

بِسْمِ اللّٰهِ الرَّحْمٰنِ الرَّحِيْمِ



# مدرس: سرکار خانم دکتر سیده سولماز طالبی رگرسیون لجستیک

جلسه ششم

( 2 )



# مروزی بر رگرسیون خطی

• نکته:

این رگرسیون زمانی که متغیر پاسخ کمی باشد مورد استفاده قرار میگیرد.  
اگر متغیر پاسخ شما زمان تا رخدادن یک پیامد باشد، اگر چه کمی است نمیتوان از این رگرسیون استفاده کرد.

تفسیر ضرایب:

$$Y = b_0 + b_1 x_1$$

به ازای یک واحد افزایش  $x_1$ ،  $y$  به میزان  $b_1$  واحد تغییر میکند.



## مثال ۱:

Model Summary<sup>b</sup>

Model	R	R Square	Adjusted R Square	Std. Error of the Estimate
1	.471 <sup>a</sup>	.222	.214	.425

a. Predictors: (Constant), Metastases

b. Dependent Variable: Stage

Coefficients<sup>a</sup>

Model	Unstandardized Coefficients		Standardized Coefficients Beta	t	Sig.
	B	Std. Error			
1	(Constant)	1.774	.054	32.865	.000
	Metastases	.463	.088		

a. Dependent Variable: Stage

میزان همبستگی متغیر متاستاز داشتن با متغیر stage بیماری ۴۷. میباشد. این رگرسیون ۲۲. از کل تغییرات را تبیین میکند.

معادله رگرسیون به صورت زیر است:

$$Y = 1.77 + .46 \text{ metastases}$$



## مثال ۱:

- معادله رگرسیون به صورت زیر است:

$$Y = 1.77 + .46 \text{ metastases}$$

تفسیر:

متاستاز داشتن یک متغیر اسمی است که کدهای آن: ۰ = متاستاز نداشتن و ۱ = متاستاز داشتن میباشد. با جایگذاری کد مورد نظر در معادله رگرسیون، مقدار پیش بینی متغیر وابسته بدست می آید.

مثال: بیماری برای یک خانم با متاستاز چقدر پیش بینی میشود؟

$$Y = 1.77 + .46 (1) = 2.23$$

بیماری تقریبا ۲ Stage میباشد.

## مثال ۲:

- حال قصد داریم stage بیماری را با توجه به متغیرهای گرید بیماری، متاستاز داشتن و تعداد غدد درگیر پیش بینی کنیم.

**Model Summary<sup>b</sup>**

Model	R	R Square	Adjusted R Square	Std. Error of the Estimate
1	.483 <sup>a</sup>	.233	.209	.426

a. Predictors: (Constant), tedad ghodade dargir, Metastases, Grade

b. Dependent Variable: Stage

**Coefficients<sup>a</sup>**

Model	Unstandardized Coefficients		Standardized Coefficients Beta	t	Sig.
	B	Std. Error			
1 (Constant)	1.618	.159		10.169	.000
Grade	.056	.076	.069	.736	.464
Metastases	.466	.089	.474	5.223	.000
tedad ghodade dargir	.007	.010	.066	.702	.484

a. Dependent Variable: Stage



## مثال ۲:

- میزان همبستگی متغیرهای مستقل و وابسته تقریباً ۵. است که مقدار مناسبی را نشان میدهد. این خط رگرسیون مقدار ۲. از کل تغییرات متغیر وابسته را تبیین میکند که مقدار کمی است. شاید با وارد کردن متغیرهای دیگری این مقدار بهتر شود. معادله خط رگرسیون به صورت زیر است:

$$Y = 1.62 + .47 \text{ metastases}$$

همانطور که ملاحظه میفرمایید ضرایب این مدل نیز بسیار شبیه به مدل قبلی میباشد.



## تمرین:

هدف پیش بینی هزینه های درمان برای افراد میباشد. به این منظور متغیرهای سن، فشار خون، سیگاری بودن، کلسترول و میزان فعالیت بدنی را وارد رگرسیون کرده و خروجی های زیر را بدست آورده ایم.  
با دانستن اینکه

سن متغیر کمی  
فشار خون کد ۰ = کم فشار، ۱ = نرمال و ۲ = پرفشار  
سیگار کد ۰ = غیر سیگاری و ۱ = سیگاری  
کلسترول کد ۰ = نرمال و ۱ = کلسترول بالا  
فعالیت بدنی کد ۰ = ندارد و ۱ = دارد

معادله خط رگرسیون را نوشه و تفسیر کنید.

میزان هزینه های درمان برای یک شخص ۰۶ ساله سیگاری با فشار خون نرمال، کلسترول بالا و عدم فعالیت بدنی را محاسبه کنید.



## تمرين:

**Model Summary**

Model	R	R Square	Adjusted R Square	Std. Error of the Estimate
1	.425 <sup>a</sup>	.181	.180	15.42655

a. Predictors: (Constant), Physically active, Cholesterol, Smoker, Age in years, Blood pressure

**Coefficients<sup>a</sup>**

Model		Unstandardized Coefficients		Standardized Coefficients Beta	t	Sig.
		B	Std. Error			
1	(Constant)	-13.848	1.254		-11.046	.000
	Age in years	.468	.019	.244	25.039	.000
	Blood pressure	2.886	.278	.102	10.374	.000
	Smoker	7.218	.405	.174	17.840	.000
	Cholesterol	6.041	.341	.173	17.739	.000
	Physically active	-6.615	.335	-.194	-19.762	.000

a. Dependent Variable: Treatment costs

## پاسخ:

میزان همبستگی بین متغیرهای مستقل و وابسته ۴. میباشد و این خط ۱۸ درصد از کل تغییرات را تبیین میکند. معادله رگرسیون به صورت زیر است:

$$\gamma = -13.84 + .46 \text{ age} + 2.88 \text{ BP} + 7.22 \text{ smoke} + 6.04 \text{ CHOL} - 6.61 \text{ ACTIVE}$$

با افزایش هر سال عمر به شرط ثابت بودن تمام متغیرها، تقریباً ۵. واحد به هزینه های درمان اضافه میشود.

ابطالا به فشار خون به شرط ثابت بودن تمام متغیرها تقریباً ۳ واحد به هزینه های درمان اضافه میکند.

داشتن فعالیت بدنی به شرط ثابت بودن سایر متغیرها، تقریباً ۷ واحد از هزینه های درمان میکاهد.

$$\gamma = -13.84 + .46 \text{ (60)} + 2.88 \text{ (1)} + 7.22 \text{ (1)} + 6.04 \text{ (1)} - 6.61 \text{ (0)} = 29.9$$



## رگرسیون لجستیک

- برای رگرسیون لجستیک متغیر وابسته حتما باید اسمی دو حالتی یا چند حالتی باشد. متغیرهای مستقل میتوانند هر نوعی باشند.

$$\text{Log } (p/(1-p)) = \text{logit}(p) = b_0 + b_1 x_1$$

تفسیر:

یک واحد افزایش  $x_1$ , نسبت بخت را به میزان  $\exp(b_1)$  تغییر میدهد.  
به  $(\exp(b_1))$  نسبت بخت و به  $(\exp(b_0))$  شیوع اولیه میگویند.

نکته:

در برخی مقالات نسبت بخت را به اشتباه به صورت نسبت خطر تفسیر میکنند. این جایگزینی در تفاسیر زمانی که شیوع پیامد کم (زیر ۱۵ درصد) باشد ایجاد ندارد. در غیر این صورت نمیتوان نسبت بخت را به صورت نسبت خطر تفسیر کرد.

# مثال ۱:

- میخواهیم احتمال ابتلا به دیابت را در نظر گرفتن چگونگی فشار خون افراد پیش بین کنیم.
- برای این منظور یک رگرسیون لجستیک برازش میدهیم. خروجی ها به صورت زیر هستند.

**Dependent Variable Encoding**

Original Value	Internal Value
No	0
Yes	1

**Categorical Variables Codings**

	Frequency	Parameter coding	
		(1)	(2)
Blood pressure Hypotension	1207	.000	.000
Normal	6134	1.000	.000
Hypertension	2659	.000	1.000

**Variables in the Equation**

	B	S.E.	Wald	df	Sig.	Exp(B)	95% C.I. for EXP(B)	
							Lower	Upper
Step 1 <sup>a</sup>	Blood pressure							
	Blood pressure(1)	-.336	.137	6.039	1	.014	.715	.547 .934
	Blood pressure(2)	1.093	.133	67.907	1	.000	2.982	2.300 3.867
	Constant	-2.758	.122	514.899	1	.000	.063	

a. Variable(s) entered on step 1: Blood pressure.



## مثال ۱:

**Dependent Variable Encoding**

Original Value	Internal Value
No	0
Yes	1

این خروجی کدهای متغیر وابسته را نشان میدهد. با توجه به این جدول ما متوجه میشویم که دیابت داشتن کد ۱ را دارد. در نتیجه مدل ما نسبت بخت ابتلا به دیابت را برآورد میکند.

## مثال ۱:

Categorical Variables Codings

	Frequency	Parameter coding	
		(1)	(2)
Blood pressure	Hypotension	.000	.000
	Normal	1.000	.000
	Hypertension	.000	1.000

این خروجی کدهای متغیر مستقل را معرفی میکند. در واقع با توجه به این جدول متوجه گروه مرجع میشویم. مثلا در این مثال گروه کم فشار گروه مرجع میباشد و تمامی تفاسیر نسبت به این گروه ارائه میگردد. این متغیر را به عنوان یک متغیر اسمی در نظر گرفته ایم بنابراین برای حالت نرمال و پرفشار برآوردهای مختلفی ارائه میشود. اگر به عنوان متغیر رتبه ای وارد شود یک برآورد برای متغیر فشار خون محاسبه میشود.

# مثال ۱:

**Variables in the Equation**

	B	S.E.	Wald	df	Sig.	Exp(B)	95% C.I. for EXP(B)	
							Lower	Upper
Step 1 <sup>a</sup>	Blood pressure							
	Blood pressure(1)	-.336	.137	6.039	1	.014	.715	.547 .934
	Blood pressure(2)	1.093	.133	67.907	1	.000	2.982	2.300 3.867
	Constant	-2.758	.122	514.899	1	.000	.063	

a. Variable(s) entered on step 1: Blood pressure.

این خروجی ضرایب متغیرها را ارائه میدهد. با توجه به این جدول معادله رگرسیون به صورت زیر میباشد.

$$\text{Logit}(p) = -2.75 - .33 \text{ normal pressure} + 1.09 \text{ hypertension}$$

ستون  $\text{Exp}(B)$  نسبت بخت را برای هر متغیر ارائه میدهد. اگر مقدار کمتر از 1 باشد، آن متغیر پیشگیری کننده و اگر بیشتر از 1 باشد عامل خطر است.

## مثال ۲:

اینک میخواهیم احتمال ابتلا به دیابت را با توجه به متغیرهای رده سنی، جنس، فشار خون، کلسترول و فعالیت بدنی بدست بیاوریم.

متغیر رده سنی: ۱ = ۴۵-۵۴، ۲ = ۵۵-۶۴، ۳ = ۶۵-۷۴ و ۴ = بیشتر از ۷۴

متغیر جنس: ۰ = مرد و ۱ = زن

متغیر فشار خون: ۰ = کم فشار، ۱ = فشار نرمال و ۲ = پر فشار

متغیر کلسترول: ۰ = نرمال و ۱ = بالا

متغیر فعالیت فیزیکی: ۰ = ندارد و ۱ = دارد.

در این مدل، سن به عنوان یک متغیر رتبه ایی وارد مدل شده است. وارد کردن متغیرها با توجه به نظر محقق است. در این حالت محقق ادعا میکند که اثر افزایش رده سنی از ۱ به ۲ همانند اثر افزایش رده سنی ۲ به ۳ است. به همین دلیل یک ضریب برآورد میشود و به جای متغیر کدهای مختلف مینشینند. اگر این تساوی اثرات برقرار نباشد (مانند فشار خون) یعنی اثر افزایش کد از ۰ به ۱ با اثر افزایش کد از ۱ به ۲ یکسان نباشد باید برای هر رده یک ضریب محاسبه گردد.

## مثال ۲:

**Dependent Variable Encoding**

Original Value	Internal Value
No	0
Yes	1

**Categorical Variables Codings**

		Frequency	Parameter coding	
			(1)	(2)
Blood pressure	Hypotension	1207	.000	.000
	Normal	6134	1.000	.000
	Hypertension	2659	.000	1.000
Physically active	No	5051	.000	
	Yes	4949	1.000	
Cholesterol	Normal	5934	.000	
	High	4066	1.000	
Gender	Male	5029	.000	
	Female	4971	1.000	

جدول اول: کدهای متغیر وابسته را مشخص میکند.

جدول دوم: گروه های مرجع را برای متغیرهای اسمی نشان میدهد.

## مثال ۲:

**Variables in the Equation**

	B	S.E.	Wald	df	Sig.	Exp(B)	95% C.I. for EXP(B)	
							Lower	Upper
Step 1 <sup>a</sup>	.121	.041	8.630	1	.003	1.129	1.041	1.224
Age category	.066	.077	.731	1	.393	1.068	.918	1.242
Gender(1)								
Blood pressure			301.979	2	.000			
Blood pressure(1)	-.318	.137	5.393	1	.020	.728	.556	.952
Blood pressure(2)	1.088	.133	66.708	1	.000	2.968	2.286	3.853
Cholesterol(1)	.103	.078	1.748	1	.186	1.108	.952	1.291
Physically active(1)	-.131	.078	2.801	1	.094	.877	.752	1.023
Constant	-3.062	.172	316.479	1	.000	.047		

a. Variable(s) entered on step 1: Age category, Gender, Blood pressure, Cholesterol, Physically active.

معادله خط با توجه به جدول بالا به صورت زیر است:

$$Y = .12 \text{ age} - .3 \text{ normal pressure} + 1.08 \text{ hypertension}$$

اثر سایر متغیرها به شرط حضور رده سنی و فشار خون معنادار نیست.

کم فشاری به شرط ثابت بودن سایر متغیرها نسبت بخت ابتلا به دیابت را تقریبا ۳ برابر کاهش میدهد.

پر فشاری به شرط ثابت بودن سایر متغیرها نسبت بخت ابتلا به دیابت را تقریبا ۳ برابر افزایش میدهد.

## تمرین:

- برای محاسبه نسبت بخت ابتلا به سکته قلبی، تصمیم به برآش رگرسیون لجستیک در حضور متغیرهای رده سنی، جنسیت، فشار خون، سیگار و کلسترول گرفته ایم. خروجی ها به صورت زیر است. معادله رگرسیون را نوشه، ضرایب را تفسیر کنید
- متغیر رده سنی:  $1 = 45 - 45 = 0$ ,  $2 = 54 - 45 = 9$ ,  $3 = 64 - 45 = 19$  و  $4 = 74 - 45 = 29$  بیشتر از 74
- متغیر جنس:  $0 = \text{مرد}$  و  $1 = \text{زن}$
- متغیر فشار خون:  $0 = \text{کم فشار}$ ,  $1 = \text{فشار نرمال}$  و  $2 = \text{پر فشار}$
- متغیر سیگار:  $0 = \text{غیر سیگاری}$  و  $1 = \text{سیگاری}$
- متغیر کلسترول:  $0 = \text{نرمال}$  و  $1 = \text{بالا}$



# تمرين:

## Dependent Variable Encoding

Original Value	Internal Value
No	0
Yes	1

## Categorical Variables Codings

	Frequency	Parameter coding	
		(1)	(0)
Cholesterol	Normal	.000	
	High	1.000	
Gender	Male	.000	
	Female	1.000	

## Variables in the Equation

	B	S.E.	Wald	df	Sig.	Exp(B)	95% C.I. for EXP(B)	
							Lower	Upper
Step 1 <sup>a</sup>	.619	.025	625.042	1	.000	1.857	1.769	1.949
Age category	.052	.044	1.416	1	.234	1.053	.967	1.147
Gender(1)	.596	.037	260.653	1	.000	1.815	1.689	1.952
Blood pressure	1.235	.055	513.459	1	.000	3.439	3.090	3.826
Smoker	.701	.045	247.468	1	.000	2.016	1.848	2.200
Cholesterol(1)	-2.716	.086	1006.733	1	.000	.066		
Constant								

a. Variable(s) entered on step 1: Age category, Gender, Blood pressure, Smoker, Cholesterol.

## پاسخ:

در این تمرین متغیر فشار خون به صورت رتبه ای وارد شده است.

$$\text{Logit}(p) = -2.7 + .6 \text{ age} + .6 \text{ BP} + 1.2 \text{ smoke} + .7 \text{ chol}$$

نسبت بخت برای افزایش هر رده سنی برابر ۱.۸۵ است و این یعنی سن یک عامل خطر برای سکته به حساب میاید و افزایش هر رده سنی (با توجه به رده بندی داده ها) احتمال سکته را ۸۵ درصد بالا میبرد.

نسبت بخت برای افزایش هر رده فشار خون برابر ۱.۸۱ است و این یعنی فشار خون یک عامل خطر برای سکته به حساب میاید و افزایش هر رده فشار خون (با توجه به رده بندی داده ها) احتمال سکته را ۸۵ درصد بالا میبرد.

نسبت بخت برای سیگاری بودن برابر ۳.۴۳ است و این یعنی سیگار یک عامل خطر برای سکته به حساب میاید و در افراد سیگاری (کد ۱ = سیگاری بودن) احتمال سکته تقریباً ۳.۵ برابر افراد غیر سیگاری است.

نسبت بخت برای کلسترول بالا برابر ۲۰۶ است و این یعنی کاسترول بالا یک عامل خطر برای سکته به حساب میاید و در افراد با کلسترول بالا (کد ۲ = کلسترول بالا) احتمال سکته تقریباً ۲ برابر افراد با کلسترول نرمال است.