

برمجة • إحصاء • تحليل

الإحصاء النفسي المدعّم بالبرمجة

أدوات تحليلية متقدمة للبحث النفسي

برمجة </> إحصاء ~ نفس

محاوِر العرض

01

مقدمة في الإحصاء النفسي المدعّم بالبرمجة

لماذا البرمجة في الإحصاء النفسي ومزاياها

03

الارتباط

أنواع معاملات الارتباط وتطبيقاتها

02

التحليل الوصفي

مقاييس النزعة المركزية والتشتت

04

الانحدار

الانحدار الخطي والتطبيقات النفسية

05

التحليل العاملي

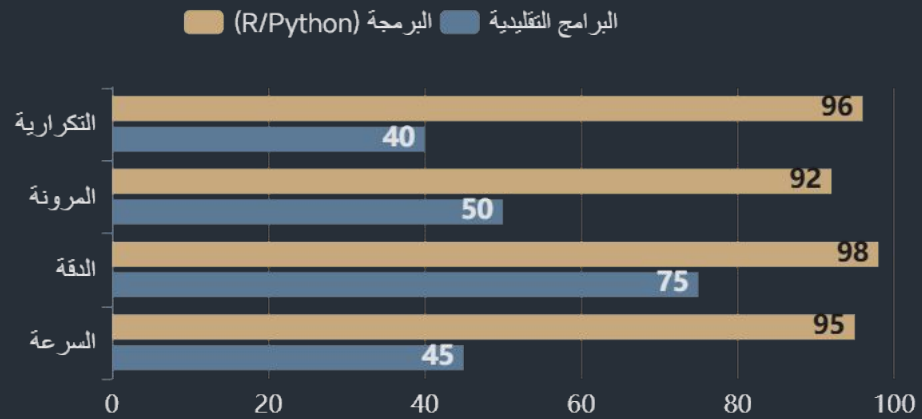
خطوات التحليل العاملي التوكيدي والاستكشافي

مقدمة في الإحصاء النفسي المدعّم بالبرمجة

دمج البرمجة في البحث النفسي لتحليل البيانات بكفاءة ودقة

لماذا البرمجة في الإحصاء النفسي؟

مقارنة الأدوات



السرعة والكفاءة



تتيح البرمجة معالجة آلاف البيانات في ثوان مقارنة بالطرق اليدوية التي تستغرق ساعات أو أيامًا، مما يوفر 90% من الوقت.

الدقة والموثوقية



تقلل البرمجة من الأخطاء البشرية بنسبة 99% وتضمن تكرارية النتائج عبر مختلف الدراسات والباحثين.

التكرارية والأتمتة



يمكن إعادة استخدام الكود البرمجي في دراسات متعددة وتطبيقه على مجموعات بيانات مختلفة دون تعديلات كبيرة.

معالجة البيانات الضخمة



تستطيع البرمجة تحليل مليون نقطة بيانات أو أكثر بسهولة، وهو ما يستحيل مع البرامج التقليدية.

التحليل الوصفي

وصف وتلخيص البيانات باستخدام المقاييس الإحصائية الأساسية

Total Revenue

\$1,284,590

▲ +14.2%

Active Sales

12,408

▼ -2.1%

Conversion Rate

4.28%

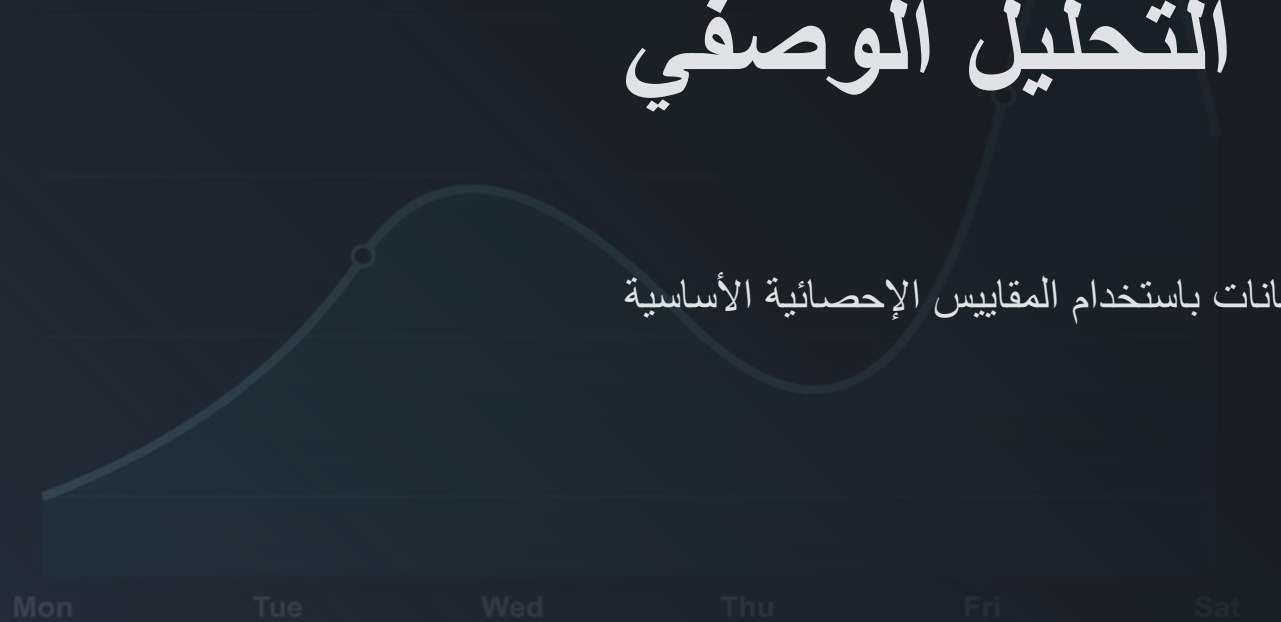
Avg Session

4m 32s

▲ +0.8%

Revenue Forecast

Weekly View



Market Breakdown

Direct Sales 84%

Affiliate 62%

Organic 45%

8.4k

New Leads This Week

System Notification

Revenue target reached for the 3rd consecutive week. Performance bonus unlocked.

[VIEW ALL](#)

مقاييس النزعة المركزية والتشتت

R مثال برمجي بلغة

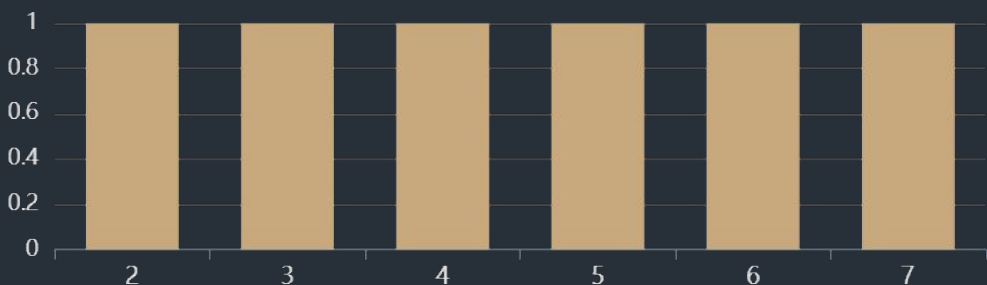
```
# تحميل حزمة psych
library(psych)

data <- c(3, 5, 2, 7, 6, 4)

# حساب الإحصاءات الوصفية
describe(data)

# النتيجة:
# vars n mean sd median
# X1 1 6 4.5 1.87 4.5
```

توزيع البيانات



مقاييس النزعة المركزية

$$\mu = \sum x/n$$

(Mean) الوسط الحسابي

متوسط القيم، يتأثر بالقيم الشاذة

القيمة الوسطى

(Median) الوسيط

يقسم البيانات إلى نصفين، مقاوم للقيم الشاذة

القيمة الأكثر تكرارًا

(Mode) المنوال

يمكن استخدامه مع البيانات الاسمية والترتيبية

مقاييس التشتت

$$\sigma = \sqrt{\sum (x-\mu)^2/n}$$

(SD) الانحراف المعياري

يقيس مدى تباعد البيانات حول الوسط

Max - Min

(Range) المدى

أبسط مقياس للتشتت، لكنه حساس للقيم الشاذة



الارتباط

03

قياس العلاقات بين المتغيرات وتحديد قوتها واتجاهها

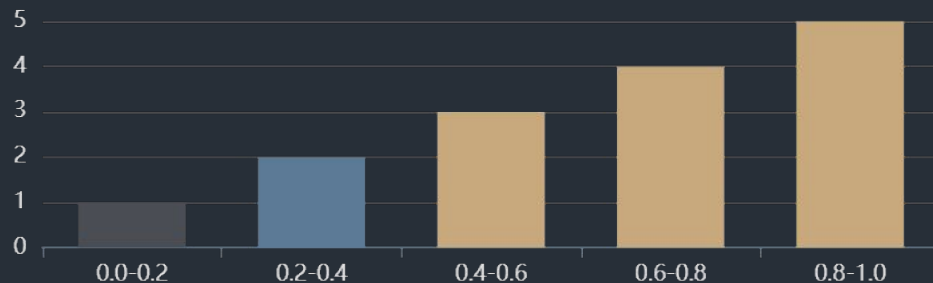
أنواع معاملات الارتباط

R مثال برمجي بلغة

```
# إنشاء بيانات
data <- data.frame(
  var1 = c(3,5,2,7,6,4),
  var2 = c(1,4,3,6,5,2)
)

# حساب الارتباط
cor(data$var1, data$var2) # 0.943
cor.test(data$var1, data$var2)
```

تفسير قوة الارتباط



معامل بيرسون (Pearson)



يقيس الارتباط الخطي بين متغيرين متصلين، ويتراوح بين -1 و +1

$$r = \frac{\sum (x - \bar{x})(y - \bar{y})}{\sqrt{\sum (x - \bar{x})^2 \sum (y - \bar{y})^2}}$$

معامل سبيرمان (Spearman)



ارتباط رتبي، يستخدم للبيانات الترتيبية أو عند عدم تحقق افتراضات بيرسون

$$\rho = 1 - \frac{6 \sum d^2}{n(n^2 - 1)}$$

معامل كيندال (Kendall)



مقياس رتبي آخر، أكثر قوة مع العينات الصغيرة والبيانات ذات الروابط

$$\tau = (C - D) / \sqrt{[(C+D+T_x)(C+D+T_y)]}$$

Happiness score (0 to 10)

الانحدار

04

التنبؤ بالمتغيرات التابعة بناءً على المتغيرات المستقلة

الانحدار الخطي والتطبيقات النفسية

R مثال برمجي بلغة

```
# إنشاء بيانات
x <- c(1, 2, 3, 4, 5, 6)
y <- c(2, 4, 5, 4, 5, 7)

# بناء نموذج الانحدار
model <- lm(y ~ x)
summary(model)

# النتائج:
# Coefficients:
# (Intercept) 2.3333
# x 0.7714
# R-squared: 0.6857
```

تطبيقات نفسية

التنبؤ بالأداء
التنبؤ بالتحصيل الدراسي من الذكاء



الصحة النفسية
علاقة الضغط النفسي بالأداء الوظيفي



العلاقات الاجتماعية
تأثير الدعم الاجتماعي على الرضا



الانحدار الخطي البسيط



(X) من متغير مستقل واحد (Y) يتنبأ بمتغير تابع

$$Y = a + bX + \epsilon$$

a: نقطة تقاطع الثابت (Y)

b: لكل تغير في Y تغير (معامل الميل)

ϵ : خطأ التنبؤ العشوائي

الانحدار الخطي المتعدد



يتنبأ بمتغير تابع من عدة متغيرات مستقلة

$$Y = a + b_1X_1 + b_2X_2 + \dots + \epsilon$$

X_1, X_2 : المتغيرات المستقلة

b_1, b_2 : معاملات الانحدار

Variable	Factor 1 “???”	Factor 2 “???”	“taste experience”	“value-for- money”
$X_1:$	λ_{11}	λ_{12}	λ_{11}	0
$X_2:$	λ_{21}	λ_{22}	λ_{21}	0
$X_3:$	λ_{31}	λ_{32}	λ_{31}	0
$X_4:$	λ_{41}	λ_{42}	λ_{41}	0
$X_5:$	λ_{51}	λ_{52}	0	λ_{52}
$X_6:$	λ_{61}	λ_{62}	0	λ_{62}
$X_7:$	λ_{71}	λ_{72}	0	λ_{72}
Exploratory		Confirmatory		

التحليل العاملي

تبسيط البيانات المعقدة وتحديد العوامل الكامنة

خطوات التحليل العاملي التوكيدي والاستكشافي

R مثال برمجي بلغة

```
# تحميل حزمة psych
library(psych)

# تحليل عاملي
fa_result <- fa(myData, nfactors=3)
print(fa_result$loadings)

# تحليل الموثوقية
alpha(myData)
omega(myData)
```

معايير تقييم النموذج

> 0.70	Cronbach's Alpha
< 0.08	RMSEA
> 0.90	CFI / TLI
< 0.08	SRMR

(EFA) التحليل العاملي الاستكشافي

يستخدم لاكتشاف بنية العوامل الكامنة دون فرضيات مسبقة

1. فحص ملائمة البيانات

2. تحديد عدد العوامل (Kaiser, Scree)

3. استخلاص العوامل وتحليلها

4. تدوير العوامل (Varimax, Oblimin)

(CFA) التحليل العاملي التوكيدي

يختبر فرضيات محددة مسبقًا حول بنية العوامل

1. تحديد النموذج النظري

2. تقدير معاملات النموذج

3. تقييم ملائمة النموذج (χ^2 , RMSEA, CFI)