20163170 컴퓨터공학부 최은주 정보검색과 데이터마이닝 문서 유사도 계산 과제

이전 과정은 검색엔진 구현 1차 과제에서 사용하였던 파일들을 이어서 사용하였습니다.

1) weight계산을 위한 TF 받아오기

```
fnames_wordcnt.c - 메모장
                                         Х
                                   파일(F) 편집(E) 서식(O) 보기(V) 도움말(H)
#include (stdio.h)
#include (string.h)
int main()
FILE *toWrite = fopen("fwords.txt", "w");

∭ fwords.txt - 메모장 ──
                                                                               Х
FILE *toRead = fopen("fnames.txt", "r");
                                             파일(F) 편집(E) 서식(O) 보기(V)
char buffer[100];
                                             도움말(H)
                                             wordcnt-IT-2007newWebIR.txt
while(1)
                                             wordcnt-IT-20HPnotebook.txt
                                             wordcnt-IT-64bitPC.txt
fgets(buffer, sizeof(buffer), toRead);
                                             wordcnt-IT-alanco.txt
buffer[strcspn(buffer,"\foralln")] = 0;
                                             wordcnt-IT-amazon,txt
if(feof(toRead)) break;
                                             wordcnt-IT-analogTV.txt
fputs ("wordcnt-", toWrite);
                                             wordcnt-IT-asianux,txt
fputs(buffer,toWrite);
                                             wordcnt-IT-auction.txt
fputs("₩n",toWrite);
                                             wordcnt-IT-baidu.txt
                                             wordcnt-IT-bido.txt
fclose(toRead);
                                             wordcnt-IT-billJobs.txt
fclose(toWrite);
                                             wordcnt-IT-bioChip.txt
return 0;
                                             wordcnt-IT-blackberry.txt
                                             wordcnt-IT-blasterWorm.txt
```

위 코드로 배치파일을 만들어 Fnames.txt와 같은 형색의 fwords.txt 생성

2) weight계산을 위한 DF 받아오기

■ allDF.txt - 메모장								_		×
파일(F) 편집(E) 서식(O) 보기(V) 도움말(H)										
2	%(1 +	++	1 //	1 0	1 0.059	% 1	0.07	1	^
0.07센.	트 1	(0.10	1	0.10	미크론	1 0.11	1	0.11	포
인트	10,12	1		0.12미3	크론급	1 0.13	1	0.130	크론	1
0.14	1	(0.14%	1	0.14	센트 1	0.2%	1	0.39	6
1	0.63	1		0.63주	1	0.96	1	0.96딜	러 17	7
00	1 0000	1		000N	1	00년	91	01	1 010	
3	011	10	016	2017	1018	1019	107	02	1 026	
103	03	1 (030311	1	031	103월	90	04	78 05	
69	06	1 (060	80	07	1 070	87	80	85 09	
302	1	7 1	1%	131.0	2 1.0±	l전 2	1,1	3 1.2	1	
1.22%	2	1	1.25	1	1.2마	가와트	1 1.3	1 1.33	1	
1.3배	1	1	1.4	1 1.40	1	1.439	% 1	1.47	1	
1.4M	6	1	1.5	2 1.5%	1	1,51	1	1.51%	5 1	
1.51달	러대	1 1	1.52	1	1,52	달러 1	1.53	1	1.5N	Λ
1	1,5T	В	1	1.5TB		1.5kg	, 1	1.5배	3	
1.6	1 1.659	%	1	1.6달러	5	1.7	1 1.7%	1	1.7통	5
1	1 Ω	1 1	1 20/	1	1 0	2 1 00/	1	1 020/	. 1	

623개의 파일에서 unique한 색인어 추출 후 cmd에서 copy명령어를 통해 all.txt로 합친 후 wordcount를 통해 DF 계산한 파일

3) weight 계산 및 배열에 저장

```
🥘 forweight.cpp - 메모장
                                                                                                                             파일(F) 편집(E) 서식(O) 보기(V) 도움말(H)
//20163170 컴퓨터공학부 최은주 정보검색과 데이터마이닝 과제
#include (iostream)
#include (fstream)
#include (cstring)
#include (math.h)
using namespace std;
int main() {
        ofstream outfile ("output.txt");
                                         //출력결과 보기위한 파일
        ifstream DFfile("allDF.txt"); // (DF, term) 형태의 파일
        int TID = 1; int DID = 1;
                                         //TID, DID 인덱스 지정용 변수
        int no_Term = 34000; int no_Doc = 623; // 단어의 개수(여분을 위해 실제 단어의 수보다 크게함)와 문서의 개수
        double **arr = new double*[no_Term];
        for(int i = 0; i ( no_Term; ++i) {
                arr[i] = new double[no_Doc];
                memset(arr[i], 0, sizeof(double)*no_Doc);
        }
                // weight를 저장하기 위한 2차원 배열을 동적할당으로 생성
        while(!DFfile.eof()) {
                                         //3만여개의 모든 term을 체크함
                double DF; string DFterm; DFfile \> DF \> DFterm; // term 한 개와 그 term의 DF를 받아옴
                outfile (\('\text{"TID}:\'\('\text{TID}\(\cappa\', TERM:\'\('\text{DFterm}\(\cappa\', endl)\)
                                                                TID++; //출력파일에 입력 후 TID 인덱스 증가
                                                //wordcnt-ITnews---.txt 형태의 623개 파일들의 이름이 적혀있는 파일(fnaems.txt처럼)
                ifstream fnames ("fwords.txt");
                V/623개의 파일들을 돌때마다 DID를 증가시키기 때문에 DFfile에서 다음 term을 받을때 다시 1번째 문서부터 나타내기 위하여 초기화
                while(!fnames.eof()) {
                                                         //623개의 모든 파일을 돌기위한 반복문
                        string filename; fnames >> filename;
                                                         //string타입으로 파일의 이름을 받아 그 파일을 열기 위함
                        ifstream TFfile(filename.c_str());
                                                                 //〈TF, term〉형태의 파일
                                                                                  //파일 하나를 계속 돌면서
                        while(!TFfile.eof()) {
                                double TF; string TFterm; TFfile \> TF \> TFterm;
                                                                                          //그 파일 속의 term을 받아오며 TF도 저장해둠
                                if(TFterm == DFterm) {
                                                                                  //만약 DFterm과 같다면 TFfile속에 그 term이 있다는 것이므로
                                         double IDF = log10(623/DF);
                                                                         //log를 취한 IDF를 만들어
                                         arr[DID][TID] = TF*IDF;
                                                                                  //2차원 배열에 weight 저장
                                         outfile (〈 "DID : " (〈 DID (〈 " , WEIGHT : " (〈 TF*IDF (〈 endl; //결과를 보기 위해 출력파일에도 입력함
                                                //이미 단어를 찾았다면 그 뒤는 볼 필요가 없으므로 빠른 실행을 위해 중간에 빠져나가게 함
                               }
                       DID++;
                                        //한 TF파일을 돌았으므로 DID를 증가(최대 623)
                               //보기 좋게 하기 위해 출력파일에서 한 단어가 끝날때마다 개행을 함
               outfile (( endl;
      DFfile.close();
      outfile.close();
      return 0;
        위 코드를 통해 2차원 배열 arr[문서번호][단어번호]에 weight(=TF * log(623/DF))를 할당하며
        결과를 보기 위해 output.txt라는 파일 사용
       (코드에 대한 내용은 주석을 통해 표시하였습니다.)
```

output.txt - 메모장 파일(F) 편집(E) 서식(O) 보기(V) 도움말(H) TID: 52, TERM: 1.0 DID: 7, WEIGHT: 8,40272 DID: 62, WEIGHT: 1,68054 DID: 167, WEIGHT: 1,68054 DID: 175, WEIGHT: 3,36109 DID: 204, WEIGHT: 1,68054 DID: 239, WEIGHT: 1,68054 DID: 249, WEIGHT: 3,36109 DID: 385, WEIGHT: 1,68054 DID: 450, WEIGHT: 1,68054 DID: 476, WEIGHT: 1,68054 DID: 514, WEIGHT: 1,68054 DID: 552, WEIGHT: 1,68054 DID: 579, WEIGHT: 1,68054 TID: 53, TERM: 1.0버전 DID: 7, WEIGHT: 4,98692 DID: 239, WEIGHT: 2,49346 TID: 54, TERM: 1,1 DID: 9, WEIGHT: 2,49346 DID: 588, WEIGHT: 7,48037 TID: 55, TERM: 1,2 DID: 191, WEIGHT: 2,31737 DID: 290, WEIGHT: 4,63473 DID: 400, WEIGHT: 2,31737 TID: 56, TERM: 1,22% DID: 566, WEIGHT: 2,79449

4) 위에서 계산 weight를 이용해 문서들간의 유사도 계산

```
36
37
                           //한 TF파일을 돌았으므로 DID를 증가(최대 623)
38
39
            outfile << endl;
                               //보기 좋게 하기 위해 출력파일에서 한 단어가 끝날때마다 개행을 함
40
41
42
         ofstream simDoc("output2.txt");
                                          //유사도 계산을 한 결과를 보기 위한 출력파일
43
         double **SIM = new double*[no_Doc];
44 🗀
         for(int i = 0; i < no_Doc; ++i) {
45
            SIM[i] = new double[no_Doc];
           memset(SIM[i], 0, sizeof(double)*no_Doc);
//유사도 값을 넣기위한 2차원 동적배열
46
47
48
49 =
50 =
         for(int i = 0; i < 623; i++){
             for(int j = 0; j < 623; j++){
                double topsum = 0;
                                           //두 벡터의 내적을 위한 변수
51
                                          //Di 벡터의 제곱을 위한 변수
52
                double bottom1 = 0;
                                          //Dj 벡터의 제곱을 위한 변수
                double bottom2 = 0;
53
                                                //단어의 개수만큼
54 🖃
                for(int k = 0; k < 32448; k++){
55
                    topsum += arr[i][k] * arr[j][k];
                                                     //sum(Xik * Xjk)
                    bottom1 += pow(arr[i][k], 2);
                                                     //sum(Xik의 제골)
56
                    bottom2 += pow(arr[j][k], 2);
                                                      //sum(Xjk의 제곱)
57
58
                double simcos = topsum / sqrt(bottom1 * bottom2); //로사인 유사도 값 공식
59
                                              //배열에 유사도 값을 넣음
60
                SIM[i][j] = simcos;
                simDoc << simcos << " ";
                                              //유사도 값 출력
61
62
                                      //보기 편하게 하기 위한 개행
63
            simDoc << endl;
64
65
66 🖃
         for(int i = 0; i < no_Term; i++){</pre>
67
            delete [] arr[i];
68
         delete [] arr;
69
         for(int i = 0; i < no_Doc; i++){</pre>
70 🖃
71
            delete [] SIM[i];
72
                                              //2차원 동적배열들의 메모리 해제
73
         delete [] SIM;
74
75
         DFfile.close();
76
         outfile.close();
         simDoc.close();
77
78
         return 0;
79
```

위 코드 아래에 내용을 추가하여 문서 간 유사도 계산 결과를 보기 위해 output2.txt 파일 사용 🥘 output2.txt - 메모장

- 🗆 X

파일(F) 편집(E) 서식(O) 보기(V) 도움말(H) 0 0 0,036996 0 0 0 0,0626317 0 0 1,77711 0,133265 0 0 0,0501998 0 0,0580696 0 0 0 0 0 0,118625 0,0355679 0 0 0,0364014 0 0,0373484 0,0352936 0,134861 0,036533 0 0 0 0 0 0 0 0 0,0390469 0 0,0663101 0,0390469 0 0 0.0763482 0 0.0755136 0.0270874 0 0.069868 0 0 0 0.0957913 0 0 0 0.0355009 0 0 0.023962 0.0560673 0 0 0 0 0.032002 0 0 0.0640598 0 0.1149 0 0 0 0 0 0.0319071 0 0 0.0390469 0.0350337 0.13345 0.0929002 0 0 0.0373106 0.134696 0.0973814 0 0.072624 0.0369206 0 0.0724846 0.0763482 0.036533 0 0 0 0 0,216931 0 0 0 0,318961 0 0 0,133265 1,11705 0 0 0,231262 0 0,283625 0 0 0,321443 0 0 0,585642 0,200038 0 0 0,209639 0 0,221446 0,197022 0,637595 0,698829 0 0,472796 0 0 0 0 0 0 0,245596 0 0,351132 0,245596 0 0 0.465306 0 0.453747 0.128281 0 0.386337 0.434114 0 0 0.493947 0.494633 0 0 0.199295 0 0 0.108826 0.2694 0 0 0 0 0.165264 0 0 0.331008 0 0.558296 0 0 0 0 0 0.164449 0.494633 0 0.245596 0.194226 0.710023 0.469885 0.494633 0 0.220954 0.6365 0.444344 0 0.417153 0.215985 0 0.415507 0.465306 0.698829 0 0 0 0,118622 0 0 0,0622482 0 0 0,0149673 0 0 0 0,606041 0,122025 0,141934 0 0,121603 0 0 0,0593873 0,143478 0.258596 0.0633867 0.399245 0 0 0 0 0.249495 0 0 0 0 0.0613761 0 0 0 0 0.177975 0 0.158696 0 0 0.50952 0.1628 0 0 0.131898 0 0.106388 0.191293 0 0 0 0.297941 0 0 0 0.497627 0 0.310534 0.220416 0.17083 0 0 0 0 0,299545 0,177703 0 0,225131 0,108219 0 0,0955535 0 0,138935 0 0,0979187 0 0 0 0 0 0,083324 0 0 0,600033 0 0,0530923 0 0,495235 0 0,118178 0,209455 0,53793 0 0 0 0 0 0.117674 0 0 0.06211 0 0 0.0149654 0 0 0 0.122025 0.616509 0.141752 0.175613 0.121346 0 0.41329 0.0592672 0.143055 0.256145 0.0632408 0 0 0 0 0 0.247292 0 0 0 0 0.0612436 0 0 0 0 0 0.177171 0 0.156447 0 0 0 0 0 0.130598 0 0.105703 0.190294 0 0 0 0.296995 0 0.539732 0 0.511967 0 0.308638 0.22017 0.170512 0 0 0 0 0,298584 0,176902 0 0,224406 0,107498 0 0,0950558 0 0 0 0,0973834 0 0 0 0 0,0829934 0 0 0 0,503919 0,0530064 0 0,0999996 0 0,597385 0,208146 0,108508 0 0 0 0 0 0.141137 0.0624281 0 0.118695 0 0.110287 0.0431014 0 0.0501998 0.231262 0.141934 0.141752 2.14579 0 0.33902 0.248604 0.249713 0.328176 0.250205 0.285856 0.330907 0.0606839 0 0 0.061709 0.703446 0.347275 0.0603423 0.244682 0.061869 0 0 0.118014 0 0 0.694146 0 0 0.266462 0.0648332 0.146306 0.761376 0.0648332 0 0 0.127648 0 0.269976 0.0491081 0.390528 0.390819 0 0.247585 0 0.674576 0 0 0.257211 0.197724 0 0.41335 0.545612 0.443845 0 0 0 0 0.563589 0.926587 0 0.493114 0.138952 0.630142 1.05367 0 0.159008 0 0.811498 0.0559454 0 0 0.0648332 0.980325 1.01167 0.163996 0 0 0.0628046 0.903432 0.179653 0.136988 0.1232 0,203391 0,276195 0,262222 0,127648 0,061869 0 0 0 0 0.419002 0.77407 0 0 0 0 0 0 0 0 0.175613 0 2.3816 0 0 0.170979 0 0 0 0 0.409277 0 0.376615 0 0 0 0.407356 0 0 0 0 0,359712 0 0 0 0 0,77407 0,399073 0 0 0 0 0 0 0 0 0 0 0 0 0 0 0,17085 0 0 0 0 0 0 0,222141 0 0 0 0 0,338564 0,383112 0 0 0 0 0 0,298292 0 0,764296 0 0,408253 0 0 0 0 0 0,385035 0,175979 0 0 0,408473 0 0,1749 0 0 0 0 0,365466 0

0 0.120482 0.0799818 0 0.0929912 0 0.491216 0.0292717 0 0.0580696 0.283625 0.121603 0.121346 0.33902 0 1.62572 0 0 0.0905328 0.2003 0.246039 0.342995 0.0764086 0 0 0.0784859 0 0.324871 0.07573 0.280692