

# WWWからの製品性能表抽出

林 晃司\*1 嶋田和孝\*2 遠藤 勉\*2

\*1 九州工業大学大学院情報工学研究科情報科学専攻

\*2 九州工業大学情報工学部知能情報工学科

## 1 はじめに

インターネットならびにWWW(World Wide Web)の普及により、誰でも手軽に膨大な電子化文書へとアクセス出来る環境が整ってきた。しかしながら、WWWには多種多様な情報が共存する為、必ずしも欲しい情報のみを正しく検索・収集出来る訳では無い。また、仮に情報を収集出来たととしても、その量が膨大であれば閲覧は困難を極める。WWW上の情報検索においては単なる情報収集技術のみでは無く、収集した情報をいかに効率良く利用出来るかについても考慮されるべきである。

WWW上の情報の中でも、この要求に高い意義が持たれるものの一種に「製品性能表」がある。製品性能表とは製品の仕様書を電子化し、テーブル形式で記述したものを指す。図1に例を示す。

機種名	PC1-X	PC2-S
プロセッサ	モバイル Intel Celeron プロセッサ 400MHz	300MHz デュアルプロセッサ AMD-K6-2プロセッサ 333MHz
キャッシュメモリ	32KB(1.5Mキャッシュ、CPUに内蔵)	64KB(2Mキャッシュ、CPUに内蔵)
BIOS ROM	512KB(フロッピーROM) Plus and Play 1.0a, APML 2, ACPI 0	512KB(2Mキャッシュ、外部)
メモリ	標準/最大 4MB/192MB(SDRAM)	64MB/192MB(SDRAM)
メモリ スロット	1スロット	
表示 機能	内部ディスプレイ 14.1型FLディスプレイ付17カラー液晶(8K1) 1,024×768ドット/65,536色	13.3型FLディスプレイ付17カラー液晶(8K1) 1,024×768ドット/65,536色
表示 機能	外部ディスプレイ 最大1,280×1,024ドット/256色	
表示 機能	内部ディスプレイ 最大1,024×768ドット(8K2)、走査周波数 垂直80Hz	
メモリ RAM	2.5MB	2MB
グラフィック アクセラレータ	Trident Cyber9525DVD	S3 VIRGE /MX 86C260
容量表示 色数	1,280×1,024ドット/256色、1,024×768ドット/55,536色、800×600ドット/1,677万色、640×480ドット/1,677万色(※2)	
入力 装置	90キー-①ADG106キー-②標準 Windowsキー-③アプリケーションキー-付さ、ひらがな印刷、 キーピッチ19mm、キーストローク3mm	
ハードディスク (8K6)	6.4GB	4.3GB
ハードウェア 駆動率	1.60B	1.59GB
補助記憶装置 (固定)	3.5型(9.44MB/1.2MB/720KB)	
CD-ROM	最大24倍速 12/8cmディスク対応、ATAP接続	
対応 フォーマット (8K7)	音楽CD、CD-ROM、CD-R、CD-RW、マルチセッション(PhotoCD、CDエクストラ)	

図1: 製品性能表

ウェブドキュメントはHTMLタグによって論理構造を形成している。テーブル領域はテーブル記述用タグ(<TABLE> ~ </TABLE>)にてマークアップされ、プレーンテキストに比べHTMLソース内からの領域把握は容易である。また、テーブルは相互関係やコンテンツの要約・推移などに用いられ、保持する情報量は極めて高い。しかし、同時に<TABLE>タグは文書の調子を整えたり、レイアウト補正などにも用いられる為、<TABLE>

タグのみでその領域がテーブルであるか否かを判断する事は出来ない。

WWW上のテーブル検出・分類については幾つかの研究がなされている[1],[2]。Chenら[1]は対象領域に特化したテーブル検出を行った。Wangら[2]は一般的な領域から広くテーブルを取得し、テーブル検出用データベースの構築を行っている。しかし、テーブルに含まれる情報の有用性を示唆した上でテーブル抽出を行う研究はなされているが、その抽出されたテーブルの具体的な活用手段については余り議論されていない。

筆者らは現在、WWW上の情報抽出・要約・統合研究の一環として、複数のパソコン(PC)の性能表を抽出し、各PCの特徴を抽出・比較する事によりユーザの要求に合致したPC選択を支援するシステムの構築を進めている[3],[4]。ここに、製品購入を目的とし、WWW上より情報収集を行おうとするユーザがいると仮定する。ユーザはYahoo<sup>1</sup>、Google<sup>2</sup>などの検索エンジンを利用して、もしくはメーカーのウェブサイトにアクセスして製品情報を取得する。このプロセスを複数回繰り返し、幾つかの製品情報が手元に集まったとしても、収集した情報群の比較というさらに困難な作業が存在する。我々はこの様な情報群を有効に活用する事でもたらされる利便性を考慮し、本システムの開発を行っている。

システムの概要を図2に示す。まず、WWWより収集されたHTMLドキュメント群はフィルタリングによる選別を経て、性能表を含むドキュメントが性能表抽出処理へと渡される。性能表はメーカーによって表記スタイルや項目名などの書式が異なる為、表構造と呼ばれるデータ構造へと正規化を行う[5]。得られた表構造中のデータを比較し、各製品の相対的な特徴にユーザの要求を反映したスコアリングを行い、スコアの序列に準じて、表の再構築、文章の生成、グラフ生成などの複数の形式を統合させた要約形式の製品仕様をユーザへと提供する。図3は我々が開発した製品選択支援システムである。

従来の研究において筆者らは、システムの処理対象を他種類の製品性能表へと拡張する際のコスト削減を狙い、性能表抽出への手掛かりとして用いるキーワー

<sup>1</sup>http://www.yahoo.co.jp/

<sup>2</sup>http://www.google.com/

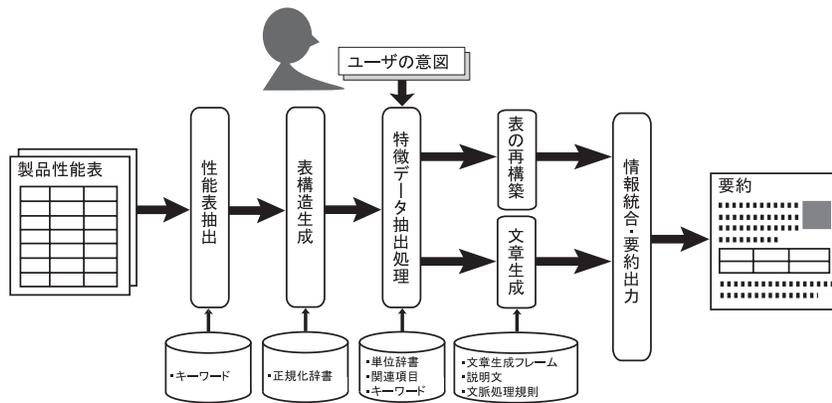


図 2: システム概略

Rank	Model Name	Score	Price
1	LaVie C LGB00J/54ER	5.65762498503737	330000 yen
2	DynaBook DB70P/5M	5.5977008455773R	349800 yen
3	Mebius PC-RJ50R		
4	FMV-BIBLO NE5/60C		
5	Mebius PC-MJ700M		
6	VAIO PCG-F76/FP		
7	LaVie C LGB0H/54DR		
8	FMV-BIBLO NE5/800		
9	人 CF-X1D	4.97090473807811	249800 yen
10	Let's note CF-B5ER	4.86825449029368	279800 yen
11	DynaBook DB60C/4RA	4.86022832114343	239800 yen
12	LaVie S LS600J/55DV	4.79861152624852	299800 yen
13	VAIO PCG-XR1F/FP	4.64586396287969	249800 yen
14	ThinkPad i Series 1200	4.62003783260485	189800 yen
15	DynaBook DB55C/ACA	4.6006943757195	199800 yen
16	LaVie S LS55H/54DV	4.58063601837857	249800 yen
17	VAIO PCG-XR7FK	4.53106173957371	279800 yen
18	VAIO PCG-F70A/FP	4.47804170419491	199800 yen
19	FMV-BIBLO MF5/55D	4.47327764683991	239800 yen
20	LaVie U LU50L/53DC	4.36736095128514	178000 yen

図 3: 製品選択支援システム

ドの自動生成法を提案した [6]。しかし、製品領域を PC に限定した場合においては手動によるキーワード生成とほぼ同一の精度を達成できたものの、実際にこの手法が他種製品へと拡張可能かといった評価は行っていない。

本稿では、このキーワード自動生成法他種製品拡張への可能性について考察すると共に、製品領域に特化しない抽出規則の導入を目指す。

## 2 キーワードの自動生成

### 2.1 テーブルの氾濫

前述の通り、性能表は<TABLE>タグにて記述されている。性能表抽出とはこの<TABLE>タグでマークアップされた部分を抜き出す作業である。しかし、ある領域に特化したドキュメント群においては、ドキュメント 1 件あたり 2.35 個の<TABLE>タグが存在し、実際にテーブルとして用いられているものは 3 割に満たないという報告もある [1]。このことから、フィルタリングに

よってドキュメント内の性能表の有無を推定しなければならない。単一ドキュメント内に複数存在するテーブルの中から性能表を抽出する必要がある。

本研究では単語の頻度情報を特徴量とし、抽出に用いるキーワードを生成している。フィルタリング及び性能表抽出の詳細は 3 節にて述べる。

### 2.2 キーワードの定義

テーブル内に生起する単語の中でも、性能表の項目名は非常に特徴的な情報となり得る。よって、性能表抽出に必要なキーワードは

- 項目欄に位置する、テーブルの最左列
- 一定長以内の文章中

において顕著、または限定的に出現すると定義される。この定義に基づき、学習用ドキュメント群  $D$  よりキーワード候補の抽出を行う。定義を候補抽出の条件として扱い、 $D$  においてこの条件を満たす文字列に対し形態素解析を行い、キーワード候補を抽出する。形態素解析には奈良先端科学技術大学で開発された「茶釜」[7]を用いた。

次に、得られた候補に対して重みを加味する。情報理論の観点から語の特定性を考えれば、ある単語がドキュメント集合内の各ドキュメントにどれだけ偏って出現するかはエントロピーの概念より数値化する事が出来る。その数値を基にキーワード候補からキーワードを抽出する。ここで、ドキュメント群  $D$  を性能表が存在するドキュメント群  $D_{real}$  とそうでないドキュメント群  $D_{no}$  に分割する。ドキュメント群  $D_{real}$  におけるキーワード候補  $t$  の重み  $wr_t^{real}$  とドキュメント群  $D_{no}$  におけるキーワード候補  $t$  の重み  $wr_t^{no}$  を以下の式で計算する。

$$wr_t^{real} = \frac{w_t^{D_{real}}}{w_t^{D_{no}}}, \quad wr_t^{no} = \frac{w_t^{D_{no}}}{w_t^{D_{real}}}$$

ここで,

$$w_t^{D_n} = \log \sum_{k=1}^M tf(t, k) + \sum_{i=1}^M \frac{tf(t, i)}{\sum_{j=1}^M tf(t, j)} \log \frac{tf(t, i)}{\sum_{j=1}^M tf(t, j)}$$

であり,  $M$  はドキュメント群  $D_{real}$  もしくは  $D_{no}$  におけるドキュメントの総数である.

キーワードの重みは,  $ws_t^{real} = df(t, D_{real}) \times wr_t^{real}$  で求める. 一方, 性能表を含まないドキュメント中の  $\langle \text{TABLE} \rangle$  タグ内に顕著に存在する語をノイズワードと呼ぶ. ノイズワードの重みは,  $ws_t^{no} = df(t, D_{no}) \times wr_t^{no}$  で求める. ここで,  $df(t, D_{real})$  および  $df(t, D_{no})$  は, ドキュメント群  $D_{real}$  もしくは  $D_{no}$  中の単語  $t$  を含むドキュメントの数である. この重みについて, 上位  $M$  位の単語をキーワードとみなす. 同様に, 上位  $L$  位の単語をノイズワードとして用いる.

### 3 抽出処理

#### 3.1 フィルタリング

ここでは前節にて自動生成されたキーワード及びノイズワードを用いて, ドキュメント内に性能表が存在するか否かの判定を行う. 判定のルールは以下の通りである.

ドキュメント  $d$  におけるキーワードの定義を満たす単語  $t$  について,

$$r_r = \frac{\sum_{i=1}^M ws_{k_i}}{\sum_{i=1}^M ws_{k_i}}, \quad r_n = \frac{\sum_{i=1}^L ws_{n_i}}{\sum_{i=1}^L ws_{n_i}}$$

$$(K = \{k_1, k_2 \dots k_M\}, N = \{n_1, n_2 \dots n_L\})$$

を求め,

$$r = \begin{cases} r_r \times \frac{r_n}{r_n} & (r_n = 0) \\ r_r \times \frac{r_r}{0.01} & (r_n = 0) \end{cases}$$

が閾値を超えれば, ドキュメント内に性能表が存在するとみなす. 閾値は任意の値を持つが, フィルタリングの性質上, 再現率を優先した値を選択する.

#### 3.2 性能表抽出

性能表抽出は以下の3つのプロセスにて構成される.

- (1) テーブル内にキーワードが存在するか
- (2) キーワード間最短テーブルの検索, 仮取得
- (3) 仮取得テーブルの閾値判定

段階を追って具体的な処理内容を説明する.

- (1) ドキュメントの HTML ソースを走査的に解析し,  $\langle \text{TABLE} \rangle$  タグ以降にキーワードの定義を満たす単語が存在するか否かを調べる. 存在すれば単語をキーワードとして (2) へ遷移, 存在しなければ終了する.

- (2) 決定されたキーワードを含み, かつキーワードへの距離が最短のテーブルを探し, 仮取得する.

(2.1) テーブルは入れ子構造を成す場合があるので, 基本的にキーワードに対し最も近い  $\langle \text{TABLE} \rangle$  タグが候補として挙げられる. 最も近いテーブルが選出されれば (2.2) へ遷移する.

(2.2) テーブルがキーワードを含んで閉じて ( $\langle \text{TABLE} \rangle$  タグ) いればテーブルを仮取得し, (3) へ遷移. テーブルが条件を満たさない場合はその次にキーワードに近いテーブルについて (2.2) へ再帰する.

- (3) 仮取得したテーブル領域に存在するキーワードの重みの総和  $sum = \sum ws_t (t \in \{k_1, k_2 \dots k_M\})$  が閾値を超えれば性能表であるとみなして抽出, 閾値以下であればテーブルを破棄し, (1) へと戻り処理を繰り返す.

処理 (3) にて用いる閾値の選択については, フィルタリングにてある程度のノイズを除去出来たと仮定した上で, かつ, 次行程の表構造生成モジュールへ渡すデータの高い信頼性を獲得する為, ここでは適合率向上を狙った閾値選択を考慮する.

### 4 実験と考察

以下においてフィルタリング及び性能表抽出の評価実験を行い, その結果について考察する. 今回扱う製品種類は PC, デジタルカメラ (デジカメ), DVD, プリンタの4種類とした. これら各製品ドキュメント群において, まずは学習データを抽出対象の製品性能表を含むもの, 及び含まないものに分類し, それぞれ  $L_r$ ,  $L_n$  件ずつ用意した.  $L_r$  及び  $L_n$  の数は製品種類によって異なる. この学習データから, キーワード自動生成法によってキーワード 30 個, 及びノイズワード 15 個を選出し, これらを参照してフィルタリング及び性能表抽出を行った.

まずはフィルタリングの実験内容について説明する. 今回, 3.1 節にて述べたフィルタリングの規則  $r_r$ ,  $r_n$  及び  $r$  を考案するにあたり, PC, デジカメ, DVD の3種類の製品ドキュメント群を用いた. これらの規則の正当性を評価する為に, プリンタ製品のドキュメント群を用いた. 正解, ノイズはそれぞれ  $T_r$ ,  $T_n$  件ずつ用意した. 精度評価には, 情報検索分野において一般的な評価尺度である再現率, 適合率及び F 値を用いた.

$$\text{再現率 (R)} = \frac{\text{正しく抽出されたドキュメント数}}{\text{性能表を含むドキュメント数}} \times 100$$

$$\text{適合率 (P)} = \frac{\text{正しく抽出されたドキュメント数}}{\text{抽出された全てのドキュメント数}} \times 100$$

$$F \text{ 値 (F)} = \frac{1}{\alpha \frac{1}{R} + (1 - \alpha) \frac{1}{P}}$$

F 値の式における  $\alpha$  は R 及び P の相対的な重みを表す. フィルタリングでは再現率を優先し,  $\alpha=0.6$  とした. 表 1 はデータの内訳, また表 2 は閾値によるフィ

表 2: 閾値に伴うフィルタリングの精度変化

閾値	PC			デジカメ			DVD			プリンタ		
	R	P	F	R	P	F	R	P	F	R	P	F
0.15	100	79.4	90.58	100	58.5	77.90	100	60.0	78.95	100	73.7	87.50
0.20	100	80.7	91.24	100	63.7	81.44	100	61.5	80.00	99.0	76.4	88.50*
0.25	100	81.3	91.58*	100	65.0	82.30	100	61.5	80.00	94.9	79.5	88.07
0.30	95.0	82.6	89.62	100	66.0	82.89	100	64.9	82.19	91.8	81.8	87.55
0.35	92.0	82.1	87.79	100	67.4	83.78	100	64.9	82.19	87.8	81.9	85.32
0.40	91.0	84.3	88.18	100	68.4	84.39	100	66.7	83.33*	85.7	82.4	84.34
0.45	90.0	85.7	88.24	100	68.9	84.70	100	66.7	83.33*	84.7	84.7	84.69
0.50	89.0	86.4	87.94	98.9	68.7	84.10	87.5	65.6	77.21	81.6	87.0	83.68
0.55	88.0	88.9	88.35	98.9	70.2	85.03	87.5	65.6	77.21	79.6	86.7	82.28
0.60	88.0	88.9	88.35	97.9	72.8	86.01	87.5	67.7	78.36	77.5	87.2	80.47
0.65	86.0	89.6	87.40	96.8	73.2	85.71	87.5	75.0	82.03	76.5	87.2	80.47
0.70	85.0	89.5	86.73	96.8	73.8	86.04	87.5	75.0	82.03	76.5	87.2	80.47
0.75	84.0	89.4	86.07	96.8	73.8	86.04	83.3	76.9	80.65	73.5	86.8	78.26
0.80	82.0	90.1	85.06	94.6	75.9	86.11*	83.3	80.0	81.97	73.5	86.8	78.26
0.85	79.0	91.9	83.69	91.4	76.6	84.83	83.3	80.0	81.97	73.5	86.8	78.26
0.90	79.0	91.9	83.69	90.3	77.1	84.51	83.3	80.0	81.97	73.5	87.8	78.60
0.95	79.0	91.9	83.69	89.3	78.3	84.52	83.3	80.0	81.97	68.4	87.0	74.78

\*印はその製品における最大 F 値

ルタリングの精度の変化を示したものである。

次に、フィルタリングの実験結果を用いて性能表抽出を行う。ここでは、フィルタリング行程にて最良の精度を持つ結果（プリンタ，閾値=0.20，F=88.50%）を用いた。表抽出の閾値は  $(\sum_t K ws_t)/2$  とし、F 値は適合率を優先し、 $\alpha=0.4$  にて評価した。結果を表 3 に示す。

実験結果について考察する。これまで PC 製品のみを対象としていた本手法を他種類製品に拡張した場合においても 80%程度の精度が達成された。このことから、本稿にて提案したキーワード自動生成法の有用性が確認された。しかし、各製品種類を比較してみると、製品によって最良の精度を持つ閾値の差が激しい事が分かる。これについては、フィルタリングの規則が正解及びノイズ各々の特徴を把握しきれていないと推測され、フィルタリング規則の再検討が求められる。また、性能表抽出処理におけるノイズ誤認及び抽出洩れについては、様々なテーブルの書式に対応した表抽出アルゴリズムの具体化が今後の課題となる。

表 1: データの内訳

製品種類	$L_r : L_n$	$T_r : T_n$
PC	50 : 50	100 : 100
デジカメ	50 : 50	93 : 100
DVD	12 : 50	24 : 100
プリンタ	50 : 50	98 : 100

表 3: 実験結果

	正解 (98)	ノイズ (100)	R	P	F
フィルタリング	97	30	99.0	76.4	88.50
性能表抽出	72	10	74.2	87.8	81.80

## 5 おわりに

本稿では、これまで PC 製品のみを処理対象としていた性能表抽出処理の他種類製品への拡張を目指し、領域依存しない普遍的な特徴からのキーワード生成及びフィルタリング規則の考案について述べた。抽出処理に用いるキーワードはエンтроピーによる重み付け学習から自動生成し、キーワードの重みを考慮した規則によりフィルタリングを行った。これらの手法を用いた評価結果は 80%の精度を達成した。

今後はフィルタリング規則の改良を展望とすると共に、表抽出処理の最適化、及び本手法とは異なるアプローチとの比較考察なども研究視野に入れている。

## 参考文献

- [1] H. H. Chen, S. C. Tsai and J. H. Tsai: Mining tables from large scale HTML texts, Proc. of the COLING2000, pp.166-172, 2000.
- [2] Y. Wang and J. Hu: A machine learning based approach for table detection on the Web, Proc. of The Eleventh International World Web Conference, 2002.
- [3] A.Fukumoto et.al.: Information Extraction from Specifications on the World Wide Web, Proc. of the PACLING2001,pp.109-116,2001.9
- [4] 森松俊允, 福本篤史, 嶋田和孝, 遠藤 勉: 製品性能表を用いた製品選択支援システムの構築, 電気関係学会九州支部連合大会, 2002.
- [5] 福本篤史, 嶋田和孝, 遠藤 勉: 製品性能表からの表構造生成, 電気関係学会九州支部連合大会, 2002.
- [6] 林 晃司, 嶋田和孝, 遠藤 勉: Web ページからの製品性能表抽出, 第 10 回電子情報通信学会九州支部学生会, JCEEE, 2002.
- [7] 松本裕治, 北内啓, 山下達雄, 平野喜隆, 松田寛, 高岡一馬, 浅原正幸: 日本語形態素解析システム「茶釜」  
<http://chasen.aist-nara.ac.jp/>