# HÔI QUI TUYẾN TÍNH ĐA BIẾN

### HÒI QUI TUYẾN TÍNH ĐƠN

- Mô hồi qui tuyến tính đa biến
- Phương pháp bình phương tối thiểu
- Hệ số xác định của hồi qui đa biến
- Các giả định của mô hình
- Kiểm định mức ý nghĩa
- Sử dụng mô hình hồi qui ước lượng đế ước lượng và dự đoán
- Biến độc lập định tính

## MÔ HÌNH HÒI QUI TUYẾN TÍNH ĐA BIẾN

 Mô hình hồi qui tuyến tính đa biến là phương trình mô tả mối quan hệ giữa biến phụ thuộc y với các biến độc lập x<sub>1</sub>, x<sub>2</sub>, . . . x<sub>p</sub> và số hạng sai số ε

$$y = \beta_0 + \beta_1 x_1 + \beta_2 x_2 + \ldots + \beta_p x_p + \varepsilon$$

Với:

 $\beta_0, \beta_1, \beta_2, \dots, \beta_p$  là <u>các tham số</u>, và  $\varepsilon$  là biến ngẫu nhiên gọi là <u>số hạng sai số</u>

## PHƯƠNG TRÌNH HÒI QUI TUYẾN TÍNH ĐA BIẾN

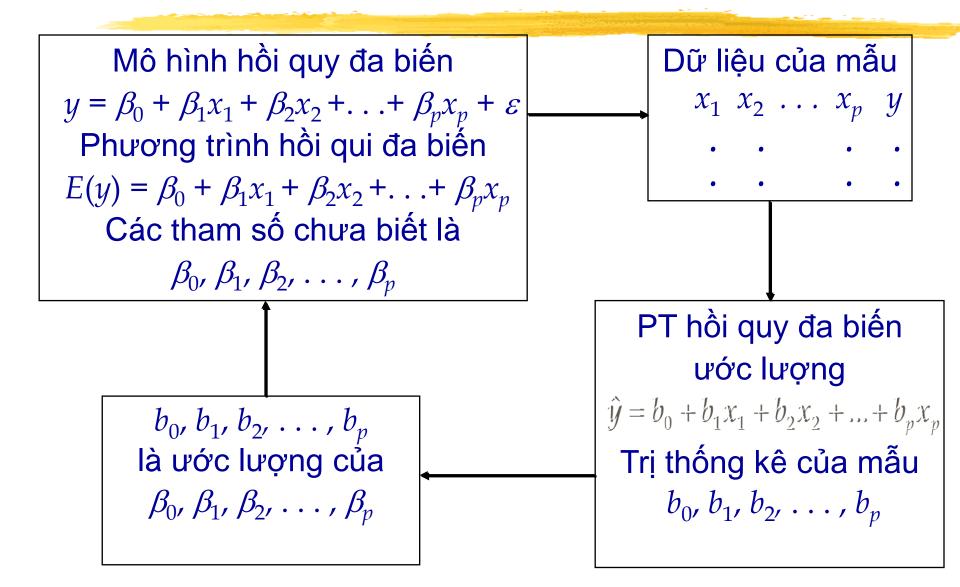
 Phương trình hồi qui tuyến tính đa biến là phương trình mô tả mối quan hệ giữa biến phụ thuộc y với các biến độc lập x<sub>1</sub>, x<sub>2</sub>, . . . x<sub>p</sub>

$$y = \beta_0 + \beta_1 x_1 + \beta_2 x_2 + \ldots + \beta_p x_p + \varepsilon$$

Với:

 $\beta_0, \beta_1, \beta_2, \dots, \beta_p$  là các tham số, và  $\varepsilon$  là biến ngẫu nhiên gọi là số hạng sai số

## QUI TRÌNH ƯỚC LƯỢNG



## PHƯƠNG PHÁP BÌNH PHƯƠNG TỐI THIỀU

Tiêu chí bình phương tối thiểu

$$\min \sum (y_i - \hat{y}_i)^2$$

Tính toán các giá trị của hệ số hồi qui Các công thức tính toán các hệ số hồi qui b<sub>0</sub>, b<sub>1</sub>, b<sub>2</sub>, ... b<sub>p</sub> liên quan đến việc sử dụng đại số tuyến tính. Các phần mềm thống kê sẽ thực hiện việc tính toán này.

## MÔ HÌNH HÒI QUI TUYẾN TÍNH ĐA BIẾN

Ví dụ: Khảo sát lương lập trình viên

Một Cty phần mềm thu thập dữ liệu của một mẫu gồm 20 lập trình viên.

Người ta đề nghị sử dụng phân tích hồi qui Để xác định xem lương có mối liên hệ với số năm kinh nghiệm và điểm thi năng khiếu về lập trình do cty tổ chức hay không? Số năm kinh nghiệm, điểm thi năng khiếu Và mức lương hàng năm (\$1000s) của 20 lập trình viên được trình bày ở bảng sau:

# MÔ HÌNH HÒI QUI TUYẾN TÍNH ĐA BIẾN 🚨



Exper.	<b>Score</b>	<b>Salary</b>	Exper.	<b>Score</b>	<b>Salary</b>
4	<b>78</b>	24.0	9	88	38.0
7	100	43.0	2	73	26.6
1	86	23.7	10	<b>75</b>	36.2
5	82	34.3	5	81	31.6
8	86	35.8	6	74	29.0
10	84	38.0	8	87	34.0
0	<b>75</b>	22.2	4	<b>7</b> 9	30.1
1	80	23.1	6	94	33.9
6	83	30.0	3	<b>7</b> 0	28.2
6	91	33.0	3	89	30.0

# MÔ HÌNH HỒI QUI TUYẾN TÍNH ĐA BIẾN



Giả sử chúng ta tin rằng lương hàng năm (y) có mối liên hệ với số năm kinh nghiệm ( $x_1$ ) và điểm thi năng khiếu ( $x_2$ ) theo mô hình hồi qui sau:

$$y = \beta_0 + \beta_1 x_1 + \beta_2 x_2 + \varepsilon$$

Với

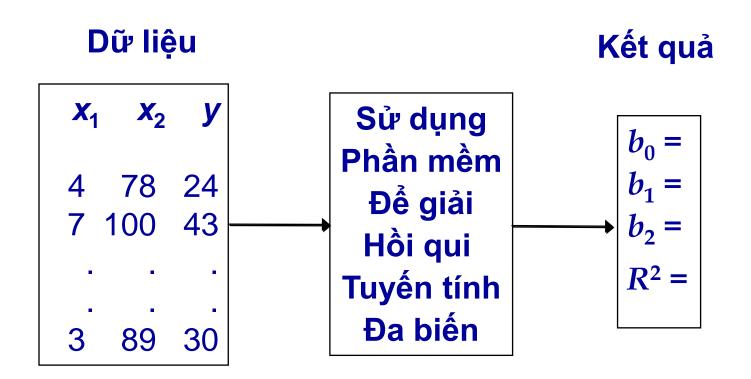
y = L wong hàng năm(\$1000)

 $x_1 = Số năm kinh nghiệm$ 

 $x_2$  = Điểm thi năng khiếu

# MÔ HÌNH HÒI QUI TUYẾN TÍNH ĐA BIẾN





# ƯỚC LƯỢNG $\beta_0$ , $\beta_1$ , $\beta_2$



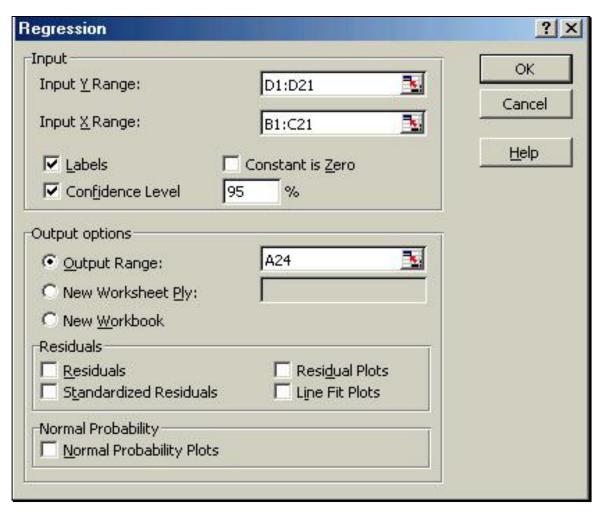
### Bảng số liệu trên Excel

	Α	В	C	D
1	Programmer	Experience (yrs)	Test Score	Salary (\$K)
2	1	4	78	24.0
3	2	7	100	43.0
4	3	1	86	23.7
5	4	5	82	34.3
6	5	8	86	35.8
7	6	10	84	38.0
8	7	0	75	22.2
9	8	1	80	23.1

# ƯỚC LƯỢNG $\beta_0$ , $\beta_1$ , $\beta_2$



### Hộp thoại hồi qui trên Excel



# ƯỚC LƯỢNG $\beta_0$ , $\beta_1$ , $\beta_2$



### Kết quả hồi qui trên Excel

	Α	В	С	D	Е
38					
39		Coeffic.	Std. Err.	t Stat	P-value
40	Intercept	3.17394	6.15607	0.5156	0.61279
41	Experience	1.4039	0.19857		1.9E-06
42	Test Score	0.25089	0.07735	3.2433	0.00478
43					

# PHƯƠNG TRÌNH HỒI QUI ƯỚC LƯỢNG



**SALARY = 3.174 + 1.404(EXPER) + 0.251(SCORE)** 

# GIẢI THÍCH CÁC HỆ SỐ HỒI QUI



Trong ohân tích hồi qui đa biến, Mỗi hệ số hồi qui được giải thích như sau:

 $b_i$  là một ước lượng cho sự thay đổi của y ứng với sự gia tăng 1 đơn vị của  $x_i$  khi tất cả các biến độc lập được giữ không đổi.

# GIẢI THÍCH CÁC HỆ SỐ HỒI QUI



$$b_1 = 1.404$$

Lương được kỳ vọng tăng \$1,404 đối với mỗi 1 năm kinh nghiệm tăng thêm (khi điểm năng khiếu được giữ không đổi).

$$b_2 = 0.251$$

Lương được kỳ vọng tăng \$251 đối với mỗi 1 năm kinh nghiệm tăng thêm (khi số năm kinh nghiệm được giữ không đổi).



### Mối liên hệ giữa SST, SSR, SSE

SST = SSR + SSE  

$$\sum (y_i - \overline{y})^2 = \sum (\hat{y}_i - \overline{y})^2 + \sum (y_i - \hat{y}_i)^2$$

#### where:

SST = Tổng bình phương toàn phần

SSR = Tổng bình phương hồi qui

SSE = Tổng bình phương sai số



### Kết quả hồi qui trên Excel

	Α	В	С	D	Е	F
32						
33	ANOVA					
34		df	SS	MS	F	Significance F
35	Regression	2	500.3285	250.1643	42.76013	2.32774E-07
36	Residual	17	99.45697	5.85041		
37	Total	19	599.7855			
38						
			-	SSI	R	



$$R^2 = SSR/SST$$

 $R^2 = 500.3285/599.7855 = .83418$ 

# HỆ SỐ XÁC ĐỊNH ĐIỀU CHỈNH



$$R_a^2 = 1 - (1 - R^2) \frac{n - 1}{n - p - 1}$$

$$R_a^2 = 1 - (1 - .834179) \frac{20 - 1}{20 - 2 - 1} = .814671$$



### Kết quả hồi qui trên Excel

	Α	В	С
23			
24	SUMMARY OUTPU	T	
25			
26	Regressio	on Statistics	
<b>27</b>	Multiple R	0.913334059	
28	R Square	0.834179103	
29	Adjusted R Square	0.814670762	
30	Standard Error	2.418762076	
31	Observations	20	
32			

# CÁC GIẢ ĐỊNH VỀ SỐ HẠNG SAI SỐ $\varepsilon$

- 1. Sai số  $\varepsilon$  là biến ngẫu nhiên với trung bình bằng 0
- 2. Phương sai của  $\varepsilon$ , ký hiệu  $\sigma^2$ , sẽ giống nhau đối với tất cả các giá trị của biến độc lập.
- 3. Các giá trị của  $\varepsilon$  là độc lập.
- 4. Sai số  $\varepsilon$  là biến ngẫu nhiên tuân theo phân phối chuẩn phản ánh sự biến động của giá trị y và giá trị kỳ vọng của y được xác định bởi  $\beta_0 + \beta_1 x_1 + \beta_2 x_2 + ... + \beta_v x_v$ .

# KIỂM ĐỊNH Ý NGHĨA

- Trong hồi qui tuyến tính đơn biến, kiểm định F và t cho cùng kết luận
- Trong hồi qui tuyến tính đa biến, kiểm định F và t
   có các mục đích khác nhau

• Kiểm định F được dùng để xác định có tồn tại mối liên hệ có ý nghĩa giữa biến phụ thuộc và toàn bộ các biến độc lập

Kiểm định F được xem như kiểm định ý nghĩa tổng thể

- Nếu kiểm định F được xem như kiểm định ý nghĩa tổng thể, thì kiểm định t được dùng để xác định xem từng biến độc lập riêng có ý nghĩa hay không
- Kiểm định t được thực hiện riêng cho mỗi biến độc lập trong mô hình
- Kiểm định t được xem như kiểm định ý nghĩa riêng lẻ



Giả thuyết

$$H_0: \beta_1 = \beta_2 = \ldots = \beta_p = 0$$

 $H_a$ : Có ít nhất 1 tham số  $\beta_i$  khác 0

Trị kiểm định

F = MSR/MSE

Qui tắc bác bỏ

Bác bỏ  $H_0$  nếu p-value  $\leq \alpha$  hay nếu  $F > F_{\alpha}$ . Với  $F_{\alpha}$  lấy từ bảng phân phối FBậc tự do trên tử số là p và bậc tự do dưới mẫu số là n - p - 1.



Giả thuyết

 $H_0$ :  $\beta_1 = \beta_2 = 0$ 

 $H_a$ : Có ít nhất 1 tham số  $\beta_i$  khác 0

Qui tắc bác bỏ

Với  $\alpha = 5\%$  và Bậc tự do là 2 và 17

Tra bảng  $F_{.05} = 3.59$ 

Bác bỏ  $H_0$  nếu p-value  $\leq$  .05 hay  $F \geq 3.59$ 

# KIĒM ĐỊNH Ý NGHĨA: KIĒM ĐỊNH F



### Kết quả hồi qui trên Excel

	Α	В	C	D	Е	F
32						
33	ANOVA					
34		df	SS	MS	F	Significance F
35	Regression	2	500.3285	250.1643	42.76013	2.32774E-07
36	Residual	17	99.45697	5.85041		
37	Total	19	599.7855			
38						

*p*-value được dùng để kiếm định ý nghĩa tổng thể



Trị kiểm định

F = MSR/MSE= 250.16/5.85 = 42.76

Kết luận

p-value  $\leq$  .05, vì vậy có thể bác bỏ  $H_0$ . (cũng vậy,  $F = 42.76 \geq 3.59$ )



Giả thuyết

$$H_0$$
:  $\beta_i = 0$ 

$$H_a$$
:  $\beta_i$  khác  $0$ 

Trị kiểm định

$$t = b_i/S_{bi}$$

Qui tắc bác bỏ

Bác bỏ  $H_0$  nếu p-value  $\leq \alpha$  hay nếu  $t \leq -t_{\alpha/2}$  or  $t \geq t_{\alpha/2}$  với  $t_{\alpha/2}$  Được lấy từ bảng phân phối t Với bậc tự do là n - p - 1



### Kết quả hồi qui trên Excel

	Α	В	С	D	Е
38					
39		Coeffic.	Std. Err.	t Stat	P-value
40	Intercept	3.17394	6.15607	0.5156	0.61279
41	Experience	1.4039	0.19857	7.0702	1.9E-06
42	Test Score	0.25089	0.07735	3.2433	J.00478
43					

Trị thống kê t và p-value được dùng để kiểm định ý nghĩa riêng của biến"Experience"



### Kết quả hồi qui trên Excel

	Α	В	С	D	Е
38					
39		Coeffic.	Std. Err.	t Stat	P-value
40	Intercept	3.17394	6.15607	0.5156	0.61279
41	Experience	1.4039	0.19857	7.0702	1.9E-06
42	Test Score	0.25089	0.07735	3.2433	0.00478
43					

Trị thống kê t và p-value được dùng để kiểm định ý nghĩa riêng của biến"Test Score"



Giả thuyết

 $H_0$ :  $\beta_i = 0$ 

 $H_a$ :  $\beta_i$  khác 0

Qui tắc bác bỏ

Với  $\alpha$  = .05 và bậc tự do = 17,  $t_{.025}$  = 2.11 Bác bỏ  $H_0$  nếu p-value  $\leq$  .05 hay  $t \geq$  2.11



Trị kiểm định

$$t = b_1/S_{b1} = 1.4039/0.1986 = 7.07$$

$$t = b_2/S_{b2} = 0.25089/0.07735 = 3.24$$

Kết luận

Bác bỏ <u>cả</u>  $H_0$ :  $\beta_1 = 0$  và  $H_0$ :  $\beta_2 = 0$ . Cả hai biến độc lập đều có ý nghĩa

# KIỂM ĐỊNH Ý NGHĨA: ĐA CỘNG TUYẾN



Thuật ngữ đa cộng tuyến liên quan đến sự tương quan giữa các biến độc lập. Đa cộng tuyến thường xảy ra khi các biến độc lập có tương quan mạnh (|r| > .7)

### Hậu quả của ĐCT:

- Khi có ĐCT hoàn hảo (|r| = 1)
   Chúng ta không thể ước lượng được mô hình
- Sai số chuẩn của các hệ số sẽ lớn S<sub>bi</sub>
- R² rất cao cho dù thống kê t ít ý nghĩa
- Các ước lượng sẽ không chính xác
- Dấu vài hệ số sẽ khác với kỳ vọng

# KIỂM ĐỊNH Ý NGHĨA: ĐA CỘNG TUYẾN



- Qui trình ước lượng y trong hồi qui đa biến cũng tương tư như trong hồi qui đơn biến.
- Chúng ta thay thế các biến x<sub>1</sub>, x<sub>2</sub>, . . . , x<sub>p</sub> vào phương trình hồi qui ước lượng thay vì chỉ sử dụng 1 biến độc lập x trong hồi qui đơn biến.

### KIỂM ĐỊNH Ý NGHĨA: ĐA CỘNG TUYẾN



 Nếu phương trình hồi qui ước lượng được dùng cho mục đích dự báo thì ĐCT không gây ra vấn đề nghiêm trọng gì.

 Để hạn chế ĐCT, ta không đưa các biến độc lập có tương quan mạnh vào phương trình hồi qui đa biến.





- Trong nhiều tình huống thực tiễn chúng ta phải sử dụng các biến định tính như giới tính (Nam, Nữ); Vùng miền (Bắc, Trung, Nam)
- Ví dụ,  $x_2$  có thể đại diện cho giới tính với  $x_2 = 0$  để chỉ Nam và  $x_2 = 1$  để chỉ Nữ.
- Trong trường hợp này x<sub>2</sub> được gọi là biến giả,
   biến chỉ thị hay biến thuộc tính.



- Ví dụ: Khảo sát lương lập trình viên
  - Như một sự mở rộng vấn đề khảo sát lương lập trình viên.

Giả sử về mặt quản lý, người ta tin rằng lương hàng năm có liên quan đến cá nhân có bằng tốt nghiệp về khoa học máy tính hay hệ thống thông tin.

Dữ liệu về Số năm kinh nghiệm, Điểm thi năng khiếu, Bằng cấp chuyên môn và lương hàng năm (\$1000) của mẫu gồm 20 lập trình viên được trình bày như sau:

Exper.	<b>Score</b>	Degr.	<b>Salary</b>	Exper.	<b>Score</b>	Degr.	<b>Salary</b>
4	78	No	24.0	9	88	Yes	38.0
7	100	Yes	43.0	2	<b>73</b>	No	26.6
1	86	No	23.7	10	<b>75</b>	Yes	36.2
5	82	Yes	34.3	5	81	No	31.6
8	86	Yes	35.8	6	74	No	29.0
10	84	Yes	38.0	8	87	Yes	34.0
0	<b>75</b>	No	22.2	4	<b>79</b>	No	30.1
1	80	No	23.1	6	94	Yes	33.9
6	83	No	30.0	3	<b>7</b> 0	No	28.2
6	91	Yes	33.0	3	89	No	30.0

## ƯỚC LƯỢNG PHƯƠNG TRÌNH HỒI QUY



$$y = b_0 + b_1 x_1 + b_2 x_2 + b_3 x_3$$

#### Với:

y = L wong hàng năm (\$1000)

 $x_1 = Số năm kinh nghiệm$ 

 $x_2$  = Điểm thi năng khiếu

 $x_3 = 0$  nếu <u>không</u> có bằng cấp chuyên môn 1 nếu <u>có</u> bằng cấp chuyên môn

 $x_3$  là biến giả



#### Kết quả hồi qui trên Excel

	Α	В	C
23			
24	SUMMARY OUTPU	T	
25			
26	Regressio	on Statistics	
27	Multiple R	0.920215239	
28	R Square	0.846796085	
29	Adjusted R Square	0.818070351	
30	Standard Error	2.396475101	
31	Observations	20	
32			



#### Kết quả hồi qui trên Excel

	Α	В	C	D	Е	F
32						
33	ANOVA					
34		df	SS	MS	F	Significance F
35	Regression	3	507.896	169.2987	29.47866	9.41675E-07
36	Residual	16	91.88949	5.743093		
37	Total	19	599.7855			
38						



#### Kết quả hồi qui trên Excel

	Α	В	С	D	Е
38					
39		Coeffic.	Std. Err.	t Stat	P-value
40	Intercept	7.94485	7.3808	1.0764	0.2977
41	Experience	1.14758	0.2976	3.8561	0.0014
42	Test Score	0.19694	0.0899	2.1905	0.04364
43	Grad. Degr.	2.28042	1.98661	1.1479	0.26789
44					

Không có ý nghĩa





- Nếu biến định tính có k thuộc tính thì sẽ sử dụng k – 1 biến giả. Mỗi biến giả sẽ được mã hóa là 0 và 1.
- Ví dụ, một biến định tính có 3 thuộc tính A, B và C có thể được đại diện bằng 2 biến  $x_1$  và  $x_2$  với các giá trị (0, 0) cho A, (1, 0) cho B, and (0,1) cho C.
- Lưu ý: Phải cẩn thận trong việc định nghĩa và giải thích biến giả



 Ví dụ, một biến định tính về trình độ học vấn có thể được trình bày bằng biến x<sub>1</sub> và x<sub>2</sub> với các giá trị như sau:

B	aằng cấp		
C	ao nhất	<b>X</b> <sub>1</sub>	$X_2$
•	Cử nhân	0	0
•	Thạc sĩ	1	0
•	Tiến sĩ	0	1

### More Complex Qualitative Variables

For example, a variable indicating level of education could be represented by  $x_1$  and  $x_2$  values as follows:

Highest Degree	$x_1$	$x_2$
Bachelor's	0	0
Master's	1	0
Ph.D.	0	1

