

《新媒体数据运营与分析》

Excel (9): 统计分析-回归分析 (一)

教师：林志良

邮箱：linzhl@nfu.edu.cn

个人网站：www.zhilianglin.com

目录

- 回归分析介绍
- Excel操作
- 实例
- 判定系数： R^2

回归分析介绍

- 之前介绍的推断性统计分析方法（t检验、单因素方差分析、卡方检验、相关分析）都是分析两变量之间的关系。
- 回归分析则可以分析一个或以上的自变量与一个因变量的关系。
 - 只有一个自变量的回归分析——一元回归（简单线性回归）
 - 有多个自变量的回归分析——多元回归

回归分析介绍

- 之前介绍的推断性统计分析方法对变量类型有严格要求（分类型变量/数值型变量）。
- 回归分析则可以适用于多种变量类型的情况。（这里我们仅介绍因变量为数值型变量，自变量为数值型变量+分类型变量的情况。）

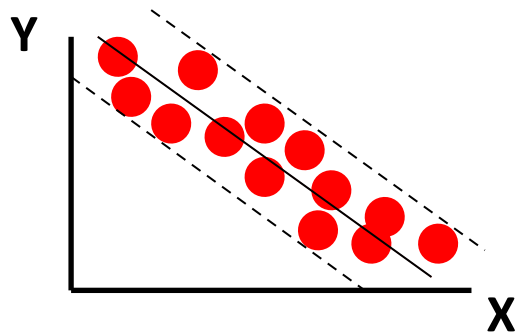
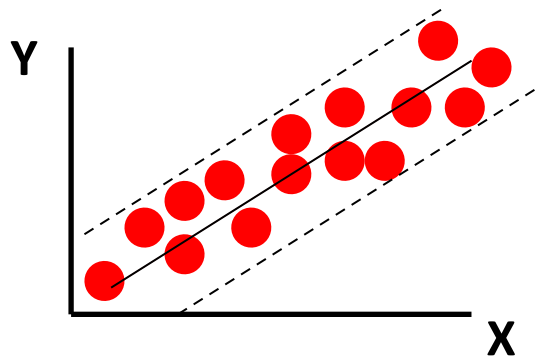
相关 vs. 回归

- **相关** (correlation) 用于：分析两变量线性关系的强度
(无所谓自变量和因变量)
- **回归** (regression) 用于：
 - **预测**——给定自变量的值，预测因变量的结果；
 - **解释**——自变量的变化会导致因变量有多大程度的变化。

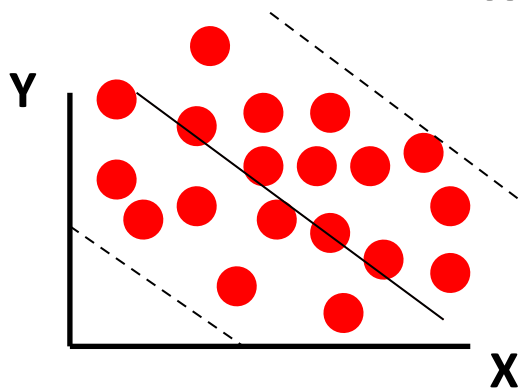
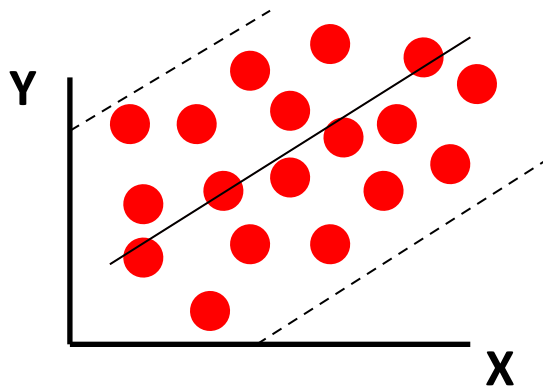
回归分析介绍

线性关系

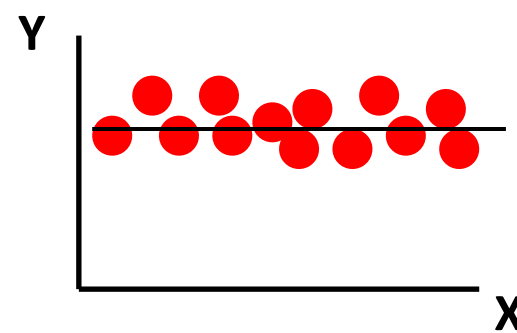
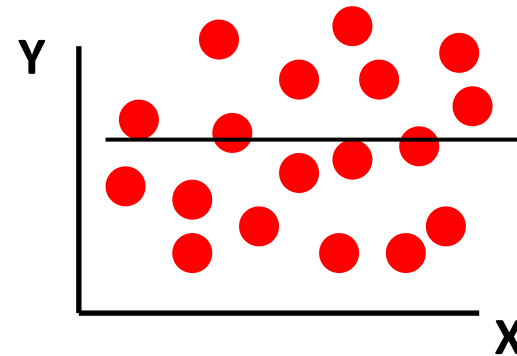
强关系



弱关系



无关系



回归分析方程 (回归直线)

给定第*i*个观测值，*y*的估计值或预测值

截距项

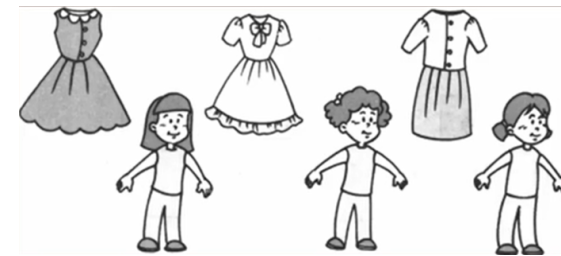
斜率 (回归系数)

第*i*个观测值

$$\hat{Y}_i = b_0 + b_1 X_i$$

回归分析介绍

最小二乘法

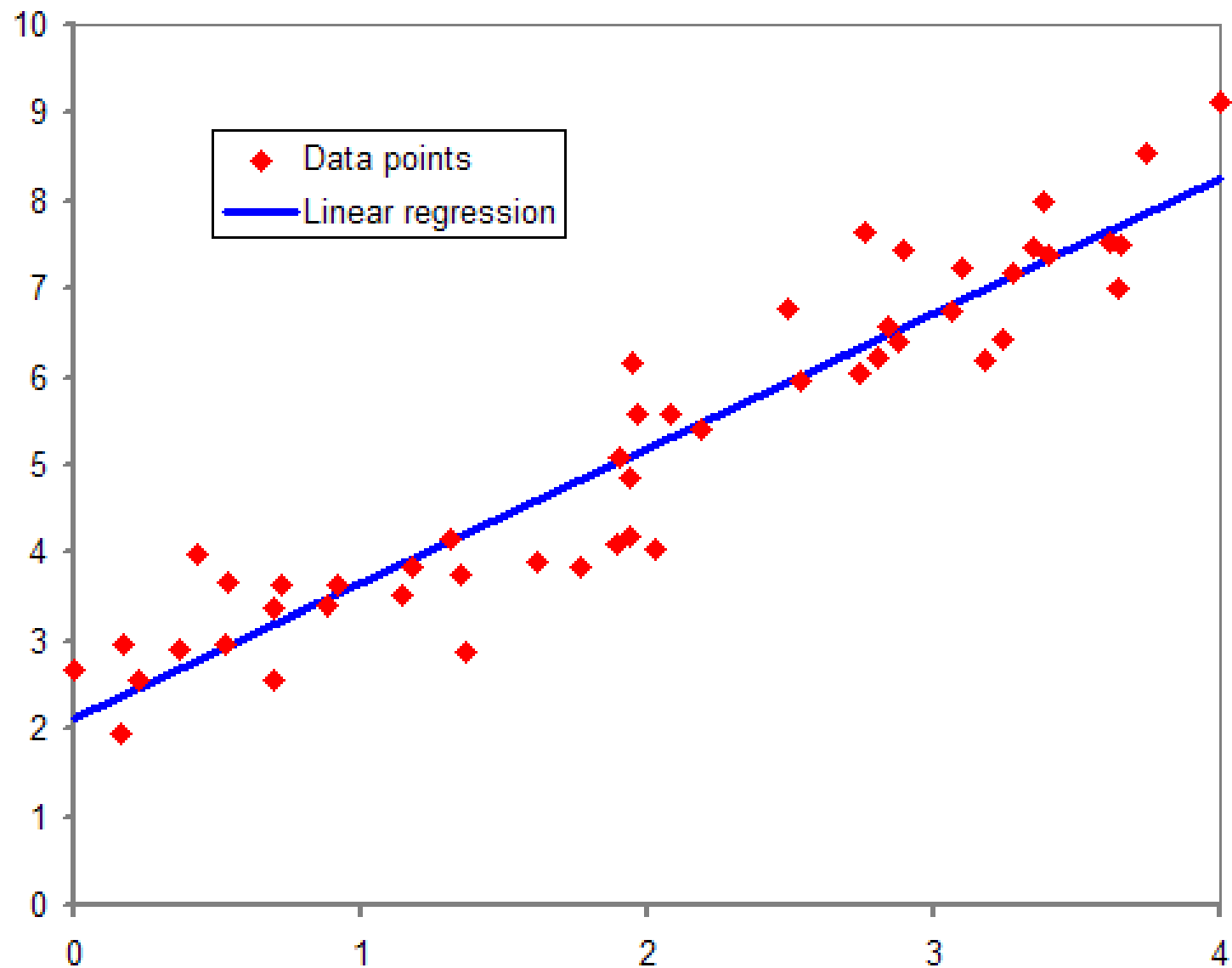


- 我们通过**最小二乘法** (Ordinal least squares, OLS) 找到**拟合**(fit)程度最好的回归直线

$$\min \sum (Y_i - \hat{Y}_i)^2 = \min \sum (Y_i - (b_0 + b_1 X_i))^2$$

- OLS回归**

回归分析介绍



最小二乘法

$$\hat{Y}_i = b_0 + b_1 X_i$$

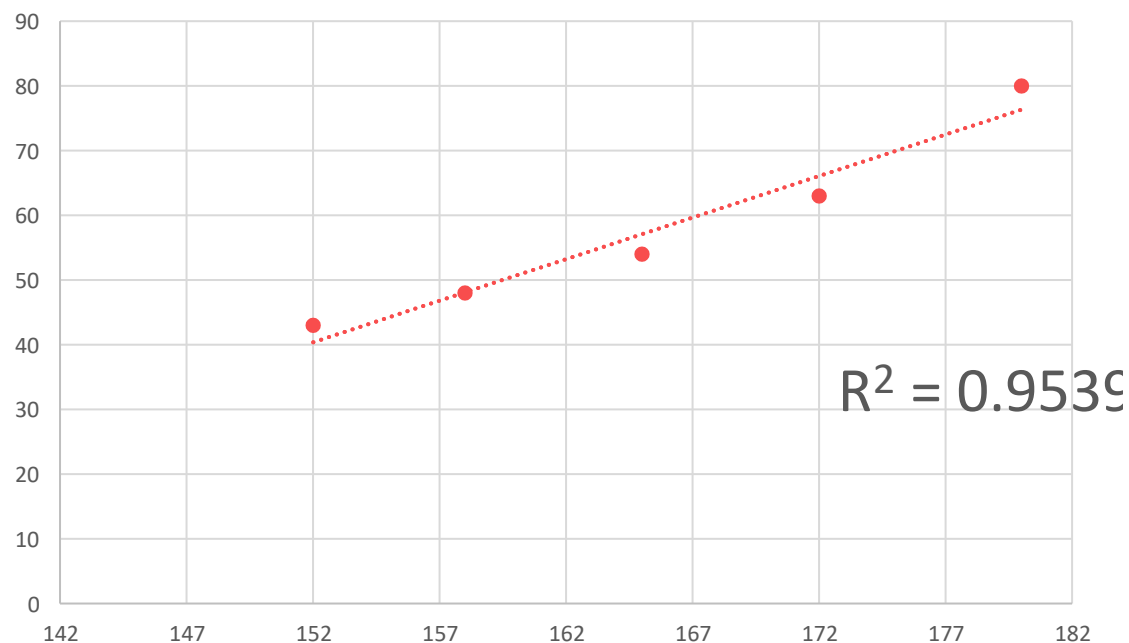
回归分析介绍

截距项和斜率的解释

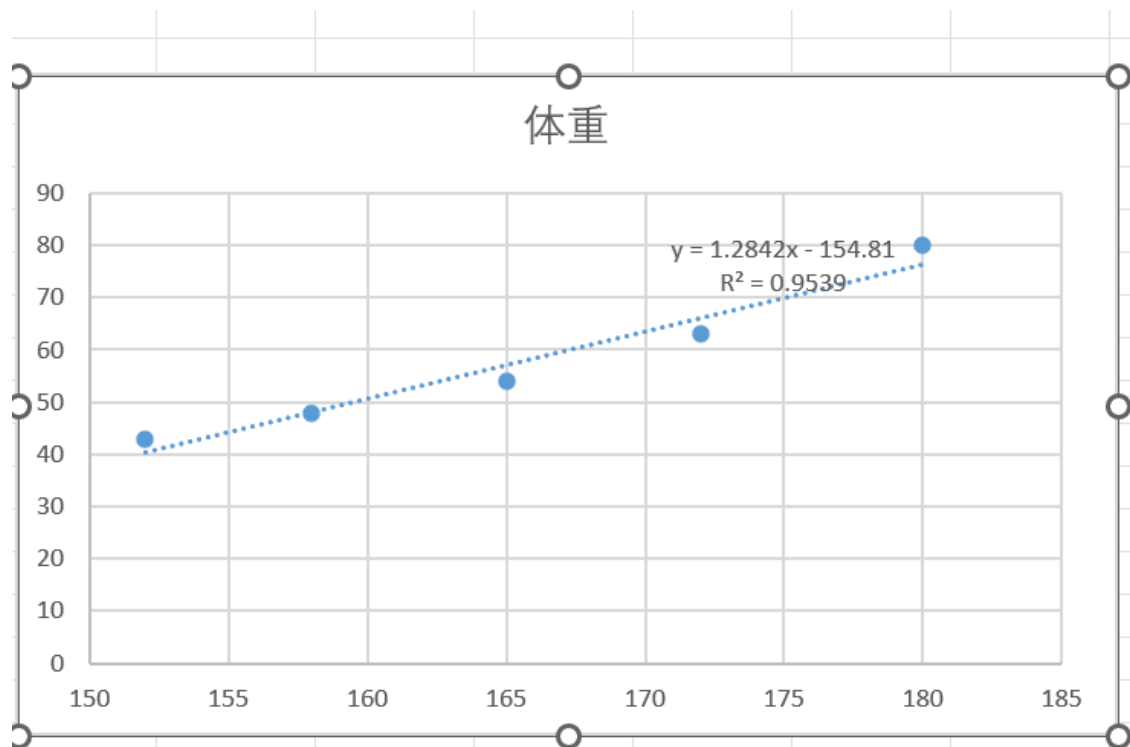
- b_0 (截距项) 代表 x 为0时, y 的取值 (一般没有什么实际用途)
- b_1 (斜率) 代表 x 每变化一个单位, y 平均变化的单位

散点图

- 为了可视化两变量的回归关系，我们可以绘制散点图并**添加回归直线（趋势线）**，另外在excel还可以添加**回归方程（公式）**和 R^2 值。



散点图



图表元素

- ☒ 坐标轴
- ☐ 坐标轴标题
- ☒ 图表标题
- ☐ 数据标签
- ☐ 误差线
- ☒ 网格线
- ☐ 图例
- ☒ 趋势线

线性
指数
线性预测
双周期移动平均
更多选项...

趋势线选项

趋势线选项

指数(X)
线性(L)
对数(O)
多项式(P)
乘幂(W)
移动平均(M)

阶数(D) 2
周期(E) 2

趋势线名称

自动(A)
自定义(C)

线性 (体重)

趋势预测

前推(F) 0.0 周期
后推(B) 0.0 周期

☐ 设置截距(S)

☒ 显示公式(E)
☒ 显示 R 平方值(R)

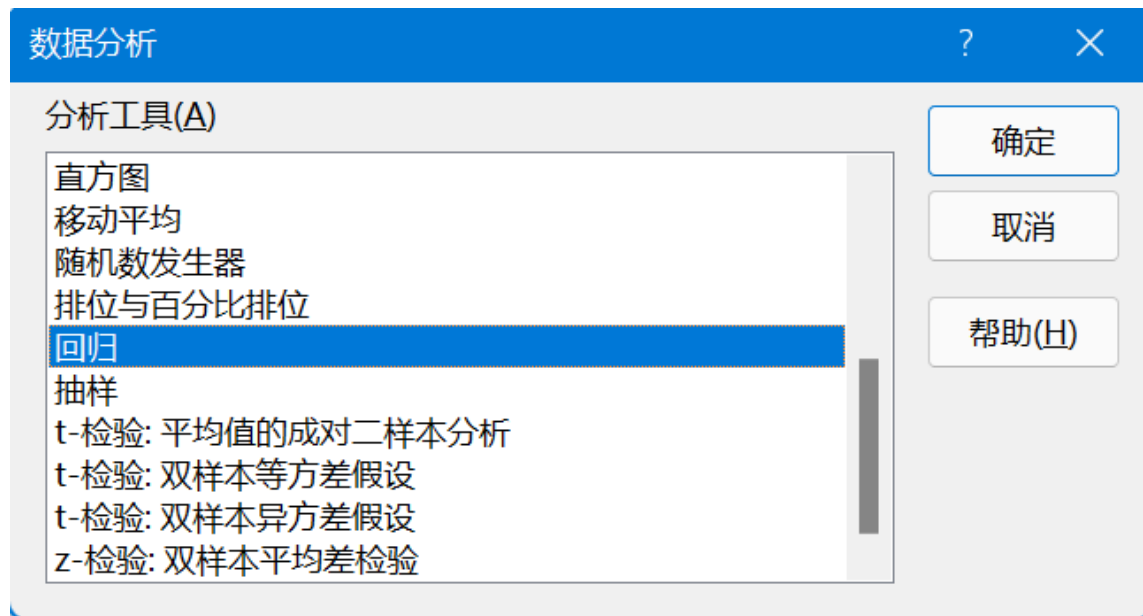
Excel函数：计算回归系数 (Slope)

- 函数: **SLOPE**(known_ys, known_xs)
- 参数:
 - **known_ys**: 因变量 (Y值) 的数据范围。
 - **known_xs**: 自变量 (X值) 的数据范围

Excel函数：计算截距 (Intercept)

- 函数: **INTERCEPT**(known_ys, known_xs)
- 参数:
 - **known_ys**: 因变量 (Y值) 的数据范围。
 - **known_xs**: 自变量 (X值) 的数据范围。

数据分析工具



身高与体重

有五位学生，他们的身高分别是152、158、165、172、180厘米；体重分别是43、48、54、63、80公斤。以身高作为自变量、体重作为因变量做回归分析。

身高	152	158	165	172	180
体重	43	48	54	63	80

实例

截距项 b_0 的解释

$$\widehat{\text{体重}} = -154.81 + 1.28 (\text{身高})$$

- 截距项 b_0 是自变量 $X=0$ 时 Y 的观测值
- 截距项 b_0 一般没有实际含义（不存在身高为0的情况）

实例

斜率 b_1 的解释

$$\widehat{\text{体重}} = -154.81 + 1.28(\text{身高})$$

- 斜率 b_1 是自变量X每变化一个单位，因变量Y的变化情况
 - 例如，这里的 $b_1=1.28$ ，意味着身高每提高1厘米，体重平均增加1.28公斤。

用回归分析做预测

如果身高是175 厘米，预测其体重：

$$\widehat{\text{体重}} = -154.81 + 1.28 (\text{身高})$$

$$= -154.81 + 1.28 (175)$$

$$= 69.19$$

判定系数： R^2

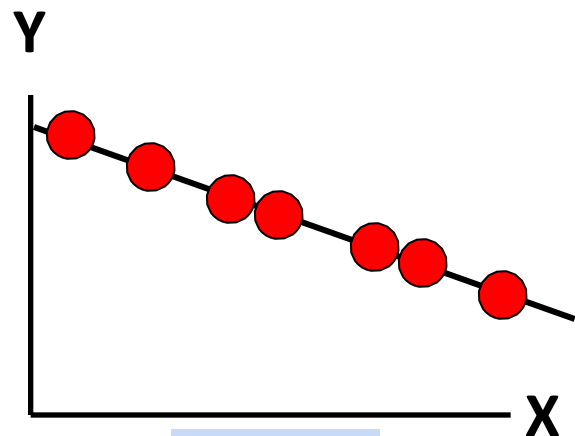
判定系数（coefficient of determination）是回归模型能解释因变量的变异的部分（反映回归直线的拟合程度）

判定系数的符号表示：R-square（R方）， R^2

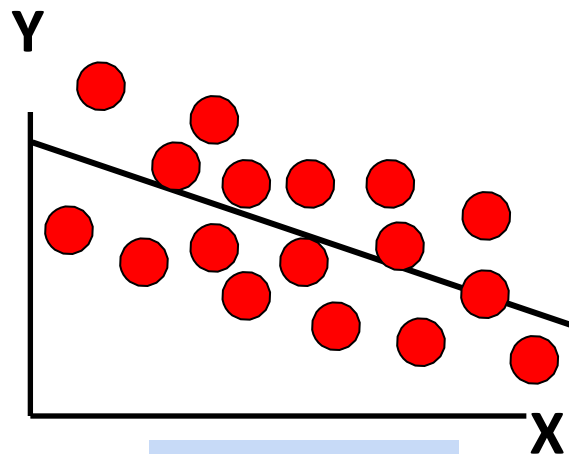
注意：

$$0 \leq R^2 \leq 1$$

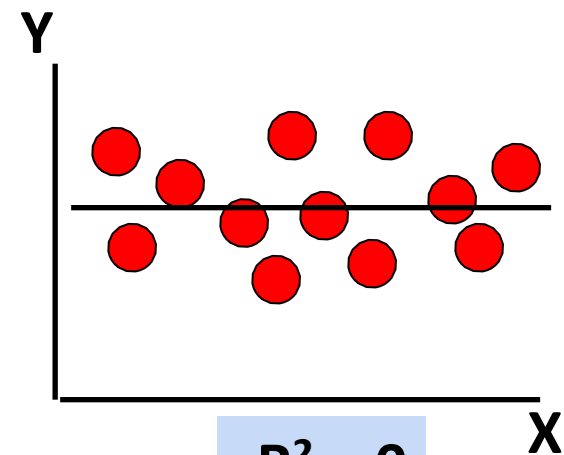
判定系数: R^2



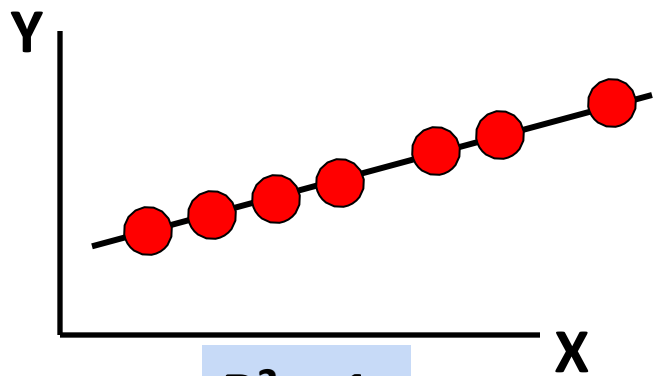
$$R^2 = 1$$



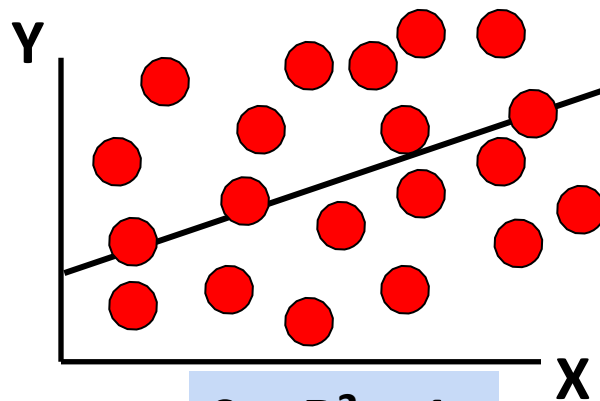
$$0 < R^2 < 1$$



$$R^2 = 0$$



$$R^2 = 1$$



$$0 < R^2 < 1$$

判定系数: R^2

Excel函数: 计算 R^2 (判定系数)

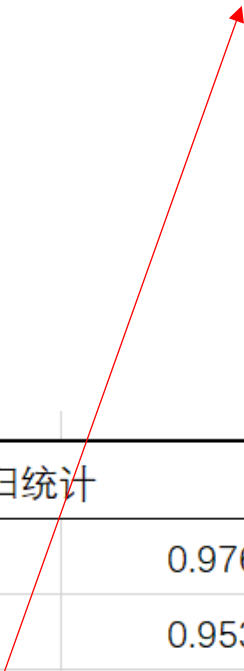
- 函数: RSQ (known_ys, known_xs)
- 参数:
 - known_ys: 因变量 (Y值) 的数据范围。
 - known_xs: 自变量 (X值) 的数据范围。

判定系数: R^2

调整后的 R^2 : 样本量和自变量个数会影响 R^2 ，为了消除样本量和自变量个数的影响

结论:

- 身高可以解释体重95.4%的变异。
- 在考虑了样本量和自变量个数的前提下，身高可以解释体重93.9%的变异。



回归统计	
Multiple R	0.976691735
R Square	0.953926746
Adjusted R Square	0.938568995
标准误差	3.611343571
观测值	5

参考资料

- [Lizongzhang的个人空间-合集 · Excel 数据分析实战](#)



谢谢！