

فصل‌نامه‌ی مطالعات اقتصاد انرژی / سال هفتم / شماره‌ی ۲۴ / بهار ۱۳۸۹ / صفحات ۸۹ - ۶۳

مقایسه‌ی مدل لجیستیک و مدل‌های هاروی در پیش‌بینی مصرف برق ایران

محمد حسن فطرس

دانشیار دانشکده‌ی اقتصاد و علوم اجتماعی دانشگاه بوعلی سینا همدان fotros@basu.ac.ir

حامد منصوری گرگری

کارشناس بررسی‌های اقتصادی بازار برق، برق منطقه‌ای آذربایجان hamed.mansoori@gmail.com

تاریخ دریافت: ۸۸/۶/۲۳ تاریخ پذیرش: ۸۸/۱۱/۱۱

چکیده

برخی از مدل‌های پیش‌بینی بر پایه‌ی صورت‌های گوناگونی از منحنی رشد لجیستیکی قرار دارند. این مقاله با به‌کارگیری مدل لجیستیکی، مدل لجیستیکی هاروی و مدل هاروی به پیش‌بینی مصرف برق در ایران می‌پردازد. مدل‌های رشد "لجیستیک"، "لجیستیک هاروی" و "هاروی"، برای پیش‌بینی مصرف برق در ایران برای بخش‌های خانگی، غیر خانگی و کل برق به کار رفته و کارآمدی این مدل‌ها برای پیش‌بینی ارزیابی شده است. مقایسه نشان می‌دهد که مدل هاروی بهتر از مدل‌های دیگر مصرف برق ایران را پیش‌بینی می‌کند.

طبقه‌بندی JEL: Q40, O53, Q49

کلید واژه: لجستیک، لجستیک هاروی، هاروی، پیش‌بینی مصرف برق ایران

۱- مقدمه

بین رشد اقتصادی یک کشور و مصرف انرژی آن رابطه‌ی مستحکمی وجود دارد. از این رو، برای تداوم رشد اقتصادی که از اهداف کلان هر اقتصادی می‌باشد، لازم است که به کم و کیف تولید، توزیع و مصرف انرژی نیز پرداخته شود. انرژی برق سهمی مهم و فزاینده در کل مصرف انرژی کشورها دارد و در بسیاری از کشورها عمده‌ترین شکل انرژی مصرفی است. به دلیل انعطاف پذیری بالای آن، به ویژه در توزیع و مصرف، سهم این حامل در کل انرژی مصرفی کشورها - به ویژه در کشورهای رو به رشد، هم‌چنان رو به گسترش است.

وابستگی رو به تزاید کشور به برق ایجاب می‌کند که مسایل تولید، توزیع و مصرف آن مورد توجه قرارگیرد و برای تخصیص منابع در جهت تأمین مصرف آتی، برنامه‌ریزی درخور انجام پذیرد. بنابراین، پیش‌بینی روند مصرف آتی، در تهیه و تدوین سیاست‌های انرژی جای مهمی دارد. مدل‌های گوناگونی برای پیش‌بینی و از جمله پیش‌بینی مصرف برق، طی زمان، طراحی و ارائه شده است. این مدل‌ها برحسب تحول در میزان شناخت موضوع مورد مطالعه و تدقیق و تولید داده‌های آماری از یک سو، بهبود در ابزار تحلیلی (مانند روش‌های آماری - ریاضی) و با توجه به نوع و تعداد متغیرهای انتخابی از سوی دیگر، طی زمان متحول شده‌اند.

گزینش یک مدل از میان انواع مدل‌های پیش‌بینی هم به موضوع مورد مطالعه، هم به ماهیت و نوع پیش‌بینی و هم به کمیت و کیفیت داده‌های موجود و قابل دسترس بستگی دارد. در این مطالعه، به منظور پیش‌بینی مصرف برق ایران، سه مدل لجیستیک، لجیستیک هاروی و هاروی، گزینش و از نظر دقت پیش‌بینی مورد مقایسه قرار گرفته‌اند.

بدین منظور، در بخش دوم، پیشینه تحقیق، بخش سوم، مبانی نظری تحقیق و بخش چهارم، تئوری مدل مرور می‌شوند. در بخش پنجم، با استفاده از داده‌های سری زمانی سالانه‌ی مصرف برق در سه بخش خانگی، غیرخانگی و کل سه مدل مذکور برای ایران برآورد می‌شوند. در بخش ششم مقاله، کاربرد مدل‌ها برای پیش‌بینی مصرف برق در ایران بررسی می‌شوند. در بخش پایانی، نتیجه‌گیری مقاله ارائه می‌گردد.

۲- پیشینه‌ی تحقیق

در علوم مختلف برای پیش‌بینی متغیرها، بنا به ماهیت مسئله، نوع داده‌ها و هدف پیش‌بینی، مدل‌های گوناگونی تدوین و پیشنهاد شده است (مارتینو^۱، ۲۰۰۲). انواع رگرسیون‌های تک متغیره، چند متغیره، مدل‌های منحنی رشد، مدل باکس-جنکینز، ARIMA، توابع رشد و مدل‌های رشد لجیستیکی، هاروی و لجستیک هاروی، از جمله مدل‌هایی هستند که برای پیش‌بینی مصرف برق مورد استفاده قرار گرفته‌اند (محمد و باجر^۲، ۲۰۰۴).

رانجان و جین^۳ (۱۹۹۹)، برای تدوین الگوی مصرف برق دهلی، با داده‌های ماهانه‌ی دوره‌ی زمانی ۱۹۸۴ تا ۱۹۹۳، از رگرسیون‌های چند متغیره‌ی خطی استفاده کردند. بنا به رگرسیون برآوردی، مصرف برق دهلی تابعی از جمعیت و درجه‌ی حرارت این شهر بود.

اجلی اُغلو و همکاران^۴ (۱۹۹۹)، در مطالعه‌ای برای تبیین متغیرهای اقتصادی مؤثر بر مصرف برق در قبرس شمالی، با به‌کارگیری تحلیل رگرسیون چند متغیره، مصرف برق قبرس را تابعی از قیمت برق و تعداد مشترکان در نظر گرفتند. بر اساس یافته‌های آن‌ها، مدل رگرسیون چند متغیره قدرت پیش‌بینی بالایی برای مصرف برق قبرس به دست می‌داد.

سامر و همکاران^۵ (۲۰۰۰)، برای پیش‌بینی مصرف برق در لبنان از رگرسیون تک متغیره استفاده کردند و سه مدل تک متغیره‌ی اتورگرسیو، ARIMA، AR(1) را برآورد کرده و مورد مقایسه قرار دادند. نتایج مطالعه‌ی آن‌ها نشان داد که مدل تک متغیره AR(1) برای شرایط لبنان و نوع داده‌های در دسترس، پیش‌بینی بهتری ارائه می‌کند.

محمد و باجر (۲۰۰۵)، در مطالعه‌ای برای پیش‌بینی مصرف برق نیوزیلند از داده‌های سالانه‌ی ۱۹۶۵-۱۹۹۹ و مدل رگرسیون چند متغیره‌ی خطی استفاده کرده‌اند. این محققان مصرف برق را تابعی از متغیرهای اقتصادی نظیر تولید ناخالص داخلی و قیمت برق و متغیر جمعیتی هم‌چون تعداد جمعیت در نظر گرفته‌اند. در این مقاله مصرف برق به سه بخش خانگی، غیر خانگی و مصرف کل تقسیم و نتایج به دست آمده

1- Martino.

2- Mohamed and Bodger.

3- Ranjan and Jain.

4- Egelioğlu et al.

5- Samer et al.

با نتایج پیش‌بینی‌های بین‌المللی مقایسه شده است. هم‌چنین در مطالعه‌ی دیگری در سال ۲۰۰۶، برای مقایسه‌ی هر چه بهتر دقت پیش‌بینی مدل‌های به کار رفته در کشور نیوزیلند، از شش مدل پیش‌بینی هم‌چون مدل لجستیک، مدل ترکیبی چند متغیره‌ی خطی، ARIMA، لجستیک هاروی، هاروی و مدل جانبی لجستیک (VAL^۱) استفاده کردند. در این مقاله، محققان به منظور مقایسه‌ی مدل‌ها معیارهای جذر میانگین خطاها^۲ و درصد قدرمطلق میانگین خطاها^۳ را ملاک عمل قرار داده‌اند. در مجموع آن‌ها نشان دادند که مدل هاروی در پیش‌بینی مصرف برق نیوزیلند از دقت بالایی نسبت به سایر مدل‌های دیگر برخوردار است.

سکیاداس و همکاران^۴ (۱۹۹۳)، با استفاده از توابع رشد، برای پیش‌بینی پارامترهای سیستم‌های بزرگ مقیاس، مدل‌های رشد مرتبط با سیستم انرژی برق یونان را به کار گرفتند. در این مقاله امکان همبستگی بین سطح اشباع تقاضای برق، در یونان با متغیرهای اقتصادی مانند تولید ناخالص داخلی، سرمایه‌گذاری و قیمت نسبی برق بررسی شد و با استفاده از این همبستگی‌ها توان پیش‌بینی تابع لجیستیکی، بهبود یافت. هم‌چنین نتایج حاصل از تابع لجیستیکی تغییر یافته با توابع رشد مرسوم، مورد مقایسه قرار گرفت.

۳- مبانی نظری تحقیق

مدل‌های لجیستیک از پرستفاده‌ترین فنون تحلیل داده‌ها هستند. این مدل‌ها بیش‌ترین موارد استفاده را در رشته‌های گوناگون، به ویژه برای پیش‌بینی در زمینه‌ی تکنولوژی، داشته‌اند. مدل‌های لجیستیک بر اساس تابع لجیستیکی یا منحنی لجیستیکی بنا شده‌اند. تابع یا منحنی لجیستیکی منحنی S شکلی است که برای الگوسازی مجموعه‌هایی (مانند جمعیت) به کار می‌رود که در وهله‌ی نخست به آهستگی، سپس در مرحله‌ی میانی، به سرعت و در مرحله‌ی بعد، دوباره، به آهستگی رشد می‌کنند تا به نقطه‌ی بیشینه (حداکثر، یعنی به نقطه‌ی جانبی و یا نقطه‌ی اشباع برسند. تابع لجیستیکی در رشته‌های گوناگونی مانند شبکه‌ی عصبی مصنوعی، زیست‌شناسی،

1- Variable Asymptote Logistic.

2- Mean Squared Error.

3- Mean Absolute Percentage Error.

4- Skiadas et al.

جمعیت‌نگاری، اقتصاد، شیمی، روان‌شناسی، احتمالات، جامعه‌شناسی و آمار به کار گرفته شده است.

تعدادی از محققان با استفاده از مدل‌های لجیستیک ساده و گاه با انجام برخی اصلاحات فنی لازم، به انجام برخی پیش‌بینی‌ها در زمینه‌های گوناگون پرداخته‌اند. برای مثال بولی و فیبیگ^۱ (۱۹۸۸)، از مدل رشد لجیستیکی برای پیش‌بینی در زمینه‌های ارتباطات راه دور استفاده کردند. هم‌چنین، مار-مولینو^۲ (۱۹۸۰)، از تحلیل لجیستیکی برای پیش‌بینی تعداد تراکتور در اسپانیا استفاده کرده است.

در ادامه، جیووانیس و سکیاداس^۳ (۱۹۹۹)، الگویی تصادفی^۴ برای تبیین انتشار نوآوری معرفی می‌کنند که از مدل رشد لجیستیکی اصلی اخذ شده است، با این فرض که فرآیند رشد آتی با اطمینان شناخته نیست، بلکه توسط فرآیندی تصادفی قابل تبیین است. در این تحقیق با استفاده از نظریه‌ی معادلات دیفرانسیل تصادفی، تعبیری تصادفی از مدل لجیستیکی، مشهور به صورت تحلیلی حل می‌شود. آن‌گاه، این مدل را برای مطالعه‌ی سیر رشد مصرف برق در یونان و ایالات متحده‌ی آمریکا به کار می‌برند. مدل لجستیکی (و سایر مدل‌های برگرفته از مدل یا تابع لجیستیک)، با روند رو به رشدی که داشته، توانسته است نسبت به سایر مدل‌های به کار برده شده‌ی قبلی پیش‌بینی‌های بهتری را ارائه کند، با این وجود این مدل با محدودیت‌هایی مواجه بوده است.

همان‌طور که در قبل اشاره شد، این مدل‌ها به یک سطح آستانه‌ای نزدیک می‌شوند که برای تعیین آن می‌توان از روش جستجوی فیبوناچی استفاده کرد (باجر و تای، ۱۹۸۷). در این مدل‌ها، پیش از این که پارامترها تخمین زده شوند، نخست باید مقدار سطح اشباع برآورد شود. پیش‌بینی‌های حاصل از توابع لجیستیک از پیش‌بینی‌های بین‌المللی کم‌تر بوده است. علت این امر، وجود محدودیت‌هایی در منحنی‌های توابع لجیستیک است (محمد و باجر، ۲۰۰۵). در هر حال، مقدار پیش‌بینی کم‌تر از حد آستانه‌ای (اشباع)، همیشه ویژگی و امتیازی برای مدل رشد لجیستیکی محسوب نمی‌شود، به‌ویژه زمانی که مقدار رشد اولیه، بالاتر از سطح اشباع یا سطح آستانه‌ای

1- Bewley and Fiebig.

2- Mar-Molineo.

3- Giovanis and Skiadas.

4- Stochastic.

باشد. بر این اساس، هاروی^۱ (۱۹۸۴ و ۱۹۹۳) برای پیش‌بینی سری‌های زمانی و رفع محدودیت توابع لجیستیک مدلی پیشنهاد کرده است. در مدل پیشنهادی هاروی نیازی به تعیین سطح اشباع قبل از تخمین پارامترهای مدل نیست، با این وجود، مدل مذکور نیز طی زمان به یک سطح آستانه‌ای نزدیک می‌شود.

مدل‌های هاروی (۱۹۸۴) بر دو نوع‌اند: مدل لجیستیک هاروی و مدل هاروی. مدل اول بر اساس مدل لجیستیک معمولی بنا شده است. مدل دوم، بر پایه‌ی مدل تعدیل یافته‌ی مدل لجیستیک معمولی استوار است که ترکیبی از رشد نمایی و لجیستیک می‌باشد.

مطالعات انجام شده حاکی از آن است که در زمینه‌ی پیش‌بینی و از جمله پیش‌بینی مصرف برق، مدل لجیستیک و مدل‌های هاروی در کل بهترین پیش‌بینی‌ها را به دست می‌دهند. همان‌طور که قبلاً اشاره شد، می‌توان به مطالعه‌ی محمد و باجر (۲۰۰۴)، که در آن به پیش‌بینی و دقت مدل لجیستیک و مدل‌های هاروی برای مصرف برق در کشور نیوزیلند پرداخته‌اند اشاره کرد. نتایج مطالعه‌ی آن‌ها نشان داد که مدل هاروی در مقایسه با سایر مدل‌ها پیش‌بینی دقیق‌تری ارائه می‌کند.

۴- تئوری مدل

۴-۱- مدل لجیستیک و مدل لجیستیک هاروی

مدل‌های سری زمانی تک متغیره بیش‌تر دارای روند موضعی^۲ هستند تا روند کلی^۳ (هاروی، ۱۹۸۴). در پیش‌بینی سری‌های زمانی‌هایی که روند موضعی دارند، به مشاهدات جدید نسبت به مشاهدات گذشته وزن بیش‌تری داده می‌شود، اما در مدل‌های دارای روند کلی، تلقی این است که مسیر زمانی داده‌ها از تابعی قطعی تبعیت می‌کند که به آن جزء اخلاص افزوده شده است.

مصرف برق $f(t)$ را با توجه به یک تابع لجیستیک می‌توان به صورت زیر نوشت:

$$f(t) = \frac{\alpha}{1 + \beta e^{\gamma t}} \quad 1 \leq t \leq T \quad (1)$$

1- Harvey.

2- Local Trend.

3- Global Trend.

α : سطح اشباع (در مدل لجیستیک، α به وسیله‌ی روش جستجوی فیبوناچی برآورد می‌شود).

β, γ : پارامترهای تخمین

t : زمان بر حسب سال.

اگر از معادله‌ی (۱) نسبت به زمان مشتق گرفته و سپس از دو طرف معادله لگاریتم طبیعی گرفته شود، معادله‌ی زیر به دست می‌آید (باس، ۱۹۶۹):

$$\text{Ln} \frac{df(t)}{dt} = \gamma \text{Ln} f(t) + \delta + \gamma t \quad , \quad \delta = \text{Ln} \left(\frac{-\beta \gamma}{\alpha} \right) \quad (2)$$

با توجه به معادله‌ی (۲)، مدل پیشنهادی لجیستیک هاروی چنین بیان شده است (هاروی، ۱۹۸۴):

$$\text{Ln} y_t = \gamma \text{Ln} Y_{t-1} + \delta + \gamma t + \varepsilon_t, y_t = Y_t - Y_{t-1}, t = 2, 3, \dots, T \quad (3)$$

Y_t : مصرف برق در سال t

ε_t : جمله‌ی خطا با میانگین صفر و واریانس ثابت σ

δ, γ : مقادیر ثابتی هستند که از تخمین معادله‌ی فوق به دست می‌آیند.

می‌توان معادله‌ی (۳) را به صورت زیر مرتب کرد:

$$\text{Ln} \left(\frac{y_t}{Y_{t-1}^\gamma} \right) = \delta + \gamma t + \varepsilon_t \quad (4)$$

که در آن δ, γ از تخمین $\text{Ln} \left(\frac{y_t}{Y_{t-1}^\gamma} \right)$ بر حسب t محاسبه می‌شوند.

هم‌چنین، معادله‌ی (۴) را می‌توان به صورت معادله‌ی (۵) نوشت. در معادله‌ی (۵) برای ساده کردن مدل از نوشتن جمله‌ی خطا صرف نظر شده است. البته، خطاهای ایجاد

شده توسط عبارت $\text{Ln} \left(\frac{y_t}{Y_{t-1}^\gamma} \right)$ روی خط رگرسیونی $(\delta + \gamma t)$ ، با توجه به آماره‌ی

دوربین واتسون مورد مطالعه قرار می‌گیرد (محمد و باجر، ۲۰۰۵). جزئیات بیش‌تر در بخش سوم ارائه خواهد شد.

$$y_t = Y_{t-1}^\gamma e^{(\delta + \gamma t)} \quad (5)$$

با قرار دادن مقدار $y_t = Y_t - Y_{t-1}$ خواهیم داشت:

$$Y_t = Y_{t-1} + Y_{t-1}^\gamma e^{(\delta+\gamma t)} \quad (۶)$$

و با در نظر گرفتن گام h برای پیش‌بینی مصرف برق، \hat{Y}_t را می‌توان با استفاده از معادله‌ی (۷) به دست آورد:

$$\hat{Y}_{t+h} = \hat{Y}_{t+h-1} + \hat{Y}_{t+h-1}^\gamma e^{(\delta+\gamma(t+h))} \quad (۷)$$

پیش‌بینی مصرف برق با توجه به معادله‌ی (۷)، منحنی لگاریتمی است که به تدریج به سطح اشباع α نزدیک می‌شود.

۴-۲- مدل هاروی

تابع نمایی کلی اصلاح شده به شکل معادله‌ی (۸) است:

$$f(t) = \alpha(1 + \beta e^{\gamma t})^k \quad (۸)$$

با در نظر گرفتن مقادیر مختلفی برای k ، این تابع می‌تواند به تابع نمایی و تابع لجیستیکی تبدیل شود، یعنی اگر k مقدار -1 را اختیار کند، به تابع لجیستیک و اگر برابر با 1 باشد به تابع نمایی تبدیل می‌شود (هاروی، ۱۹۸۴).

با مشتق‌گیری از معادله‌ی (۸) نسبت به زمان و خطی کردن معادله با استفاده از لگاریتم طبیعی، معادله‌ی (۹) به دست خواهد آمد:

$$\text{Ln} y_t = \rho \text{Ln} Y_{t-1} + \delta + \gamma t + \varepsilon_t \quad (۹)$$

$$\delta = \text{Ln}(k\beta\alpha^{\frac{1}{k}}\gamma), \quad \rho = \frac{(k-1)}{k}$$

ρ, β, γ : پارامترهای تخمین هستند.

برای پیش‌بینی، معادله‌ی (۹) را می‌توان به صورت معادله‌ی (۱۰) نشان داد:

$$\hat{Y}_{t+h} = \hat{Y}_{t+h-1} + \hat{Y}_{t+h-1}^\rho e^{(\delta+\gamma(t+h))} \quad (۱۰)$$

برای مقایسه‌ی مدل‌های ارائه شده، از معیار "ریشه‌ی میانگین مربع خطاها"^۱ و آماره‌ی "دوربین واتسون" استفاده می‌شود (سکیاداس و همکاران، ۱۹۹۳). ریشه‌ی میانگین مربع خطاها معیار مناسبی برای مقایسه‌ی داده‌های برازش شده^۲ و داده‌های واقعی ارائه می‌دهد. همچنین، آماره‌ی دوربین واتسون خطاهای موجود را از نظر خود هم‌بستگی (مستقل از هم بودن ϵ_t) بررسی می‌کند.

۵- تجزیه و تحلیل داده‌ها

داده‌های مورد نیاز در این مطالعه از نوع داده‌های سری زمانی مربوط به سال‌های ۱۳۴۷ تا ۱۳۸۵، برگرفته از شرکت مادر تخصصی توانیر است. در مطالعات مبتنی بر این گونه از داده‌ها فرض می‌شود که داده‌ی سری زمانی مورد استفاده ساکن یا ایستا^۳ است. با این حال، این داده‌ها در صورتی ایستا هستند که دارای میانگین و واریانس ثابتی در طول زمان باشند و مقدار کوواریانس بین هر دوره‌ی زمانی آن‌ها تنها به فاصله‌ی زمانی یا وقفه‌ی بین آن دو دوره‌ی بستگی داشته باشد. در غیراین صورت، متغیرهای مورد مطالعه نایستا هستند و به دلیل مواجه بودن با پدیده‌ی رگرسیون کاذب^۴، آزمون‌های مرسوم از جمله F و t دارای اعتبار لازم نیستند. دلیل عمده‌ی این امر تمایل شدید متغیرهای سری زمانی، به نوسان‌های صعودی و نزولی زمان است که سبب می‌شود نتیجه‌ی رابطه‌ی آماری مشخص شده بین این متغیرها و همچنین میزان R^2 تعیین شده قابل اعتماد نباشد، لذا هنگام استفاده از داده‌های سری زمانی لازم است چگونگی ایستایی متغیرها آزمون شود (گجراتی، ۱۳۷۷).

در این تحقیق برای بررسی ایستایی متغیرهای به کار رفته از آزمون ریشه‌ی واحد دیکی فولر تعمیم یافته و آزمون فیلیپس-پرون استفاده شده است. نتایج آزمون دیکی فولر تعمیم یافته و فیلیپس پرون نشان می‌دهد که فرض صفر مبنی بر غیرایستا بودن متغیرها، در سطح معنی‌داری ۰.۵٪ رد می‌شود، بنابراین، متغیرهای مصرف برق خانگی، غیرخانگی و کل، در سطح مانا هستند (جدول (۱) و (۲))، در نتیجه در به‌کارگیری این متغیرها مشکل رگرسیون کاذب وجود نخواهد داشت.

1- Root Mean Square Error (RMSE).

2- Fitted.

3- Stationary.

4- Spurious Regression.

جدول ۱- نتایج آزمون ریشه‌ی واحد روی داده‌ها Augmented Dickey-Fuller test statistic

نتیجه	روند**	عرض از مبدأ**	مقادیر بحرانی مکینتون در سطوح معنی‌داری			آماره‌ی آزمون	متغیر	
			٪۱۰	٪۵	٪۱			
I(0)	*	*	-۳/۲۰۰۳	-۳/۵۳۶۶	-۴/۲۲۶۸	-۵/۵۴۰۱	Ln(y _t)	خانگی
I(0)	*	*	-۳/۲۰۰۳	-۵۳۶۶.۳	-۴/۲۲۶۸	-۴/۴۱۶۸	Ln(y _t)	غیر خانگی
I(0)	*	*	-۳/۲۰۰۳	-۵۳۶۶.۳	-۴/۲۲۶۸	-۴/۴۱۶۸	Ln(y _t)	کل

** علامت‌های * و - به ترتیب نشان‌دهنده‌ی وجود و عدم وجود عرض از مبدأ یا روند می‌باشند.
 مأخذ: نتایج تحقیق

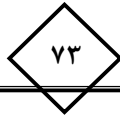
جدول ۲- نتایج آزمون ریشه‌ی واحد روی داده‌ها Phillips-Perron test statistic

نتیجه	روند**	عرض از مبدأ**	مقادیر بحرانی مکینتون در سطوح معنی‌داری			آماره‌ی آزمون	متغیر	
			٪۱۰	٪۵	٪۱			
I(0)	-	*	-۲/۶۰۹۰	-۲/۹۴۱۱۲	-۳/۶۱۵۶	-۵/۱۱۰۲	Ln(y _t)	خانگی
I(0)	-	*	-۲/۶۰۹۰۶۶	-۲/۹۴۱۱۴۵	-۳/۶۱۵۵۸۸	-۳/۸۸۶۵	Ln(y _t)	غیر خانگی
I(0)	-	*	-۲/۶۰۹۱	-۲/۹۴۱۱	-۳/۶۱۵۶	-۵/۳۳۶۷	Ln(y _t)	کل

** علامت‌های * و - به ترتیب نشان‌دهنده‌ی وجود و عدم وجود عرض از مبدأ یا روند می‌باشند.
 مأخذ: نتایج تحقیق

۶- کاربرد مدل‌ها برای پیش‌بینی مصرف برق در ایران

با به‌کارگیری مدل‌های لجیستیک، لجیستیک‌هاروی و هاروی، برای پیش‌بینی مصرف برق برای دوره‌ی کوتاه‌مدت از داده‌های سالانه‌ی مصرف برق ایران در دوره‌ی زمانی ۱۳۴۷-۱۳۸۵ استفاده شده (وزارت نیرو، سال‌های مختلف) و برای برآورد پارامترها از نرم‌افزار 5 Eviews استفاده شده است. در تمامی مدل‌ها برای برآورد، مصرف برق در سه شکل خانگی، غیر خانگی و کل در نظر گرفته شده است. مصرف کل، مجموع مصرف بخش خانگی و غیر خانگی است. سیاست‌گذاران بخش انرژی برای پیش‌بینی مصرف برق از چنین تقسیم‌بندی‌ای استفاده می‌کنند.



۶-۱- نتایج مدل لجیستیک

همان‌طور که در مباحث بالا اشاره شد، مدل رگرسیونی که به عنوان مدل لجیستیک

$$\text{Ln}\left(\frac{y_t}{Y_{t-1}^2}\right) = \delta + \gamma t$$

می‌باشد. نتایج برآورد برای بخش خانگی، غیرخانگی و کل مصرف برق در معادلات (۱۱)، (۱۲) و (۱۳) آورده شده است.^۱

$$\text{Ln}(y_t) = 2\text{Ln}Y_t - 8/7619 - 0/1462 * t$$

مصرف خانگی: (۱۱)

(-۳۹.۵۹) (-۱۴.۷۸)

$$\text{Ln}(y_t) = 2\text{Ln}Y_t - 10/1561 - 0/1161 * t$$

مصرف غیرخانگی: (۱۲)

(-۴۳.۶۶) (-۱۱.۱۷)

$$\text{Ln}(y_t) = 2\text{Ln}Y_t - 10/2575 - 0/1265 * t$$

مصرف کل: (۱۳)

(-۵۹/۵۸) (-۱۶.۴۳)

۶-۲- نتایج مدل لجیستیک هاروی

همانند مدل لجیستیک، برازش روی بخش‌های خانگی، غیر خانگی و کل انجام

می‌گیرد. نتایج به‌دست آمده به قرار زیر است:

$$\text{Ln}(y_t) = 2\text{Ln}Y_{t-1} - 8/3752 - 0/1543 * t$$

مصرف خانگی: (۱۴)

(-۳۳/۸۸) (-۱۳/۹۷)

$$\text{Ln}(y_t) = 2\text{Ln}Y_{t-1} - 9/7502 - 0/1253 * t$$

مصرف غیرخانگی: (۱۵)

(-۳۵/۰۶) (-۱۰/۰۸)

$$\text{Ln}(y_t) = 2\text{Ln}Y_{t-1} - 9/8544 - 0/1355 * t$$

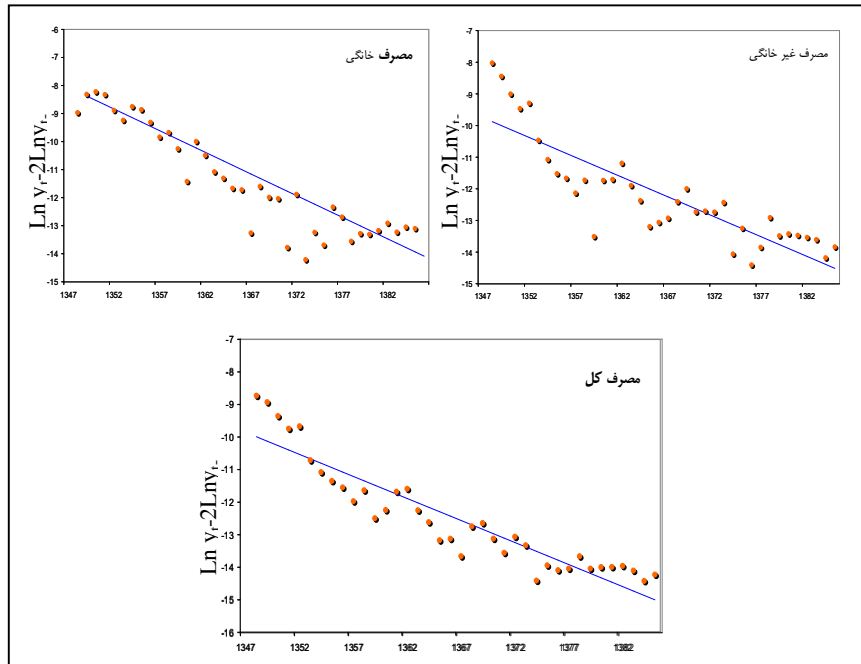
مصرف کل: (۱۶)

(-۴۸/۰۵) (-۱۴/۷۸)

نمودار $\text{Ln}\left(\frac{y_t}{Y_{t-1}^2}\right)$ همراه با خط رگرسیونی به‌دست آمده برای مصرف خانگی،

غیرخانگی و کل، در شکل (۱) نشان داده شده است.

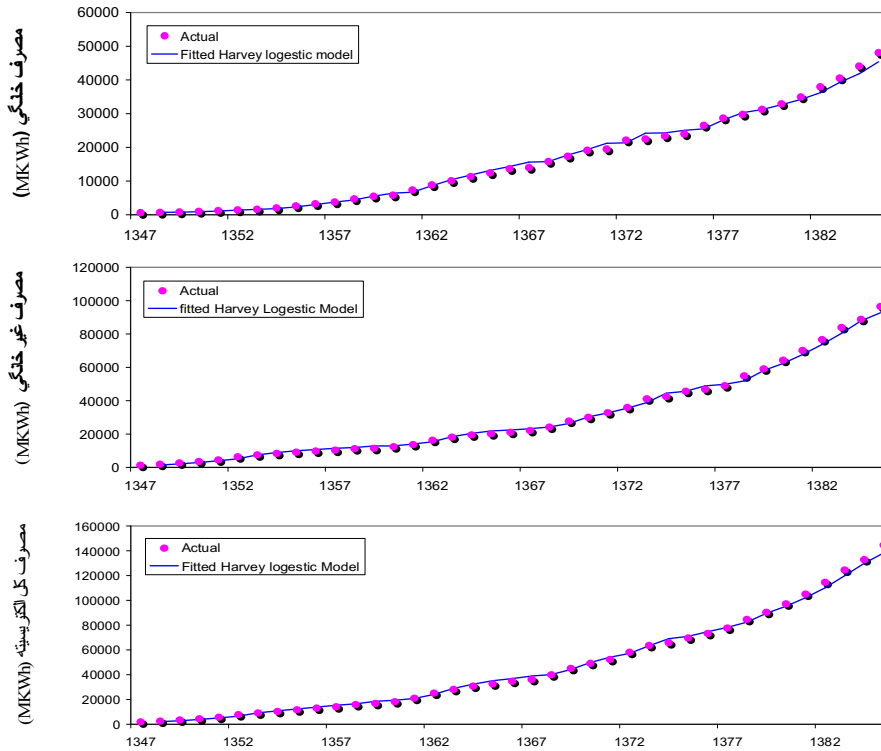
۱- مقادیر داخل پارانز آماره‌ی t را برای هر یک از پارامترها نشان می‌دهد.



شکل ۱- خط رگرسیونی به‌دست‌آمده از مدل لجستیک هاروی و مشاهدات واقعی

خطاهای به‌دست‌آمده از تخمین مصرف خانگی با $DW = ۱/۳۵$ ، هم‌بستگی سریالی مثبت خیلی ضعیفی را نشان می‌دهند، در حالی که هم‌بستگی سریالی در مصرف غیرخانگی ($DW = ۰/۷۱$) و کل ($DW = ۰/۵۰$) نسبت به مصرف خانگی شدیدتر است. بنابراین، می‌توان گفت که خطاهای موجود در مصرف خانگی، رفتار خوبی را نسبت به مصرف غیرخانگی و کل نشان می‌دهند.

شکل (۲)، نمودار مشاهدات واقعی و برآورد شده توسط مدل لجستیک هاروی را نشان می‌دهد. همان‌طور که دیده می‌شود، این مدل توانسته است داده‌های به کار رفته در برازش مدل را به خوبی برآورد کند. البته این برازش نمی‌تواند معیار مناسبی برای بررسی کارایی این مدل باشد. در مباحث بعدی، این موضوع به تفصیل توضیح داده شده است.



شکل ۲- نمودار مشاهدات واقعی و برآورد شده با استفاده از مدل لجستیک هاروی

۳-۶- نتایج مدل هاروی

تخمین مدل هاروی با استفاده از داده‌های مصرف برق در بخش‌های خانگی، غیرخانگی و کل، نتایج زیر را در بردارد:

$$\text{مصرف خانگی: } \ln(y_t) = \frac{0.667}{(+2/12)} \ln Y_{t-1} + \frac{0.7412}{(+3/34)} - \frac{0.029}{(-2/0.1)} * t \quad (17)$$

$$\text{مصرف غیر خانگی: } \ln(y_t) = \frac{-0.6703}{(-1/97)} \ln Y_{t-1} + \frac{11.573}{(+3/67)} + \frac{0.1273}{(+4/0.4)} * t \quad (18)$$

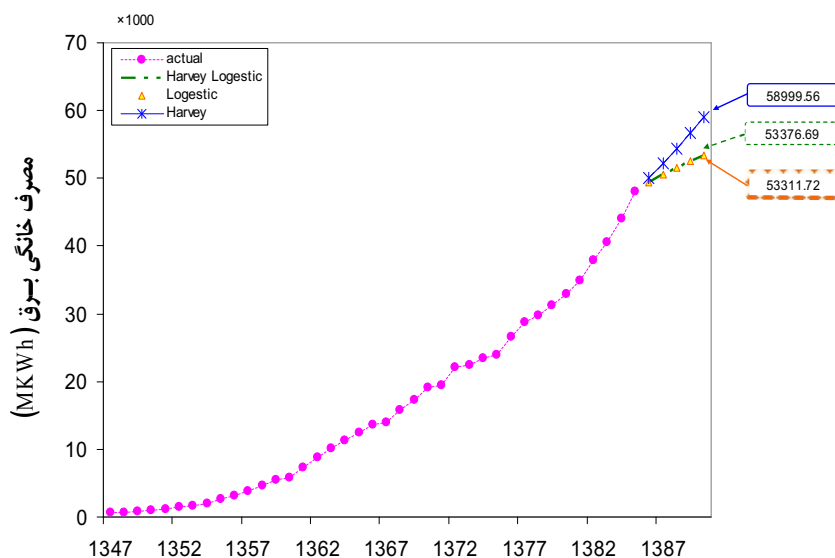
$$\text{مصرف کل: } \ln(y_t) = \frac{-0.874}{(-3/93)} \ln Y_{t-1} + \frac{7.4087}{(+3/21)} + \frac{0.731}{(+4/0.2)} * t \quad (19)$$

داشتن ریشه‌ی میانگین مربع خطای کم در مدل هاروی بیانگر برازش خوب مدل است. همچنین، این مدل با R^2 بالای ۸۰ درصد توانسته است مقادیر واقعی مصرف برق در بخش‌های خانگی، غیرخانگی و کل را با میزان خطای کم‌تری توضیح دهد.

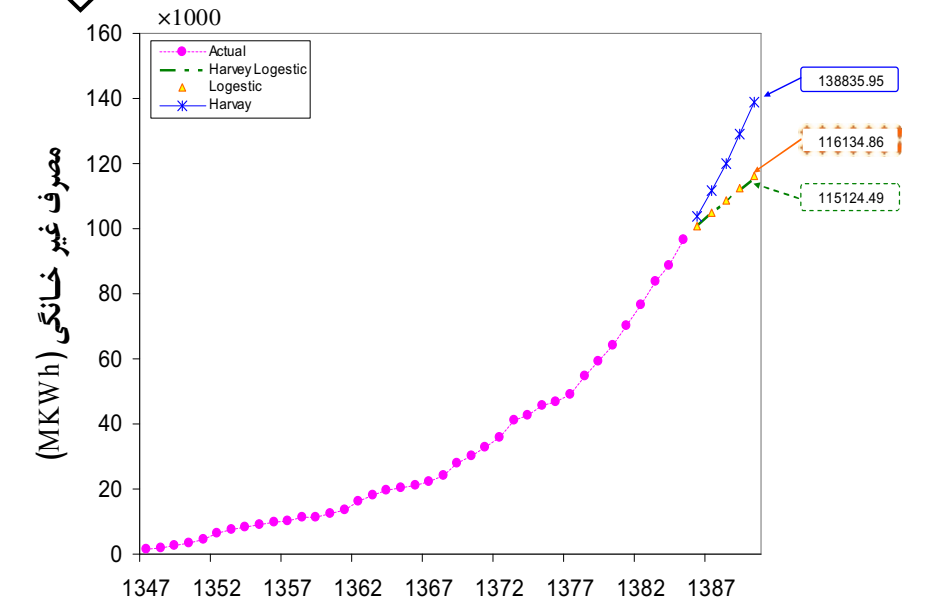
۴-۶- مقایسه‌ی مدل لجیستیک و مدل‌های هاروی

میزان انطباق و مصرف‌های آینده

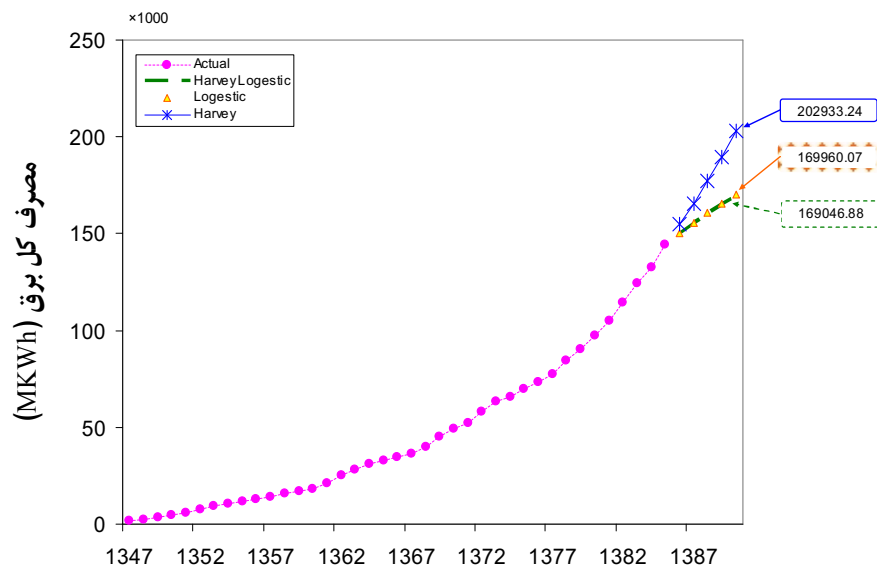
پیش‌بینی‌های به‌دست آمده از مدل لجیستیک و مدل‌های هاروی برای مصرف خانگی، غیرخانگی و کل برق در شکل‌های (۳)، (۴)، (۵) به صورت مجزا و در شکل (۶) یک‌جا نشان داده شده‌اند. همان‌طور که دیده می‌شود، مقادیر پیش‌بینی برای مصرف برق در هر سه مدل به صورت نمایی افزایش می‌یابند. مدل هاروی مقدار بیش‌تری را نسبت به سایر مدل‌ها در پیش‌بینی مصرف برق نشان می‌دهد؛ کم‌ترین پیش‌بینی را مدل لجیستیک و لجیستیک هاروی با مقادیر نزدیک به هم نشان می‌دهند.



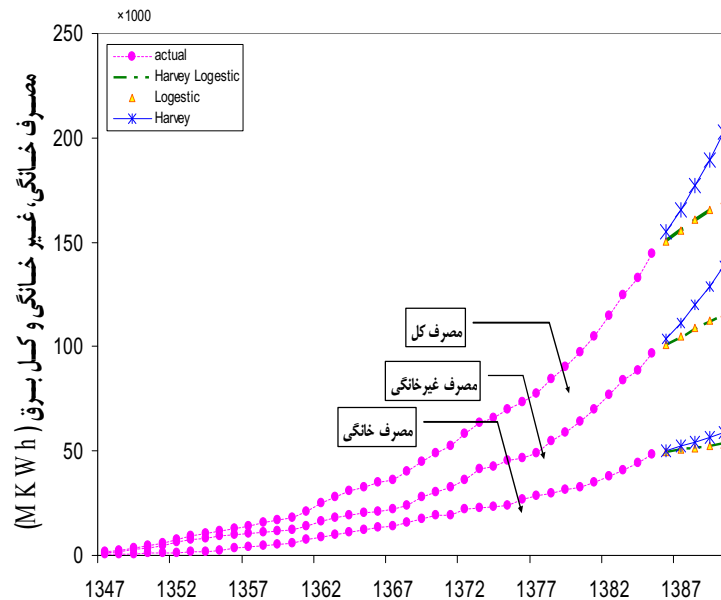
شکل ۳- نمودار پیش‌بینی مصرف خانگی برق با استفاده از مدل‌های لجیستیک، لجیستیک هاروی و هاروی، از سال ۱۳۸۶ تا ۱۳۹۰



شکل ۴- نمودار پیش‌بینی مصرف غیر خانگی برق با استفاده از مدل‌های لجستیک، لجستیک هاروی و هاروی، از سال ۱۳۸۶ تا ۱۳۹۰



شکل ۵- نمودار پیش‌بینی مصرف غیر خانگی برق با استفاده از مدل‌های لجستیک، لجستیک هاروی و هاروی از سال ۱۳۸۶ تا ۱۳۹۰



شکل ۶- نمودار پیش‌بینی مصرف خانگی، غیر خانگی و کل برق از سال ۱۳۸۶ تا ۱۳۹۰

مقادیر RMSE و DW مدل‌های برآورد شده در جدول (۳) آورده شده است. RMSE و DW به دست آمده از مدل‌های لجیستیک و لجیستیک هاروی خیلی به هم نزدیک هستند. همچنین، کم‌ترین مقدار RMSE، برای مدل هاروی به دست آمده است. این امر نشان می‌دهد که مدل هاروی، در مقایسه با مدل‌های دیگر، برازش خوبی را ارائه می‌کند.

آماره‌ی دوربین واتسون $1/87$ ، $1/50$ و $1/4$ برای مصرف خانگی، غیر خانگی و مصرف کل در مدل هاروی، رفتار خطاهای برآورد را در این مدل نشان می‌دهد، که دال بر هم‌بستگی سریالی مثبت ضعیفی بین خطاهاست. ولی این هم‌بستگی سریالی در سایر مدل‌ها بیش‌تر از مدل هاروی می‌باشد. علت پیش‌بینی ضعیف مدل‌های لجیستیک و لجیستیک هاروی را می‌توان در وجود سطح اشباع دانست. سطح اشباع در مدل‌های لجیستیک پیشنهادی باید قبل از تخمین و محاسبه‌ی پارامترهای مدل به وسیله‌ی جستجوی فیبوناچی تقریب زده شود، اما در مدل هاروی نیازی به تقریب زدن قبل از تجزیه و تحلیل رگرسیونی نیست. این موضوع سبب می‌شود که مدل هاروی قدرت

پیش‌بینی بالاتری را نسبت به مدل‌های لجیستیک و لجیستیک هاروی نشان دهد (باجر و تای، ۱۹۸۷ و ۲۰۰۵).

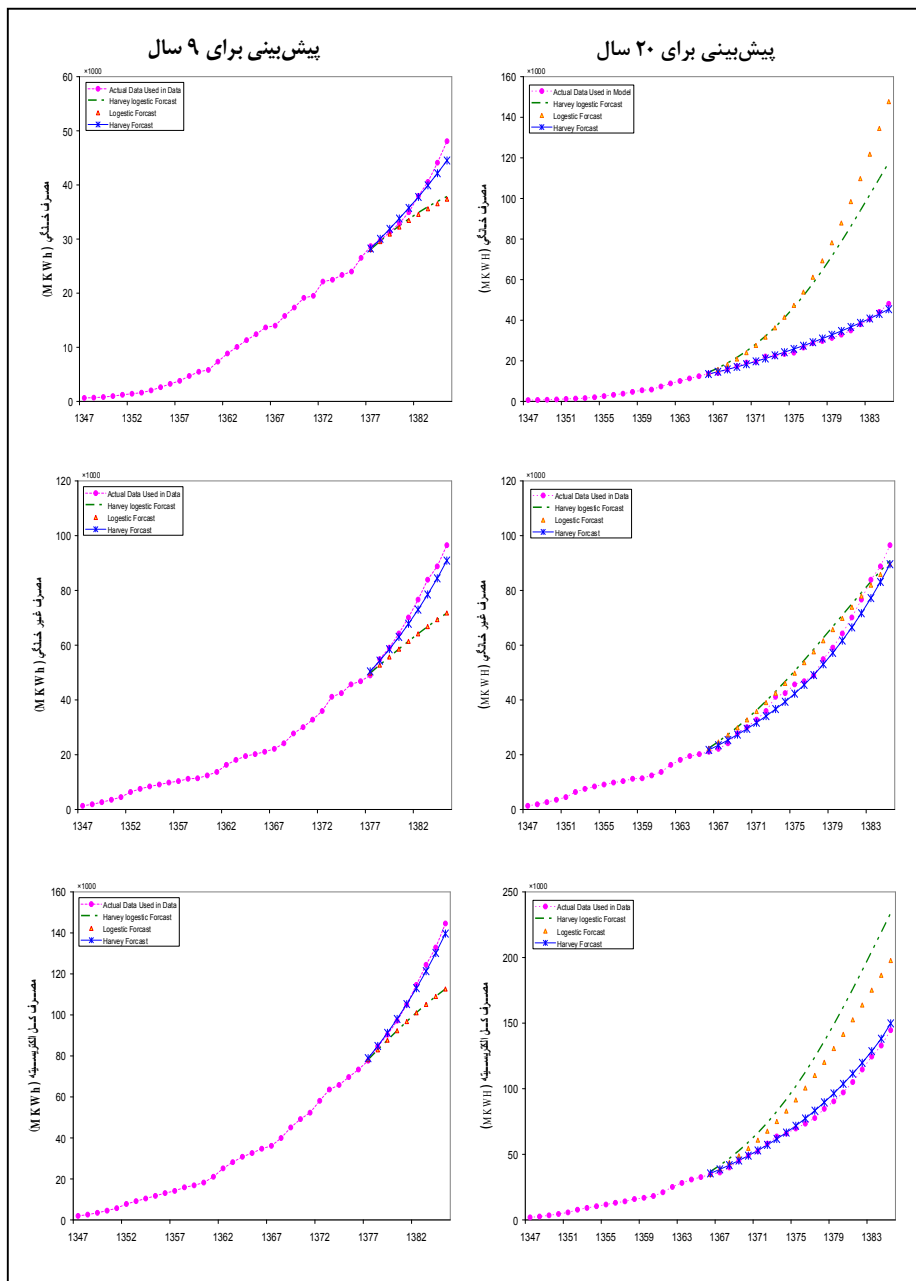
جدول ۳- مقادیر ریشه‌ی میانگین مربع خطا و آماره‌ی دوربین واتسون برای مدل‌های به کار رفته

آماره‌ی دوربین واتسون (DW)			ریشه‌ی میانگین مربع خطا (RMSE)			مدل
مصرف کل	مصرف غیر خانگی	مصرف خانگی	مصرف کل	مصرف غیر خانگی	مصرف خانگی	
۰/۵۰	۰/۷۷	۱/۲۹	۰/۵۱	۰/۶۸	۰/۶۵	لجیستیک
۰/۵۰	۰/۷۱	۱/۳۵	۰/۶۱	۰/۸۲	۰/۷۳	لجیستیک هاروی
۱/۴	۱/۵۰	۱/۸۷	۰/۳۲	۰/۵۱	۰/۶۰	هاروی

مدل هاروی به دلیل وجود پارامتر اضافی p ، که از تخمین و تجزیه و تحلیل رگرسیونی به دست می‌آید، از دو مدل دیگر متمایز است. مقادیر به دست آمده برای p ، همان‌طور که در معادلات (۱۷)، (۱۸) و (۱۹) دیده می‌شود، مانند مدل‌های لجیستیک مقدار ۲ به خود نمی‌گیرد، به این دلیل مدل هاروی توانسته است نسبت به مدل‌های دیگر برآورد بهتری را نشان دهد.

۶-۵- دقت و صحت پیش‌بینی

مدل لجیستیک و مدل‌های هاروی، برای پیش‌بینی دقیق‌تر و درست‌تر به کار می‌روند. همان‌طور که دیدیم، نتایج به دست آمده از مدل‌ها از هم متمایزند. دانستن این که کدام یک از این مدل‌ها می‌توانند برآورد دقیقی را درباره‌ی موضوع پیش‌بینی مورد نظر ارائه دهند، حائز اهمیت فراوانی است. چون در این مقاله واحدهای به کار برده شده برای تخمین و محاسبات بر حسب MKWh است، اگر مدل مورد نظر پیش‌بینی دقیقی از مقادیر آینده حتی با وجود این که مشاهدات گذشته را به خوبی برآورد می‌کند، نداشته باشد، خطای پیش‌بینی فاحش خواهد بود و نمی‌توان برنامه‌ریزی‌های کلان را بر اساس یافته‌های آن پایه‌ریزی کرد. برای دانستن این موضوع که کدام مدل برآورد بهتری از مقادیر آینده دارد، مدل‌های مورد نظر برای دوره‌های زمانی ۱۳۷۶-۱۳۴۷ و ۱۳۶۵-۱۳۴۷ برآزش شد. سپس، پیش‌بینی‌هایی برای ۹ سال و ۲۰ سال (تا سال ۱۳۸۵) به دست آوردیم (یعنی داده‌های ۱۳۸۵-۱۳۷۷ و ۱۳۸۵-۱۳۶۶). شکل (۷)،



شکل ۷- نمودار پیش‌بینی ۹ و ۲۰ ساله مشاهدات واقعی تا سال ۱۳۸۵ برای مصارف خانگی

نتایج پیش‌بینی‌ها را برای مصرف خانگی، غیر خانگی و کل نشان می‌دهد. همان‌طور که دیده می‌شود، در هر شش نمودار رسم شده، با کم شدن تعداد مشاهداتی که در برازش مدل مورد استفاده قرار می‌گیرند، خطای برآورد مدل‌های لجیستیک و لجیستیک هاروی بیش‌تر و بیش‌تر می‌شود، در حالی که در مدل هاروی، در تمامی حالت‌ها، پیش‌بینی نزدیک به مشاهدات واقعی حرکت می‌کند، بنابراین می‌توان نتیجه گرفت که مدل هاروی نسبت به سایر مدل‌ها پیش‌بینی دقیق‌تری را ارائه می‌دهد. پس، می‌توان به دقت و درستی پیش‌بینی‌های این مدل اطمینان بیش‌تری داشت.

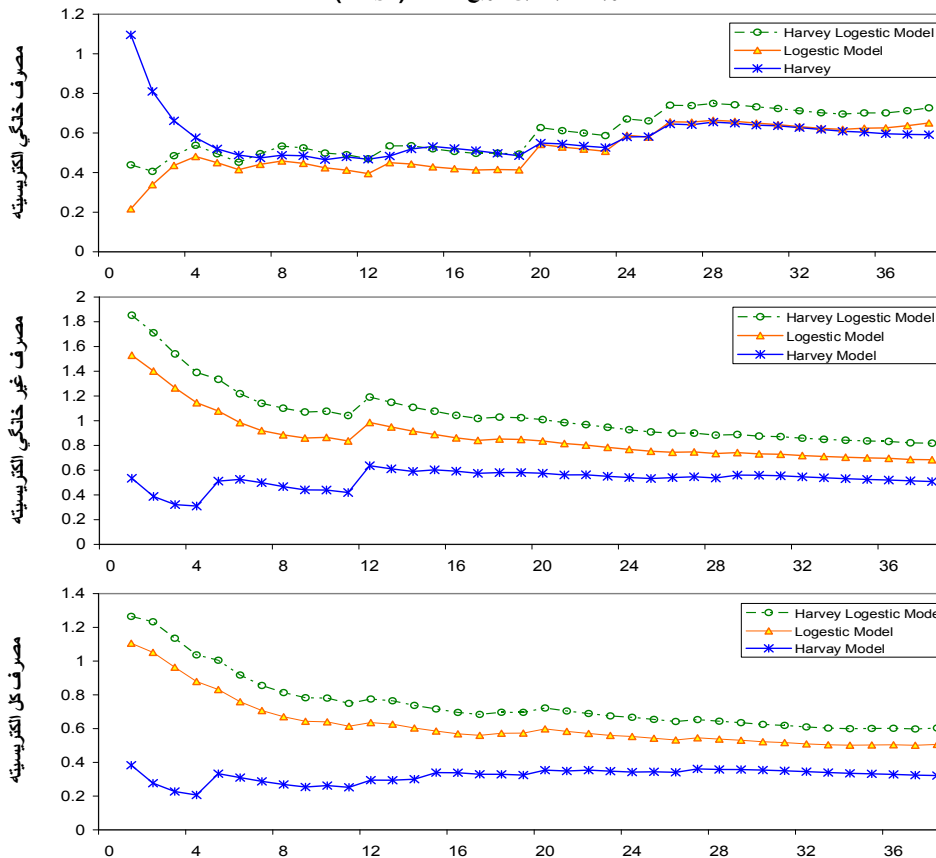
ریشه‌ی میانگین مربع خطاها (RMSE) معیار دیگری برای تعیین قدرت و دقت پیش‌بینی است. هرچه قدر در مدل تخمین زده شده RMSE کم‌تر باشد، بیانگر خوبی برازش و پیش‌بینی بهتر مشاهدات است. شکل (۸) اندازه‌ی ریشه‌ی میانگین مربع خطاهای هر سه مدل را در بخش‌های خانگی، غیر خانگی و مصرف کل برق نشان می‌دهد. در طی فرایند تخمین و پیش‌بینی مشاهدات، مدل هاروی کم‌ترین میزان معیار RMSE را به خود اختصاص داده است، بنابراین، پیش‌بینی‌های مدل هاروی بهتر از مدل‌های لجیستیک بوده است. با توجه به مطالب بالا، در این جا فقط مقادیر پیش‌بینی مدل هاروی را می‌آوریم. جدول (۴)، مقادیر پیش‌بینی مدل هاروی برای بخش‌های خانگی، غیر خانگی و کل مصرف برق را نشان می‌دهد. مطابق این مدل، رشد سالانه‌ی مصرف برق خانگی رفته رفته کاهش می‌یابد و از مقدار ۴/۲۴ درصد در سال ۱۳۸۶، به ۴/۱۰ درصد در سال ۱۳۹۰ خواهد رسید، در حالی که رشد سالانه‌ی مصرف غیر خانگی برق، از ۷/۴۹ درصد در سال ۱۳۸۶، به ۷/۵۹ درصد در سال ۱۳۹۰ می‌رسد. این موضوع بیانگر فزاینده بودن رشد مصرف برق غیر خانگی است. به طور کلی، مدل هاروی رشد متوسط سالانه‌ی ۴/۱۸، ۷/۵۴ و ۷/۰۱ درصدی را به ترتیب برای مصرف خانگی، غیر خانگی و کل پیش‌بینی کرده است.^۱

۱- نتایج پیش‌بینی‌ها، به منظور مقایسه و مطالعه‌ی بیش‌تر دانشجویان در جداول پیوست این مقاله آورده شده است.

جدول ۴- مقادیر پیش‌بینی مدل هاروی برای مصرف برق در ایران (MKWh)

سال	مصرف خانگی	رشد سالانه‌ی مصرف خانگی	مصرف غیر خانگی	رشد سالانه‌ی مصرف غیر خانگی	مصرف کل	رشد سالانه‌ی مصرف کل
۱۳۸۶	۵۰۱۲۴/۵۱	۴/۲۴	۱۰۳۷۴۲/۷۴	۷/۴۹	۱۵۴۷۵۷/۰۹	۷/۰۳
۱۳۸۷	۵۲۲۳۴/۹۴	۴/۳۱	۱۱۱۵۴۲/۸۰	۷/۵۲	۱۶۵۶۱۹/۴۷	۷/۰۲
۱۳۸۸	۵۴۴۱۷/۰۷	۴/۱۸	۱۱۹۹۵۸/۴۷	۷/۵۴	۱۷۷۲۳۴/۱۱	۷/۰۱
۱۳۸۹	۵۴۴۱۷/۶۹	۴/۱۴	۱۲۹۰۳۸/۶۱	۷/۵۶	۱۸۹۶۵۳/۳۷	۷/۰۰
۱۳۹۰	۵۸۹۹۹/۵۶	۴/۱۰	۱۳۸۸۳۵/۹۵	۷/۵۹	۲۰۲۹۳۳/۲۴	۷/۰۰
	متوسط رشد سالانه	۴/۱۸		۷/۵۴		۷/۰۱

ریشه میانگین مربع خطاها (RMSE)



شکل ۸- مقادیر ریشه‌ی میانگین مربع خطاها در مدل‌های برآزش شده

۷- نتیجه‌گیری

این مقاله مدل‌های لجیستیک، لجیستیک هاروی و هاروی را مورد بررسی و مقایسه قرار داده است. همچنین، با مقایسه‌ی این مدل‌ها تلاش شده است تا مدل مناسبی برای پیش‌بینی دقیق‌تر مصرف برق ارائه شود. همان‌طور که دیده شد، مدل هاروی نسبت به مدل‌های لجیستیکی مقدار مصرف بالاتری را پیش‌بینی می‌کند. اگر چه این پیش‌بینی در مقایسه با سایر مدل‌ها اختلاف زیادی را در هر سه بخش خانگی، غیرخانگی و کل مصرف برق ارائه می‌دهد، ولی با توجه به ریشه‌ی میانگین مربع خطای پایین و ارائه پیش‌بینی نزدیک برای ۹ و ۲۰ ساله‌ی مقادیر گذشته‌ی برق، این مدل از دقت و صحت بیش‌تری برخوردار می‌باشد (شکل‌های ۷ و ۸). چون مدل هاروی نسبت به مدل‌های دیگر پیش‌بینی دقیق‌تری را ارائه می‌دهد، بنابراین می‌تواند در سیاست‌گذاری از اهمیت بیش‌تری برخوردار باشد.

فهرست منابع

وزارت نیرو (۱۳۸۶)، ترازنامه‌ی انرژی ایران، معاونت امور انرژی دفتر برنامه‌ریزی انرژی، گجراتی، دامودار (۱۳۷۷)، مبانی اقتصاد سنجی (جلد دوم)، ترجمه‌ی ابریشمی، حمید، انتشارات دانشگاه تهران.

Bass, F.M. (1969), A New Product Growth for Model Consumer Durables, *Manage. Sci.* 15, 215–227.

Bewley, R. and D.G. Fiebig (1988), A Flexible Logistic Growth Model with Applications in Telecommunications, *Int. J. Forecast.* 4, 177–192.

Bodger, P.S. and H.S. Tay (1987), Logistic and Energy Substitution Models for Electricity Forecasting: a Comparison Using New Zealand Consumption Data, *Technological Forecasting & Social Change* 31, 27–48.

Egelioglu, F., A.A. Mohammad, and H. Guven (2001), Economic Variables and Electricity Consumption in Northern Cyprus, *Energy* 26, 355–362.

Giovanis, A.N. and C.H. Skiadas (1999), Stochastic Logistic Innovation Diffusion Model Studying the Electricity Consumption in Greece and the United States, *Technological Forecasting & Social Change* 61, 235–246.

Harvey, A.C. (1984), Time series Forecasting Based on the Logistic Curve, *J. Oper. Res. Soc.* 35 (7), 641–646.

- Harvey, A.C. (1993), *Time Series Models*, 2nd ed., the MIT Press, Cambridge MA, 149–152.
- Mar-Molineo, C. (1980), Tractors in Spain: A Logistic Analysis, *J. Oper. Res. Soc.* 31, 141–152.
- Martino, J.P. (2003), A review of Selected Recent Advances in Technological Forecasting and Social Change, *Technological Forecasting & Social Change* 70, 719-733.
- Mohamed, Z. and P. Bodger (2005), A comparison of Logistic and Harvey Models for Electricity Consumption in New Zealand, *Technological Forecasting & Social Change* 72, 1030–1043.
- Mohamed, Z. and P. Bodger (2006), Forecasting Electricity Consumption: A Comparison of Models for New Zealand, *Technological Forecasting & Social Change* 73, 362-375.
- Mohamed, Z. and P. Bodger (2004), Forecasting Electricity Consumption: a Comparison of Models for New Zealand, *Australian Universities Power Engineering Conference Brisbane (Australia)*, 26-29.
- Perron, P. (1989), The Great Crash, the Oil Price Shock, and the Unit Root Hypothesis. *Econometrica* 57, 1361– 1401.
- Ranjan, M. and V.K. Jain (1999), Modeling of Electrical Energy Consumption in Delhi, *Energy* 24, 351-361.
- Samer, S., B. Elie, and G. Naser (2001), Univariate Modeling and Forecasting of Energy Consumption: the Case of Electricity in Lebanon, *Energy*, 26, 1-14.
- Skiadas, C.H., L.L. Papayannakis, and A.G. Mourelatos (1993), An Attempt to Improve Forecasting Ability of Growth Functions: the Greek Electric System, *Technological Forecasting & Social Change* 44, 391–404.



پیوست

پیوست ۱- مقادیر پیش‌بینی الگوی هاروی، لجستیک هاروی و لجیستیک برای مصرف برق خانگی در ایران (MKWh)

مصرف خانگی			واقعی	سال
پیش‌بینی				
لجیستیک	لجیستیک هاروی	هاروی		
-----	-----	-----	۶۳۹	۱۳۴۷
۶۹۴/۲۴	۷۱۹/۶۶	۷۹۴/۵۳	۶۹۱	۱۳۴۸
۷۴۶/۸۱	۷۷۱/۸۳	۸۵۴/۴۰	۸۰۸	۱۳۴۹
۸۷۳/۹۴	۹۰۲/۷۱	۹۸۸/۸۳	۹۸۳	۱۳۵۰
۱۰۶۷/۳۲	۱۱۰۳/۱۳	۱۱۸۸/۵۰	۱۲۱۸	۱۳۵۱
۱۳۲۹/۸۵	۱۳۷۶/۰۶	۱۴۵۴/۴۱	۱۴۲۳	۱۳۵۲
۱۵۵۴/۹۰	۱۶۰۷/۸۸	۱۶۸۴/۵۰	۱۶۲۰	۱۳۵۳
۱۷۶۷/۷۱	۱۸۲۵/۳۵	۱۹۰۴/۲۹	۲۰۳۴	۱۳۵۴
۲۲۳۵/۱۸	۲۳۱۱/۴۱	۲۳۶۳/۹۴	۲۶۲۰	۱۳۵۵
۲۹۰۸/۴۰	۳۰۱۴/۴۶	۳۰۰۹/۵۱	۳۲۳۸	۱۳۵۶
۳۶۱۸/۵۹	۳۷۵۴/۳۲	۳۶۸۵/۳۱	۳۷۹۷	۱۳۵۷
۴۲۴۹/۱۷	۴۴۰۵/۴۴	۴۲۹۳/۰۱	۴۷۰۲	۱۳۵۸
۵۳۰۱/۱۰	۵۵۰۱/۵۹	۵۲۷۲/۳۸	۵۴۷۹	۱۳۵۹
۶۱۸۱/۸۴	۶۴۰۹/۴۱	۶۱۰۸/۸۱	۵۸۰۹	۱۳۶۰
۶۴۹۱/۶۱	۶۷۰۵/۲۸	۶۴۶۱/۹۸	۷۳۵۰	۱۳۶۱
۸۲۹۴/۱۹	۸۵۷۹/۶۵	۸۱۱۱/۷۳	۸۸۵۷	۱۳۶۲
۱۰۰۴۱/۶۰	۱۰۳۸۴/۲۱	۹۷۱۷/۱۵	۱۰۰۶۹	۱۳۶۳
۱۱۳۹۱/۷۸	۱۱۷۶۳/۸۰	۱۱۰۰۳/۲۷	۱۱۳۱۶	۱۳۶۴
۱۲۷۵۹/۵۰	۱۳۱۵۰/۴۳	۱۲۳۲۳/۰۳	۱۲۴۱۶	۱۳۶۵
۱۳۹۱۷/۴۵	۱۴۳۰۸/۵۵	۱۳۴۸۴/۲۲	۱۳۶۶۸	۱۳۶۶
۱۵۲۴۰/۰۷	۱۵۶۳۳/۴۵	۱۴۸۰۳/۶۳	۱۳۹۹۴	۱۳۶۷
۱۵۴۱۷/۸۴	۱۵۷۵۹/۵۶	۱۵۱۴۴/۳۱	۱۵۷۹۱	۱۳۶۸
۱۷۳۵۷/۴۴	۱۷۷۱۷/۶۸	۱۷۰۳۴/۲۴	۱۷۳۴۴	۱۳۶۹
۱۸۹۷۶/۷۰	۱۹۳۳۳/۸۵	۱۸۶۶۳/۷۰	۱۹۱۲۸	۱۳۷۰
۲۰۸۴۳/۷۹	۲۱۲۰۴/۱۹	۲۰۵۳۲/۷۰	۱۹۵۰۹	۱۳۷۱
۲۱۰۵۱/۰۹	۲۱۳۵۹/۸۳	۲۰۹۲۸/۲۱	۲۲۱۴۳	۱۳۷۲
۲۳۸۵۹/۴۴	۲۴۱۸۶/۳۳	۲۳۶۸۲/۸۵	۲۲۴۷۳	۱۳۷۳

مصرف خانگی			واقعی	سال
پیش‌بینی				
لجستیک	لجستیک هاروی	هاروی		
۲۴۰۰۰/۵۴	۲۴۲۷۶/۶۶	۲۴۰۲۳/۶۴	۲۳۳۷۴	۱۳۷۴
۲۴۸۰۱/۷۵	۲۵۰۴۶/۱۲	۲۴۹۶۱/۲۶	۲۳۹۹۳	۱۳۷۵
۲۵۲۹۲/۷۹	۲۵۵۰/۸۷	۲۵۶۰۳/۵۲	۲۶۵۲۳	۱۳۷۶
۲۷۸۹۵/۳۵	۲۸۱۰۴/۱۹	۲۸۲۳۹/۹۳	۲۸۶۸۶	۱۳۷۷
۳۰۰۷۲/۹۹	۳۰۲۷۱/۰۷	۳۰۴۸۹/۸۹	۲۹۷۵۴	۱۳۷۸
۳۱۰۴۳/۲۶	۳۱۲۱۵/۴۰	۳۱۵۹۷/۰۹	۳۱۲۶۶	۱۳۷۹
۳۲۴۹۶/۰۲	۳۲۶۴۸/۹۰	۳۳۱۶۵/۵۶	۳۲۸۹۱	۱۳۸۰
۳۴۰۶۷/۰۸	۳۴۲۰۲/۵۰	۳۴۸۵۰/۲۰	۳۴۹۴۶	۱۳۸۱
۳۶۰۹۳/۰۸	۳۶۲۱۴/۷۶	۳۶۹۸۰/۱۴	۳۷۹۶۷	۱۳۸۲
۳۹۱۳۶/۸۴	۳۹۲۵۰/۴۱	۴۰۱۱۰/۶۱	۴۰۵۶۴	۱۳۸۳
۴۱۷۱۷/۷۵	۴۱۸۱۹/۴۶	۴۲۷۹۷/۸۸	۴۴۱۰۸	۱۳۸۴
۴۵۲۸۶/۶۳	۴۵۳۸۰/۱۱	۴۶۴۶۳/۴۳	۴۸۰۸۵	۱۳۸۵

پیوست ۲- مقادیر پیش‌بینی الگوی هاروی، لجستیک هاروی و لجستیک برای مصرف برق غیر خانگی در ایران (MKWh)

مصرف غیر خانگی			واقعی	سال
پیش‌بینی				
لجستیک	لجستیک هاروی	هاروی		
----	----	----	۱۳۲۱	۱۳۴۷
۱۳۸۱/۳۵	۱۴۱۰/۷۳	۲۲۹۷/۲۴	۱۸۹۳	۱۳۴۸
۲۰۰۳/۳۴	۲۰۵۵/۵۵	۲۷۶۴/۲۰	۲۶۶۴	۱۳۴۹
۲۸۵۸/۵۷	۲۹۴۷/۹۹	۳۴۵۰/۹۵	۳۵۳۶	۱۳۵۰
۳۸۴۱/۲۲	۳۹۷۷/۴۱	۴۲۷۵/۲۸	۴۵۰۵	۱۳۵۱
۴۹۴۶/۱۲	۵۱۳۷/۰۹	۵۲۱۸/۸۳	۶۳۷۳	۱۳۵۲
۷۱۵۹/۰۳	۷۴۸۸/۹۵	۷۰۱۵/۵۵	۷۵۳۲	۱۳۵۳
۸۵۰۹/۵۷	۸۹۰۷/۱۴	۸۱۸۴/۴۶	۸۴۱۲	۱۳۵۴
۹۴۹۷/۶۹	۹۹۲۵/۱۹	۹۱۰۰/۱۳	۹۱۱۴	۱۳۵۵
۱۰۲۴۸/۷۶	۱۰۶۸۱/۰۵	۹۸۵۴/۶۷	۹۸۲۸	۱۳۵۶
۱۱۰۰۲/۸۸	۱۱۴۳۵/۵۵	۱۰۶۲۷/۷۵	۱۰۳۴۸	۱۳۵۷
۱۱۵۰۷/۷۲	۱۱۹۲۰/۲۴	۱۱۲۲۵/۴۷	۱۱۲۱۴	۱۳۵۸

مصرف غیر خانگی			واقعی	سال
پیش‌بینی				
لجیستیک	لجیستیک هاروی	هاروی		
۱۲۴۲۶/۶۷	۱۲۸۴۲/۹۱	۱۲۱۵۸/۳۲	۱۱۳۸۵	۱۳۵۹
۱۲۴۹۷/۹۲	۱۲۸۶۶/۱۹	۱۲۴۴۶/۷۰	۱۲۴۲۵	۱۳۶۰
۱۳۶۰۵/۲۴	۱۳۹۸۱/۳۵	۱۳۵۶۲/۲۱	۱۳۷۰۳	۱۳۶۱
۱۴۹۸۱/۱۷	۱۵۳۷۵/۰۰	۱۴۹۱۲/۵۶	۱۶۲۹۶	۱۳۶۲
۱۷۹۰۵/۵۲	۱۸۳۷۹/۶۱	۱۷۵۱۹/۱۱	۱۸۱۰۸	۱۳۶۳
۱۹۸۷۷/۵۲	۲۰۳۷۷/۶۸	۱۹۴۰۲/۳۷	۱۹۴۹۶	۱۳۶۴
۲۱۳۲۲/۳۵	۲۱۸۱۷/۰۶	۲۰۸۹۵/۰۹	۲۰۲۰۳	۱۳۶۵
۲۱۹۴۹/۲۴	۲۲۴۰۱/۸۵	۲۱۷۵۴/۵۳	۲۱۰۷۲	۱۳۶۶
۲۲۷۶۳/۴۶	۲۳۱۸۲/۳۱	۲۲۷۸۵/۱۲	۲۲۱۵۳	۱۳۶۷
۲۳۸۱۷/۵۴	۲۴۲۱۰/۶۴	۲۴۰۳۴/۵۲	۲۴۱۶۵	۱۳۶۸
۲۵۹۲۸/۵۲	۲۶۳۲۴/۹۷	۲۶۱۸۰/۹۹	۲۷۷۶۳	۱۳۶۹
۲۹۸۳۵/۶۲	۳۰۲۷۸/۲۲	۲۹۸۴۹/۲۷	۳۰۰۴۷	۱۳۷۰
۳۲۲۰۸/۵۶	۳۲۶۴۶/۰۶	۳۲۲۹۴/۲۱	۳۲۷۹۷	۱۳۷۱
۳۵۰۹۰/۰۴	۳۵۵۲۸/۸۲	۳۵۲۰۳/۷۸	۳۵۹۷۱	۱۳۷۲
۳۸۴۲۶/۹۹	۳۸۸۷۰/۰۷	۳۸۵۴۰/۴۰	۴۱۱۵۲	۱۳۷۳
۴۴۰۱۴/۰۸	۴۴۴۹۹/۳۸	۴۳۸۱۸/۵۴	۴۲۴۸۰	۱۳۷۴
۴۵۱۹۵/۴۹	۴۵۶۲۶/۷۵	۴۵۴۴۴/۷۴	۴۵۶۷۸	۱۳۷۵
۴۸۴۷۳/۵۸	۴۸۸۸۷/۸۰	۴۸۸۸۵/۳۳	۴۶۸۳۵	۱۳۷۶
۴۹۴۵۱/۸۴	۴۹۸۱۱/۹۷	۵۰۴۱۷/۱۸	۴۸۹۶۰	۱۳۷۷
۵۱۵۰۶/۲۳	۵۱۸۳۰/۰۳	۵۲۹۰۹/۲۶	۵۴۹۰۲	۱۳۷۸
۵۷۷۵۲/۸۲	۵۸۰۸۵/۸۳	۵۹۰۵۵/۹۲	۵۹۱۰۰	۱۳۷۹
۶۲۰۴۱/۳۵	۶۲۳۵۴/۷۵	۶۳۵۹۰/۵۰	۶۴۲۸۰	۱۳۸۰
۶۷۳۷۸/۱۵	۶۷۶۷۶/۷۶	۶۹۱۰۰/۸۵	۷۰۱۳۰	۱۳۸۱
۷۳۴۱۳/۵۰	۷۳۶۹۶/۹۰	۷۵۲۹۴/۸۰	۷۶۶۵۷	۱۳۸۲
۸۰۱۵۰/۱۱	۸۰۴۱۶/۷۳	۸۲۱۸۳/۳۰	۸۳۹۰۴	۱۳۸۳
۸۷۶۳۰/۰۸	۸۷۸۷۷/۶۳	۸۹۸۱۱/۷۸	۸۸۷۸۹	۱۳۸۴
۹۲۵۰۴/۲۲	۹۲۷۱۴/۶۴	۹۵۲۴۹/۰۷	۹۶۵۱۳	۱۳۸۵

پیوست ۳- مقادیر پیش‌بینی الگوی هاروی، لجستیک هاروی و لجستیک برای مصرف کل برق در ایران (MKWh)

مصرف کل			واقعی	سال
پیش‌بینی				
لجستیک	لجستیک هاروی	هاروی		
-----	----	-----	۱۹۶۰	۱۳۴۷
۲۰۷۸/۸۰	۲۱۳۶/۱۷	۲۸۷۵/۴۲	۲۵۸۴	۱۳۴۸
۲۷۶۵/۹۶	۲۸۵۱/۳۹	۳۵۴۵/۳۶	۳۴۷۲	۱۳۴۹
۳۷۶۱/۴۸	۳۸۹۳/۵۶	۴۴۷۹/۹۴	۴۵۱۹	۱۳۵۰
۴۹۵۱/۱۴	۵۱۴۲/۶۳	۵۵۷۸/۷۲	۵۷۲۳	۱۳۵۱
۶۳۳۳/۷۵	۶۵۹۶/۴۴	۶۸۳۹/۸۳	۷۷۹۶	۱۳۵۲
۸۷۹۴/۷۰	۹۲۱۱/۳۷	۸۹۶۵/۵۳	۹۱۵۲	۱۳۵۳
۱۰۳۶۴/۸۳	۱۰۸۵۵/۳۴	۱۰۳۹۲/۷۵	۱۰۴۴۶	۱۳۵۴
۱۱۸۳۸/۳۵	۱۲۳۸۳/۸۱	۱۱۷۶۵/۵۵	۱۱۷۳۴	۱۳۵۵
۱۳۲۸۲/۱۶	۱۳۸۶۹/۲۴	۱۳۱۳۹/۳۰	۱۳۰۶۶	۱۳۵۶
۱۴۷۵۷/۵۶	۱۵۳۷۷/۹۶	۱۴۵۶۳/۷۸	۱۴۱۴۵	۱۳۵۷
۱۵۸۹۱/۹۷	۱۶۵۱۱/۱۶	۱۵۷۴۵/۲۷	۱۵۹۱۶	۱۳۵۸
۱۷۸۶۵/۰۶	۱۸۵۳۲/۰۶	۱۷۶۲۰/۰۲	۱۶۸۶۴	۱۳۵۹
۱۸۷۹۲/۲۱	۱۹۴۲۸/۷۴	۱۸۶۸۸/۰۶	۱۸۲۳۴	۱۳۶۰
۲۰۲۲۰/۴۴	۲۰۸۵۲/۳۶	۲۰۱۸۳/۰۹	۲۱۰۵۳	۱۳۶۱
۲۳۳۸۶/۵۵	۲۴۱۰۱/۱۴	۲۳۱۲۳/۷۸	۲۵۱۵۳	۱۳۶۲
۲۸۰۸۸/۲۵	۲۸۹۵۲/۵۲	۲۷۳۴۶/۵۱	۲۸۱۷۷	۱۳۶۳
۳۱۴۲۲/۸۸	۳۲۳۴۰/۷۲	۳۰۵۱۳/۶۳	۳۰۸۱۲	۱۳۶۴
۳۴۲۳۲/۲۷	۳۵۱۵۹/۸۴	۳۳۳۰۶/۳۴	۳۲۶۱۹	۱۳۶۵
۳۵۹۹۶/۸۴	۳۶۸۷۴/۱۸	۳۵۲۸۹/۲۴	۳۴۷۴۰	۱۳۶۶
۳۸۱۱۶/۳۵	۳۸۹۵۲/۸۱	۳۷۵۹۷/۰۵	۳۶۱۴۷	۱۳۶۷
۳۹۳۶۸/۰۵	۴۰۱۳۱/۷۹	۳۹۲۱۰/۱۵	۳۹۹۵۶	۱۳۶۸
۴۳۴۲۴/۱۲	۴۴۲۰۷/۷۵	۴۳۲۲۲/۸۲	۴۵۱۰۷	۱۳۶۹
۴۹۰۰۱/۸۹	۴۹۸۳۸/۸۸	۴۸۵۸۴/۶۱	۱۹۱۷۵	۱۳۷۰
۵۳۲۵۴/۱۹	۵۴۰۸۶/۰۸	۵۲۸۸۸/۳۲	۵۲۳۰۶	۱۳۷۱
۵۶۳۷۲/۹۲	۵۷۱۵۸/۱۴	۵۶۲۷۶/۵۴	۵۸۱۱۴	۱۳۷۲
۶۲۵۳۷/۸۶	۶۳۳۴۴/۳۹	۶۲۳۴۹/۸۴	۶۳۶۲۵	۱۳۷۳
۶۸۲۹۷/۷۵	۶۹۰۹۹/۸۳	۶۸۱۴۶/۲۶	۶۵۸۵۴	۱۳۷۴



مصرف کل			واقعی	سال
پیش‌بینی				
لجیستیک	لجیستیک هاروی	هاروی		
۷۰۲۶۵/۲۲	۷۰۹۷۵/۷۹	۷۰۷۰۳/۶۶	۶۹۶۷۱	۱۳۷۵
۷۴۰۲۱/۸۷	۷۴۶۷۷/۱۵	۷۴۸۶۲/۹۵	۷۳۳۵۸	۱۳۷۶
۷۷۶۰۸/۵۴	۷۸۲۰۴/۶۰	۷۸۹۱۸/۷۳	۷۷۶۴۶	۱۳۷۷
۸۱۸۴۲/۲۸	۸۲۳۸۷/۵۷	۸۳۵۹۸/۹۷	۸۴۶۵۶	۱۳۷۸
۸۹۰۵۱/۶۱	۸۹۵۷۸/۰۰	۹۱۰۱۲/۴۱	۹۰۳۶۶	۱۳۷۹
۹۴۷۷۹/۵۹	۹۵۲۶۳/۵۵	۹۷۱۶۵/۷۵	۹۷۱۷۱	۱۳۸۰
۱۰۱۶۶۸/۱	۱۰۲۱۱۶/۳	۱۰۴۴۴۰/۳۱	۱۰۵۰۷۶	۱۳۸۱
۱۰۹۷۰۹/۹	۱۱۰۱۲۵/۶	۱۱۲۸۴۳/۶۰	۱۱۴۶۲۵	۱۳۸۲
۱۱۹۴۸۴/۳	۱۱۹۸۷۲/۵	۱۲۲۹۱۸/۶۱	۱۲۴۴۶۶	۱۳۸۳
۱۲۹۵۱۴/۸	۱۲۹۸۶۹/۱	۱۳۳۳۲۴/۸۰	۱۳۲۸۹۷	۱۳۸۴
۱۳۷۹۶۹/۲	۱۳۸۲۷۶/۱	۱۴۲۳۷۳/۴۰	۱۴۴۵۹۸	۱۳۸۵