del web. La ricerca è effettuata per mezzo di una frase di ricerca, o query che contiene i termini chiave per determinare i documenti rilevanti la nostra query. Il sistema deve essere in grado di fare il matching tra la query ed i documenti e presentare all'utente solo i documenti che sono rilevanti la ricerca, eventualmente ordinati secondo la rilevanza.

1.1 Descrizione del dataset

Le funzioni che implementiamo possono essere testate su un piccolo database, contenente abstract o sunti di pubblicazioni di ambito medico/biologico, estratto da MEDLINE. I dati sono contenuti nel file dataset_textmining che può essere letto con il comando

load('dataset_textmining'). Vengono caricate 4 matrici:

- Il vettore dict_med dei 5735 termini distinti contenuti nei documenti di Medline
- La matrice termini-documenti A_med, tale che A_med(i, j)=1 se il termine i è contenuto nel documento j. I documenti sono in totale 1033.
- La matrice termini-documenti Q_med, contenente 30 query che utilizzano i termini in dict_med.
- La matrice Med_rel, di dimensione 30 × 1033 che associa, ad ognuna delle 30 query, la lista dei documenti rilevanti la query. Questa matrice è stata costruita

a mano e serve a calcolare l'indice N_r che conta il numero totale di documenti rilevanti la query, e permette di stimare la Recall.

Il file di testo MEDLINEQA contiene i documenti del database di Medline, mentre il file common_words la lista delle parole comuni che non sono indicizzate nella matrice A_med.

1.2 Modello dello spazio vettoriale: calcolo di Precision e Recall

Esercizio 1. Si scriva la funzione

```
function vc=cos_vector(A, q)
% A: matrice termini-documenti
% q: vettore di query
% vc: vettore, vc(j) memorizza il coseno dell'angolo
% tra la colonna a_j e il vettore q
```

che implementa la formula del coseno tra due vettori \mathbf{x}, \mathbf{y}

$$\cos(\mathbf{x}, \mathbf{y}) = \frac{\mathbf{x}^T \mathbf{y}}{\|\mathbf{x}\| \|\mathbf{y}\|}.$$

Esercizio 2. Si scriva la funzione

```
[P, R]=precision_recall(vc, query_index, epsilon, M)
% vc vettore dei coseni
% epsilon: threshold
% query_idx: indice di una query in Q_med
% M: matrice che associa ad ogni query_index la lista dei documenti rilevanti
% P: valore di Precision
% R: valore di Recall
```

che implementa il seguente schema per calcolare i valori di Precision e Recall:

- 1. utilizzando vc calcoli D_t come il numero totale dei documenti con coseno maggiore o uguale a epsilon (documenti restituiti);
- 2. calcoli, utilizzando la matrice M, il numero N_r di documenti rilevanti alla query;
- 3. calcoli D_r , cioè il numero dei documenti rilevanti restituiti come l'intersezione tra i documenti rilevanti e quelli restituiti.
- 4. Calcoli P e R come

$$P = \frac{D_r}{D_t}, \quad R = \frac{D_r}{N_r}.$$

Può risultare utile utilizzare le funzioni Matlab intersect e find. L'help in linea può chiarirne la sintassi e l'uso.

- Si testi la funzione scritta con il vettore dei coseni calcolato dalla funzione precedente, con query_idx= mod(x,30)+1 dove x è il proprio numero di matricola; prendendo M=Med_rel, Q=Q_med e facendo variare il valore di epsilon in un range opportuno ottenuto analizzando manualmente il vettore dei coseni.
- 2. Dopo aver stabilito un valore appropriato di epsilon per il quale D_t non sia troppo piccolo, si calcoli e si faccia un grafico della media precision/recall su tutte e 30 le query usando il modello dello spazio vettoriale completo.

Esercizio 3. Si scriva una funzione

```
function [vc]=LSI(A, q, k)
% A: matrice terminixdocumenti
% q: vettore query
% k: intero
% vc: vettore dei coseni
```

che implementi il seguente algoritmo:

- 1. normalizzi per colonna la matrice A;
- 2. calcoli la SVD troncata al k-esimo valore singolare della matrice termini-documenti normalizzata¹;
- 3. restituisca vc, il coseno dell'angolo tra la proiezione del vettore q sul nuovo spazio dei documenti e la proiezione delle colonne sullo spazio dei documenti. Si svolga questa operazione in modo da lavorare su vettori di lunghezza k.

Si scriva uno script che dopo aver invocato funzione LSI(A, q, k) con valori di k=25, 50, 75, 100, calcoli la media aritmetica di precision e recall su tutte e 30 le query del database Medline. Si confrontino questi valori con quelli di precision e recall ottenuti al punto 2 dell'esercizio 2 utilizzando lo spazio vettoriale completo.

 $^{^1\}mathrm{Si}$ usi il commando \mathbf{svds} con parametro k
 che opera su matrici sparse