

電力系統の短期負荷予測

小林 英夫, 一柳 勝宏

Shortdate Prediction of Load Demand of Electrical Power Systems

Hideo KOBAYASHI, Katsuhiro ICHIYANAGI

In the first place exponential smoothing method is applied to the shortdate prediction of load of electrical power systems.

This method is very simplified using only one parameter α and takes not other factor, for example weather information, in consideration, so that this is not suitable for shortdate load forecasting, as be shown in our results.

Secondly some many results are obtained by using multiplex regression model method which is connected with weather and temperature time series.

1. ま え が き

電力系統の負荷需要予測は出水予測とともに系統運用上必要なものであり、その短期予測が正確かつ信頼のおけるものであることは、系統の経済運用や運転予備力の問題と密接に関連し、その重要性は極めて大きい。最近、急速な発展を示している給電の自動化に伴い、(1)予測作成に要する時間の短縮及び労力の減少、(2)予測作成者の個人差の除去、(3)精度の高い予測、などが要求されるようになった。従って、従来の予測方式が人の勘や経験に頼っていたのに代って、客観的に行う予測方式として要求されるようになった。このため、負荷の予測については、多くの方法が発表されているが、それが実用化を満した場合は極めて少ない。最近、計算機導入により負荷予測計算に適用、実用化しつつある例がみられてきている。

ここでは、経済界などで株価の予測、商品の需要予測等に用いられている指数平滑法を電力負荷予測にも適用してみようと考え、実際の計算を行ってみた^{(1),(2)}。そして、その時用いた一次平滑式を平滑化定数 α の関数と考え、予測誤差を最小とするための評価関数を設定し、これにより得られる最適な平滑化定数 α_{opt} を求めた。つぎに、より实际的で精度の高いと考えられる多重回帰モデルによる予測方式⁽⁶⁾を一部修正し、精度向上の可能性が得られたのでここに報告する。

2. 指数平滑法による負荷予測

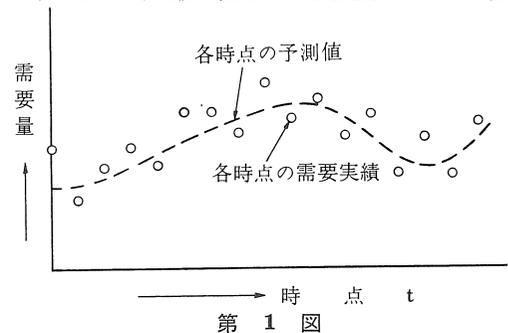
毎日の給電運用業務での予測作成は予測計算が簡単で予測値が正確、用いるデータ数が少ない方法が最も望ましい。このような条件の下で指数平滑法は計算が容易で用

いるデータ数も割に少なくてよい。

2-1 指数平滑法の意味

移動平均法は、ある時刻における需要量の安定した予測値を得るために需要経過の変動を平滑化する実用的方法として好ましい多くの特徴をそなえているし、負荷の変化に対し安定した応答を示し、平均を計算する数を適当に選ぶことによって応答速度を調整することができる。然し、大きな欠点は、過去の需要量を絶えず追っていかねばならないことで、このため、古い情報を落して新しいものを加え、移動総和を調整していかねばならない。また応答速度を変えることはむずかしいし、和をとる時の計算違いも自動的に訂正することができない。指数平滑法は、つねに使用するファイルに長期にわたる需要実績の記録を保存しておく必要のない特殊な型の移動平均法であり、データの処理に要する時間を短縮することができる。傾向、傾向変化、予測誤差の分布計算などにも拡張できる。

従って負荷の動きにそのままついていくよりも第1図に示すように予測値が変動の中心を進むようにした方が



第 1 図

規則性を見出しやすい。

指数平滑法で、平均需要量の新しい予測値を得るためには、現時点の需要量と前回に求めた推定需要量との差の一定の割合だけ前回に求めた予測値に加える。つまり、推定値以上の需要量についてはその増加量の一定の割合を加え、推定値以下の需要量についてはその減少量の一定の割合だけへらすのである。この様に、負荷の傾向、変動を調整する割合を平滑定数 α とよび、これを数式で次の様に簡単に表わすことができる。

新予測値 = 旧予測値 + α (新需要実績値 - 旧予測値)
 または項をまとめて

$$\text{新予測値} = \alpha \times (\text{新需要実績値}) + (1 - \alpha) \times (\text{旧予測値})$$

このような指数式が一次平滑式とよばれ安定した需要パターンに適しているといわれている。上式を次の様に書きなおす。

$$y(t+1, t) = y(t, t-1) + \alpha \{x(t) - y(t, t-1)\}$$

$$= \alpha x(t) + (1 - \alpha) y(t, t-1) \quad (1)$$

ただし、 $y(t+1, t)$: 時点 t において行なう時点 $t+1$ の予測値

$x(t)$: 時点 t における負荷の実績値

α : 平滑定数 ($0 \leq \alpha \leq 1$)

上式(1)を書きかえると

$$y(t+1, t) = \alpha x(t) + \alpha(1 - \alpha)x(t-1)$$

$$+ \alpha(1 - \alpha)^2 x(t-2) + \dots$$

$$\dots + \alpha(1 - \alpha)^n x(t-n)$$

$$+ (1 - \alpha)^{n+1} y(t-n, t-n-1) \quad (2)$$

$$\sum_{k=0}^{\infty} \alpha(1 - \alpha)^k = 1$$

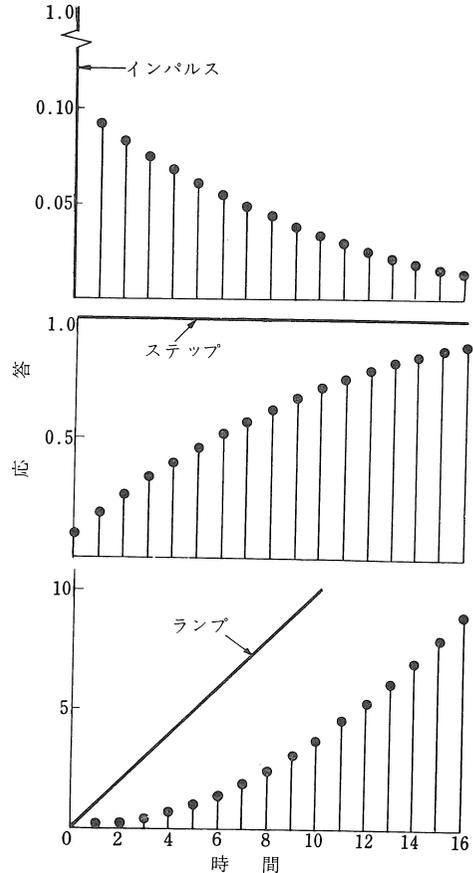
これは過去の情報ほど重みを軽くした一つの学習過程であり、自乗誤差最小の保証はないが、 α の適切な値の選定により有用な平滑作用をもたせることができる。

2-2 負荷変化に対する応答

負荷需要量の変化が急変した場合、等比級数的 (α, α^2, \dots 倍) に新しい負荷の形に近ずきだいに安定していく。また、負荷が一定の割合でのび始めたら、予測値も増加し始め、やがて負荷ののびと同じ速さで増加する直線に沿っておちつく。しかし、その値は当時点の実績値よりは低い。この差の大きさは、需要ののびの割合の $\frac{1-\alpha}{\alpha}$ 倍である。第2図にインパルス、ステップ、ランプ状の負荷変化に対する予測値の応答の模様を示す。

2-3 平滑定数の選び方とその結果の比較

負荷の予測値を推定するときに、平滑定数 α は選んだ値によって過去の需要実績にどの程度の重みを附与するかが決まる。平滑定数として小さな値、たとえば $\alpha = 0.01$ を選ぶと応答はおそくゆるやかなものとなる。なぜなら非常に長期のデータの平均をもとにして計算され



第2図 指数平滑法における応答 ($\alpha=0.1$)

ることになるからである。また $\alpha=0.5$ のようにわりに大きな値とすると、実際の変化に対する応答だけでなく、ランダムな変動に対する応答も速くなる。

実際の負荷について行なった結果の予測と実績の比較を第3図に示す。

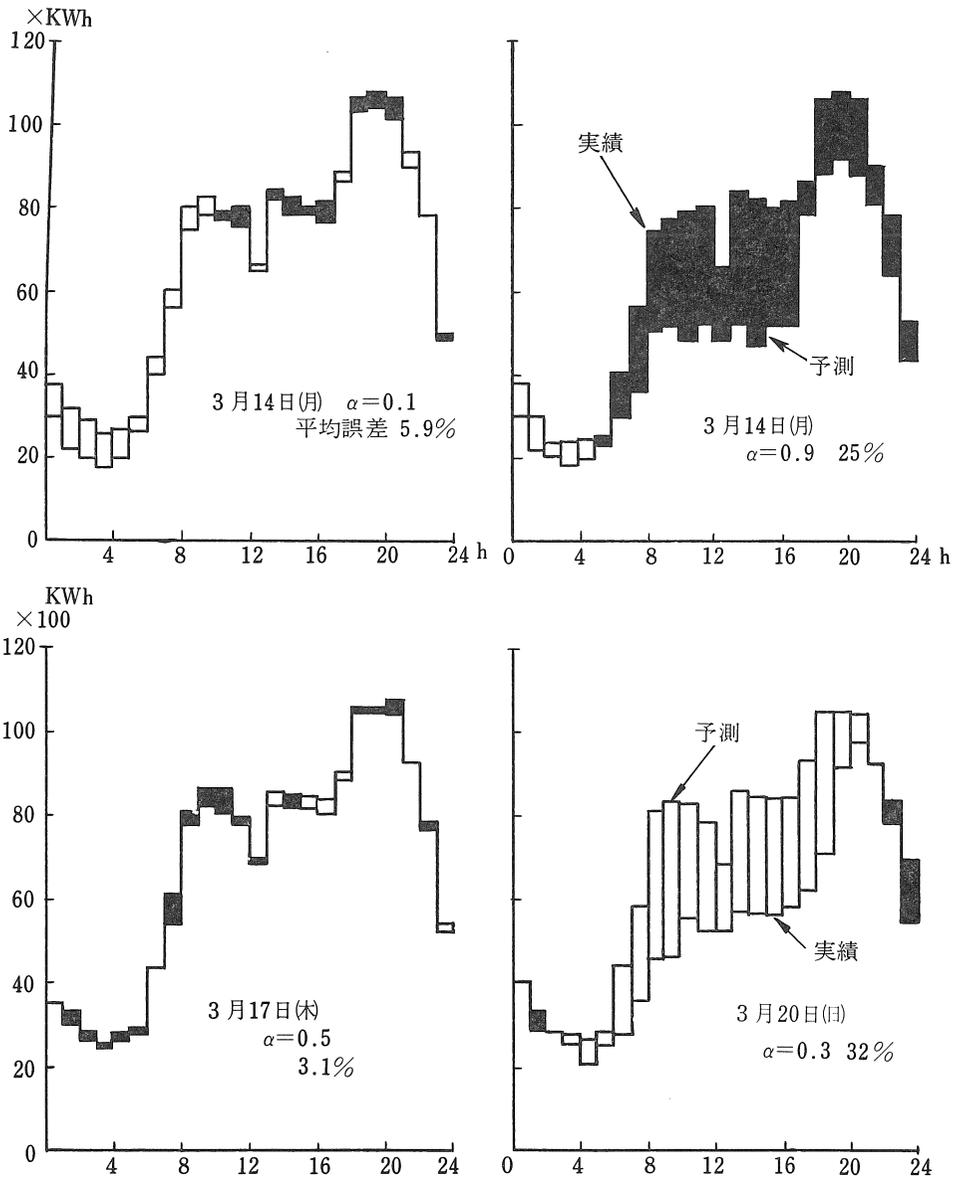
月曜日には(2)式にみるように $\alpha=0.9$ を用いると日曜日の実績が影響して誤差が大きい。結局、日曜日は特殊なパターンをもつもので α の値の如何によらず誤差が甚だ大きい。

2-4 最適平滑定数 α_{opt} について。(その1)

指数平滑法により負荷の需要予測を行なう際、用いる平滑定数 α のうち最適な予測を行なうためには、最適平滑定数 α_{opt} の決定が必要となる。そこでこの α_{opt} の決定のため、平滑式を平滑定数 α の関数と考え、予測誤差を最小とする評価関数を設定し、これより得られる α が最適平滑定数 α_{opt} となる。

(2-4.1) 計算方法と計算結果

電力系統の負荷の予測については前述(1)式の様には、前期の予測値と需要実績の差の一部を前期の予測値に加えることによって次期の予測値が得られるが、このような



第3図 指数平滑法による日間電力負荷の予測 (中部電力管内, 名古屋振甫変電所 昭和41年3月)

指数式は一次平滑式とよばれ, 安定した需要パターンに適しているといわれる.

従って一次平滑式

$$y(t+1, t) = \alpha x(t) + (1-\alpha)y(t, t-1)$$

に用いる最適なパラメーター α を見いだすために評価関数 $I(\alpha)$ として

$$\begin{aligned} I(\alpha) &= [x(t+1) - y(t+1, t)]^2 \\ &= [x(t+1) - \{\alpha x(t) + \alpha(1-\alpha)x(t-1) \\ &\quad + \alpha(1-\alpha)^2 x(t-2) + \dots \end{aligned}$$

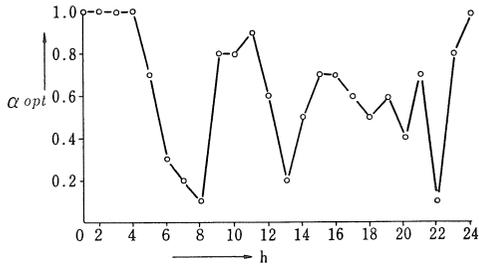
$$\begin{aligned} &\dots + \alpha(1-\alpha)^n x(t-n) \\ &\quad + (1-\alpha)^{n+1} y(t-n, t-n+1)]^2 \end{aligned} \quad (3)$$

を考慮して $\min I(\alpha)$ を満足する $\alpha (0 \leq \alpha \leq 1)$ をみい出すことができれば, これが最適平滑定数 α_{opt} であり, この α_{opt} を用いて最適な予測を行なうことができる.

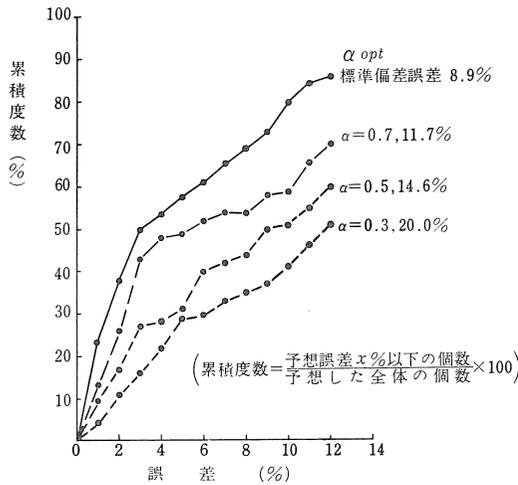
$$y(t+1, t) = \alpha_{opt} x(t) + (1-\alpha_{opt})y(t, t-1) \quad (4)$$

この得られた最適パラメーター α を m 曜日, n 時刻に用いるものとして α_{mn} 又は α_{mn} のように表わし, この予測過程が定常なものならば, そのままつかえるが, 自然現

象や社会状態の関数として考えなければならぬので、確率過程として考え、これが定常確率過程としてとり扱える場合は統計的取扱いから得られる母数として表現される。非定常の場合には過去の多くの負荷データより得られた α_{mn} について各種の要因を考慮に入れた α_{mn} のとる値の傾向について詳しく検討しなくてはならないであろう。



第4図 α_{opt} の実際 (昭和41年中部電力本社資料)



第5図 α_{opt} により予測計算を行った場合の比較

実際には、自然現象や社会状態等が大きな変動要因となっていたため、得られた α_{opt} は非常にランダムではっきりとした一日の統計的な性質は表われなかったが、平日曜日について調べてみると時間毎に凡そ一定な値となった。第4図に一日の各時刻における平均的 α_{opt} を示す。又、第5図に予測計算に用いる平滑定数 α を適当な値にとった場合と求めた α_{opt} を用いた場合の予測誤差の比較を示した。

(2-4-2) 最適平滑定数の決定 (その2)

(3)式 $I(\alpha)=[x(t+1)-y(t+1,t)]^2$ の $1-\alpha=\beta$ とおいた変形式は、

$$I(\alpha)=[x(t+1)-\alpha \sum_{n=0}^{\infty} \beta^n x(t-n)]^2 \quad (5)$$

である。ここで x を負荷平均値よりの偏差と考えると、予測の平均2乗誤差 MSE は、

$$\begin{aligned} MSE &= \overline{x^2}_{t+1} - 2\alpha \sum_{n=0}^{\infty} \beta^n \overline{x_{t+1} \cdot x_{t-n}} \\ &\quad + \alpha^2 \sum_{n=0}^{\infty} \sum_{m=0}^{\infty} \beta^{n+m} \overline{x_{t-n} \cdot x_{t-m}} \\ &= \sigma_x^2 - 2\alpha \sum_{n=0}^{\infty} \beta^n R_{xx}(n+1) \\ &\quad + \alpha^2 \sum_{n=0}^{\infty} \sum_{m=0}^{\infty} \beta^{n+m} \cdot R_{xx}(m-n) \quad (6) \end{aligned}$$

ここで $\sigma_x^2 = R_{xx}(0)$ で x の分散

$$R_{xx}(\tau) = \lim_{T \rightarrow \infty} \frac{1}{2T+1} \sum_{t=-T}^T x_t \cdot x_{t+\tau} = \overline{x_t \cdot x_{t+\tau}}$$

なる自己相関関数である。

$k = m - n$ とおくと、

$$\begin{aligned} MSE &= \frac{2}{2-\alpha} \sigma_x^2 - 2\alpha \sum_{n=0}^{\infty} \beta^n R_{xx}(n+1) \\ &\quad + \frac{2\alpha}{2-\alpha} \sum_{k=1}^{\infty} \beta^k R_{xx}(k) \quad (7) \end{aligned}$$

負荷 x が一様不規則ならば上式の第2, 3項の自己相関は消えて、

$$MSE = \frac{2}{2-\alpha} \sigma_x^2 \quad (8)$$

この最適値は $\alpha=0$ である。

一般に τ 時刻後の負荷予測をするためには予測方程式は $y(t+\tau, t) = \alpha x(t) + \alpha(1-\alpha)x(t-1) + \dots$

$$= \alpha \sum_{n=0}^{\infty} (1-\alpha)^n x(t-n) \quad (9)$$

予測誤差である評価基準 $I(\alpha)$ は

$$I(\alpha) = [x(t+\tau) - \alpha \sum_{n=0}^{\infty} (1-\alpha)^n \cdot x(t-n)]^2 \quad (10)$$

この平均2乗誤差 MSE は

$$\begin{aligned} MSE &= \sigma_x^2 - 2\alpha \sum_{n=0}^{\infty} \beta^n R_{xx}(\tau+n) \\ &\quad + \alpha^2 \sum_{n=0}^{\infty} \sum_{m=0}^{\infty} \beta^{n+m} R_{xx}(m-n) \quad (11) \end{aligned}$$

$k = m - n, -\infty < k < \infty$ として、

$$\begin{aligned} MSE &= \frac{2}{2-\alpha} \sigma_x^2 - 2\alpha \sum_{n=0}^{\infty} \beta^n R_{xx}(\tau+n) \\ &\quad + \frac{2\alpha}{2-\alpha} \sum_{k=1}^{\infty} \beta^k \cdot R_{xx}(k) \quad (12) \end{aligned}$$

負荷変動がランダムの場合は前述同様第2, 3項が消えて

$$MSE = \frac{2}{2-\alpha} \sigma_x^2 \quad (13)$$

従って予測誤差を最小にする最適パラメータ α_{opt} を求めるのに

$$\frac{\partial MSE}{\partial \beta} = 0 \quad (14)$$

より β を求め、これより α_{opt} が求まる⁽³⁾。

((8)式および(13)式では $\alpha=0$ である。)

3. 多重回帰モデルによる負荷予測

前述の指数平滑法による予測計算はわりに簡単で用いるデータ数も少なくてもよいが、天候等の種々変動要因について考えなかった。実際には負荷の変動要因として、T社の方法⁽⁶⁾を参考にして、情報とし更にもう一つの新しいデータを加えることにより精度向上の見通しがついたのでここに紹介する。

3-1 負荷の変動要因と影響

時々刻々変動している負荷の変動要因(負荷の変動をもたらす原因)は種々様々であるがこれを大別すると社会現象要因と自然現象要因とに分けられる。社会現象要因としては、暦日、年末・年始、経済情勢、社会的行事、ストライキなど。自然現象要因としては、明るさ(天候)、気温、最高・最低温度差、湿度、日射量などが挙げられる。

第6図には実際の負荷実績と天気・気温・最高最低温度差を示した。自然現象要因による電力負荷に対しての影響は明るさ(天気)と気温の影響が最も強いとされている。このことは第6図によって凡その検討がつく。又一日の最高最低温度差も負荷に対してかなりの影響を与えているように思われる。次に社会現象要因の影響については暦日の影響が一番強いとされ大口需要家の操業予定および大口需要家以外の需要家の休祭日における負荷特性を考慮すれば実用上十分な予想が行なえるとされている。従って実際には、負荷予測の数式モデルの成分として、明るさ(天気)、気温、暦日の3要素を取り扱っているが、これに我々は最高最低温度差を加えて、予測結果について比較検討した。

3-2 検討した数式モデル

数式モデルの考えは負荷の変動要因が全く同じであるならば、今日の負荷 L_0 と明日の負荷 L_1 の大きさは同じであるという前提に基づく。すなわち、

$$L_0 = L_1 \text{ (変動要因等し)} \tag{15}$$

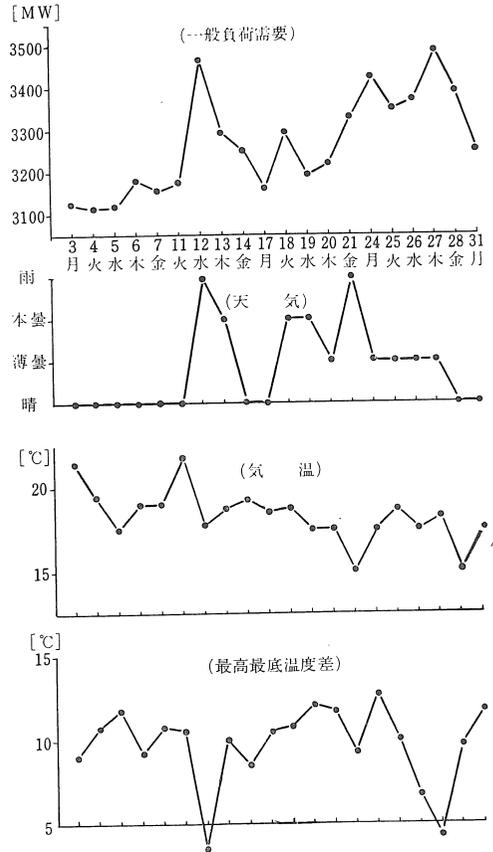
したがってそれぞれに作用した変動分を ΔL_0 , ΔL_1 とすれば $L_0 = L_1$ のとき

$$\left. \begin{aligned} L_0 - \Delta L_0 &= L_1 - \Delta L_1 \\ \text{または } L_1 &= L_0 - (\Delta L_0 - \Delta L_1) \end{aligned} \right\} \tag{16}$$

変動分 ΔL_0 , ΔL_1 については前述のように天候によってのみ構成されているとすれば次の様に天候 W の関数で表わすと(16)式は(17)式のようになる。

$$\begin{aligned} \Delta L_1 &= \alpha W_1 & \Delta L_0 &= \alpha W_0 \\ L_1 &= L_0 - \alpha(W_0 - W_1) \end{aligned} \tag{17}$$

故に明日の負荷 L_1 は L_0 という今日の負荷(負荷ベース)に天候 W 及び気温 T などによる負荷の増減分を加味するという概念である。このことについては、T社では負荷ベースのとり方についていろいろ行なった結果、負荷ベースとして予想日前日より3日間の平均値を用い



第6図 負荷実績と天候との関係
(中部電力管内一般負荷需要、昭和41年10月、但土、日、祭日を除く)

た場合の数式モデル(18)式が最も良いとしている。

3-2.1 T社の数式モデル

$$\begin{aligned} L_1 = & \left\{ -\frac{1}{3} \sum_{n=-1}^{-3} L_n - \alpha_{c1} \left(-\frac{1}{3} \sum_{n=-1}^{-3} c_{c1} W_n - c_1 W_1 \right) \right. \\ & - \alpha_{c2} \left(-\frac{1}{3} \sum_{n=-1}^{-3} c_{c2} W_n - c_2 W_1 \right) \\ & - \alpha_R \left(-\frac{1}{3} \sum_{n=-1}^{-3} W_n - R W_1 \right) \\ & \left. - \beta \left(-\frac{1}{3} \sum_{n=-1}^{-3} T_n - T_1 \right) \right\} \tag{18} \end{aligned}$$

ここで L : 総合負荷, W : リニヤーな関係で数量化した天気, T : 気温, α_{c1} : 薄曇天候係数, α_{c2} : 曇天候係数, α_R : 雨天候関係, β : 気温係数, K : 曜日係数, また各記号の *Suffix* $\dots + 1, 0, -1, \dots$ 等は(0): 現在予想日, (正): 未来予想日, (負): 過去を示す。

$c_1 W_i$: 薄曇・高曇の時	1	その他の時	0
$c_2 W_i$: 曇・本曇の時	1	〃	0
$R W_i$: 雨・雪の時	1	〃	0

日	種	係数	決定	計算	処理	表	(その1)
1	木	3123	215	92			
2	木	3117	181	107			
3	木	3120	175	113			
4	木	3124	172	91			
5	木	3157	191	119	109.12	7849	14874
6	木	3175	218	105			-0.377
7	木	3174	179	35			
8	木	3173	182	100			
9	木	3250	191	85			
10	木	3160	184	104			
11	木	3178	185	108			
12	木	3161	174	120			
13	木	3171	175	118			
14	木	3177	150	97			
15	木	3179	179	120			
16	木	3164	188	107			
17	木	3173	174	63			
18	木	3171	184	43			
19	木	3172	152	78			
20	木	3172	175	143			
21	木	3172	185	119			
22	木	3171	137	124			
23	木	3171	130	136			
24	木	3171	177	113			
25	木	3172	173	122			
26	木	3171	176	119			
27	木	3171	175	130			
28	木	3171	196	124			
29	木	3171	158	72			
30	木	3171	73	92			
31	木	3171	101	50			
32	木	3171	101	51	107.2	7849	14874
33	木	3172	187	105	7849	14874	-0.377
34	木	3171	38	23	-3402	-12.19	121.42
35	木	3171	58	27	-17457	45.22	238.31
36	木	3171	111	118	-36.47	80.65	-23.39
37	木	3171	105	51	-5324	16.80	-62.30
38	木	3171	90	146	35.70	-45.10	82.46
39	木	3171	83	81	50.32	15.99	22.21
40	木	3171	106	111	50.07	7.88	59.17
41	木	3171	23	57	47.37	-78.47	28.58
42	木	3171	48	85	41.78	-6.73	-32.87
43	木	3171	58	70	-1.93	-2.77	-95.55
44	木	3171	44	71	-125.16	-39.89	-16.22
45	木	3171	75	97	-150.28	31.29	18.11
46	木	3171	88	111	-77.08	44.97	24.55
47	木	3171	70	102	53.66	50.14	50.90
48	木	3171	40	48	152.93	32.54	51.32
49	木	3171	25	54	21.11	-53.54	82.19
50	木	3171	19	76	-24.11	30.36	25.13
51	木	3171	50	121	-190.32	-59.70	-98.67
52	木	3171	34	68	-123.19	-109.89	-15.48
53	木	3171	70	91	-51.65	-19.71	113.87
54	木	3171	49	101	-54.45	32.50	84.84
55	木	3171	76	121	184.16	21.75	43.34
56	木	3171	80	85	122.95	90.77	-16.34
57	木	3171	75	85	-203.29	45.93	55.62

表1 係数決定計算処理表(その1)

日	種	係数	決定	計算	処理	表	(その1)
1	木	3123	215	92			
2	木	3117	181	107			
3	木	3120	175	113			
4	木	3124	172	91			
5	木	3157	191	119	109.12	7849	14874
6	木	3175	218	105			-0.377
7	木	3174	179	35			
8	木	3173	182	100			
9	木	3250	191	85			
10	木	3160	184	104			
11	木	3178	185	108			
12	木	3161	174	120			
13	木	3171	175	118			
14	木	3177	150	97			
15	木	3179	179	120			
16	木	3164	188	107			
17	木	3173	174	63			
18	木	3171	184	43			
19	木	3172	152	78			
20	木	3172	175	143			
21	木	3172	185	119			
22	木	3171	137	124			
23	木	3171	130	136			
24	木	3171	177	113			
25	木	3172	173	122			
26	木	3171	176	119			
27	木	3171	175	130			
28	木	3171	196	124			
29	木	3171	158	72			
30	木	3171	73	92			
31	木	3171	101	50			
32	木	3171	101	51	107.2	7849	14874
33	木	3172	187	105	7849	14874	-0.377
34	木	3171	38	23	-3402	-12.19	121.42
35	木	3171	58	27	-17457	45.22	238.31
36	木	3171	111	118	-36.47	80.65	-23.39
37	木	3171	105	51	-5324	16.80	-62.30
38	木	3171	90	146	35.70	-45.10	82.46
39	木	3171	83	81	50.32	15.99	22.21
40	木	3171	106	111	50.07	7.88	59.17
41	木	3171	23	57	47.37	-78.47	28.58
42	木	3171	48	85	41.78	-6.73	-32.87
43	木	3171	58	70	-1.93	-2.77	-95.55
44	木	3171	44	71	-125.16	-39.89	-16.22
45	木	3171	75	97	-150.28	31.29	18.11
46	木	3171	88	111	-77.08	44.97	24.55
47	木	3171	70	102	53.66	50.14	50.90
48	木	3171	40	48	152.93	32.54	51.32
49	木	3171	25	54	21.11	-53.54	82.19
50	木	3171	19	76	-24.11	30.36	25.13
51	木	3171	50	121	-190.32	-59.70	-98.67
52	木	3171	34	68	-123.19	-109.89	-15.48
53	木	3171	70	91	-51.65	-19.71	113.87
54	木	3171	49	101	-54.45	32.50	84.84
55	木	3171	76	121	184.16	21.75	43.34
56	木	3171	80	85	122.95	90.77	-16.34
57	木	3171	75	85	-203.29	45.93	55.62

表2 予測計算処理表(その1)

Data 1 天候情報による翌日の電力負荷予想 (その1)				Data 2 天候情報による翌日の電力負荷予想 (その2)					
	①	②	③		④	⑤	⑥		
5	54315700	54312033	-51114570	51115898	5	54315700	54312160	-51112109	51113380
6	54317500	54313952	-51114837	51116223	6	54317500	54313308	-51132017	51133784
7	54347400	54330154	-51496409	51522339	7	54347400	54331515	-51457235	51479143
8	54329300	54324062	-51131729	51133487	8	54329300	54328249	-50319010	50320031
9	54325000	54321920	-50947533	50958597	9	54325000	54321998	-51104665	51105772
10	54316000	54323960	51248739	-51242701	10	54316000	54322623	51209604	-51205301
11	54329900	54334171	51132548	-51130814	11	54329900	54332183	50722650	-50717465
12	54324100	54329709	51142239	-51140244	12	54324100	54327324	50995032	-50985228
13	54327100	54331939	51147956	-51145792	13	54327100	54333225	51187256	-51183814
14	54331700	54333091	50416566	-50414928	14	54331700	54335266	51107517	-51106374
15	54338300	54329059	-51273142	51290912	15	54338300	54330115	-51241941	51247939
16	54345600	54327247	-51531033	51560314	16	54345600	54333139	-51380558	51374044
17	54357300	54331010	-51735793	51794232	17	54357300	54336654	-51577810	51613244
18	54349100	54337155	-51342154	51354275	18	54349100	54340732	51239694	51245580
19	54339200	54336255	-50868160	50875703	19	54339200	54331915	-51214764	51219477
20	54324900	54339781	51458919	-51437960	20	54324900	54333122	51253067	-51246821
21	54342200	54349061	51209207	-51196273	21	54342200	54343687	50434550	-50432670
22	54335900	54334221	-50470022	50472241	22	54335900	54332557	-50965495	50974908
23	54342100	54343892	50520991	-50518291	23	54342100	54345687	51104876	-51104876
24	54336200	54331640	-51106177	51107316	24	54336200	54331628	-51106549	51107692
25	54349200	54341544	-51219230	51224144	25	54349200	54340467	-51200075	51256489
26	54348700	54333957	-51422795	51441460	26	54348700	54333159	-51445659	51466446
27	54348500	54335956	-51422795	51376456	27	54348500	54335483	-51373614	51388006
28	54357100	54341672	-51432024	51451531	28	54357100	54341492	-51437059	51457034
29	54358400	54354125	-51192611	51120701	29	54358400	54354186	-51117566	51118963
30	54367600	54351822	-51429192	51448438	30	54367600	54353675	-51378790	51393703
31	54370600	54360158	-51281763	51289922	31	54370600	54364646	-51160649	51163272
32	54359000	54365419	51206563	-51202481	32	54359000	54370405	51317699	-51307916
33	54373200	54360241	-51347223	51359714	33	54373200	54359129	-51377026	51391798
34	54372500	54360715	-51516360	51326596	34	54372500	54359693	-51343800	51356041
35	54368100	54362567	-51150308	51152602	35	54368100	54361473	-51492024	51483324
36	54383000	54365532	-51450602	51477855	36	54383000	54364110	-51493203	51518790
37	54383000	54362193	-51643253	51574461	37	54383000	54363367	-51496237	51521041
38	54382300	54372921	-51263299	51270767	38	54382300	54371839	50988330	-50978658
39	54368200	54362634	-51151166	51153485	39	54368200	54362966	-51364586	51378381
40	54376700	54397603	51554923	-51525748	40	54368200	54377670	54362966	-51364586
41	54354600	54391703	52104636	-51947245	41	54368200	54392061	52106645	-51955305
42	54382600	54379079	-51119153	51119563	42	54382600	54389924	51191447	-51187350
43	54385400	54368396	-51441195	51461559	43	54385400	54389706	-51407197	51424482
44	54384600	54370815	-51358424	51371748	44	54384600	54387798	50831703	-50824545
45	54387300	54379589	-51234382	51240008	45	54387300	54374951	-51374229	51397238
46	54383300	54387838	51118395	-51117009	46	54387300	54394562	51293827	-51285440
47	54387600	54389959	50608769	-50605086	47	54387600	54395059	51140853	-51138896
48	54390600	54390001	-50153232	50153467	48	54390600	54390073	-50134860	50135043
49	54395000	54402138	51180731	-51177522	49	54395000	54391005	-51101117	51102150
50	54399100	54390978	-51203486	51207712	50	54399100	54402635	50935988	-50927309
51	54399500	54385947	-51339237	51351149	51	54399500	54392908	-51165005	51167773
52	54399500	54391298	50461720	-50459598	52	54399500	54387880	-50415738	50417473
53	54397600	54389323	-51208165	51212590	53	54397600	54393763	-50967538	50976991
54	54394400	54393880	-50131730	50131904	54	54394400	54387564	-51173316	51176373
55	54371500	54397711	51759389	-51705792	55	54371500	54393782	51599793	-51565854
56	54391700	54395557	50984720	-50975118	56	54391700	54397326	51143633	-51141599
57	54389500	54382291	-51185069	51189553	57	54389500	54388284	-50312152	50313129
58	54392600	54386073	-51168227	51169036	58	54392600	54378019	-51351015	51363784
59	54392800	54391012	-50455022	50457102	59	54392600	54384057	52311670	-52237613
60	54392500	54401562	51230895	-51225684	60	54392500	54397402	5124894	-51123363
61	54379300	54390609	51281895	-51274166	61	54379300	54368427	-51301993	51311397
62	54340800	54335612	52160835	-52139551	62	54340800	54358443	51517699	-51492217
							54365133	52288952	-52230148

データー・1 (その1)

データー・2 (その2)

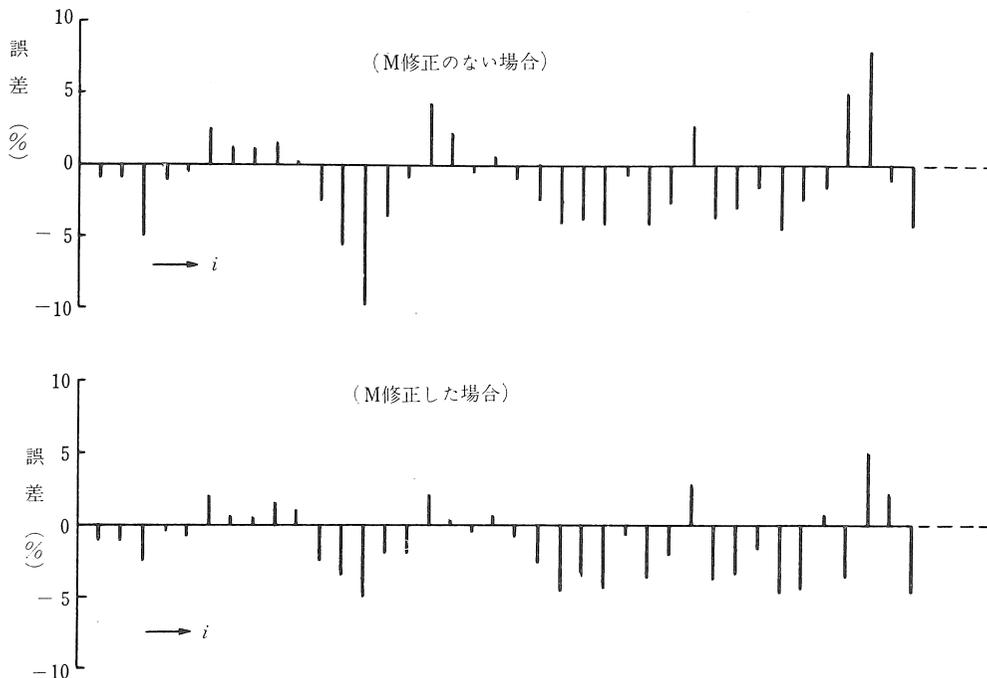
(天候情報による翌日の電力負荷予想計算データー)

の推定値に予測計算結果を加え合わせるにより、よりよい予測計算が行なえるはずである。

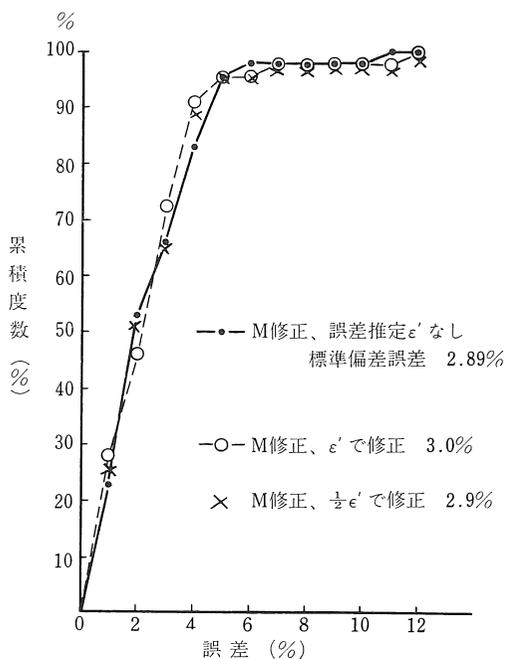
○予測誤差推定とその成果

さきにおこなった天候情報による予測計算の予測誤差

を第9図に示す。この予測誤差を計算が容易で統計的に取扱う指数平滑法 ($\alpha=0.1$) にて誤差推定を行ない予測精度の向上を考えてみた。



第9図 M修正のない場合とM修正した場合の予測誤差



第10図 誤差推定による予測誤差

正しい予測値 L は

$$L' = \left(1 + \frac{\epsilon'}{100}\right)L \quad \therefore L = \frac{L'}{1 + \frac{\epsilon'}{100}}$$

ただし ϵ' : 推定誤差% L' : 予測計算値

第10図に予測計算結果の予測誤差を示すが、誤差推定による誤差がある程度大きいので予測精度向上はみられなかった。したがって誤差推定値 ϵ' をあまり考慮しないように $\epsilon'/2$ としたがあまりいい結果が得られなかった。結局誤差の予測方式として指数平滑法は不適であると考えられる。そこで誤差推定に Farmer 氏の方法を用いて予測精度向上について更に今後検討を続けたい。

4. あとがき

日間の電力負荷予測を指数平滑法及び天候情報を考えた多重時系列による方式により行なった。前者の指数平滑法を用いた場合は天候情報を考えず電力需要の時系列による自己回帰模型として取り扱ったため後者に比べてかなり大きな予測誤差となった。結局このことは負荷の需要量に天候等の変動要因が大きく影響しているためである。したがって指数平滑法による予測方式にも天候情

報を取り入れるならもっと精度のよい予測が行なえるのではないかと考えている。又、後者の天候情報による予測方式も他の時刻、及び1年を通じて試算してみるとともに誤差推定による精度向上の試みも今後検討していきたい。尚日間の負荷曲線の時刻別配分率の曲線について曜日、天候、季節の因子を考慮にいれたパターン曲線の導出についても現在検討しているが、さらに給需用負荷の予測の作業を並行して行なっているので従来の予測方法と全く異なった立場から行なった研究を次回に報告したい。

おわりにあたり、資料の提供をいただいた中部電力系統運用部給電課及び計算に御協力いただいた本学電子計算機室の方々に対し心から御礼申し上げます。

3. 参考文献

- (1) 小林：昭和41年電気四学会東海支部連合大会論文集
- (2) 小林, 一柳：昭和42年電気四学会連合大会論文集
- (3) R. G. Brown : Smoothing forecasting and prediction of discrete time series. Prentice-hall 1962.
- (4) R.G. Brown : 在庫管理のための需要予測
- (5) 水野他：需要予測プログラム, NEAC Journal.
- (6) 中村他：天候情報による翌日の電力負荷予想, 電力と気象