۲۱ جلسهی بیست و یکم، شنبه

یادآوری ۲۰۵. بردار نرمال (عمود بر) رویهی به معادلهی $f(x,y,z)=\cdot$ در نقطهی (x.,y.,z.) به صورت زیر است

$$\mathbf{n} = (f_x(x., y., z.), f_y(x., y., z.), f_z(x., y., z.))$$

معادلهی صفحهی مماس در نقطهی (x.,y.,z.) به صورت زیر است:

$$f_x(x.,y.,z.)(x-x.) + f_y(x.,y.,z.)(y-y.) + f_z(x.,y.,z.)(z-z.) =$$

به طور خاص بردار نرمال رویهی z=f(x,y) در نقطهی (x,y,) به صورت زیر است

$$(-f_x(x.,y.),-f_y(x.,y.),)$$

دقت کنید که مؤلفهی آخر مثبت است و این بدان جهت است که بردار گرادیان در جهت افزایش تابع است. نیز معادلهی صفحهی مماس در نقطهی یادشده به صورت زیر است:

$$f_x(x.,y.)(x-x.) + f_y(x.,y.)(y-y.) = z-z.$$

گفتیم که اگر z = f(x,y) یک تابع دو متغیره باشد، چند جملهای تیلور درجه ی اول آن (تقریب خطی آن) حول نقطه ی گفتیم که z = f(x,y) به صورت زیر است:

$$f(x,y) \approx P_1(x,y) = f(a,b) + f_x(a,b)(x-a) + f_y(a,b)(y-b)$$

معادلهی بالا در واقع از فرمول دیفرانسیل کلی به دست آمده است:

$$\Delta z \approx dz = f_x dx + f_y dy$$

چندجملهی تیلور درجهی اول را میتوان به صورت ماتریسی زیر نیز نوشت:

$$P_1(x,y) = f(a,b) + \left(f_x(a,b), f_y(a,b)\right) \begin{bmatrix} x-a \\ y-b \end{bmatrix}$$

اگر قرار دهیم:

$$f'(a,b) = \Big(f_x(a,b), f_y(a,b)\Big)$$

شباهت معادلهی بالا به حالت تکمتغیرهی زیر آشکار میشود:

$$f(x) \approx f(a) + f'(a)(x - a)$$

چند جملهای تیلور در توابع تک متغیره

درجهي اول

$$f(x) \approx f(a) + f'(a)(x - a)$$

درجهی دوم

$$f(x) \approx f(a) + f'(a)(x-a) + \frac{f''(a)}{2!}(x-a)^{2}$$

در جهی سو

$$f(x) \approx f(a) + f'(a)(x-a) + \frac{f''(a)}{r!}(x-a)^{r} + \frac{f'''(a)}{r!}(x-a)^{r}$$

ىسط تىلور

$$f(x) = \sum_{n=1}^{\infty} \frac{f^{(n)}(a)}{n!} (x-a)^n$$

چند جملهای تیلور در توابع دو متغیره

درجهي دوم

$$z = f(x,y) \approx f(a,b) + f_x(a,b)(x-a) + f_y(a,b)(y-b) + \frac{1}{2} f_{xx}(a,b)(x-a)^{2} + f_{xy}(a,b)(x-a)(y-b) + \frac{1}{2} f_{yy}(a,b)(y-b)^{2}$$

رابطهی بالا را می توان به صورت ماتریسی زیر نیز نوشت:

$$f(x,y)pprox \underbrace{P_{ ext{ iny }}(x,y)}_{ ext{
m pulse}} = f(a,b) + \left[f_x(a,b) \quad f_y(a,b)
ight] egin{bmatrix} x-a \ y-b \end{bmatrix} +$$

$$\frac{1}{7} \begin{bmatrix} x - a & y - b \end{bmatrix} \begin{bmatrix} f_{xx}(a, b) & f_{xy}(a, b) \\ f_{yx}(a, b) & f_{yy}(a, b) \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x - a \\ y - b \end{bmatrix}$$

احتمالاً تا اینجا توجه کردهاید که مشتقات توابع چندمتغیره، در واقع **توابعی ماتریسی** هستند.

تک متغیره $\mathbf{R} o \mathbf{R}$	دو متغیره ${f R}^{ee} o {f R}$
f(x.)	f(x.,y.)
f'(x.)	$\left[f_x(x.,y.) \ \ f_y(x.,y.) ight]$
f''(x.)	$egin{bmatrix} \left[f_x(x.,y.) & f_y(x.,y.) ight] \ \left[f_{xx}(x.,y.) & f_{xy}(x.,y.) \ f_{yx}(x.,y.) & f_{yy}(x.,y.) \end{matrix} ight]$
	$\left[f_{yx}(x.,y.) f_{yy}(x.,y.) \right]$

این مطلب را در ریاضیات سطوح بالاتر خواهید آموخت. دانشجویان رشتهی ریاضی در درس هندسهی دیفرانسیل یا آنالیز ۳ با این مطالب آشنا خواهند شد.

تمرین ۲۰۶. چند جملهای تیلور درجهی دوم را برای تابع $f(x,y) = e^{-(x^{\mathsf{Y}} + y^{\mathsf{Y}})}$ حول نقطهی $f(x,y) = e^{-(x^{\mathsf{Y}} + y^{\mathsf{Y}})}$ بنویسید.

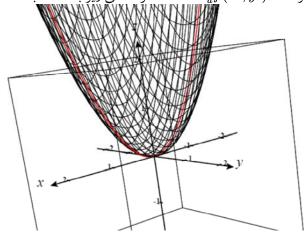
آخرین نکتهای که یادآوری میکنم این است که مشتق تابع z=f(x,y) در جهت بردار یکهی z=f(x,y) در جهت بردار یکهی u=(a,b)

$$D_u f(x.,y.) = f_x(x.,y.)a + f_y(x.,y.)b$$

مشتق سوئی در واقع شیب خط مماس بر منحنی محل تلاقی رویه ی مورد نظر با صفحه ای است که روی بردار (a,b) به موازات محور z رسم شده است. تقعّر این منحنی را میتوان با استفاده از مشتق سوئی دوم بررسی کرد:

$$D_u^{\mathsf{Y}} f(x_{\cdot}, y_{\cdot}) = f_{xx}(x_{\cdot}, y_{\cdot}) a^{\mathsf{Y}} + f_{yy}(x_{\cdot}, y_{\cdot}) b^{\mathsf{Y}} + {\mathsf{Y}} f_{xy}(x_{\cdot}, y_{\cdot}) ab$$

اگر $\cdot \cdot = D_u^{\Upsilon} f(x,y,y)$ آنگاه تقعر منحنی زیر به سمت بالاست:



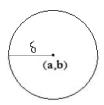
۱.۲۱ یافتن اکسترممهای توابع دو متغیره

یادآوری ۲۰۷ (توابع تک متغیره). فرض کنید f(x) یک تابع تک متغیره باشد که در سرتاسر \mathbf{R} تعریف شده است. اگر این تابع در یک نقطه ی x=a اکسترمم نسبی داشته باشد و در این نقطه مشتق پذیر باشد آنگاه x=a اکسترممها در نقاط اول). به نقطه ای که در آن مشتق موجود نباشد یا صفر باشد، یک نقطه ی بحرانی می گفتیم و آموختیم که اکسترممها در نقاط بحرانی رخ می دهند. در محک مشتق دوم نیز آموختیم که در نقطه ی بحرانی x=a اگر x=a اگر x=a آنگاه تقعر به سمت بایین (ماکزیمم نسبی) و اگر x=a آنگاه تقعر به سمت پایین (ماکزیمم نسبی) است.

در ادامهی این درس، متناظر مطالب بالا را برای توابع دومتغیره بیان خواهیم کرد.

تعریف ۲۰۸. منظور از یک همسایگی باز به شعاع δ از نقطه ی(a,b) مجموعه یزیر است

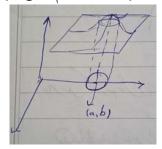
$$B_{\delta}(a,b) = \{(x,y) \in \mathbf{R}^{\mathsf{Y}} | \sqrt{(x-a)^{\mathsf{Y}} + (y-b)^{\mathsf{Y}}} < \delta \}$$



تعریف ۲۰۹. تابع z=f(x,y) در نقطهی $a,b)\in \mathbf{R}^{1}$ دارای ماکزیمم نسبی است هرگاه z=f(x,y) موجود باشد به طوری که

$$\forall (x,y) \in B_{\delta}(a,b) \quad f(x,y) \leqslant f(a,b)$$

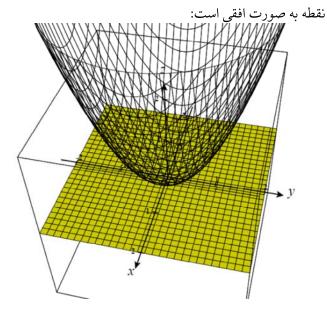
به طور مشابه مینیمم نسبی تعریف میشود.



تابع f در نقطهی (a,b) ماکزیمم مطلق دارد هرگاه

$$\forall (x,y) \in Dom(f) \quad f(x,y) \leqslant f(a,b)$$

مشاهدات ۲۱۰. وقتی میگوئیم صفحه ی A به رویه ی z=f(x,y) در نقطه ی (a,b) مماس است، یعنی در یک همسایگی مشاهدات ۲۱۰. وقتی میگوئیم صفحه ی A رویه را تنها در یک نقطه قطع میکند. وقتی نقطه ای اکسترمم نسبی باشد، صفحه ی مماس در آن $B_\delta(a,b)$



قضیه ۲۱۱. اگر تابع $f_x(x.,y.)$ در نقطه ی (x.,y.) اکسترمم نسبی داشته باشد آنگاه اگر z=f(x,y) و z=f(x,y.) موجود باشند داریم:

$$f_x(x.,y.) = f_y(x.,y.) = \cdot$$

به بیان دیگر

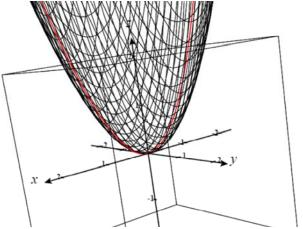
$$\nabla f(x.,y.) = (\cdot,\cdot)$$

که تأییدکنندهی مشاهدهی بالاست که صفحهی مماس در این نقاط افقی است.

اکسترمم دارد، z=f(x,y) واقع است. از آنجا که رویه در نقطه یر رویه ی ویه z=f(x,y) اکسترمم دارد، z=x دارای اکسترمم نسبی است. بنابراین

$$f'(x,y.)|_{x=x.} = \cdot$$

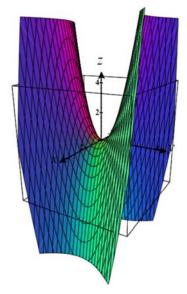
 $f_y(x_\cdot,y_\cdot)=\cdot$ يعنى $f_x(x_\cdot,y_\cdot)=\cdot$ و به طور مشابه ميتوان ثابت كرد كه



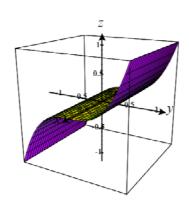
تعریف ۲۱۲. نقطه ی $f_x = f_y = \cdot$ را یک نقطه ی بحرانی برای تابع f میخوانیم هرگاه در آن $(a,b) \in Dom(f)$ یا یکی از f_x یا f_y موجود نباشند.

توجه ۲۱۳. اکسترممها همواره در نقاط بحرانی اتفاق میافتند، اما هر نقطهی بحرانی لزوماً اکسترمم نیست.

مشاهدات ۲۱۴. در توابع دو متغیره، علاوه بر اکسترمم می توانیم وضعیت زینی داشته باشیم:



توجه کنید که نقطه ی بالا در یک جهت ماکزیمم است و در جهت دیگر مینی موم. به طور کلی نقطه ی زینی، یک نقطه ی بحرانی است که در آن $f_x = f_y = 0$ و این نقطه نه مینی موم است و نه ماکزیمم. پس در این نقطه، نمی توان صفحه ای بر رویه مماس کرد که رویه را در تنها در یک نقطه قطع کند. به نمودار $z = y^*$ در زیر دقت کنید. نقطه ی $z = y^*$ نیز یک نقطه ی نینی است:



نتیجه ۲۱۵. اگر (x,y,y) یک نقطه ی بحرانی باشد، دو حالت داریم:

حالت اول: $f_x(x,y,0)=f_y(x,y,0)=f_y(x,y,0)$. در این حالت نقطه ی مورد نظر یا ماکزیمم نسبی است یا مینی موم نسبی است یا زینی. (به نقطه ای که در آن $f_x=f_y=f_y$ یک نقطه ی ایستائی گفته می شود).

حالت دوم. یکی از f_x یا f_y موجود نیستند. در این حالت یا مینی موم نسبی داریم یا ماکزیمم نسبی یا هیچکدام.

مثال ۲۱۶. اکسترممهای تابع زیر را بیابید و نوع آنها را مشخص کنید.

$$f(x,y) = x^{\mathsf{Y}} + y^{\mathsf{Y}} - \mathsf{Y}x - \mathsf{P}y + \mathsf{Y}\mathsf{Y}$$

پاسخ. ابتدا نقاط بحرانی را پیدا میکنیم.

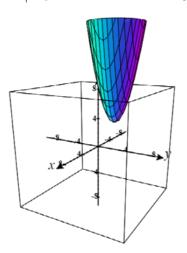
$$f_x = Yx - Y = \cdot \Rightarrow x = Y$$

$$f_y = \Upsilon y - \hat{r} = \cdot \Rightarrow y = \Upsilon$$

پس نقطهی (۱,۳) یک نقطهی بحرانی برای تابع بالا است. می توان نوشت:

$$f(x,y) = (x - 1)^{r} + (y - r)^{r} + r$$

پس نقطهی (۱,۳) نقطهی مینی موم نسبی و مطلق تابع مورد نظر است:



مثال ۲۱۷. نخست دامنه، و سپس نقاط بحرانی تابع $f(x,y) = x \ln y$ را بیابید.