



دانشگاه شهرد

دانشگاه شهرد

The diagram illustrates the Design of Experiments (DoE) methodology. It features a central 3D cube with several blue spheres representing data points. Four orange spheres, each containing a small geometric diagram, are positioned at the cube's vertices. A large yellow smiley face with a question mark on its head is pointing towards a table labeled "Statistical Experimental Design 'Smart way of analysis'". The table contains experimental data with columns for Time, Temperature, Sugar, Type, Trace, and Consistency. An arrow points from the table to a software interface showing a 3D surface plot.

Time	Temp	Sugar	Type	Trace	Consistency
1	50	1	0.5	2	4
2	50	1	0.5	1	5
3	60	1	0.5	1	6
4	60	2	0.5	2	5
5	60	2	0.5	1	6
6	60	2	0.5	2	4.5
7	60	2	0.5	1	5.5
8	60	2	0.5	2	5
9	60	2	0.5	1	5
10	60	3	0.5	2	5
11	60	3	0.5	1	5
12	60	3	0.5	2	4.5
13	60	3	0.5	1	5.5
14	60	3	0.5	2	5
15	60	3	0.5	1	5
16	60	4	0.5	2	5
17	60	4	0.5	1	5
18	60	4	0.5	2	4.5
19	60	4	0.5	1	5.5
20	60	4	0.5	2	5
21	60	4	0.5	1	5
22	60	5	0.5	2	5
23	60	5	0.5	1	5
24	60	5	0.5	2	4.5
25	60	5	0.5	1	5.5
26	60	5	0.5	2	5
27	60	5	0.5	1	5
28	60	6	0.5	2	5
29	60	6	0.5	1	5
30	60	6	0.5	2	4.5
31	60	6	0.5	1	5.5
32	60	6	0.5	2	5
33	60	6	0.5	1	5
34	60	7	0.5	2	5
35	60	7	0.5	1	5
36	60	7	0.5	2	4.5
37	60	7	0.5	1	5.5
38	60	7	0.5	2	5
39	60	7	0.5	1	5
40	60	8	0.5	2	5
41	60	8	0.5	1	5
42	60	8	0.5	2	4.5
43	60	8	0.5	1	5.5
44	60	8	0.5	2	5
45	60	8	0.5	1	5
46	60	9	0.5	2	5
47	60	9	0.5	1	5
48	60	9	0.5	2	4.5
49	60	9	0.5	1	5.5
50	60	9	0.5	2	5
51	60	10	0.5	2	5
52	60	10	0.5	1	5
53	60	10	0.5	2	4.5
54	60	10	0.5	1	5.5
55	60	10	0.5	2	5
56	60	10	0.5	1	5
57	60	11	0.5	2	5
58	60	11	0.5	1	5
59	60	11	0.5	2	4.5
60	60	11	0.5	1	5.5
61	60	11	0.5	2	5
62	60	11	0.5	1	5
63	60	12	0.5	2	5
64	60	12	0.5	1	5
65	60	12	0.5	2	4.5
66	60	12	0.5	1	5.5
67	60	12	0.5	2	5
68	60	12	0.5	1	5
69	60	13	0.5	2	5
70	60	13	0.5	1	5
71	60	13	0.5	2	4.5
72	60	13	0.5	1	5.5
73	60	13	0.5	2	5
74	60	13	0.5	1	5
75	60	14	0.5	2	5
76	60	14	0.5	1	5
77	60	14	0.5	2	4.5
78	60	14	0.5	1	5.5
79	60	14	0.5	2	5
80	60	14	0.5	1	5
81	60	15	0.5	2	5
82	60	15	0.5	1	5
83	60	15	0.5	2	4.5
84	60	15	0.5	1	5.5
85	60	15	0.5	2	5
86	60	15	0.5	1	5
87	60	16	0.5	2	5
88	60	16	0.5	1	5
89	60	16	0.5	2	4.5
90	60	16	0.5	1	5.5
91	60	16	0.5	2	5
92	60	16	0.5	1	5
93	60	17	0.5	2	5
94	60	17	0.5	1	5
95	60	17	0.5	2	4.5
96	60	17	0.5	1	5.5
97	60	17	0.5	2	5
98	60	17	0.5	1	5
99	60	18	0.5	2	5
100	60	18	0.5	1	5
101	60	18	0.5	2	4.5
102	60	18	0.5	1	5.5
103	60	18	0.5	2	5
104	60	18	0.5	1	5
105	60	19	0.5	2	5
106	60	19	0.5	1	5
107	60	19	0.5	2	4.5
108	60	19	0.5	1	5.5
109	60	19	0.5	2	5
110	60	19	0.5	1	5
111	60	20	0.5	2	5
112	60	20	0.5	1	5
113	60	20	0.5	2	4.5
114	60	20	0.5	1	5.5
115	60	20	0.5	2	5
116	60	20	0.5	1	5
117	60	21	0.5	2	5
118	60	21	0.5	1	5
119	60	21	0.5	2	4.5
120	60	21	0.5	1	5.5
121	60	21	0.5	2	5
122	60	21	0.5	1	5
123	60	22	0.5	2	5
124	60	22	0.5	1	5
125	60	22	0.5	2	4.5
126	60	22	0.5	1	5.5
127	60	22	0.5	2	5
128	60	22	0.5	1	5
129	60	23	0.5	2	5
130	60	23	0.5	1	5
131	60	23	0.5	2	4.5
132	60	23	0.5	1	5.5
133	60	23	0.5	2	5
134	60	23	0.5	1	5
135	60	24	0.5	2	5
136	60	24	0.5	1	5
137	60	24	0.5	2	4.5
138	60	24	0.5	1	5.5
139	60	24	0.5	2	5
140	60	24	0.5	1	5
141	60	25	0.5	2	5
142	60	25	0.5	1	5
143	60	25	0.5	2	4.5
144	60	25	0.5	1	5.5
145	60	25	0.5	2	5
146	60	25	0.5	1	5
147	60	26	0.5	2	5
148	60	26	0.5	1	5
149	60	26	0.5	2	4.5
150	60	26	0.5	1	5.5
151	60	26	0.5	2	5
152	60	26	0.5	1	5
153	60	27	0.5	2	5
154	60	27	0.5	1	5
155	60	27	0.5	2	4.5
156	60	27	0.5	1	5.5
157	60	27	0.5	2	5
158	60	27	0.5	1	5
159	60	28	0.5	2	5
160	60	28	0.5	1	5
161	60	28	0.5	2	4.5
162	60	28	0.5	1	5.5
163	60	28	0.5	2	5
164	60	28	0.5	1	5
165	60	29	0.5	2	5
166	60	29	0.5	1	5
167	60	29	0.5	2	4.5
168	60	29	0.5	1	5.5
169	60	29	0.5	2	5
170	60	29	0.5	1	5
171	60	30	0.5	2	5
172	60	30	0.5	1	5
173	60	30	0.5	2	4.5
174	60	30	0.5	1	5.5
175	60	30	0.5	2	5
176	60	30	0.5	1	5
177	60	31	0.5	2	5
178	60	31	0.5	1	5
179	60	31	0.5	2	4.5
180	60	31	0.5	1	5.5
181	60	31	0.5	2	5
182	60	31	0.5	1	5
183	60	32	0.5	2	5
184	60	32	0.5	1	5
185	60	32	0.5	2	4.5
186	60	32	0.5	1	5.5
187	60	32	0.5	2	5
188	60	32	0.5	1	5
189	60	33	0.5	2	5
190	60	33	0.5	1	5
191	60	33	0.5	2	4.5
192	60	33	0.5	1	5.5
193	60	33	0.5	2	5
194	60	33	0.5	1	5
195	60	34	0.5	2	5
196	60	34	0.5	1	5
197	60	34	0.5	2	4.5
198	60	34	0.5	1	5.5
199	60	34	0.5	2	5
200	60	34	0.5	1	5
201	60	35	0.5	2	5
202	60	35	0.5	1	5
203	60	35	0.5	2	4.5
204	60	35	0.5	1	5.5
205	60	35	0.5	2	5
206	60	35	0.5	1	5
207	60	36	0.5	2	5
208	60	36	0.5	1	5
209	60	36	0.5	2	4.5
210	60	36	0.5	1	5.5
211	60	36	0.5	2	5
212	60	36	0.5	1	5
213	60	37	0.5	2	5
214	60	37	0.5	1	5
215	60	37	0.5	2	4.5
216	60	37	0.5	1	5.5
217	60	37	0.5	2	5
218	60	37	0.5	1	5
219	60	38	0.5	2	5
220	60	38	0.5	1	5
221	60	38	0.5	2	4.5
222	60	38	0.5	1	5.5
223	60	38	0.5	2	5
224	60	38	0.5	1	5
225	60	39	0.5	2	5
226	60	39	0.5	1	5
227	60	39	0.5	2	4.5
228	60	39	0.5	1	5.5
229	60	39	0.5	2	5
230	60	39	0.5	1	5
231	60	40	0.5	2	5
232	60	40	0.5	1	5
233	60	40	0.5	2	4.5
234	60	40	0.5	1	5.5
235	60	40	0.5	2	5
236	60	40	0.5	1	5
237	60	41	0.5	2	5
238	60	41	0.5	1	5
239	60	41	0.5	2	4.5
240	60	41	0.5	1	5.5
241	60	41	0.5	2	5
242	60	41	0.5	1	5
243	60	42	0.5	2	5
244	60	42	0.5	1	5
245	60	42	0.5	2	4.5
246	60	42	0.5	1	5.5
247	60	42	0.5	2	5
248	60	42	0.5	1	5
249	60	43	0.5	2	5
250	60	43	0.5	1	5
251	60	43	0.5	2	4.5
252	60	43	0.5	1	5.5
253	60	43	0.5	2	5
254	60	43	0.5	1	5
255	60	44	0.5	2	5
256	60	44	0.5	1	5
257	60	44	0.5	2	4.5
258	60	44	0.5	1	5.5

فهرست

پیشگفتار

طراحی آزمایش و بهینه سازی

روش فاکتوریل (تک عاملی)

تحلیل واریانس

تحلیل مدل اثرهای ثابت شده

تجزیه کل مجموع مربعات

تحلیل آماری

روش فاکتوریل (چند عاملی)

طرح عاملی با ۲ عامل

طرح عاملی 2^k

تحلیل رگرسیون

رگرسیون خطی ساده

رگرسیون خطی چندگانه

روش رویه پاسخ

طرح برآش مدل مرتبه دوم

روش تندترین صعود

فهرست

پیشگفتار

طراحی آزمایش و بهینه سازی

روش فاکتوریل (تک عاملی)

تحلیل واریانس

تحلیل مدل اثرهای ثابت شده

تجزیه کل مجموع مربعات

تحلیل آماری

روش فاکتوریل (چند عاملی)

طرح عاملی با ۲ عامل

طرح عاملی 2^k

تحلیل رگرسیون

رگرسیون خطی ساده

رگرسیون خطی چندگانه

روش رویه پاسخ

طرح برآش مدل مرتبه دوم

روش تندترین صعود

در این ارائه، ابتدا مقدماتی بر طراحی آزمایش‌ها و تئوری‌های مربوطه آورده شده است. در ادامه نیز، با استفاده از یک نرم افزار تخصصی در زمینه طراحی آزمایش‌ها، مثالی عملی ارائه خواهد شد.

کاربرد طراحی آزمایش‌ها

- ❑ تحلیل داده‌های موجود (تجربی و عددی)
- ❑ بررسی اثر پارامترهای ورودی مختلف بر خروجی‌های یک مسئله
 - ❖ میزان تاثیر هر یک از ورودی‌ها بر خروجی‌ها
 - ❖ موثر بودن یا موثر نبودن ورودی‌ها
 - ❖ بهینه سازی مقادیر ورودی بر اساس کمینه و بیشینه خروجی‌ها
- ❑ طراحی آزمون برای کاهش هزینه و زمان

فهرست

پیشگفتار

طراحی آزمایش و بهینه سازی

روش فاکتوریل (تک عاملی)

تحلیل واریانس

تحلیل مدل اثرهای ثابت شده

تجزیه کل مجموع مربعات

تحلیل آماری

روش فاکتوریل (چند عاملی)

طرح عاملی با ۲ عامل

طرح عاملی 2^k

تحلیل رگرسیون

رگرسیون خطی ساده

رگرسیون خطی چندگانه

روش رویه پاسخ

طرح برآش مدل مرتبه دوم

روش تندترین صعود

واژه طراحی آزمون:

Design of Experiments (DOE) □

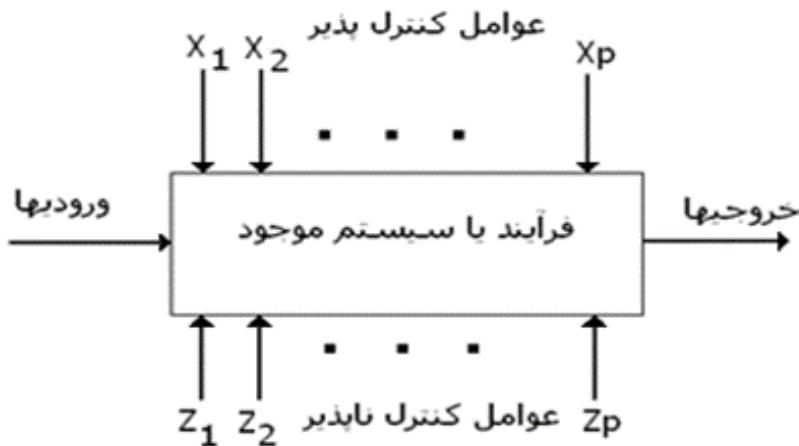
تعریف آزمون:

در تمامی زمینه های واقعی تحقیق، معمولاً آزمایش هایی به وسیله پژوهشگران برای کشف موضوعی درباره فرآیند یا سیستمی خاص انجام می شود. به معنای واقعی کلمه، آزمایش یک آزمون یا داده است. آزمایش طرح شده، یک آزمون یا دنباله ای از آزمون هاست که در آن ها تغییرات مورد نظر، در متغیرهای ورودی فرآیند یا سیستم اعمال می شوند، به قسمی که می توان علل تغییرات در پاسخ خروجی را مشاهده و مشخص نمود.

ورودی ها و خروجی ها:

معمولاً می توان فرآیند را به صورت ترکیبی از ماشین ها، روش ها، اشخاص و منابع دیگری تصور کرد که بعضی از ورودی ها را تبدیل به خروجی هایی می کنند که یک یا چند پاسخ قابل مشاهده دارند. بعضی از متغیرها در یک فرآیند، کنترل پذیر و برخی کنترل ناپذیرند.

فرآیند یا سیستم تحت مطالعه را می توان به وسیله مدل زیر معرفی کرد.



اهداف آزمون:

- تعیین متغیرهایی که بیشترین تأثیر را در پاسخ دارند.
- تعیین موقعیت متغیرهای مؤثر به طوری که تقریباً پاسخ، همیشه نزدیک مقدار اسمی مطلوب باشد.
- تعیین موقعیت متغیرهای مؤثر به طوری که تغییرپذیری پاسخ کوچک باشد.
- تعیین موقعیت متغیرهای مؤثر به طوری که اثرهای متغیرهای کنترل ناپذیر کمینه شوند.

نتایج کاربردی:

- نتایج فرآیند را اصلاح کند.
- تغییرپذیری را کاهش داده و مطابقت آن را با نیازهای هدف یا اسمی نزدیکتر کند.
- زمان گسترش را کاهش دهد.
- کل هزینه را کاهش دهد.

سه اصل پایه ای طراحی آزمایش

□ تکرار

دو خاصیت مهم تکرار عبارتند از (۱) اینکه محقق را قادر می سازد که برآورده برای خطای آزمایشی به دست آورد و (۲) اینکه اگر از میانگین نمونه برای برآورد اثر عاملی در آزمایش استفاده شده باشد، آنگاه تکرار، محقق را قادر می سازد که برآورده دقیق‌تر از این اثر، به دست آورد.

□ تصادفی بودن

در استفاده از روش‌های آماری در طراحی آزمایش‌ها، تصادفی کردن، مسئله‌ای بنیادی است. منظور از تصادفی کردن آن است که تخصیص ابزار آزمایش و ترتیبی که با آن، اجراهای فردی یا امتحان‌های آزمایش انجام می‌شوند، به تصادف تعیین شده باشند. در روش‌های آماری لازم است که مشاهدات (و یا خطاهای) متغیرهای تصادفی باشند که به صورت مستقل توزیع شده‌اند.

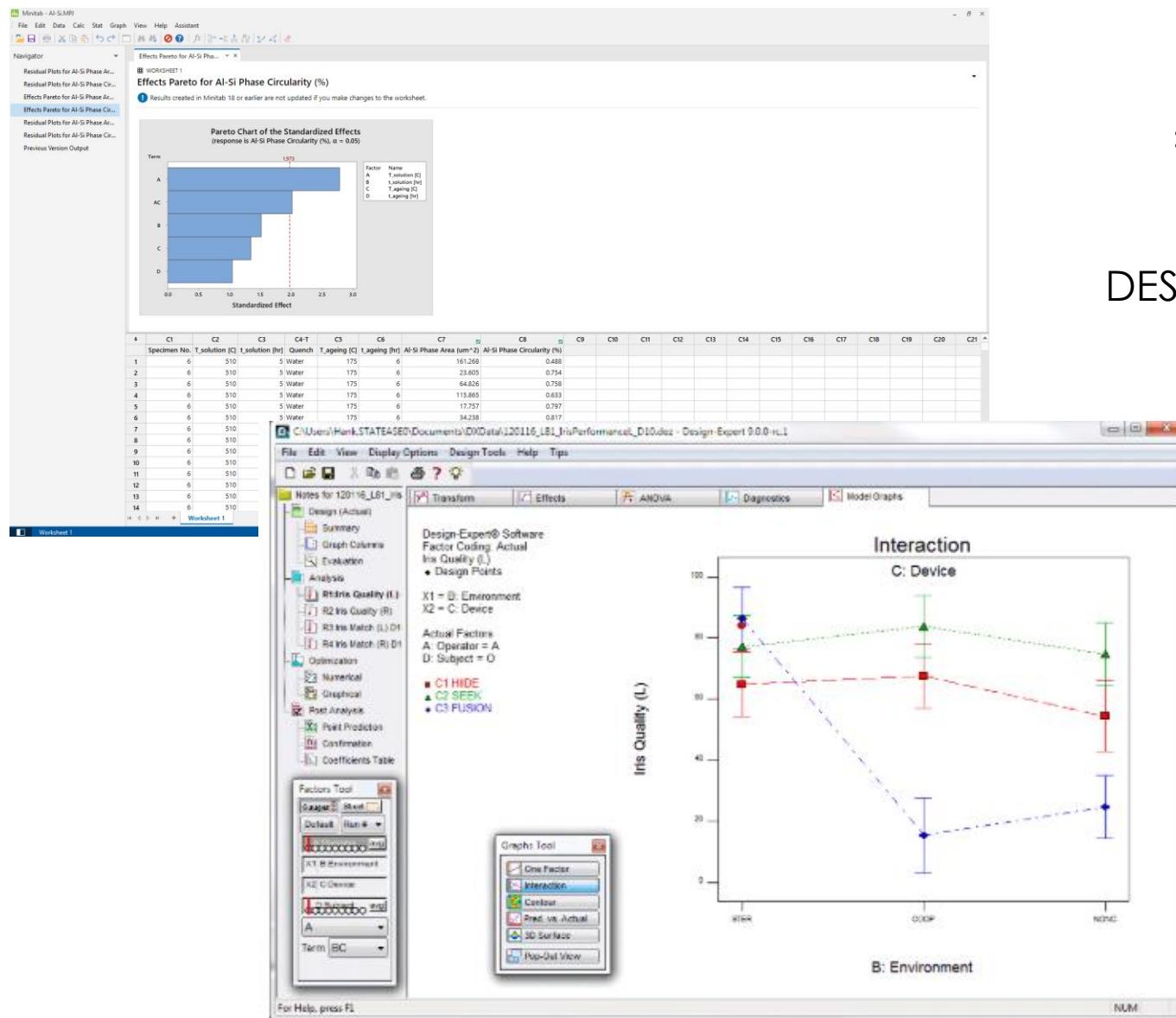
□ بلوک بندی

بلوک بندی، تکنیکی است که برای افزایش دقت آزمایش از آن استفاده می‌شود. بلوک قسمتی از ابزار آزمایش است که باید متجانس‌تر از کل مجموعه ابزار باشد. بلوک بندی متنضم‌من انجام مقایسه میان شرایط مورد نظر آزمایش درون هر بلوک است.

مراحل طراحی آزمایش و بهینه سازی:

- شناسایی و بیان مسئله
- انتخاب عوامل و سطوح
- انتخاب متغیر پاسخ
- انتخاب طراحی آزمایش
- انجام آزمایش
- تحلیل داده ها
- نتیجه گیری ها و توصیه ها (بهینه سازی)

طراحی آزمایش و بهینه سازی



نرم افزارهای مرتبط:

MINITAB

DESIGN-EXPERT

SPSS

...

فهرست

پیشگفتار

طراحی آزمایش و بهینه سازی

روش فاکتوریل (تک عاملی)

تحلیل واریانس

تحلیل مدل اثرهای ثابت شده

تجزیه کل مجموع مربعات

تحلیل آماری

روش فاکتوریل (چند عاملی)

طرح عاملی با ۲ عامل

طرح عاملی 2^k

تحلیل رگرسیون

رگرسیون خطی ساده

رگرسیون خطی چندگانه

روش رویه پاسخ

طرح برآش مدل مرتبه دوم

روش تندترین صعود

روش فاکتوریل

تحلیل واریانس:

اگر از یک عامل، a تیمار یا a سطح متفاوت وجود داشته که قرار باشد آن ها با هم مقایسه شوند، پاسخ مشاهده شده از هر یک i تیمار، یک متغیر تصادفی است. به طور مثال، y_{ij} ، j این مشاهده را تحت i این تیمار، نشان می دهد. به طور کلی تحت i این تیمار n مشاهده وجود دارد.

داده ها به صورت زیر نمایش داده می شوند:

$$y_{ij} = \mu + \tau_i + \varepsilon_{ij} \quad : \quad i = 1, 2, \dots, a \quad j = 1, 2, \dots, n$$

y_{ij} مقدار j این مشاهده

μ پارامتر مشترک برای تمام تیمارها به نام میانگین کل

τ_i پارامتر ویژه i این تیمار (انحراف از میانگین)

ε_{ij} مولفه های خطای تصادفی

روش فاکتوریل

تحلیل واریانس داده های یک آزمایش تک عاملی

تیمار (سطح)	مشاهدات					کل	متوسط
1	y_{11}	y_{12}	...	y_{1n}	y_1		\bar{y}_1
2	y_{21}	y_{22}	...	y_{2n}	y_2		\bar{y}_2
.
.
.
a	y_{a1}	y_{a2}	...	y_{an}	y_a		\bar{y}_a
					$y_{...}$		$\bar{y}_{...}$

فهرست

پیشگفتار

طراحی آزمایش و بهینه سازی

روش فاکتوریل (تک عاملی)

تحلیل واریانس

تحلیل مدل اثرهای ثابت شده

تجزیه کل مجموع مربعات

تحلیل آماری

روش فاکتوریل (چند عاملی)

طرح عاملی با ۲ عامل

2^k طرح عاملی

تحلیل رگرسیون

رگرسیون خطی ساده

رگرسیون خطی چندگانه

روش رویه پاسخ

طرح برآش مدل مرتبه دوم

روش تندترین صعود

روش فاکتوریل

تحلیل مدل اثرهای تثبیت شده:

در مدل اثرهای تثبیت شده، اثرهای تیماری، τ_i معمولاً به صورت انحراف از میانگین کل تعریف می‌شوند.

$$\sum_{i=1}^a \tau_i = 0$$

اگر y_i که مجموع مشاهدات تحت i امین تیمار و \bar{y}_i متوسط مشاهدات تحت i امین تیمار باشد. به تشابه فرض شود که y مجموع تمام مشاهدات و \bar{y} میانگین کل مشاهدات باشد، آنگاه:

$$y_i = \sum_{j=1}^n y_{ij} \quad , \quad \bar{y}_i = \frac{y_i}{n} \quad i = 1, 2, \dots, a$$

$$y_{..} = \sum_{i=1}^a \sum_{j=1}^n y_{ij} \quad , \quad \bar{y}_{..} = \frac{y_{..}}{N}$$

در معادله بالا $N=an$ تعداد کل مشاهدات است. ملاحظه میگردد که نماد نقطه در زیرنویس دلالت بر مجموع یابی نسبت به زیرنویسی می‌کند که نقطه بجای آن نشسته است

فهرست

پیشگفتار

طراحی آزمایش و بهینه سازی

روش فاکتوریل (تک عاملی)

تحلیل واریانس

تحلیل مدل اثرهای ثابت شده

تجزیه کل مجموع مربعات

تحلیل آماری

روش فاکتوریل (چند عاملی)

طرح عاملی با ۲ عامل

طرح عاملی 2^k

تحلیل رگرسیون

رگرسیون خطی ساده

رگرسیون خطی چندگانه

روش رویه پاسخ

طرح برآش مدل مرتبه دوم

روش تندترین صعود

روش فاکتوریل

تجزیه کل مجموع مربعات:

نام تحلیل واریانس از افزایش کل تغییرپذیری به اجزای آن آمده است. از کل مجموع مربعات تصحیح شده، یعنی:

$$SS_{total} = \sum_{i=1}^a \sum_{j=1}^n (y_{ij} - \bar{y}_{..})^2$$

به عنوان اندازه ای از کل تغییرپذیری در داده ها استفاده می شود. به طور شهودی این موضوع منطقی است، زیرا اگر SS_{total} را بر تعداد درجات آزادی آن (در این حالت $N-1=an-1$) تقسیم می شود، واریانس نمونه ای y بدست می آید و واریانس نمونه البته اندازه متعارف تغییرپذیری است.

توجه کنید که کل مجموع مربعات تصحیح شده، SS_{total} را می توان به صورت زیر نوشت:

$$SS_{total} = \sum_{i=1}^a \sum_{j=1}^n (y_{ij} - \bar{y}_{..})^2 = n \sum_{j=1}^n (\bar{y}_i - \bar{y}_{..})^2 + \sum_{i=1}^a \sum_{j=1}^n (y_{ij} - \bar{y}_i)^2$$

روش فاکتوریل

تجزیه کل مجموع مربعات:

در نتیجه:

$$SS_{total} = SS_{treatment} + SS_{error}$$

$SS_{treatment}$ مجموع مربعات حاصل از تیمارها (یعنی، بین تیمارها)

SS_{error} مجموع مربعات حاصل از خطا (یعنی، درون تیمارها)

کلا $N = an$ مشاهده وجود دارد، پس، $N-1$ درجه آزادی دارد. برای عامل، a سطح وجود دارد (و a میانگین تیماری)، بنابراین دارای $a-1$ درجه آزادی است. بالاخره درون هر تیمار n تکرار وجود دارد که دارای $n-1$ درجه آزادی است که در برآورد خطای آزمایش به کار می رود.

روش فاکتوریل

تجزیه کل مجموع مربعات:

کمیت های $MS_{treatment}$ و MS_{error} را میانگین مربعات می گویند که به صورت زیر می باشند:

$$MS_{treatment} = \frac{SS_{treatment}}{a - 1}$$

$$MS_{error} = \frac{SS_{error}}{N - a}$$

فهرست

پیشگفتار

طراحی آزمایش و بهینه سازی

روش فاکتوریل (تک عاملی)

تحلیل واریانس

تحلیل مدل اثرهای ثابت شده

تجزیه کل مجموع مربعات

تحلیل آماری

روش فاکتوریل (چند عاملی)

طرح عاملی با ۲ عامل

طرح عاملی 2^k

تحلیل رگرسیون

رگرسیون خطی ساده

رگرسیون خطی چندگانه

روش رویه پاسخ

طرح برآش مدل مرتبه دوم

روش تندترین صعود

روش فاکتوریل

تحلیل آماری:

آماره آزمون برای فرض عدم وجود اختلاف در میانگین تیمارها به صورت زیر است:

$$F_0 = \frac{MS_{treatment}}{MS_{error}}$$

برای اینکه میانگین تیمارها متفاوت باشد، باید شرط زیر برقرار گردد:

$$F_0 > F_{\alpha, a-1, N-a}$$

که را می‌توان از جدول‌های ANOVA به دست آورد.

روش فاکتوریل

تحلیل آماری:

در آزمون فرض ها ممکن است دو نوع خطا ایجاد شود. احتمال های این دو نوع خطا را با نمادهایی خاص نشان داده می شود.

$$\alpha = P(1st \ type \ of \ error), \quad \beta = P(2nd \ type \ of \ error)$$

شیوه کلی در آزمون فرض ها آن است که مقدار احتمال خطای نوع اول که اغلب به آن، سطح معنی دار بودن یک آزمون گفته می شود، مشخص گردیده و سپس شیوه آزمون طوری انتخاب می گردد که احتمال خطای نوع دوم به صورتی مناسب مقداری کوچک باشد.

در بیشتر نرم افزارهای آماری برای سهولت در تصمیم گیری نسبت به نتیجه آزمون فرض آماری، یک شاخص به نام مقدار احتمال P-Value ارائه می شود، این مقدار به محقق کمک می کند که بدون مراجعه به جداول توزیع های آماری بتواند در مورد رد یا عدم رد فرض صفر تصمیم بگیرد.

روش فاکتوریل

تحلیل آماری:

هر چند آزمون فرض شیوه ای مفید است اما گاهی گویای تمامی ماجرا نیست. اغلب به دست آوردن بازه ای که انتظار داریم مقدار پارامتر یا پارامترهای مورد نظر را دربرگیرد، ارجح است. چنین احکام بازه ای را بازه اطمینان می گویند. برای تعریف یک بازه اطمینان، اگر θ پارامتری نامعلوم باشد. برای به دست آوردن بازه برآورد θ ، به تعیین دو آماره L و U به طوریکه:

$$P(L \leq \theta \leq U) = 1 - \alpha$$

بازه $U \leq \theta \leq L$ بازه اطمینان با مقدار $100(1 - \alpha)$ درصد برای پارامتر θ

تعییر این بازه آن است که اگر در تکرار نمونه‌گیری تصادفی تعداد زیادی از این‌گونه بازه‌ها ساخته شود، $100(1 - \alpha)$ درصد آن‌ها شامل مقدار واقعی پارامتر θ خواهند بود.

آماره‌های L و U به ترتیب حدود پایین و بالای اطمینان

$1 - \alpha$ ضریب اطمینان

α سطح ریسک

در تحلیل‌ها، مقدار α ، برابر با عدد 0.05 است که در آن صورت بازه اطمینان را یک بازه اطمینان 95 درصدی برای θ می‌نامند.

روش فاكتوري

تحليل آماری:

منبع تغيير	مجموع مربعات	درجات آزادى	ميانگين مربعات	F_0
بين تيمار	$Ss_{treatment}$	a-1	$Ms_{treatment}$	$\frac{Ms_{treatment}}{Ms_{error}}$
خطأ (درون تيمارها)	Ss_{error}	N-a	Ms_{error}	-
كل	Ss_{total}	N-1	-	-

روش فاکتوریل

تحلیل آماری:

روابط زیر برای تکمیل جدول فوق، مورد استفاده قرار می‌گیرد:

$$SS_{total} = \sum_{i=1}^a \sum_{j=1}^n y_{ij}^2 - \frac{y_{..}^2}{N}$$

$$SS_{treatment} = \sum_{i=1}^a \frac{y_{i.}^2}{n} - \frac{y_{..}^2}{N}$$

$$SS_{error} = SS_{total} - SS_{treatment}$$

مقدار F عبارت از نسبت واریانس باقیمانده در یک مدل بدون متغیر پیش‌بینی کننده در مقابل یک مدل با متغیر پیش‌بینی کننده است. اگر مقدار F به اندازه کافی بزرگ باشد نشان می‌دهد که مدل قابل توجه است.

روش فاکتوریل

تحلیل آماری:

R^2 (ضریب تعیین)، اندازه‌گیری آماری نزدیک داده‌ها به خط رگرسیون برازش شده است.

هرچه مقدار R^2 بزرگتر باشد، مدل حاصل از داده‌ها مناسب‌تر است. مقدار R^2 همیشه بین ۰ تا ۱۰۰ درصد است و همیشه با اضافه کردن متغیرهای پیش‌بینی کننده به یک مدل، افزایش می‌یابد. به عنوان مثال، R^2 بهترین مدل با پنج متغیر پیش‌بینی کننده، حداقل به اندازه R^2 بهترین مدل با چهار متغیر پیش‌بینی کننده است؛ بنابراین، R^2 هنگامی که مدل‌هایی با داده‌های یکسان مقایسه می‌شود، بسیار مفید است.

رابطه R^2 در زیر آورده شده است:

$$R^2 = \frac{SS_{Model}}{SS_{Total}}$$

SS_{Model} مجموع مربعات مربوط به عامل‌ها و تمامی ضرایب و برهمنش‌های مربوط به عامل‌ها
 SS_{Total} مجموع مربعات مربوط به مدل و خطای

روش فاکتوریل

تحلیل آماری:

$R^2(\text{adj})$: ضریب تعیین تعدل شده

زمانی از $R^2(\text{adj})$ استفاده می‌شود که مدل‌هایی با تعداد متفاوت متغیر پیش‌بینی کننده مورد مقایسه باشند. مقدار $R^2(\text{adj})$ همیشه وقتی یک متغیر پیش‌بینی کننده به مدل اضافه می‌شود، حتی اگر هیچ پیشرفت واقعی برای مدل وجود نداشته باشد، افزایش می‌یابد.

مقدار $R^2(\text{adj})$ تعداد متغیرهای پیش‌بینی کننده را در مدل لحاظ می‌کند تا در انتخاب مدل صحیح کمک کند.
رابطه $R^2(\text{adj})$ در زیر آورده شده است:

$$\text{Adjusted}(R^2) = 1 - \frac{\text{SS}_E / df_E}{\text{SS}_{\text{Total}} / df_{\text{Total}}}$$

SS_E مجموع مربعات خطأ

df_E تعداد درجه آزادی خطأ

df_{Total} تعداد کل درجه آزادی

روش فاکتوریل

تحلیل آماری:

همچنین $R^2(pred)$ نشان می‌دهد که یک مدل رگرسیون به چه میزان پیش‌بینی‌ها را درست انجام می‌دهد. از $R^2(pred)$ استفاده می‌شود تا تعیین شود که مدل حاصل، پاسخ برای مشاهدات جدید را چگونه پیش‌بینی می‌کند. مدل‌هایی که مقادیر $R^2(pred)$ بزرگتر دارند، توانایی پیش‌بینی بهتری دارند. همچنین $R^2(pred)$ می‌تواند برای مقایسه مدل‌های $R^2(adj)$ بسیار مفید باشد، زیرا با مشاهداتی که در محاسبه مدل گنجانده نشده است محاسبه می‌شود. رابطه $R^2(pred)$ در زیر آورده شده است:

$$Predicted(R^2) = 1 - \frac{PRESS}{SS_{Total}}$$

معیاری برای ارزیابی عملکرد مدل جهت پیش‌بینی داده‌های جدید. در واقع PRESS مخفف مجموع مربعات خطای پیش‌بینی است، که بر اساس خطاهای پیش‌بینی حاصل از پیش‌بینی مشاهده از طریق مدلی که تمام مشاهدات به غیر از مشاهده ارا در بر می‌گیرد، محاسبه می‌شود؛ مدلی که از مقدار PRESS کوچکی برخوردار باشد، می‌تواند پیش‌بینی کننده خوبی محسوب شود.

فهرست

پیشگفتار

طراحی آزمایش و بهینه سازی

روش فاکتوریل (تک عاملی)

تحلیل واریانس

تحلیل مدل اثرهای ثابت شده

تجزیه کل مجموع مربعات

تحلیل آماری

روش فاکتوریل (چند عاملی)

طرح عاملی با ۲ عامل

طرح عاملی 2^k

تحلیل رگرسیون

رگرسیون خطی ساده

رگرسیون خطی چندگانه

روش رویه پاسخ

طرح برآش مدل مرتبه دوم

روش تندترین صعود

روش فاکتوریل

بسیاری از آزمایش‌ها شامل مطالعه اثرهای دو یا بیشتر از دو عامل اند. به طور کلی برای این نوع آزمایش‌ها، طرح‌های عاملی کاراترین هستند. منظور از یک طرح عاملی آن است که در هر امتحان کامل یا تکرار آزمایش تمام ترکیب‌های ممکن سطوح عامل‌ها بررسی شوند.

مثلاً اگر a سطح برای عامل A و b سطح برای عامل B وجود داشته باشند، آنگاه هر تکرار شامل تمامی ترکیب‌های تیماری ab است. وقتی عامل‌ها در طرح عاملی منظور شوند، اغلب گفته می‌شود که تقاطعی اند. بنا به تعریف، اثر یک عامل برابر با تغییر در پاسخ حاصل به وسیله تعویض سطح آن عامل است. این اثر را اغلب اثر اصلی می‌نامند، زیرا که به عوامل اصلی مورد نظر مربوط می‌شود.

روش فاکتوریل

یک آزمایش عاملی بدون اثر متقابل

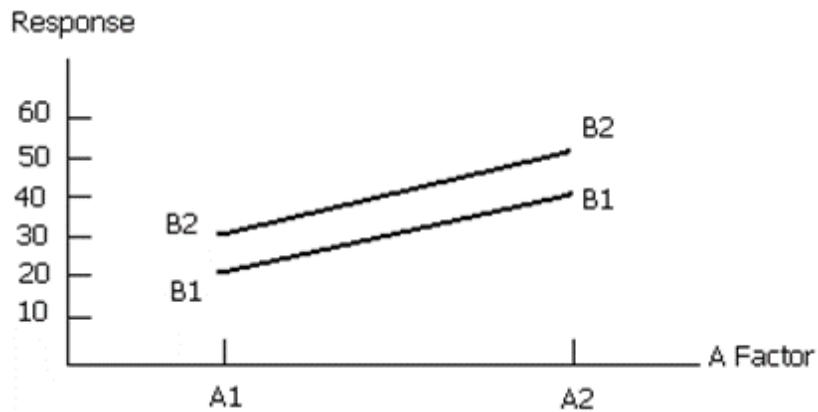
		عامل B	
		B_1	B_2
عامل A	A_1	۲۰	۳۰
	A_2	۴۰	۵۲

یک آزمایش عاملی با اثر متقابل

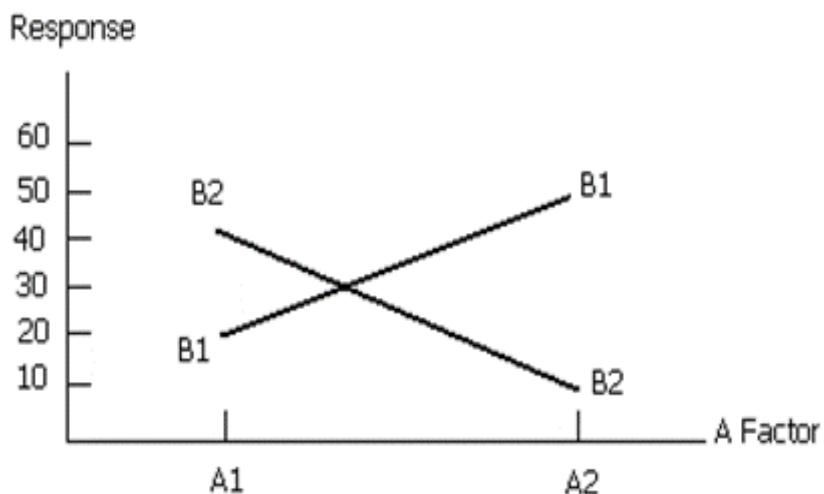
		عامل B	
		B_1	B_2
عامل A	A_1	۲۰	۴۰
	A_2	۵۰	۱۲

روش فاکتوریل

آزمایش عاملی بدون اثر متقابل



خطوط موازی دلالت بر عدم وجود اثر متقابل بین عوامل A و B می کند.



آزمایش عاملی با اثر متقابل

خطوط شکسته نشانه ای از وجود اثر متقابل بین عوامل A و B است.

فهرست

پیشگفتار

طراحی آزمایش و بهینه سازی

روش فاکتوریل (تک عاملی)

تحلیل واریانس

تحلیل مدل اثرهای ثابت شده

تجزیه کل مجموع مربعات

تحلیل آماری

روش فاکتوریل (چند عاملی)

طرح عاملی با ۲ عامل

طرح عاملی 2^k

تحلیل رگرسیون

رگرسیون خطی ساده

رگرسیون خطی چندگانه

روش رویه پاسخ

طرح برآش مدل مرتبه دوم

روش تندترین صعود

روش فاکتوریل

طرح های عاملی با ۲ عامل:

ساده ترین انواع طرح های عاملی شامل تنها دو عامل یا مجموعه تیمار است. a سطح برای عامل A و b سطح برای عامل B وجود دارند، و این ها در یک طرح عاملی قرار می گیرند. یعنی هر تکرار آزمایش شامل کلیه ab ترکیب مختلف تیمار است. در حالت کلی n تکرار وجود دارد. فرض شود که y_{ijk} ، پاسخ مشاهده شده، برای k امین تکرار ($k=1,2,\dots,n$) باشد، برای هنگامی که عامل A در سطح i ($i=1,2,\dots,a$) و عامل B در سطح j ($j=1,2,\dots,b$) است.

روش فاکتوریل

طرح های عاملی با ۲ عامل:

		عامل B		
		۱	...	b
عامل A	۱	y_{111}, \dots, y_{11n}	...	y_{1b1}, \dots, y_{1bn}
	
	a	y_{a11}, \dots, y_{a1n}	...	y_{ab1}, \dots, y_{abn}

روش فاکتوریل

طرح های عاملی با ۲ عامل:

ترتیب انتخاب abn مشاهده، تصادفی است، به طوری که این طرح یک طرح کاملاً تصادفی شده است. مشاهدات را می‌توان با مدل خطی آماری، به صورت رابطه زیر بیان کرد:

$$y_{ijk} = \mu + \tau_i + \beta_j + (\tau\beta)_{ij} + \varepsilon_{ijk} : i = 1, 2, \dots, a; j = 1, 2, \dots, b; k = 1, 2, \dots,$$

μ میانگین کل اثر

τ_i اثر سطح i ام عامل سطر A

β_j اثر سطح j ام عامل ستون B

$(\tau\beta)_{ij}$ اثر متقابل میان i و j

ε_{ijk} مولفه خطای تصادفی

روش فاکتوریل

طرح های عاملی با ۲ عامل:

فرمول های محاسبه مجموع مربعات نیز به صورت زیر می باشند:

$$SS_{total} = \sum_{i=1}^a \sum_{j=1}^b \sum_{k=1}^n y_{ijk}^2 - \frac{y_{...}^2}{abn}$$

$$SS_A = \sum_{i=1}^a \frac{y_{i..}^2}{bn} - \frac{y_{...}^2}{abn}$$

$$SS_B = \sum_{j=1}^b \frac{y_{.j.}^2}{an} - \frac{y_{...}^2}{abn}$$

$$SS_{AB} = \sum_{i=1}^a \sum_{j=1}^b \frac{y_{ij.}^2}{n} - \frac{y_{...}^2}{abn} - SS_A - SS_B$$

$$SS_{error} = SS_{total} - SS_{subsystem(ABC)} = SS_{total} - SS_A - SS_B - SS_{AB}$$

روش فاکتوریل

طرح های عاملی با ۲ عامل:

منبع تغییر	مجموع مربعات	درجات آزادی	میانگین مربعات	F_0
تیمارهای A	SS_A	$a - 1$	$MS_A = \frac{SS_A}{a - 1}$	$\frac{MS_A}{MS_{error}}$
تیمارهای B	SS_B	$b - 1$	$MS_B = \frac{SS_B}{b - 1}$	$\frac{MS_B}{MS_{error}}$
اثر متقابل AB	SS_{AB}	$(a - 1)(b - 1)$	$MS_{AB} = \frac{SS_{AB}}{(a - 1)(b - 1)}$	$\frac{MS_{AB}}{MS_{error}}$
خطا	SS_{error}	$ab(n - 1)$	$MS_{error} = \frac{SS_{error}}{ab(n - 1)}$	-
کل	SS_{total}	$abn - 1$		-

فهرست

پیشگفتار

طراحی آزمایش و بهینه سازی

روش فاکتوریل (تک عاملی)

تحلیل واریانس

تحلیل مدل اثرهای ثابت شده

تجزیه کل مجموع مربعات

تحلیل آماری

روش فاکتوریل (چند عاملی)

طرح عاملی با ۲ عامل

طرح عاملی 2^k

تحلیل رگرسیون

رگرسیون خطی ساده

رگرسیون خطی چندگانه

روش رویه پاسخ

طرح برآش مدل مرتبه دوم

روش تندترین صعود

روش فاکتوریل

طرح های عاملی 2^k

مدل آماری برای یک طرح 2^k شامل k اثر اصلی، $\binom{k}{2}$ اثر متقابل دو عاملی و غیره، و یک اثر متقابل k عاملی است. یعنی برای طرح 2^k مدل کاملی آماری شامل 2^{k-1} اثر است. برای برآورد یک اثر یا برای محاسبه مجموع مربعات یک اثر، ابتدا باید مقابله مربوط به آن اثر تعیین شود. به طور کلی، مقابله اثر $K \dots AB$ با باز کردن طرف راست رابطه:

$$(Contrast)_{AB\dots K} = (a \pm 1)(b \pm 1) \dots (k \pm 1)$$

در بسط رابطه فوق، با قرار دادن نماد (۱) به جای عدد یک در عبارت نهایی از جبر معمولی استفاده می شود. داخل هر پرانتز علامت یک را منفی گرفته، اگر عامل شامل اثر باشد و آن را مثبت گرفته، اگر عامل شامل اثر نباشد.

روش فاکتوریل

طرح های عاملی 2^k

به محض محاسبه مقابله اثرها، می شود برآورد اثرها و مجموع مربعات اثرها را به ترتیب بر اساس زیر محاسبه کرد، که در آن n تعداد تکرارهاست:

$$AB \dots K = \frac{2}{n \cdot 2^k} [(Contrast)_{AB \dots K}]$$

$$SS_{AB \dots K} = \frac{2}{n \cdot 2^k} [(Contrast)_{AB \dots K}]^2$$

روش فاکتوریل

طرح های عاملی 2^k

انواع اثرها	منبع تغییر	مجموع مربعات	درجات آزادی
اثر اصلی k	A	SS_A	1
	\vdots	\vdots	\vdots
	K	SS_K	1
$\binom{k}{2}$ اثر متقابل دو عاملی	AB	SS_{AB}	1
	\vdots	\vdots	\vdots
	JK	SS_{JK}	1
$\binom{k}{3}$ اثر متقابل سه عاملی	ABC	SS_{ABC}	1
	\vdots	\vdots	\vdots
	IJK	SS_{IJK}	1
$\binom{k}{k} = 1$ اثر متقابل k عاملی	ABC...K	$SS_{AB\dots K}$	1
-	خطا	SS_{error}	$2^k(n - 1)$
-	مجموع	SS_{total}	$n \cdot 2^k - 1$

فهرست

پیشگفتار

طراحی آزمایش و بهینه سازی

روش فاکتوریل (تک عاملی)

تحلیل واریانس

تحلیل مدل اثرهای ثابت شده

تجزیه کل مجموع مربعات

تحلیل آماری

روش فاکتوریل (چند عاملی)

طرح عاملی با ۲ عامل

طرح عاملی 2^k

تحلیل رگرسیون

رگرسیون خطی ساده

رگرسیون خطی چندگانه

روش رویه پاسخ

طرح برآش مدل مرتبه دوم

روش تندترین صعود

تحلیل رگرسیون

در بسیاری از مسائل، دو یا چند متغیر به هم وابسته اند، و مدل بندی و بررسی این بستگی مهم است. به طور کلی، گیریم یک متغیر وابسته یا پاسخ y وجود داشته باشد که به k متغیر مستقل یا متغیر رگرسور مثل x_1, x_2, \dots, x_k وابسته است. بستگی بین این متغیرها به وسیله مدلی ریاضی که آن رابطه رگرسیون نامیده می شود، مشخص می گردد. عملاً یک مدل رگرسیونی، به مجموعه داده های نمونه برآش می یابد.

در بعضی موارد، آزمایشگر شکل دقیق بستگی تابعی بین y و x_1, x_2, \dots, x_k مثل $\phi(x_1, x_2, \dots, x_k) = y$ را می داند. اما در بسیاری از موارد بستگی واقعی تابعی نامعلوم است، و آزمایشگر خود یک تابع مناسب را برای تقریب کردن ϕ برمی گزیند. برای تقریب کردن توابع، از مدل های چندجمله ای زیاد استفاده می کنند. در اکثر مواقع، در تحلیل داده های مربوط به آزمایش های طرح نشده، مانند آنچه ممکن است از مشاهدات پدیده های کنترل نشده یا گزارشات تاریخی پیش بیاید از روش های رگرسیونی استفاده می شود. در آزمایش های طرح شده نیز، تحلیل رگرسیون بسیار مفید است. در یک آزمایش طرح شده تحلیل واریانس به معلوم کردن عوامل مهم کمک می کند و از رگرسیون در ساختن یک مدل کمی که عوامل مهم را به پاسخ ربط می دهد، استفاده می شود.

فهرست

پیشگفتار

طراحی آزمایش و بهینه سازی

روش فاکتوریل (تک عاملی)

تحلیل واریانس

تحلیل مدل اثرهای ثابت شده

تجزیه کل مجموع مربعات

تحلیل آماری

روش فاکتوریل (چند عاملی)

طرح عاملی با ۲ عامل

طرح عاملی 2^k

تحلیل رگرسیون

رگرسیون خطی ساده

رگرسیون خطی چندگانه

روش رویه پاسخ

طرح برآش مدل مرتبه دوم

روش تندترین صعود

تحلیل رگرسیون

رگرسیون خطی ساده:

در رگرسیون خطی ساده، قرار است بستگی موجود بین تک متغیر مستقل x و متغیر پاسخ، y ، تعیین شود. معمولاً، متغیر مستقل x که قابل کنترل به وسیله آزمایشگر است، متغیری پیوسته گرفته می‌شود. پس از آن، اگر آزمایش طرح شده باشد، با انتخاب مقادیر x ، مقدار مشاهده y مشاهده می‌گردد. اگر فرض شود که بستگی واقعی بین x و y یک خط مستقیم و در هر سطح x ، مشاهده y یک متغیر تصادفی باشد. حال مقدار امید ریاضی y برای هر مقدار x به صورت زیر می‌باشد:

$$E(y|x) = \beta_0 + \beta_1 x$$

پارامترهای β_0 و β_1 خط مستقیم مقادیر ثابت نامعلوم هستند.

فرض می‌شود هر مشاهده y را بتوان با مدل زیر توصیف کرد:

$$y = \beta_0 + \beta_1 x + \varepsilon$$

و خطای تصادفی با میانگین صفر و واریانس σ^2 است. پذیرفته می‌شود که عها، متغیرهای تصادفی ناهمبسته اند. مدل رگرسیونی فوق که شامل تنها یک متغیر مستقل x است، اغلب مدل خطی ساده رگرسیونی گفته می‌شود.

تحلیل رگرسیون

رگرسیون خطی ساده:

اگر n جفت داده، وجود داشته باشد، می‌توان به روش کمترین مربعات، پارامترهای مدل را برآورده ساخته و بدین ترتیب:

$$y_j = \beta_0 + \beta_1 x_j + \varepsilon_j \quad j = 1, 2, \dots, n$$

وتابع کمترین مربعات به صورت زیر می‌باشد:

$$L = \sum_{j=1}^n \varepsilon_j^2 = \sum_{j=1}^n (y_j - \beta_0 + \beta_1 x_j)^2$$

اگر مدل فوق را به صورت زیر نوشته شود:

$$y = \beta'_0 + \beta_1(x - \bar{x}) + \varepsilon$$

که در آن:

$$\bar{x} = \frac{1}{n} \sum_{j=1}^n x_j, \beta'_0 = \beta_0 + \beta_1 \bar{x}$$

تحلیل رگرسیون

رگرسیون خطی ساده:

با کمینه سازی تابع کمترین مربعات، مدل به صورت زیر برازنده می شود.

$$\hat{y} = \hat{\beta}_0 + \hat{\beta}_1 x$$

که در آن:

$$\hat{\beta}_0 = \hat{\beta}'_0 - \hat{\beta}_1 \bar{x}, \hat{\beta}'_0 = \bar{y} = \sum_{j=1}^n y_j, \hat{\beta}_1 = \frac{\sum_{j=1}^n y_j (x_j - \bar{x})}{\sum_{j=1}^n (x_j - \bar{x})^2}$$

فهرست

پیشگفتار

طراحی آزمایش و بهینه سازی

روش فاکتوریل (تک عاملی)

تحلیل واریانس

تحلیل مدل اثرهای ثابت شده

تجزیه کل مجموع مربعات

تحلیل آماری

روش فاکتوریل (چند عاملی)

طرح عاملی با ۲ عامل

طرح عاملی 2^k

تحلیل رگرسیون

رگرسیون خطی ساده

رگرسیون خطی چندگانه

روش رویه پاسخ

طرح برآش مدل مرتبه دوم

روش تندترین صعود

تحلیل رگرسیون

رگرسیون خطی چندگانه:

در رگرسیون خطی چندگانه، بسیاری از مسائل رگرسیون شامل بیش از یک متغیر مستقل اند. مسئله کلی برازش مدل:

$$y = \beta_0 + \beta_1 x_1 + \beta_2 x_2 + \cdots + \beta_k x_k + \varepsilon$$

پارامترهای نامعلوم $\{\beta_j\}$ را معمولاً ضرایب رگرسیونی می‌گویند. مدل فوق، یک ابر صفحه را در فضای K بعدی از متغیرهای مستقل $\{X_i\}$ توصیف می‌کند. برای برآورد ضرایب رگرسیونی از روش کمترین مربعات استفاده می‌شود.

تحليل رگرسیون

رگرسیون خطی چندگانه:

با فرض $n > k$ مشاهده و فرض j امین مشاهده یا سطح متغیر x_{ij}

	x_1	x_2	...	x_k
y_1	x_{11}	x_{21}	...	x_{k1}
y_2	x_{12}	x_{22}	...	x_{k2}
\vdots	\vdots	\vdots	\ddots	\vdots
y_n	x_{1n}	x_{2n}	...	x_{kn}

تحلیل رگرسیون

رگرسیون خطی چندگانه:

می توان مدل را برحسب داده ها به صورت زیر نوشت:

$$y_j = \beta_0 + \beta_1 x_{1j} + \beta_2 x_{2j} + \cdots + \beta_k x_{kj} + \varepsilon_j = \beta_0 + \sum_{i=1}^k \beta_i x_{ij} + \varepsilon_j \quad j = 1, 2, \dots, n$$

مانند حالت رگرسیون خطی ساده، عرض از مبدأ، به صورت زیر تعریف می شود:

$$\beta'_0 = \beta_0 + \beta_1 \bar{x}_1 + \beta_2 \bar{x}_2 + \cdots + \beta_k \bar{x}_k$$

$$\bar{x}_i = \frac{1}{n} \sum_{j=1}^n x_{ij}$$

متوسط سطح i امین متغیر پاسخ است.

تحلیل رگرسیون

رگرسیون خطی چندگانه:

پس مدل فوق عبارت است از:

$$y_j = \beta'_o + \sum_{i=1}^k \beta_i (x_{ij} - \bar{x}_i) + \varepsilon_j$$

و تابع کمترین مربعات:

$$L = \sum_{j=1}^n \left[y_j - \beta'_o - \sum_{i=1}^k \beta_i (x_{ij} - \bar{x}_i) \right]^2$$

با کمینه کردن تابع کمترین مربعات، پارامترهای $\beta'_o, \beta_1, \beta_2, \dots, \beta_k$ به دست می آیند. برای هر ضریب نامعلوم رگرسیونی، یک رابطه، یعنی جمعا $p=k+1$ رابطه نرمال وجود دارد. جواب های معادلات نرمال برآورد کننده های کمترین مربعات، $\hat{\beta}_k, \dots, \hat{\beta}_1, \hat{\beta}'_o$ هستند.

تحلیل رگرسیون

رگرسیون خطی چندگانه:

اگر معادلات، ابتدا با نماد ماتریسی بیان شود، حل معادلات نرمال ساده تر می شود. مدل برحسب مشاهدات، را می توان با نماد ماتریس به صورت زیر نوشت:

$$y = X\beta + \varepsilon$$

که در آن:

$$y = \begin{bmatrix} y_1 \\ y_2 \\ \vdots \\ y_n \end{bmatrix} \quad X = \begin{bmatrix} 1 & x_{11} - \bar{x}_1 & x_{21} - \bar{x}_2 & \cdots & x_{k1} - \bar{x}_k \\ 1 & x_{12} - \bar{x}_1 & x_{22} - \bar{x}_2 & \cdots & x_{k2} - \bar{x}_k \\ \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 1 & x_{1n} - \bar{x}_1 & x_{2n} - \bar{x}_2 & \cdots & x_{kn} - \bar{x}_k \end{bmatrix} \quad \beta = \begin{bmatrix} \beta'_0 \\ \beta'_1 \\ \vdots \\ \beta'_k \end{bmatrix} \quad \varepsilon = \begin{bmatrix} \varepsilon_1 \\ \varepsilon_2 \\ \vdots \\ \varepsilon_n \end{bmatrix}$$

y بردار ($n \times 1$) پاسخ ها

X ماتریس ($n \times k$) سطوح متغیرهای مستقل

β بردار ($k \times 1$) ضرایب رگرسیونی

ε بردار ($n \times 1$) خطاهای تصادفی

تحلیل رگرسیون

رگرسیون خطی چندگانه:

تابع کمترین مربعات به صورت زیر است:

$$L = \sum_{j=1}^n \varepsilon_j^2 = \varepsilon^T \varepsilon = (y - X\beta)^T (y - X\beta)$$

به این ترتیب:

$$\hat{\beta} = (X^T X)^{-1} X^T y$$

و پاسخ نیز به صورت زیر خواهد بود:

$$\hat{y} = \hat{\beta}_0 + \hat{\beta}_1(x_1 - \bar{x}_1) + \cdots + \hat{\beta}_k(x_k - \bar{x}_k)$$

فهرست

پیشگفتار

طراحی آزمایش و بهینه سازی

روش فاکتوریل (تک عاملی)

تحلیل واریانس

تحلیل مدل اثرهای ثابت شده

تجزیه کل مجموع مربعات

تحلیل آماری

روش فاکتوریل (چند عاملی)

طرح عاملی با ۲ عامل

طرح عاملی 2^k

تحلیل رگرسیون

رگرسیون خطی ساده

رگرسیون خطی چندگانه

روش رویه پاسخ

طرح برآش مدل مرتبه دوم

روش تندترین صعود

روش رویه پاسخ

روش شناسی رویه پاسخ، گردایه ای از تکنیک های ریاضی و آمار است که برای مدل بندی و تحلیل مسائلی که پاسخ مورد نظر تحت تاثیر چندین متغیر قرار می گیرد، مفید است و هدف آن بهینه سازی این پاسخ است. دراکثر مسائل مربوط به روش شناسی رویه پاسخ، صورت بستگی بین پاسخ و متغیرهای مستقل نامعلوم است. پس اولین قدم در رویه پاسخ، یافتن تقریبی مناسب برای بستگی واقعی موجود بین پاسخ و مجموعه متغیرهای مستقل است. معمولاً از چند جمله ای های مرتبه پایین در ناحیه ای از مقادیر متغیرهای مستقل استفاده می شود. اگر پاسخ به خوبی، بوسیله یکتابع خطی از متغیرهای مستقل مدل بندی شده باشد، آن گاه تابع تقریب کننده، برای مدل مرتبه اول به صورت زیر خواهد بود:

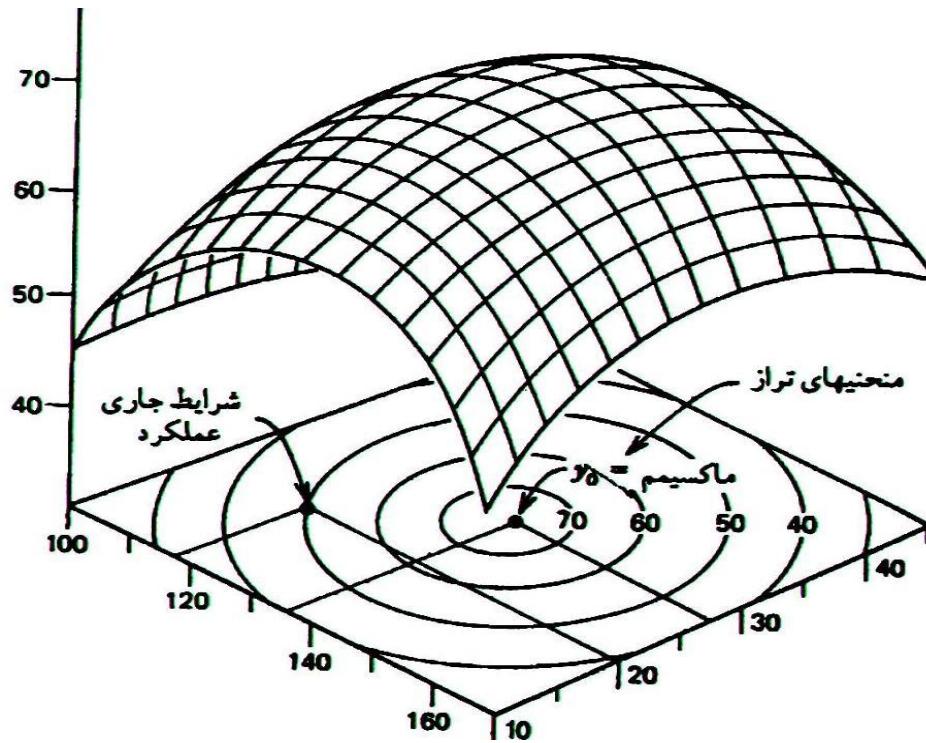
$$y = \beta_0 + \beta_1 x_1 + \beta_2 x_2 + \cdots + \beta_K x_K + \varepsilon$$

اگر در سیستم، خمیدگی وجود داشته باشد، آن گاه باید از چندجمله ای های مرتبه بالاتر، مانند مدل مرتبه دوم استفاده کرد.

$$y = \beta_0 + \sum_{i=1}^k \beta_i x_i + \sum_{i=1}^k \beta_{ii} x_i^2 + \sum_i \sum_j \beta_{ij} x_i x_j + \varepsilon$$

روش رویه پاسخ

رویه پاسخ و منحنی های تراز مربوطه



فهرست

پیشگفتار

طراحی آزمایش و بهینه سازی

روش فاکتوریل (تک عاملی)

تحلیل واریانس

تحلیل مدل اثرهای ثابت شده

تجزیه کل مجموع مربعات

تحلیل آماری

روش فاکتوریل (چند عاملی)

طرح عاملی با ۲ عامل

2^k طرح عاملی

تحلیل رگرسیون

رگرسیون خطی ساده

رگرسیون خطی چندگانه

روش رویه پاسخ

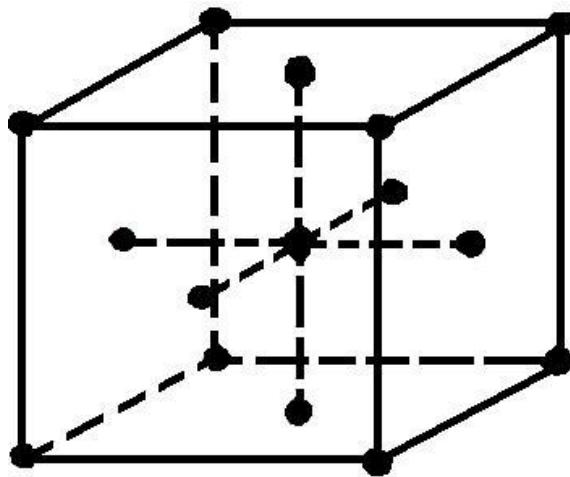
طرح برآش مدل مرتبه دوم

روش تندترین صعود

طرح های برازش مدل مرتبه دوم:

یک طرح مرکب مرکزی مت مرکز، با مقدار سه برای k در شکل نشان داده شده است. از این طرح مرکب مرکزی، گاهی به این دلیل استفاده می شود که این طرح تنها نیاز به سه سطح برای هر عامل دارد و در عمل عموماً تغییر سطوح عامل، مشکل است. اما طرح های مرکب مرکزی مت مرکز شده در وجوده، دوران پذیر نیستند، و این وضع نامساعد جدی قلمداد می شود.

طرح مرکب مرکزی مت مرکز شده در وجوده برای $k=3$



فهرست

پیشگفتار

طراحی آزمایش و بهینه سازی

روش فاکتوریل (تک عاملی)

تحلیل واریانس

تحلیل مدل اثرهای ثابت شده

تجزیه کل مجموع مربعات

تحلیل آماری

روش فاکتوریل (چند عاملی)

طرح عاملی با ۲ عامل

طرح عاملی 2^k

تحلیل رگرسیون

رگرسیون خطی ساده

رگرسیون خطی چندگانه

روش رویه پاسخ

طرح برآش مدل مرتبه دوم

روش تندترین صعود

روش رویه پاسخ

روش تندترین صعود:

مدل برازنده شده به صورت زیر است:

$$\hat{y} = \hat{\beta}_0 + \sum_{j=1}^K \hat{\beta}_j x_j$$

رویه مرتبه اول پاسخ، یعنی منحنی های تراز \hat{z} ، یک سری خطوط موازی هستند. مسیر تندترین صعود مسیری است که طی آن، \hat{z} با حداقل سرعت اضافه می شود. این مسیر با قائم بر رویه پاسخ برازنده شده، موازی است.

معمولاً برای مسیر تندترین صعود، خطی در نظر گرفته می شود که از مرکز ناحیه مورد نظر گذشته و قائم بر رویه برازنده شده باشد. پس، گام ها در طول مسیر متناسب با خرائیب رگرسیونی هستند. اندازه واقعی گام به وسیله آزمایشگر و بر مبنای اطلاع از فرآیند یا ملاحظات عملی دیگر است.

مراجع و منابع

- [۱] م. آزادی، تحلیل و بهبود رفتار NVH بدنی یک خودروی سواری بر اساس روش DOE، پایان نامه کارشناسی ارشد، دانشگاه صنعتی خواجه نصیرالدین طوسی، ۱۳۸۷.
- [۲] ف. احدی، بهینه‌سازی نوع و ضخامت پوشش حائل حرارتی بهمنظور بهبود بازدهی و توان موتور استرلینگ نوع گاما، پایان نامه کارشناسی ارشد، دانشگاه سمنان، ۱۳۹۸.
- [۳] D. C. Montgomery, Design and analysis of experiments, Wiley, New York, 2012.
- [۴] M. Azadi, M. Farzannasab, Evaluation of high-cycle fatigue behavior in compact bones at different loading frequencies, Meccanica, 2018.
- [۵] M. Azadi, M. Izyi, A. Marbout, M. Azadi, A. Hajiali Mohammadi, Optimization of solution temperature and time in nickel-based superalloy of engine turbo-charger based on hardness by design of experiment, Engine Research, Vol. 43, pp. 63–70, 2016.
- [۶] S. Safarloo, F. Loghman, M. Azadi, M. Azadi, Optimal design experiment of ageing time and temperature in inconel-713C superalloy based on hardness objective, Transactions of the Indian Institute of Metals, Vol. 71, pp. 1563-1572, 2018.
- [۷] م. آزادی، غ. فرهی، بررسی مکانیزم‌های خرابی در پوشش‌های حائل حرارتی تحت بارگذاری خستگی هم‌دما و غیرهم‌دما با طراحی آزمایش‌ها، فصلنامه علمی پژوهشی مهندسی مکانیک جامدات، ۱۳۹۵.
- [۸] م. آزادی، م. ایزی، آ. مربوط، م. آزادی، ع. ح. ع. محمدی، بهینه‌سازی دما و زمان انحلال در ابرهمبسته پایه نیکل پرخوران موتور براساس سختی به روش طراحی آزمایش‌ها، فصلنامه علمی - پژوهشی تحقیقات موتور، ۱۳۹۵.

با تشکر از دغدغه شما برای یادگیری

با آرزوی موفقیت در مسیری که انتخاب کرده اید!

(با هدف گذاری...؟ و با برنامه ریزی برای رسیدن به هدف...؟)

Email: **m.azadi.1983@gmail.com**