Project Report

در این گزارش به جزییات بیاده سازی بروژه بازیابی اطلاعات می بردازیم.

جزئیات پیاده سازی:

١. پيش پردازش اسناد:

پیش پردازش هر متن در تابع tokenize_text انجام میشود: (شکل ۱)

```
def tokenize_text(self, text , is_indexing= False):
    tokens = self.tokenizer.tokenize(text)
    tokens = self.normalizer.normalize_tokens(tokens)

tokens = [self.stemmer.convert_to_stem(t) for t in tokens]

if not is_indexing:
    tokens = [ t for t in tokens if not (t in self.eliminated_words or t == "")]

return tokens
```

شکل ۱

١.١. استخراج توكن ها:

استخراج توکن ها در کلاس WordTokenizer انجام میشود. (شکل ۲). در کلاس، علاوه بر استخراج توکن ها با استفاده از فاصله اشان، علامت های نگارشی نیز حذف میشوند. اگر نقطه ای بین دو عدد یا بین دو حد فی انگلیسی است، آن را حذف نمیکند. چرا که در این دو حالت نقطه جزوی از متن است. (در حالتی که بین دو حرف انگلیسی باشد، یعنی یه ایمیل، یک آی دی و .. است.)

در این مرحله کلمه هایی که با نیم فاصله از هم جدا شده اند را دو توکن در نظر نگرفته ام. چون احتمالا زیاد این دو کلمه یک کلمه را تشکیل میداده اند و نباید جدا شوند.

```
def delete_punctuations_symbols(self,text:str):
   for p in self.punctuations:
       text = text.replace(p," ")
   return text
def isAlphaOrNum(self,c):
   if (c >= "0" and c <= "9"):
def tokenize(self,text:str):
   text = text.replace("\t", " ")
text = text.replace("\n", " ")
# text = text.replace("\u200c", " ")
   text = text.replace(u'\xa0', " ")
   dot_number = text.count(".")
   last dot index = -1
   text list = list(text)
   for i in range(dot_number):
       dot_index = text.find(".",last_dot_index+1)
       last_dot_index = dot_index
       if (self.isAlphaOrNum(text_list[dot_index-1]) and self.isAlphaOrNum(text_list[dot_index+1])):
          text list[dot index] = " "
   text = self.delete_punctuations_symbols(text)
   tokens = text.split(" ")
```

شکل ۲

در شکل ۳ تستی از این مرحله را مشاهده میکنیم:

```
tokens = WordTokenizer().tokenize().u عن تست است.برای،این که بفهمیم درست کار میکنه یا نه") aida.mobli@aut.ac.ir
```

```
    test_tokenizer.txt

      این
 1
      یک
      تست
      است
      برای
      این
      که
      بفهميم
      درست
      کار
      ميكنه
11
12
      یا
      نه
      aida.mobli@aut.ac.ir
```

شکل ۳

١.٢. نرمال سازى متن

این مرحله را در کلاس Normalize پیاده سازی شده است. نرمال سازی به ترتیبی که در تابع normalize_tokens است، انجام میشود. (شکل ۴)

```
def normalize_tokens(self,tokens:list[str]):
    for i,t in enumerate(tokens):
        tokens[i] = self.normalize_alphabets(tokens[i])
        tokens[i] = self.normalize_numbers(tokens[i])
        tokens[i] = self.normalize_multiform_words(tokens[i])
    tokens = self.process_verbs(tokens)
    tokens = self.process_nouns(tokens)
    return tokens
```

شکل ۴

در تابع normalize_alphabets، حذف اعراب، تعویض حروف عربی با حروف فارسی، و تبدیل کلمات فارسی با حروف کوچک انگلیسی انجام میشود (شکل۵)

```
def normalize_alphabets(self,token:str):
    for d in self.diacritics:
        token = token.replace(d,"")

    token = token.replace("¿","¿")
    token = token.replace("¿","¿")
    token = token.replace("[","["]")
    token = token.replace("[","["]")
```

شکل ۵

در تابع normalize_numbers، اعداد انگلیسی را به اعداد فارسی تبدیل میکنیم. (شکل ۴)

```
def normalize_numbers(self,token:str):
    token = token.replace("0","\")")
    token = token.replace("1","\")")
    token = token.replace("2","\")
    token = token.replace("3","\")
    token = token.replace("4","\")
    token = token.replace("5","\")")
    token = token.replace("6","\\")")
    token = token.replace("7","\")")
    token = token.replace("8","\\")
    token = token.replace("9","\\")")
    token = token.replace("9","\\")
```

شکل ۶

در تابع normalize_multiform_words، بعضی از کلماتی که دو املا دارند را یکی میکنیم. (شکل ۷)

```
def normalize_multiform_words(self,token):
    token = token.replace("الينه", "ايوموبيل", "اتوموبيل", "اتوموبيل")
    token = token.replace("مليون", "مليون")
    token = token.replace("هيات")
    token = token.replace("مهران", "هيات")
    token = token.replace("الهران", "الهران", "الهران")
    token = token.replace("العراض", "المالق")
    token = token.replace("العالق", "المالق")
    token = token.replace("المهران", "المالق")
    token = token.replace("المهران", "المهران")
    return token
```

شکل ۷

در دو تابع process_verbs و process_nouns، فاصله گذاری ها اصلاح میشود. (شکل ۸) در این دو تابع، ها، تر، ترین، گر، گری، اش، ات، ام، می و نمی را با نیم فاصله به کلمه قبلی اش در اسم ها و به کلمه بعدش در فعل ها اضافه میکنیم.

```
def process verbs(self,tokens: list[str]):
                return self.correct_spacing(tokens,["من","من"],before word=True)
def process nouns(self,tokens: list[str]):
                self.delete useless tokens(tokens)
                ["الس", "ات", " ام", "گري", " گر", " ترين", " ترين", " ترين", " لم"], before word=False) الما الس", " ام", " گري", " قر", " ترين", " الم", " الم", " الما" " 
def correct_spacing(self,tokens:list[str],list_of_corrections,before_word=True):
                del index = []
                for i,t in enumerate(tokens):
                                if t in list of corrections:
                                                if(before word):
                                                                t = t+ "\u200c"
                                                                tokens[i+1] = t+ tokens[i+1]
                                                                a = tokens[i-1]+ "\u200c"
                                                                 tokens[i-1] = a+t
                                                del index.append(i)
                for i in range(len(del index)-1,-1,-1):
                               tokens.pop(del index[i])
                return tokens
```

شکل ۸

همچنین در تابع delete_useless_tokens، "ی" های میان توکن ها حذف میشوند.(شکل ۹)

```
def delete useless tokens(self,tokens:list[str]):
    del index = []
    useless tokens = ["ای", "ی"]
    for i,t in enumerate(tokens):
        if (t in useless tokens):
            del index.append(i)
        if t == "های" == t :" ها یں:
           tokens[i] = "[b]"
        :"تری" == if t
           "تر" = [tokens[i]
        :"ترینی" == if t:
           "ترين" = [i] tokens
        if t == "های" == t :" ها یں":
           tokens[i] = "[b"
    for i in range(len(del_index)-1,-1,-1):
        tokens.pop(del index[i])
```

شکل ۹

در شکل ۱۰، تستی از کارکرد این کلاس را مشاهده میکنید:

```
tokens = WordTokenizer().tokenize("123 ترین شهر") tokens = Normalizer().normalize_tokens(tokens)
```

```
E test_normalizer.txt

1 ۱۲۳

2 تهران

3 بزرگترین

4 شهر
```

شکل ۱۰

۱.۳. ریشه یابی

برای ریشه یابی از کتابخانه parsivar استفاده شد. با بررسی دو کتاب خانه hazm, parsivar به این نتیجه رسیدم که parsivar ریشه یابی میشدند، به طور غلط ریشه یابی شدند. به طور غلط ریشه یابی شدند. به طور مثال کلمه گزارش را به گزار تبدیل میکرد.

۱.۴. حذف ۵۰ کلمه پر تکرار:

پس از انجام مراحل بالا، ۵۰ کلمه پر تکرار را حذف میکنیم. برای پیدا کردن تعداد تکرار هر کلمه در سند ها و حذف ۵۰ کلمه پر تکرار، از کلاس MostFrequences استفاده میشود. (شکل ۱۱)

شکل ۱۱

در طر فرایند توکنایز کردن داکیومنت ها، به ازای هر داکیومنت تابع count_terms صدا زده میشود تا تعداد تکرار توکن در سند ها را بشمارد. این تابع ابتدا لیست توکن های یک سند را به یک مجموعه تبدیل میکند تا تکرار یک توکن ها را برای یک سند از بین ببرد.

پس از توکنایز کردن تمام داکیومنت ها، تابع find_most_freq_terms صدا زده میشود تا ۵۰ کلمه پر تکرار را پیدا کند. در شکل ۱۲ لیست ۵۰ کلمه پر تکرار را مشاهده میکنید.

```
50_most_freq_terms.txt

■ 50_most_freq_terms.txt
      12180
      12120
                 پیام
      12119
                 فارس
      12071
               انتهای
      12062
      12006
      11999
                 خبرگزاری
      11445
      11356
      11151
      10481
      10219
      9682
              که
      9385
              اس
      8389
             کرد
      8385
                برای
                داشت&دار
      7913
      7889
      7878
              کرد&کن
               شدیکشو
      7630
      6775
            بود&باش
      6460
      6365
              تا
            خبرنگار
      6280
      6220
              وی
      6167
      6145
              بر
      5929
             خود
      5814
                كشور
      5748
      5741
             شده
            گفت
      5733
      5600
              هم
      5501
              خواست&خواه
                گرفت&گیر
      5385
      5194
              داد&ده
      5098
                قرار
      4866
               امروز
      4823
                با يد
               داشت&دارد
      4810
      4676
      4514
                بازی
      4489
      4479
             توانست& توان
              اظهار
      4438
              اسلامي
      4360
             کند
      4307
      4286
               ادامه
```

شکل ۱۲

١.۴. ساخت شاخص مكاني

به طور کلی، تمامی فرایند پیش پردازش در کلاس Indexer انجام میشود. فرایند های قبلی در تابع tokenize_text که یکی از تابع های این کلاس است انجام شد. این کلاس به دو صورت استفاده میشود: ۱. توکنایز کردن داکیومنت ها + پیدا کردن ۵۰ کلمه پر تکرار + حذف کلمات پرتکرار از لیست term های هر داکیومنت+ساخت شاخص مکانی ۲. توکنایز کردن داکیومت ها +حذف کلمات پرتکراری که قبلا مشخص شده است و در فایل most_freq_terms.txt_50 ذخیره شده از لیست term های هر داکیومنت+ساخت شاخص مکانی

این دو حالت با استفاده از مقدار save_most_frequent_words مشخص میشود که در ابتدای ساخت کلاس مشخص میشود. (شکل ۱۳) این مقدار اگر True باشد، حالت اول رخ میدهد.

```
class Indexer:
    def __init__(self,save_most_frequent_words = False) -> None:
        self.save_most_frequent_words = save_most_frequent_words
        self.tokenizer = WordTokenizer()
        self.normalizer = Normalizer()
        self.stemmer = FindStems()
        self.freq_term = MostFrequences()
        if (not self.save_most_frequent_words) :
            self.get_eliminate_words()

        else:
            self.doc_tocken_list = dict()

        self.IR_dictionary = dict()
```

شکل ۱۳

برای ساخت شاخص از تابع tokenize_docs استفاده شده است. در این تابع، ابتدا کل فایل json داکیومنت ها خواهده میشود. و بعد تمام داکیومنت ها به لیستی از term هایشان تبدیل شده و شاخص مکانی اشان ذخیره میشود. در شکل ۱۴ پیاده سازی تابع tokenize_docs را مشاهده میکنید.

```
🍦 index_tokens.py > 😭 Indexer > 😭 tokenize_docs
          def tokenize_docs(self):
                  data address = "IR data news 12k.json"
                  f = open(data_address)
                  self.doc_numbers = len(json_file)
                  docs collections = list(json file.keys())
                  docs collections.sort()
                  for i in docs collections:
                      if cnt%1000 == 1:
                          print (f"process {cnt} docs\n")
                      text = json file[i]["content"]
                      if (self.save most frequent words):
                          tokens = self.tokenize text(text.True)
                          self.freq term.count terms(tokens)
                          self.doc tocken list[i] = tokens
                          tokens = self.tokenize text(text)
                          self.create_posting_list(tokens,i)
                      self.freq_term.find_most_freq_terms()
                      self.get_eliminate_words()
                      for i in docs collections:
                          self.create_posting_list(tokens,str(i))
                          del self.doc_tocken_list[str(i)]
                  for t in self.IR_dictionary.keys():
    self.IR_dictionary[t]["doc_frequency"] = len(self.IR_dictionary[t]["docs"].keys())
```

شکل ۱۴

همان طور که در شکل ۱۴ مشخص است، زمانی که به طور همزمان میخواهیم ۵۰ کلمه پر تکرار را استخراج کنیم، شاخص مکانی در زمان توکنایز کردن دایومنت ها انجام نمیشود. صرفا تعداد تکرار term ها شمارش میشود تا در ادامه از آن ها برای مشخص کردن ۵۰ کلمه پر تکرار استفاده شود. و در زمانی که همه داکیومنت ها پردازش شد، ابتدا ۵۰ کلمه پر تکرار مشخص شده، آن کلمات از لیست کلمات هر داکیومنت حذف میشود و بعد به ساخت شاخص مکانی پرداخته میشود.

ساخت شاخص مکانی در تابع create_posting_list انجام میشود. (شکل ۱۵) برای ساخت شاخص مکانی از ساختمان داده سازی را dictionary پایتون استفاده شده است. این ساختمان داده برای حجم داده ای که داشتیم مناسب بود و در عین حال که پیاده سازی را ساده تر میکند، از سرعت مطلوبی برخور دار بود.

شکل ۱۵

۲. پاسخ به پرسمان در فضای برداری

۲.۱. مدل سازی اسناد در فضای برداری

در ابتدا باید امتیاز tf-idf را به ازای هر term و داکیومت بسازیم. این کار را در تابع tokenize_docs زمانی که شاخص های مکانی را ساختیم، انجام میدهیم. (شکل ۱۶) و همچنین نرمال سازی این امتیاز ها را هم در این مرحله انجام میدهیم تا در زمان پاسخگویی به پرسمان ها سریع تر عمل کنیم.

```
tokens = [ t for t in self.doc_tocken_list[str(i)] if not (t in self.eliminated_words or t == "")]

self.create_posting_list(tokens,str(i))
del self.doc_tocken_list[str(i)]

for t in self.IR_dictionary[t]["docs"].keys():

self.IR_dictionary[t]["docs"].keys())

print("calculate tf-idfs\n")
self.calculate_tf_idfs\n")
self.calculate_tf_idfs\n")
self.calculate_doc_vector_normalization()

# normalize tf_idfs

for t in self.IR_dictionary.keys():
    for d in self.IR_dictionary[t]["docs"].keys():
        self.calculate_doc_vector_docs[d]

self.IR_dictionary[t]["docs"].keys():
        self.calculate_doc_vector_docs[d]

# normalize tf_idfs

self.IR_dictionary[t]["docs"].keys():
        self.IR_dictionary[t]["docs"].keys():

self.IR_dictionary[t]["docs"].keys():

self.IR_dictionary[t]["docs"].keys():

self.IR_dictionary[t]["docs"].keys():

self.IR_dictionary[t]["docs"].keys():

self.IR_dictionary[t]["docs"].keys():

self.IR_dictionary[t]["docs"].keys():

self.IR_dictionary[t]["docs"].keys():

self.IR_dictionary[t]["docs"].keys():

self.IR_dictionary[t]["docs"].keys():

self.IR_dictionary[t]["docs"].keys():

self.IR_dictionary[t]["docs"].keys():

self.IR_dictionary[t]["docs"].keys():

self.IR_dictionary[t]["docs"].keys():

self.IR_dictionary[t]["docs"].keys():

self.IR_dictionary[t]["docs"].keys():

self.IR_dictionary[t]["docs"].keys():

self.IR_dictionary[t]["docs"].keys():

self.IR_dictionary[t]["docs"].keys():

self.IR_dictionary[t]["docs"].keys():

self.IR_dictionary[t]["docs"].keys():

self.IR_dictionary[t]["docs"].keys():

self.IR_dictionary[t]["docs"].keys():

self.IR_dictionary[t]["docs"].keys():

self.IR_dictionary[t]["docs"].keys():

self.IR_dictionary[t]["docs"].keys():

self.IR_dictionary[t]["docs"].keys():

self.IR_dictionary[t]["docs"].keys():

self.IR_dictionary[t]["docs"].keys():

self.IR_dictionary[t]["docs"].keys():

self.IR_dictionary[t]["docs"].keys():

self.IR_dictionary[t]["docs"].keys():

self.IR_dictionary[t]["docs"].keys():

self.IR_dictionary[t]["docs"].keys():

self.IR_dictionary[t]["docs"].keys
```

شکل ۱۶

```
def calculate_tf_idf(self):
    for t in self.IR_dictionary.keys():
        n_t = self.IR_dictionary[t]["docs"].keys():
        f_td = self.IR_dictionary[t]["docs"][d]["term_frequency"]
        self.IR_dictionary[t]["docs"][d]["tf-idf"] = (1+math.log(f_td,10))*math.log(self.doc_numbers/n_t)

def calculate_doc_vector_normalization (self):
    self.normalization_vector_docs = dict()

for t in self.IR_dictionary.keys():
    for d in self.IR_dictionary[t]["docs"].keys():
        if (not d in self.normalization_vector_docs.keys()):
            self.normalization_vector_docs[d] = 0
        term_frequency = self.IR_dictionary[t]["docs"][d]["term_frequency"]
        tf_idf = self.IR_dictionary[t]["docs"][d]["tf-idf"]
        self.normalization_vector_docs[d] += term_frequency * (tf_idf **2)

self.normalization_vector_docs = {d:self.normalization_vector_docs[d]**0.5 for d in self.normalization_vector_docs.keys() }
```

شکل ۱۷

امتیاز tf_idf با استفاده از فرمول زیر محاسبه میشود که این محاسبه در تابع calculate_tf_idf پیاده سازی شده است. (شکل ۱۷)

$$tfidf(t,d,D) = tf(t,d) \times idf(t,D) = (1 + log(f_{t,d})) \times log(\frac{N}{n_t})$$

پس از محاسبه تمام امتیاز های tf_idf به ازای هر داکیومنت، اندازه بردار ها را محاسبه میکنیم تا بتوانیم برمال سازی را انجام دهیم. یک مثال از مقادیر tf_idf در شاخص یکی از کلمات مشاهده میکنید:

docs': {'275': {'positions': [7, 43], 'term_frequency': 2, 'tf-idf': 0.1593529236267452},'} = كلف '4650': {'positions': [7, 46, 86, 144], 'term_frequency': 4, 'tf-idf': 0.17567142152994583}, '472': {'positions': [641], 'term_frequency': 1, 'tf-idf': 0.060480493117780566}, '5470': {'positions': [3, 9, 69, 96, 153, 185, 213, 233, 262, 294], 'term_frequency': 10, 'tf-idf': 0.1347209691174863}, '5715': {'positions': [5, 37, 44], 'term_frequency': 3, 'tf-idf': {0.2720360610933851}}, 'doc_frequency': 5

۲.۲. ياسخ دهى به پرسمان

شباهت دو داکیومنت به هم، از شباهت کسینوسی بین آنها بدست می آید. برای افزایش سرعت پاسخ دهی، از تکنیک index شباهت دا بین کل elimination استفاده میشود که در آن شباهت کسینوسی فقط بین کلمات موجود در پرسمان حساب میشود و این شباهت را بین کل کلمات داکیومنت حساب نمیکنیم. چرا که در پرسمان وجود ندارند پس در انتها مقدارشان صفر میشود .

پاسخ دهی به پرسمان ها در تابع answer_query که در کلاس IR است، انجام میشود. (شکل ۱۸)

```
def answer query(self,query):
   dict query = dict()
   tokens =self.indexer.tokenize text(query)
    for t in tokens :
        if not t in dict query.keys():
            dict query[t]=0
        dict query[t]+=1
   tf idf query = {t:1+math.log(dict query[t],10) for t in dict query.keys()}
   print(tokens)
   docs = self.find suitable docs(set(tokens))
   docs score = dict()
    for d in docs :
        for t in docs[d].keys():
            if not d in docs score.keys():
               docs score[d] = 0
            docs score[d] += docs[d][t] * tf idf query[t]
    sorted docs = sorted(docs score.items(), key=lambda x:x[1], reverse=True)[:10]
   best docs = dict(sorted docs)
   with open(f'{query}.txt', 'w') as f:
        for d in best docs.keys():
           title = self.json file[d]["title"]
           link = self.json file [d]["url"]
            f.write(f"score: {best docs[d]} - doc : {title}\t{link}")
```

شکل ۱۸

ابتدا پرسمان را همانند پیش پردازشی که روی داکیومنت ها انجام داده ایم، توکنایز میکنیم.

سپس tf_idf را برای پرسمان محاسبه میکنیم. چون که idf به داکیومنت مرتبط نیست و یک بار در محاسبه tf_idf اسناد محاسبه اش کردیم، دوباره محاسبه اش نمیکنیم. و فقط tf را محاسبه میکنیم. و همچنین نیازی نیست که نرمال سازی برای پرسمان انجام شود زیرا پرسمان قرار است با همه داکیومنت ها مقایسه شود در نتیجه طول پرسمان کهم نیست.

بعد از استخراج term های پرسمان، داکیومنت های مرتبط با آن term ها را پیدا میکنیم. (شکل ۱۹) این کار به این صورت انجام میشود که به ازای هر term داکیومنت های مرتبط با آن را استخراج میکنیم و docs_dict را میسازیم که یک دیگشنری است که به ازای هر داکیومنت، مجموعه کلمات مشترک بین پرسمان و داکیومنت را نگه میدارد.

شکل ۱۹

پس از مشخص کردن تمام داکیومنت هایی که حداقل یکی از کلمات پرسمان را دارند، شباهت کوسینوسی آنها با پرسمان محاسبه شده. سیس آن ها را به صورت کاهش مرتب میکنیم و ۱۰ داکیومنت اول، نزدیک ترین داکیومنت ها به پرسمان ما خواهد بود. (شکل ۱۸)

٢.٣. افزایش سرعت پرسمان با لیست قهرمانان

با استفاده از تابع generate_champion_list که در کلاس Indexer قرار دارد، این لیست ساخته میشود (شکل ۲۰) برای این کار، ابتدا داکیومنت ها بر اساس tf_idf اشان مرتب میشوند و k سند با بالاترین tf_idf ها انتخاب میشوند.

```
def generate_champion_list(self,k):
    self.champion_list = dict()
    for t in self.IR_dictionary.keys():
        docs = {str(d):self.IR_dictionary[t]["docs"][d]["tf-idf"] for d in self.IR_dictionary[t]["docs"].keys()}
        sorted_docs = sorted(docs.items(), key=lambda x:x[1], reverse=True)
        if k <= len(docs):
            sorted_docs = sorted_docs[0:k]
        else:
            sorted_docs = sorted_docs[0:len(docs)]
        self.champion_list[t] = dict(sorted_docs)</pre>
```

شکل ۲۰

در زمان پاسخ دهی، اگر استفاده از لیست قهرمانان فعال باشد، بر اساس لیست قهرمانان مناسب ترین داکیومنت ها را انتخاب میکند. در غیر این صورت از خود دیکشنری استفاده میکند. (شکل ۱۹)

بررسی پرسمان:

الف) یک پرسمان از کلمات ساده و متداول تک کلمه ای

به طور مثال کلمه ایران را جست و جو میکنیم. در شکل ۲۱ نتایج رو مشاهده میکنید.

```
الماريل (المارد - كتابعا بعد - ملي- ملي علي ال docid= 9893 score: 0.10029934442804164 - link: ملي شد: Adocid= 9893 score: 0.10029934442804164 - link: ملي علي بعد المداور والماريل المارد - وكتابعا بعد المداور الماريل المارور والمارور المارور الما
```

شکل ۲۱

١. با حكم رئيسجمهور، مختارپور رئيس سازمان اسناد و كتابخانه ملى شد

به گزارش خبرنگار حوزه دولت خبرگزاری فارس، با حکم آیت الله سید ابراهیم رئیسی، رئیسجمهور اسلامی ایران، علیرضا مختارپور به عنوان رئیس جدید سازمان اسناد و کتابخانه ملی جمهوری اسلامی ایران منصوب شد.

٢. بهترين بازيكن ديدار تيم ملى مقابل امارات معرفى شد

به گزارش خبرنگار ورزشی خبرگزاری فارس، تیم ملی فوتبال کشورمان در ادامه بازی های مرحله نهایی انتخابی جام جهانی 2022، در ورزشگاه آزادی تیم ملی امارات را شکست داد.

در پایان این بازی مهدی طارمی به عنوان بهترین بازیکن زمین انتخاب و معرفی شد.

این بازیکن تک گل ایران را در مسابقه امشب به ثمر رساند.

۳. سفیر جدید جمهوری آذربایجان در ایران استوارنامه خود را تقدیم رئیسجمهور کرد

به گزارش خبرگزاری فارس، آیتالله سید ابر اهیم رئیسی رئیس جمهور صبح امروز (دوشنبه) استوارنامه «علی علیزاده» سفیر جدید جمهوری آذربایجان در ایران را دریافت کرد.

در این حالت جواب هایی که مشخص شده است مرتبط با ایران هستند ولی احتمالا وقتی تک کلمه ایران را جست و جو میکنیم منظورمان این است که راجع به خود ایران میخواهیم بدانیم اما در اینجا موضوعات در مورد موضوعاتی مانند ورزشی و .. است. همانطور هم که مشخص است، اسنادی بالا ترین امتیاز را گرفته اند که طول محتوایشان کم است.

ب) یک پرسمان از کلمات ساده و متداول چند کلمه ای

در این مثال پرسمان "بازیکن فوتبال ایران" جست و جو شده است. (شکل ۲۲)

```
ا برين ديدار بيم علي بال اعارات معرون شد: https://www.farsnews.ir/news/14001112000930/ موسال ابران عال المارات معرون شد: docid 3119 score: 0.30856165375391357 - link: بهترین بازیکن دیدار بیم علی امارات معرون شد: https://www.farsnews.ir/news/1400112000930/ بهترین بازیکن دیدار بیم علی فوتبال شد: https://www.farsnews.ir/news/140011200006688 من ملك فوتبال شد: https://www.farsnews.ir/news/14001120006688 من ملك فوتبال ملك موسولسين المسلم المسلم
```

شکل ۲۲

١. بهترین بازیکن دیدار تیم ملی مقابل امارات معرفی شد

به گزارش خبرنگار ورزشی خبرگزاری فارس، تیم ملی <mark>فوتبال</mark> کشورمان در ادامه بازیهای مرحله نهایی انتخابی جام جهانی 2022، در ورزشگاه آزادی تیم ملی امارات را شکست داد.

در پایان این بازی مهدی طارمی به عنوان بهترین <mark>بازیکن</mark> زمین انتخاب و معرفی شد.

این بازیکن تک گل ایران را در مسابقه امشب به ثمر رساند.

٢. استيلي سريرست تيم ملي فوتبال شد

به گزارش خبرنگار ورزشی خبرگزاری فارس، حمید استیلی <mark>بازیکن</mark> اسبق تیم ملی <mark>فوتبال ایران</mark> به عنوان سرپرست تیم ملی فوتبال انتخاب شد. قرار است وی به زودی امور سرپرستی تیم ملی را بر عهده دارد.

پیش از این مجتبی خورشیدی سریرستی تیم ملی <mark>فوتبال</mark> را بر عهده داشت.

٣. كاميابىنيا در باشگاه 200 تايىهاى پرسپوليس

به گزارش خبرگزاری فارس، کمال کامیابینیا با قرار گرفتن در فهرست بازی با فولاد در چارچوب دیدار سوپرجام <mark>فوتبال</mark> ایران، تعداد بازیهای رسمی خود برای سرخپوشان ایران را به عدد 200 میرساند.

او چهار دهمین <mark>بازیکن</mark> تاریخ باشگاه است که این تعداد بازی را ثبت خواهد کرد.

وی پیش از این با رسیدن به رکورد 198 بازی حمید درخشان، پیشکسوت نامی <mark>فوتبال ایران</mark> و پرسپولیس، گذشته بود.

همانطور که در نتایج مشخص است، سند های بازگردانده شده مرتبط هستند و همه ی خبر ها مرتبط به یک بازیکن فوتبال ایران هستند!

ب) یک پرسمان از کلمات دشوار و کم تکرار تک کلمه ای

به طور مثال کلمه انسان شناسی را جستت و جو میکنیم. (شکل ۲۳)

```
ا السازية السابق العدام التوليد التول
```

شکل ۲۳

١. رحيم پور از غدى: انسان شناسى سكولار حتماً بايد با عقل و تجربه بررسى شود

(متن خیلی بزرگ است تیکه های مرتبط را میگذارم)

وی در ادامه گفت: علوم انسانی ادعای انسان شناسی است، یعنی داریم به انسان علم پیدا میکنیم. ما انسان را شناختیم، انسان را دانستیم، در حالی که این ادعا است! نه اینجا، بلکه ادعای کل جهان، ادعای کاذب و دروغ و تهمت به انسان است. ما و شما به بعضی از لایههای انسان و آثار افعال و رفتارها یک وقوف اجمالی پیدا میکنیم اما یک جمع بندی علمی و صددر صد مورد پسند در جهان نداریم.

وی با تاکید بر این موضوع که انسان شناسی سکو لار ناقص و تکبعدی است، افزود: اما انسان شناسی الهی چندبعدی است و باید همه ابعاد آن را به وسیله عقل و تجربه در نظر گرفت و بررسی کرد. مکتبهای مارکسیست و لیبرال و فاشیست فقط مدعی علماند و ۹۹ درصد را فدای ۱ درصد میکنند و اسلام الهی را زیر سوال میبرند. تجربه به تنهایی برای انسان کافی نیست بلکه عقل هم به همان میزان اهمیت دارد اما یک منبعی وجود دارد که نه تجربی است و نه مستقیماً عقلی اما انسان ها

را به آگاهی میرساند که از طریق عقل آن را میپذیریم به نام انبیا. انبیا کمک میکنند که عقل و تجربه در حوزه انسان شناسی به درستی عمل کنند.

رحیم پور از غدی تاکید کرد: انسان شناسی و اقعی در مرگ رخ می دهد؛ زیرا فقط خود انسان و اعمالش هستند، این خود انسان است که مسئول تک تک کنش هایش است و فر اخود مربوط به وجدان آدمی است. مثل یک دستگاه در وجود انسان.

عضو شورای عالی انقلاب فرهنگی ادامه داد: انسان شناسی سکو لار حتماً باید با عقل و تجربه بررسی شود. در این زمینه چندین مکتب مورد بررسی قرار می گیرد و بعد برخی از آنها پذیرفته می شود و برخی دیگر پذیرفته نمی شود.

همانطور که مشخص است، نتیجه مرتبط است.

۲. میزگرد «اسلام، مبدا تحول در علوم انسانی» / متولیان پاسخگوی وضعیت تحول در علوم انسانی باشند

اسلامی با بیان اینکه وقتی صحبت از تحول و ضرورت تحول می شود باید ببینیم نگاه ما معنای تحول از دیدگاه ما چیست؟ و در ادامه افزود: در کشور ما وقتی صحبت از تحول می شود چهار شاخص بیان می گردد. ۱- روز آمد بودن تحول ها، 2- میزان کار آمدی و کاربردی بودن علوم انسانی در جامعه (وقتی این علم به نیاز ها و مشکلات جامعه پاسخ نداده ناکار آمدی آن مشخص می شود.) 3- بومی سازی علوم انسانی (یعنی مسائلی که درباره آنها صحبت می شود تا چه میزان مقتضیات فرهنگی، سیاسی، اجتماعی و زیستی یک انسان ایرانی را در بافت فرهنگ اسلام حل می کند.) 4- اسلامی سازی (یعنی ما بتوانیم با توجه به مبانی هستی شناسی، معرفت شناسی، ارزش شناسی، انسان شناسی تولید علم انجام بدهیم. باید توجه داشت دو شخص اول حتما شروط لازمی هستند اما کافی نیستند و زمانی به کفایت می رسد که به بومی سازی و اسلامی سازی نیز توجه شود.)

وی گفت: معلومات تجربی به شدت محدود هستند. معلومات عقلی از رسیدن به آن ابدیت و دیدن آن بینهایت بسیار قاصرند. براساس آموزههای صحیح انسان آفریده شده است برای اینکه باشد. اگر بنا است که ما باشیم علم ماندنمان و علمی که بتوانیم برای رسیدن به آن هدف سالم بمانیم چیست؟ اصلی ترین آنها چیست؟ البته عقل، تجربه، آموزش، تکرار و آزمون موثر است ولی وحی و گواهی نقش بسیار سازندهای در این زمینه دارند. بنابراین اگر وحی، گواهی و تعلیمات انبیاء در این زمینه تاثیر اصلی را برای انسان شناسی صحیح دارد در مقابلِ انسان شناسی تجربی و عقلی، یک انسان شناسی اسلامی داریم که در آن ضمن استفاده از منبع عقل، تجربه، شهود بیشترین استفاده را از منبع وحی و آگاهیهای مصون از خطا دارد اگر انسان حقیقی از این مسیر شناخته شود.

محمود نمازی عضو هیئت علمی موسسه امام خمینی (ره) در ادامه این راهکارها اظهار داشت: ما با یک چرخه موجود بسیار معیوب مواجه هستیم و وضع مطلوب این است که مستنداً به فرمایشات حضرت آقا، مبانی علوم انسانی موجود در معرفتشناسی، در هستیشناسی، ارزششناسی و ... دچار تحول شود و با ایجاد مبنای صحیح در این موارد به

جای مبنای غربی میتوانیم راه اسلامیسازی را هموار کنیم. راهبرد ما برای عبور از وضع موجود و رسیدن به وضع مطلوب ساختن انسانهایی عمیق و دقیق هم در علوم غربی و هم در علوم اسلامی است.

٣. آيت الله مصباحيزدى؛ از طرح ولايت تا پاسخ به سوالات و شبهات جوانان

پس روشن شد که فرمول اصول دین، خیلی کارساز است؛ در ابتدا ما فکر میکردیم یک چیزی است که فقط باید آن را حفظ کنیم و نمرهای بگیریم؛ درحالی که این اساس زندگی انسان است و سعادت و شقاوت ابدی ما به آن بستگی دارد. ابتدا باید روشن شود که آیا خدا، آخرت و پیامبر را قبول دارید یا خیر؟ اگر بخواهید این را در قالب یک نظام علمی در آورید، همان خداشناسی، هستی شناسی و انسان شناسی است. آیا انسان همین موجودی است که هفتاد سال زندگی میکند و بعد در زیر خاک متلاشی می شود، یا نه، این یک دوره محدود است؛ یک دوره جنینی است که انسان باید خودش را برای ورود به یک عالم ابدی آماده سازد؟ اگر خدا و معاد را پذیرفتیم، چه کنیم که از اینجا به آنجا برسیم؟ پیغمبر باید بگوید که این مسیر چگونه طی شود. اینکه از چه راهی این شناختها را به دست آوریم، در شاخهای از علم بهنام معرفتشناسی تبیین می شود. بنابراین، تا این مرحله باید این سه اصل را بیذیریم.

پس مجموع این آموزهها را میتوانیم در شش بخش طراحی کنیم که عبارتاند از: هستی شناسی، انسان شناسی، معرفت شدناسی، معرفت شناسی، معرفت شناسی، فلسفه اخلاق، فلسفه حقوق و فلسفه سیاست.

ت) یک پرسمان از کلمات دشوار و کم تکرار چند کلمه ای

به طور مثال هنرستان عكاسى را جست و جو ميكنيم (شكل٢٤)

```
المنطق عدد المراح على المنطق والمنطق المنطق والمنطق و
```

شکل ۲۴

١. جام ملتهاى فوتبال بانوان آسيا | كودك فرهمند سوره عكاسى شد + فيلم

الهام فر همند بازیکن تیم ملی فوتبال بانوان کشور مان که همراه با کودک 6 ماههاش راهی هند شده در هند محل برگزاری مسابقات هم سوژه عکاسی و در ژستهای مختلف از او عکس گرفته شد.

٢. اجازه تلفیق به دولت برای استفاده از فاینانس به منظور تجهیز آزمایشگاهها

وی افزود: همچنین مصوب شد تا یک میلیارد یورو برای هنرستان های وزارت آموزش و پرورش، دانشگاه فر هنگیان، دانشگاه تربیت دبیر شهید رجایی، مراکز آموزش فنی و حرفه ای دولتی و سازمان تحقیقات، آموزش و ترویج کشاورزی با تضمین دولت و باز پرداخت آن از محل اعتبارات بودجه عمومی تأمین کند.

٣. نماز جمعه این هفته تهران به امامت حجت الاسلام حاج علی اکبری اقامه میشود

حجت الاسلام علی نوری گفت: بر همین اساس برگزاری نگارگذر کتابهای تفریظی مقام معظم رهبری، عضویت رایگان کتابخانه، مسابقه دلنوشته و شعر از فهمیده تا لندی، کتاب در گردش، هم عهدی با شهدا، فال شهدا، ایستگاه خلاقیت و نقاشی، یک جمله یک کتاب، جشنواره رادیویی یک گام به جلو، قرآن بخوانید هدیه بگیرید، نمایشگاه کتاب (اتوبوس هدهد)، ایستگاه عکاسی با شهدا، ایستگاه خوشنویسی، توزیع ماسک رایگان، ایستگاه جورچین کودکان، ایستگاه بازیهای کودک و نوجوان، ایستگاه محصولات مجازی و نمایشگاه کارتون و کاریکاتور نبض زمین از خدمات فرهنگی و هنری فرهنگسرای منتظر است که در نماز جمعه این هفته تهران به نمازگزاران ارائه میشود.

احتمالا چون در سند ها دو کلمه عکاسی و هنرستان را در یک داکیومنت نداشتیم، نتایج مرتبط نشده است. ولی به طور کلی اگر همچین سندی میبود، باید مرتبط ترین میشد.