

Numpy vs. Sympyで学ぶ 高校数学ハンズオン（前編） 【関数のグラフ，微分編】

進行予定

7/7 前編「関数のグラフ, 微分編」

- NumPyとSymPyの特徴
- 関数とは
- 代表的な関数（三角関数, 指数関数など）のグラフ
- 微分を定義から理解する
- 簡単な数値微分の方法
- 応用：最小二乗法の考え方

講師自己紹介

- 氏名：大久保 亮介
- 現在，薬学部4年（漢方薬専攻）
- 担当講義：基礎統計→ML，高校数学など

- 関数とは

関数とは？

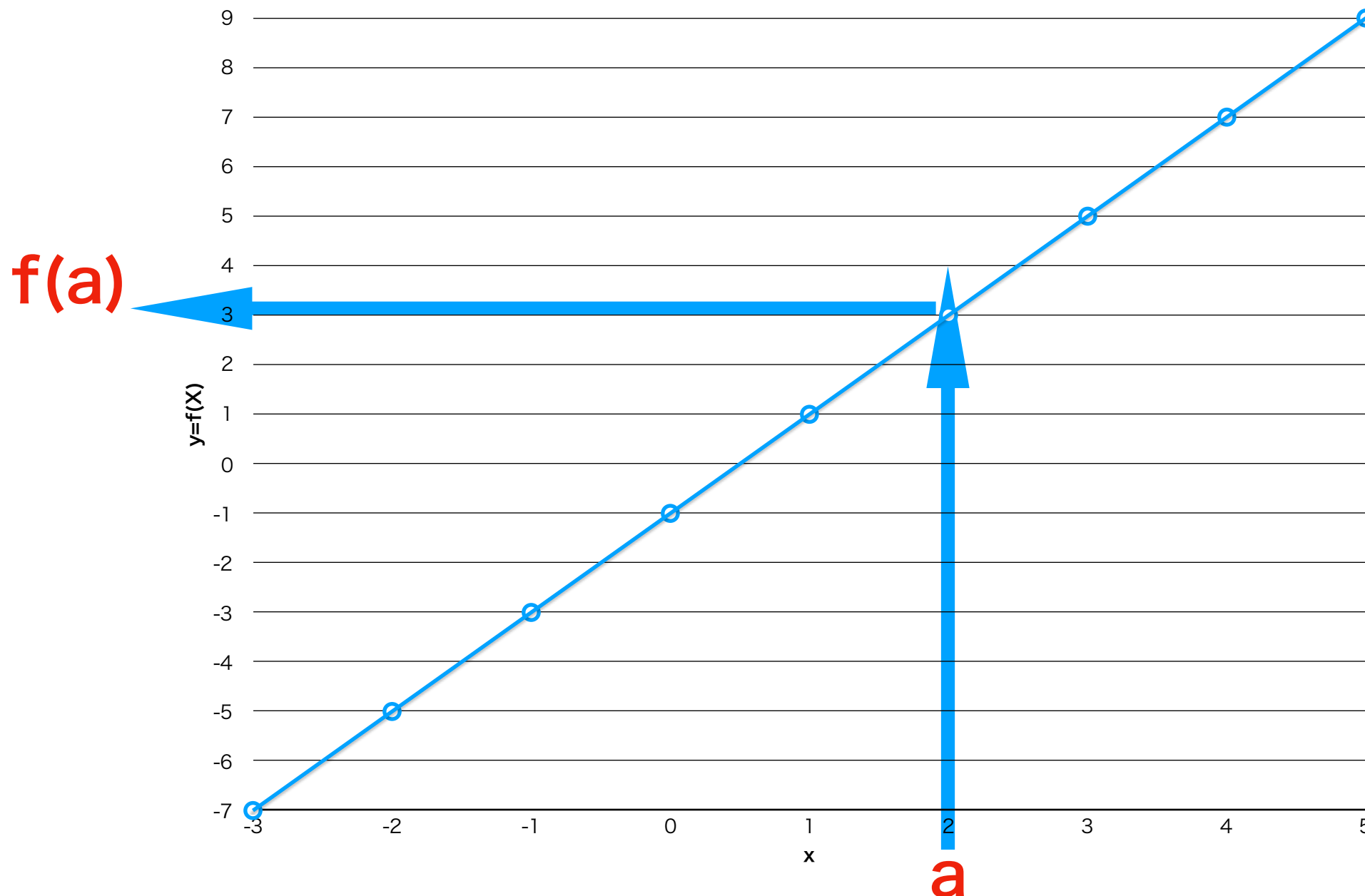
xの値を定めるとyの値がただ1つ定まるとき、

yはxの関数であるという

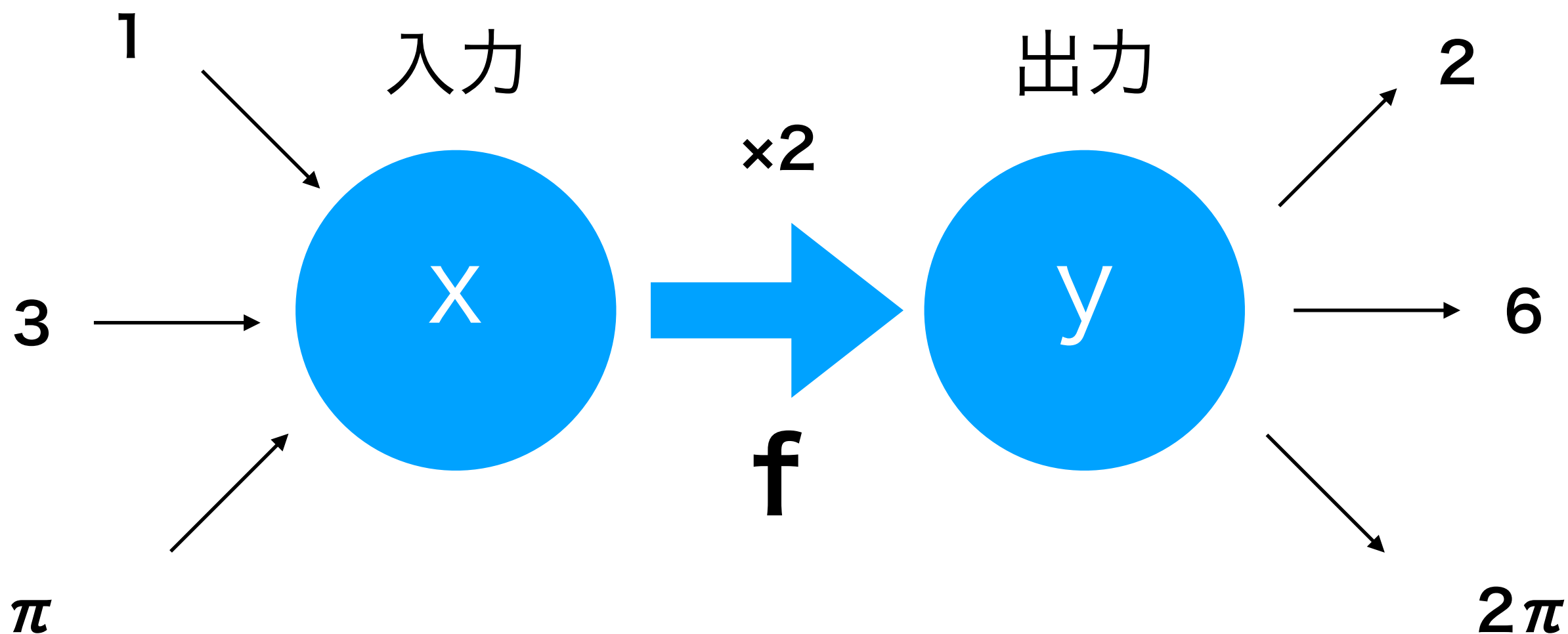
$$y = f(x)$$

x = aのとき、

$$y = f(a)$$



関数のイメージ



関数の種類（一例）

- 多項式関数
- 指数・対数関数
- 三角関数

多項式関数

一次関数 $y = ax + b$

二次関数 $y = ax^2 + bx + c$

三次関数 $y = ax^3 + bx^2 + cx + d$

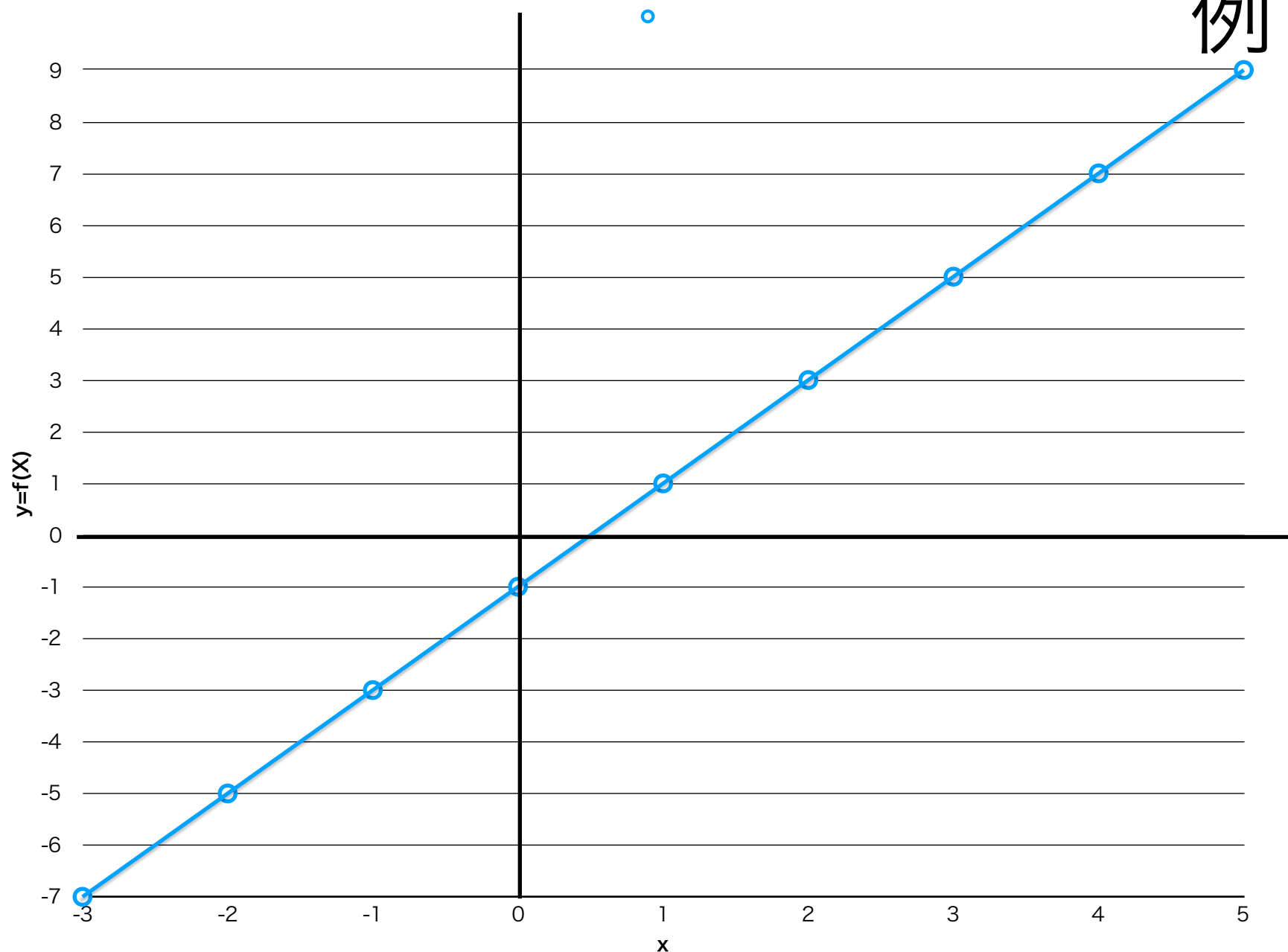
n次関数 $y = a_nx^n + a_{n-1}x^{n-1} + \dots + a_1x^1 + a_0x^0$

一次関数

$$y = ax + b$$

例： $f(x) = 2x - 1$

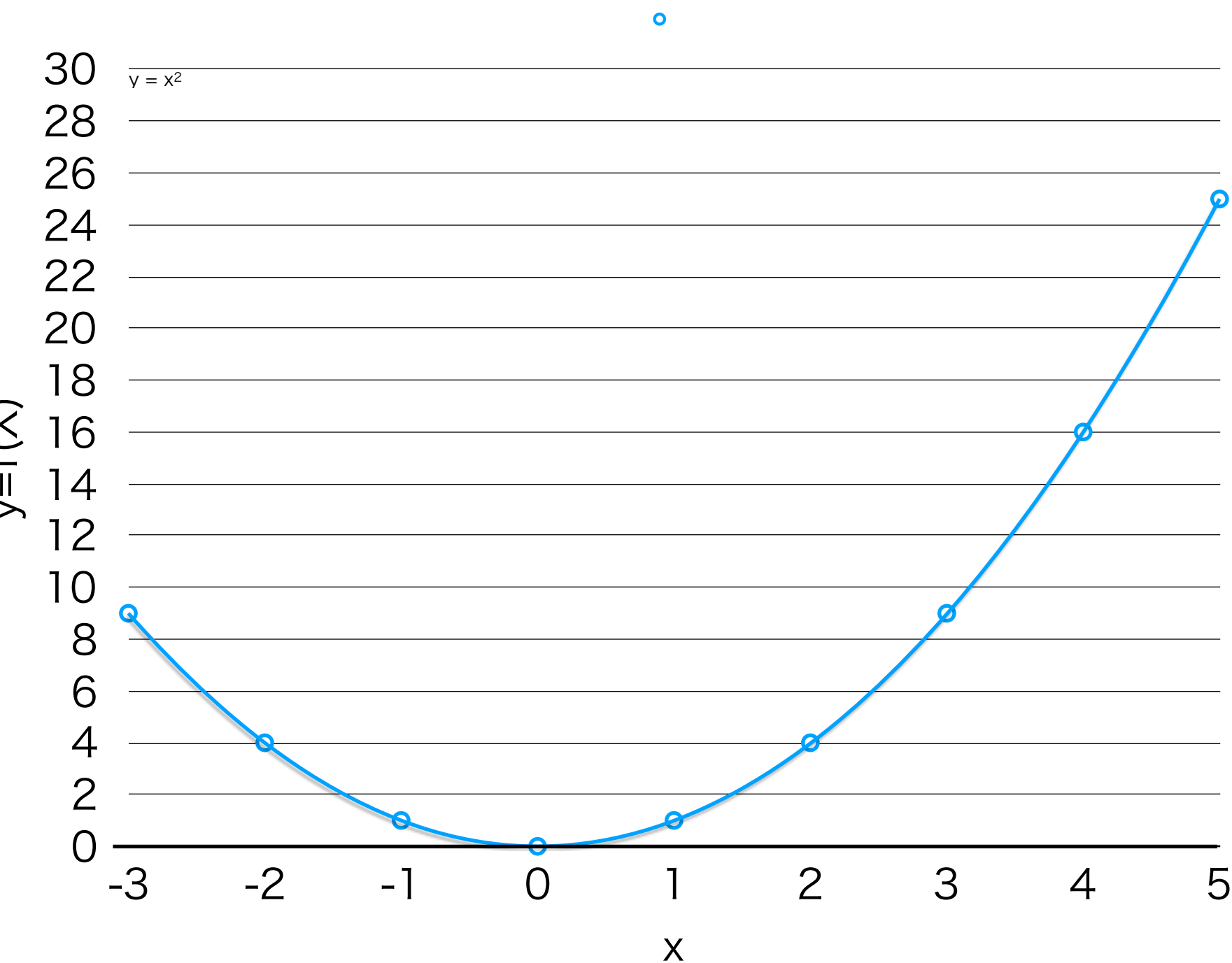
→傾きは2
切片は-1
の直線



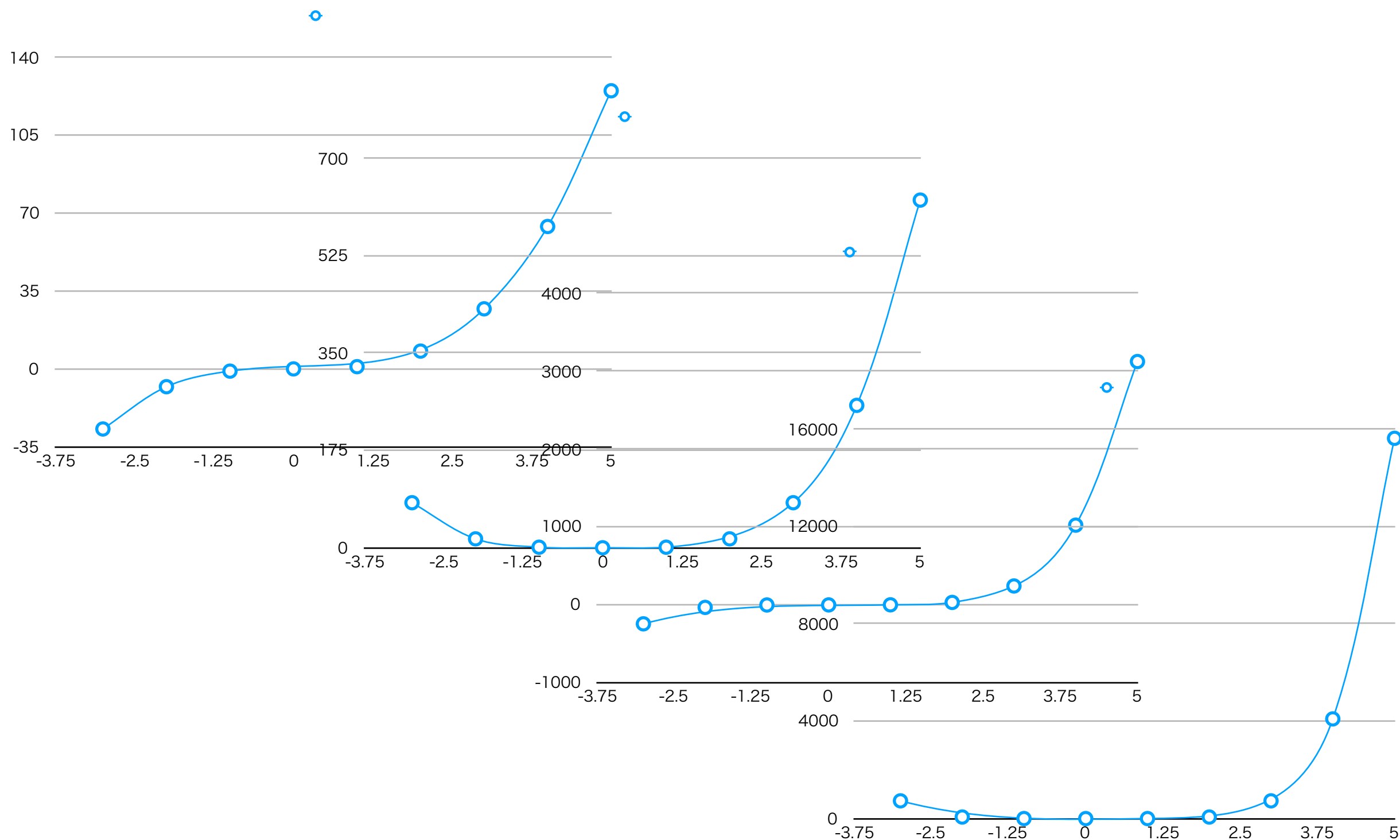
二次関数

$$y = ax^2 + bx + c$$

例： $f(x) = x^2$



三次関数, 四次関数, ...

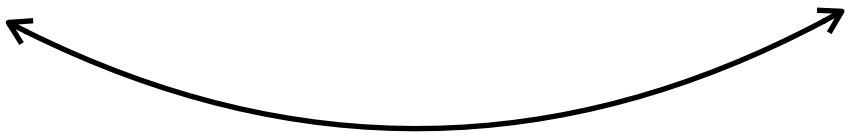


例題

$f(x) = x^2 + 3x + 2$ において、
 $f(0)$, $f(4)$, $f(x+h)$, $f(f(x))$ を求めよ

- 代表的な関数のグラフ

指数とは？

$$a^n = a \times a \times \dots \times a$$


n個

例： $2^3 = 2 \times 2 \times 2 = 8$, $10^4 = 10 \times 10 \times 10 \times 10 = 10000$

指数法則 1 $a^m \times a^n = a^{m+n}$

2 $(a^m)^n = a^{mn}$

指数法則の重要性

aをn回かけると考えず、指数法則から導出する

$$a^0 = 1 \quad 1 \text{ において, } n = 0 \text{ とすると } a^m \times a^0 = a^m$$

$$a^{-n} = \frac{1}{a^n}$$

1 において, $m = -n$ とすると

$$a^{-n} \times a^n =$$

$$a^0 = 1$$

2 において, $m = 1/n$ とすると

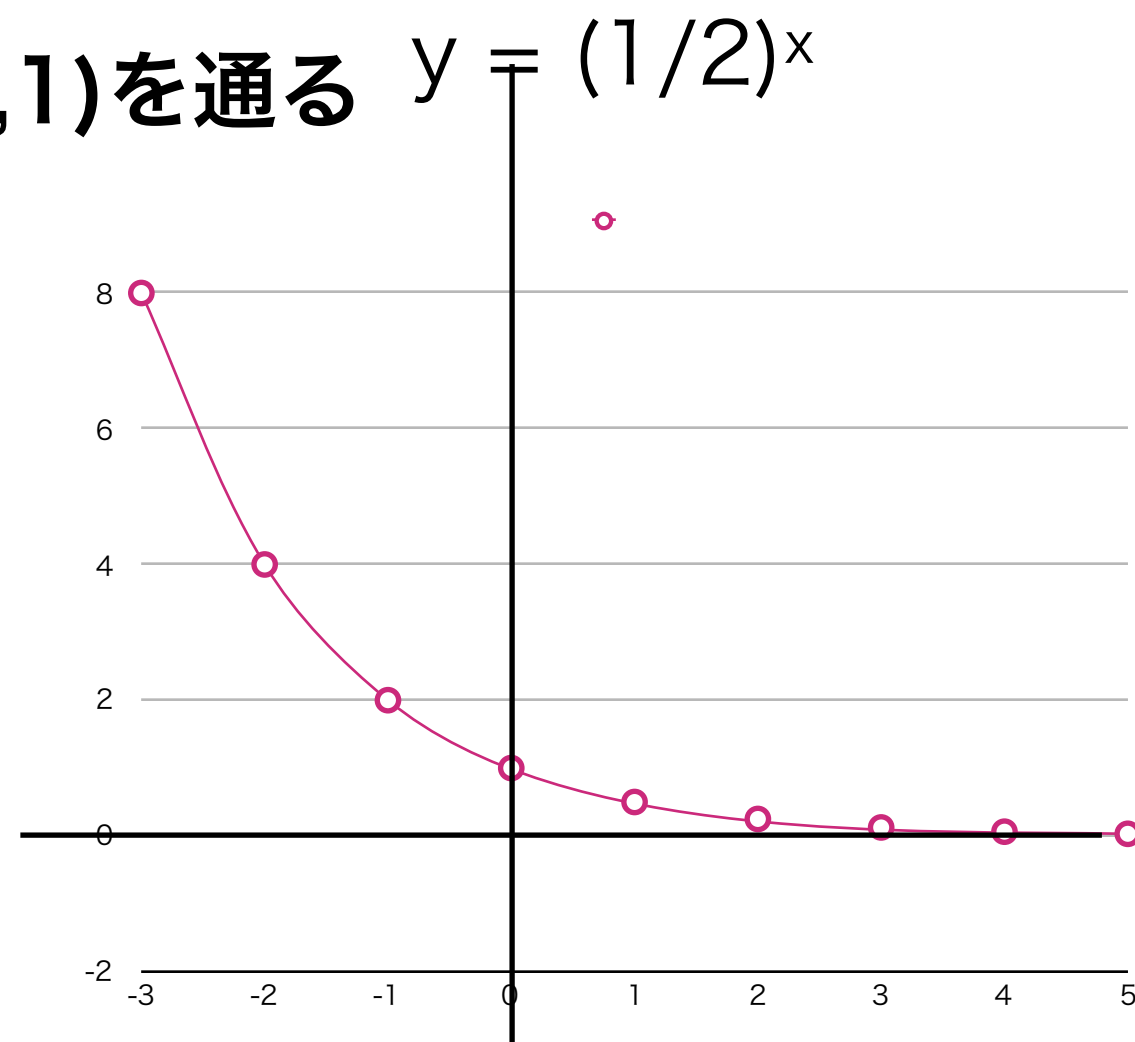
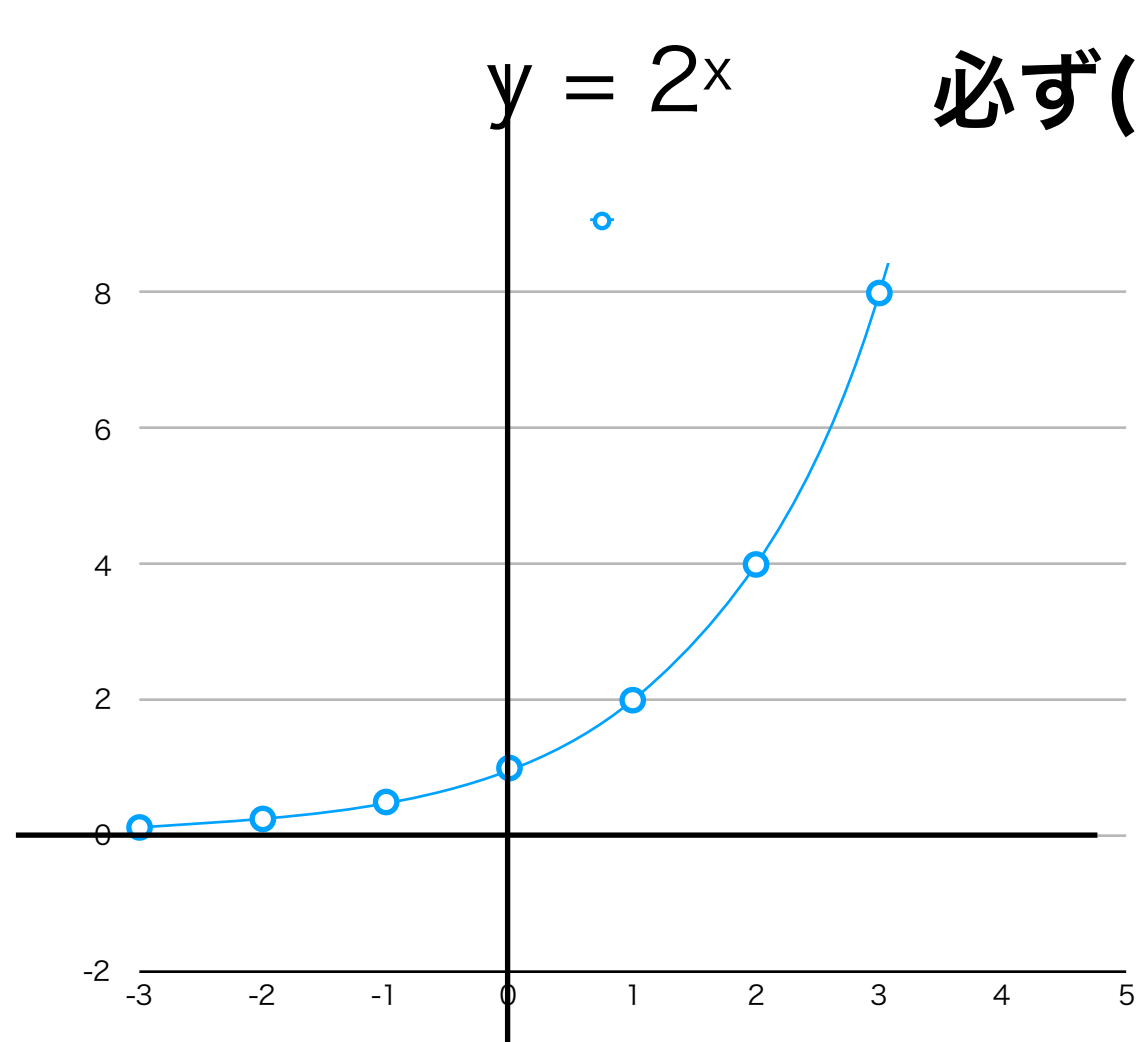
$$a^{\frac{1}{n}} = \sqrt[n]{a}$$

$$(a^{1/n})^n =$$

$$a^1 = a$$

指数関数

$$y = a^x$$



指数と対数

$$a^n = M \quad \longleftrightarrow \quad n = \log_a M$$

$$\log_a MN = \log_a M + \log_a N$$

$$\log_a M^k = k \log_a M$$

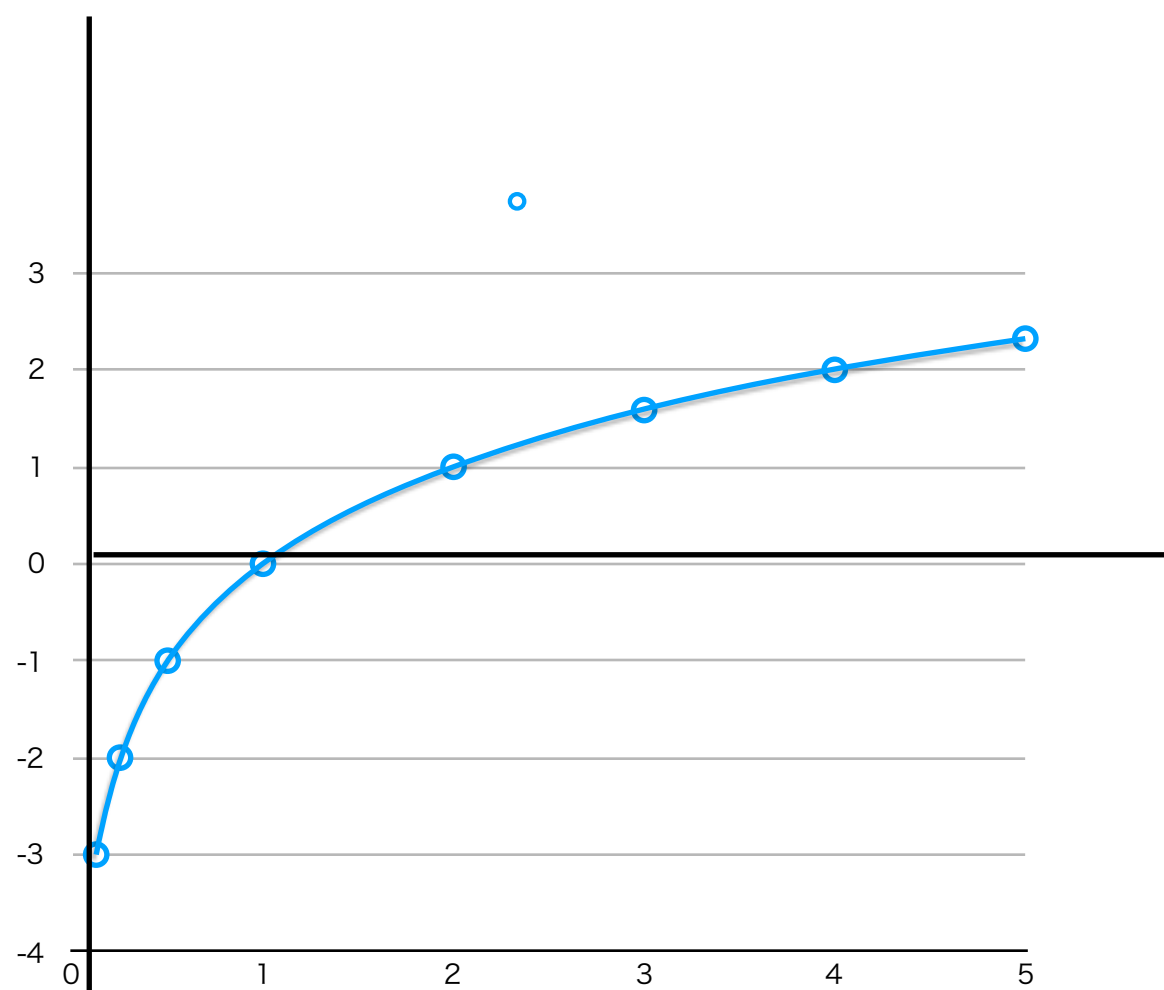
対数法則

$$\log_a b = \frac{\log_c b}{\log_c a}$$

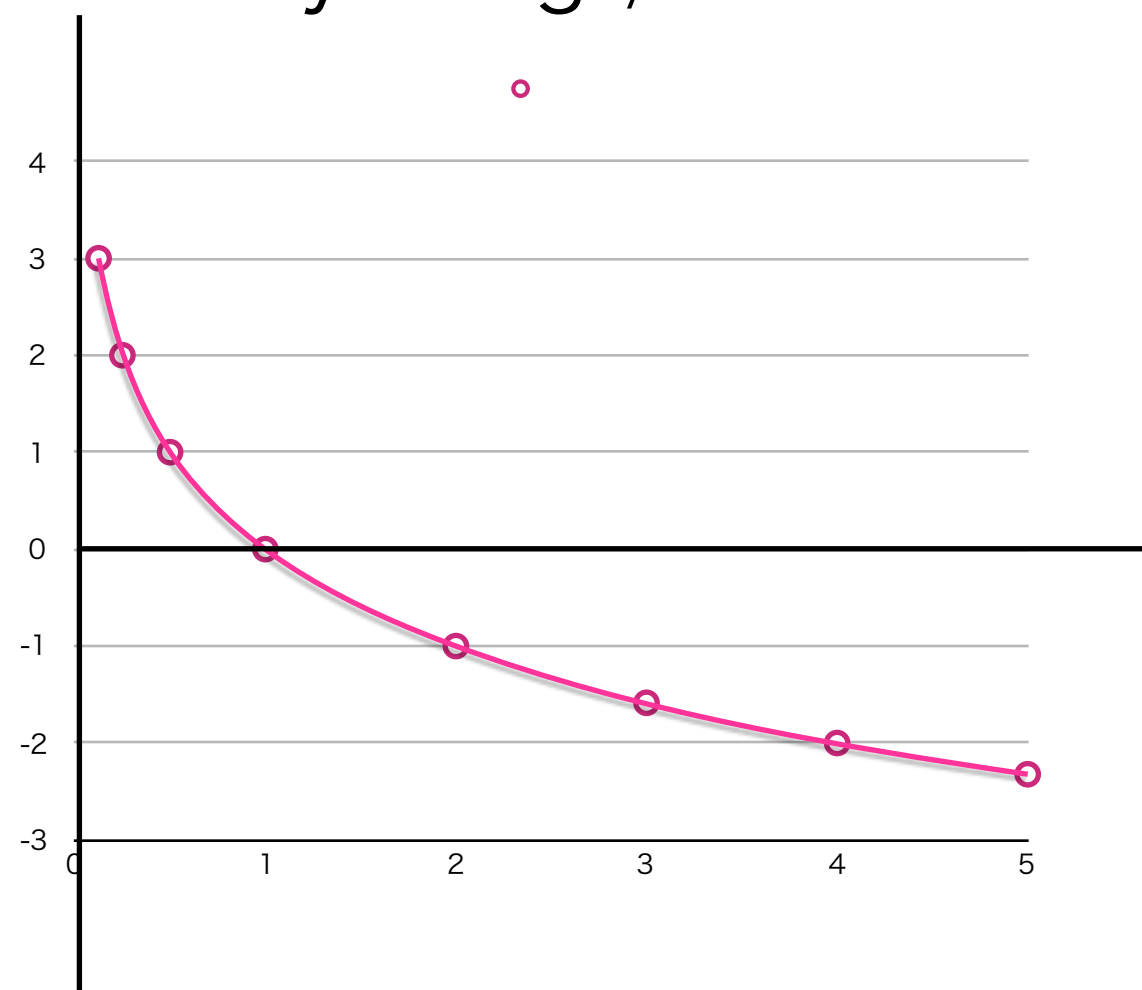
対数関数

$$y = \log_a x$$

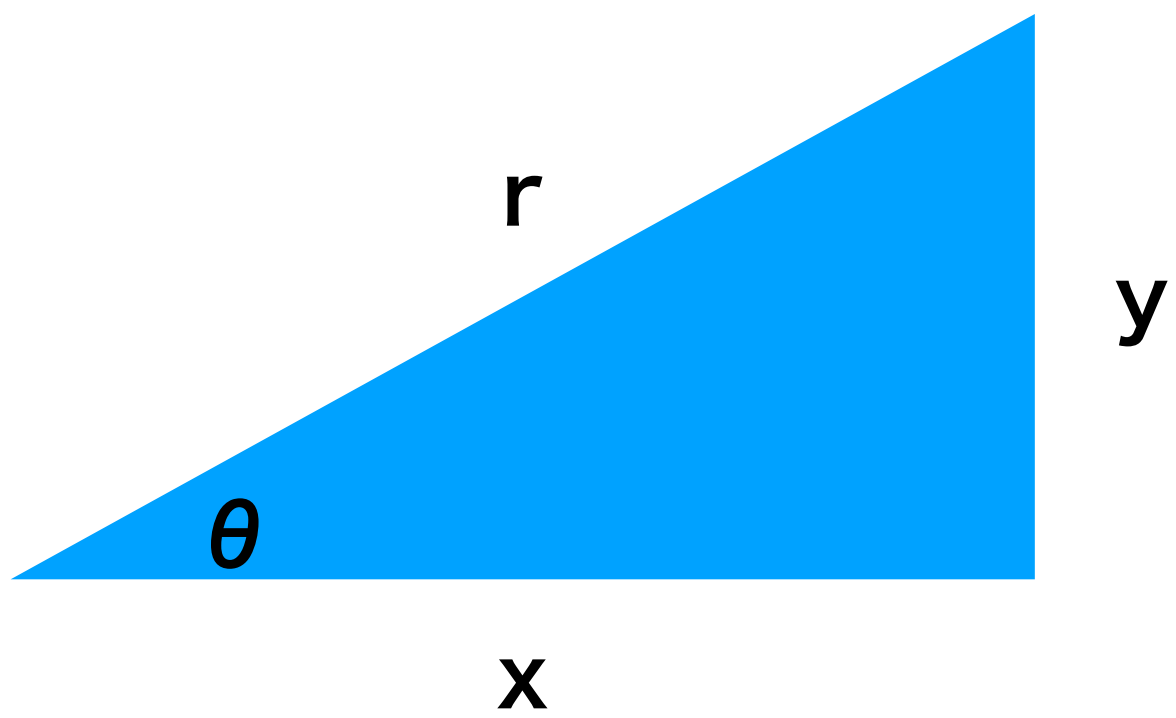
$y = \log_2 x$ 必ず(1,0)を通る



$y = \log_{1/2} x$



三角比



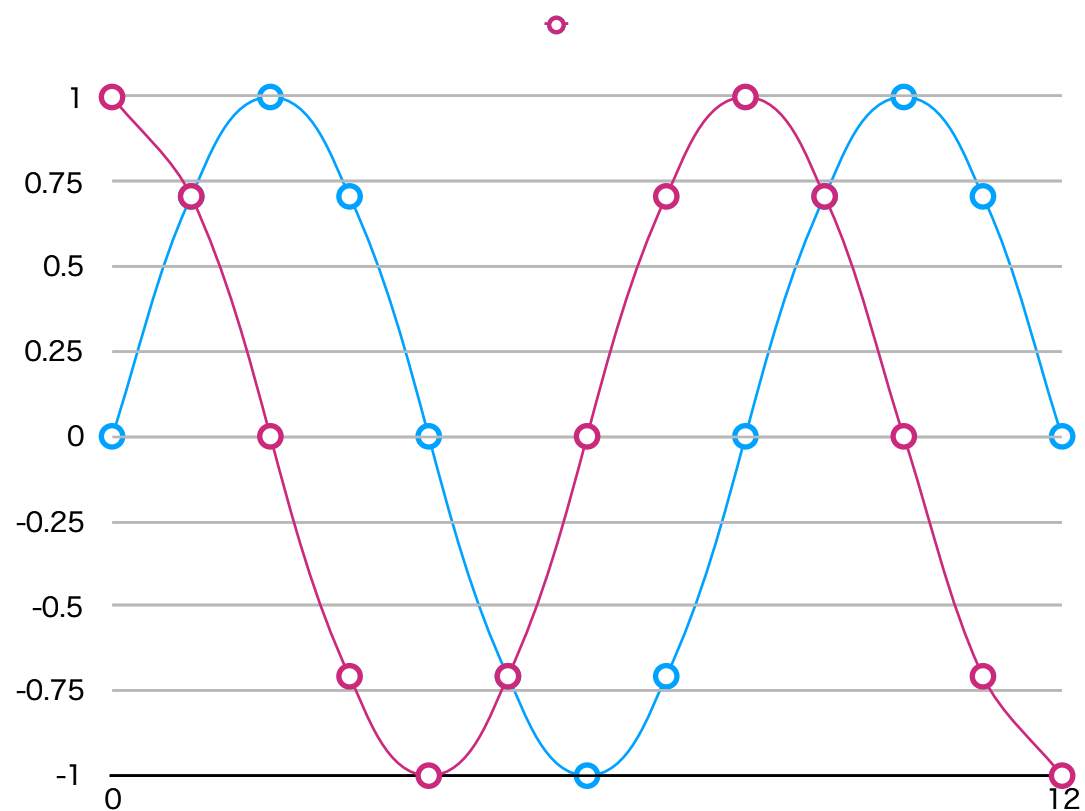
$$\sin \theta = \frac{y}{r}$$

$$\cos \theta = \frac{x}{r}$$

$$\tan \theta = \frac{y}{x}$$

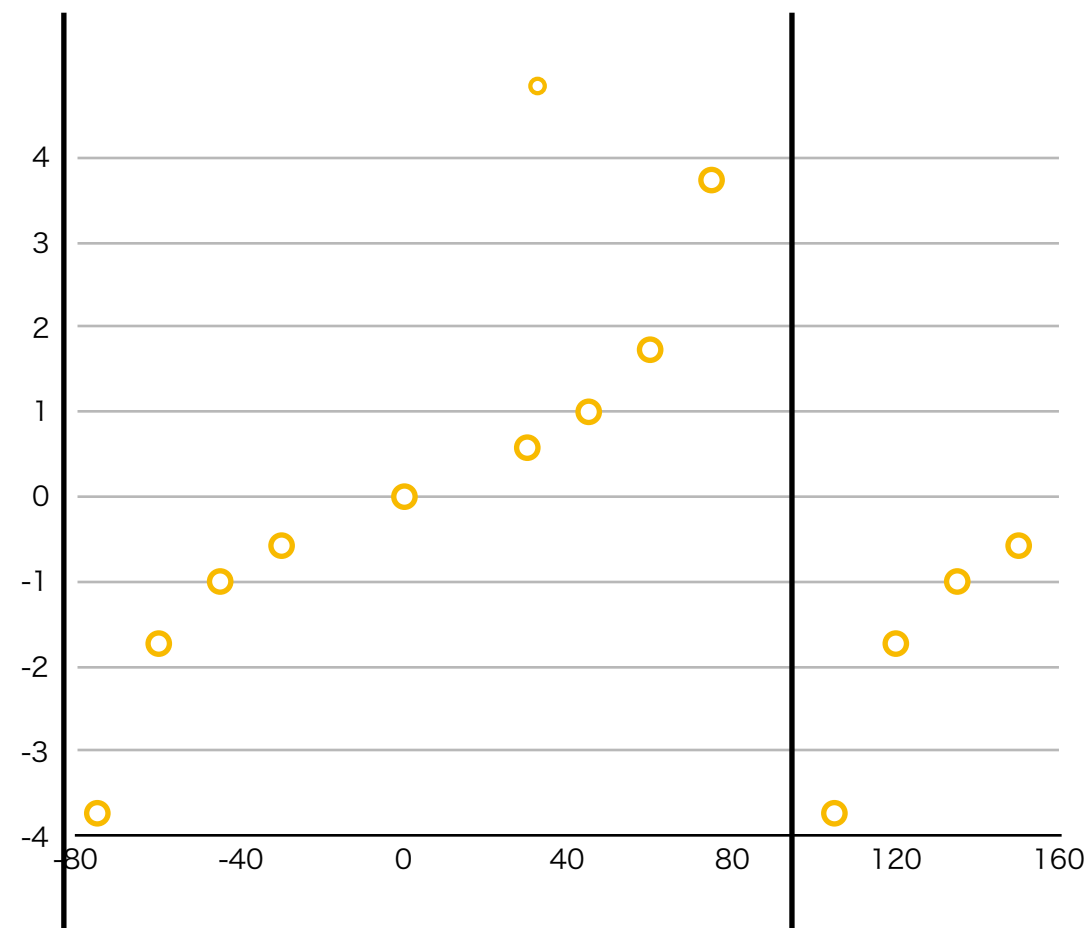
	0°	30°	45°	60°	90°
$\sin \theta$	0	1/2	1/√2	√3/2	1
$\cos \theta$	1	√3/2	1/√2	1/2	0
$\tan \theta$	0	1/√3	1	√3	×

三角関数のグラフ



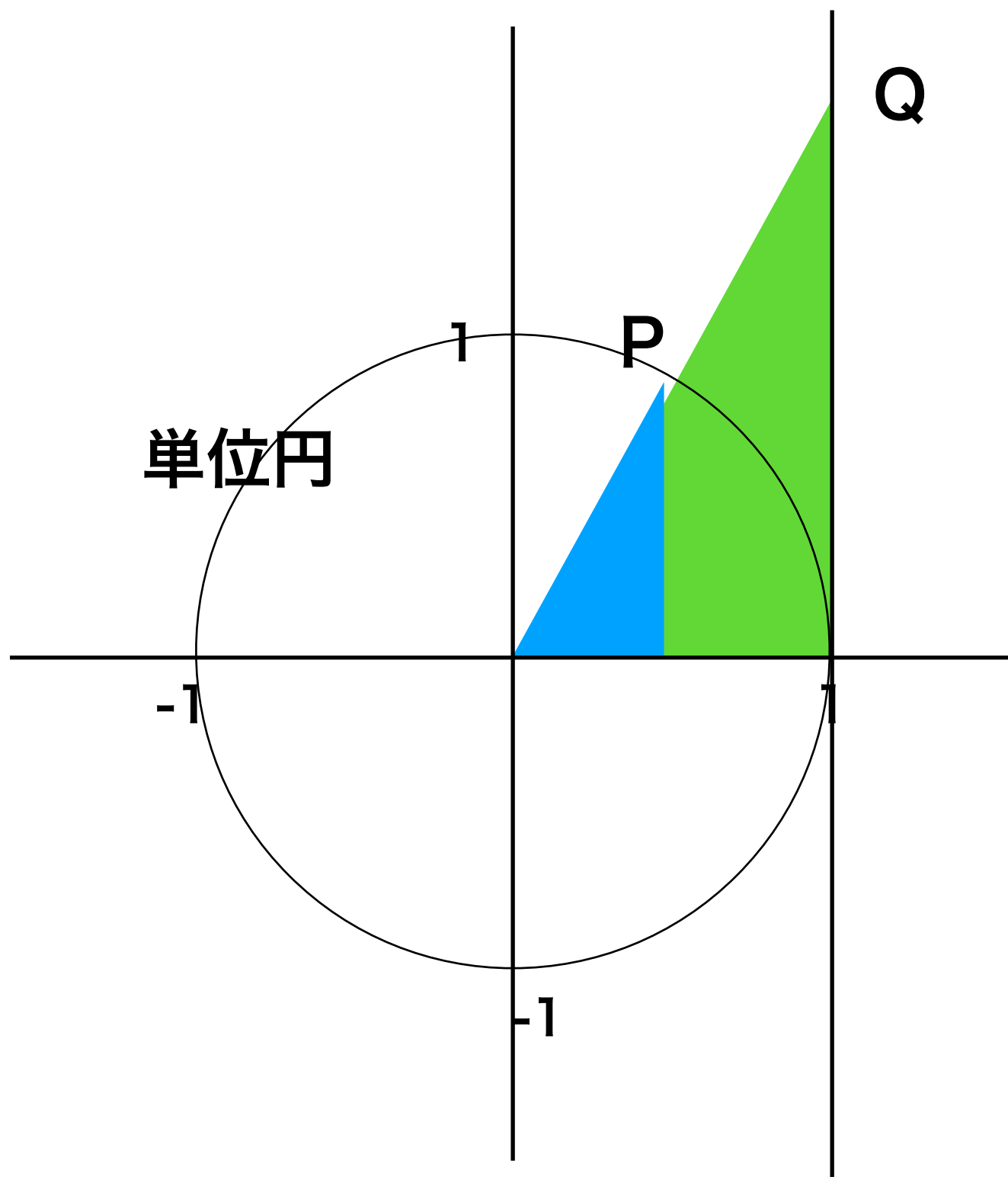
$$y = \sin x$$

$$y = \cos x$$



$$y = \tan x$$

三角比の拡張



$$P(\cos \theta, \sin \theta)$$

$$Q(1, \tan \theta)$$

例題

次の関数のグラフを描け。

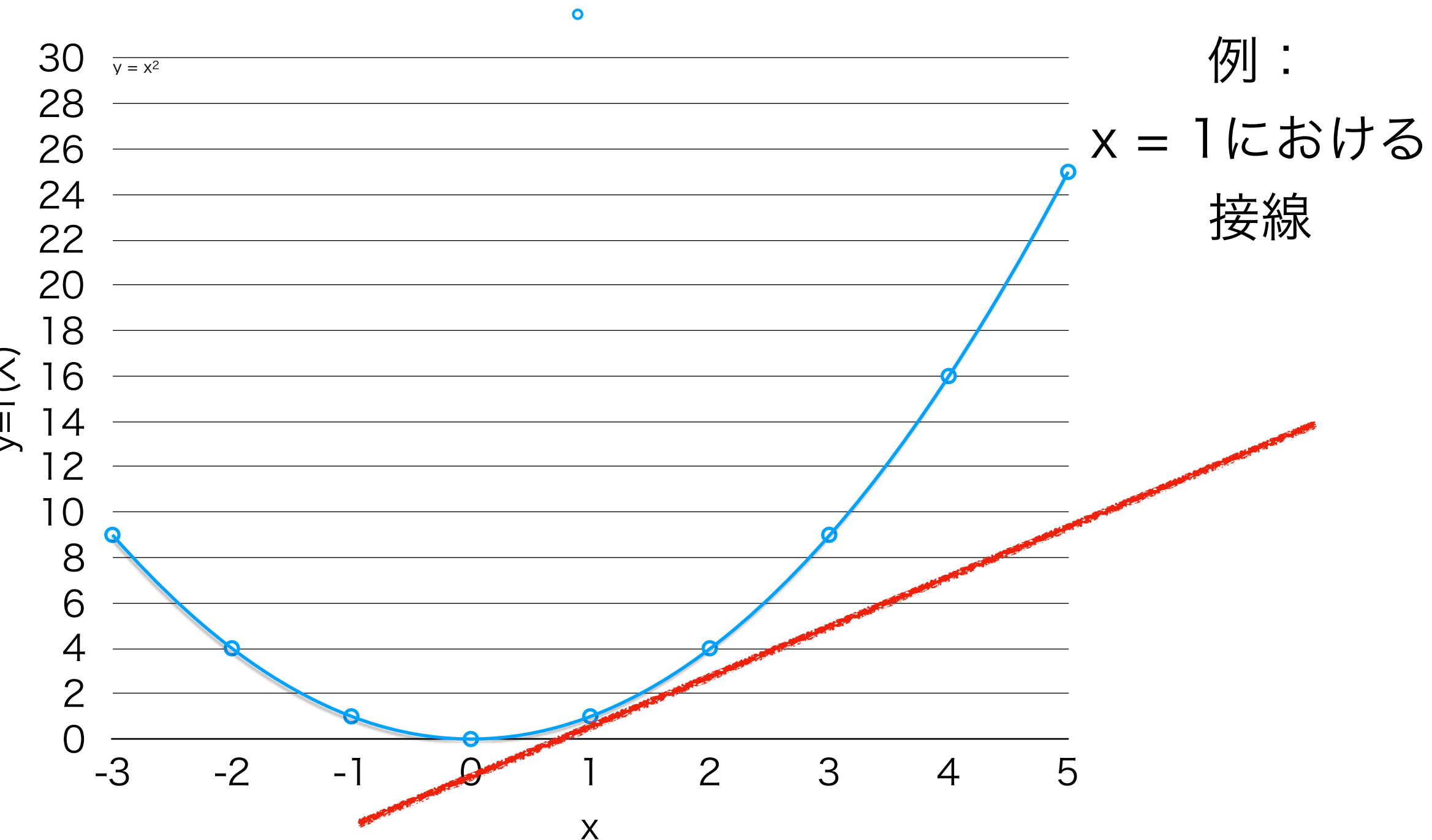
$$(1) y = e^x$$

$$(2) y = \log_e x$$

- 微分を定義から理解する

微分とは？

要するに，曲線の**接線の傾き**である



なんで？

2015センター試験数ⅡBの

悲劇

平均点27.7

関数 $f(x) = \frac{1}{2}x^2$ の $x = a$ における微分係数 $f'(a)$ を求めよう.

h が 0 でないとき, x が a から $a + h$ まで変化するときの $f(x)$ の

平均変化率は $\boxed{\text{ア}}$ $+$ $\frac{h}{\boxed{\text{イ}}}$ である.

したがって, 求める微分係数は

$$f'(a) = \lim_{h \rightarrow \boxed{\text{ウ}}} \left(\boxed{\text{ア}} + \frac{h}{\boxed{\text{イ}}} \right) = \boxed{\text{エ}}$$

である.

(以降省略)

[2015 センター試験 数学Ⅱ・数学B 第2問]

定義の理解が重要

平均変化率

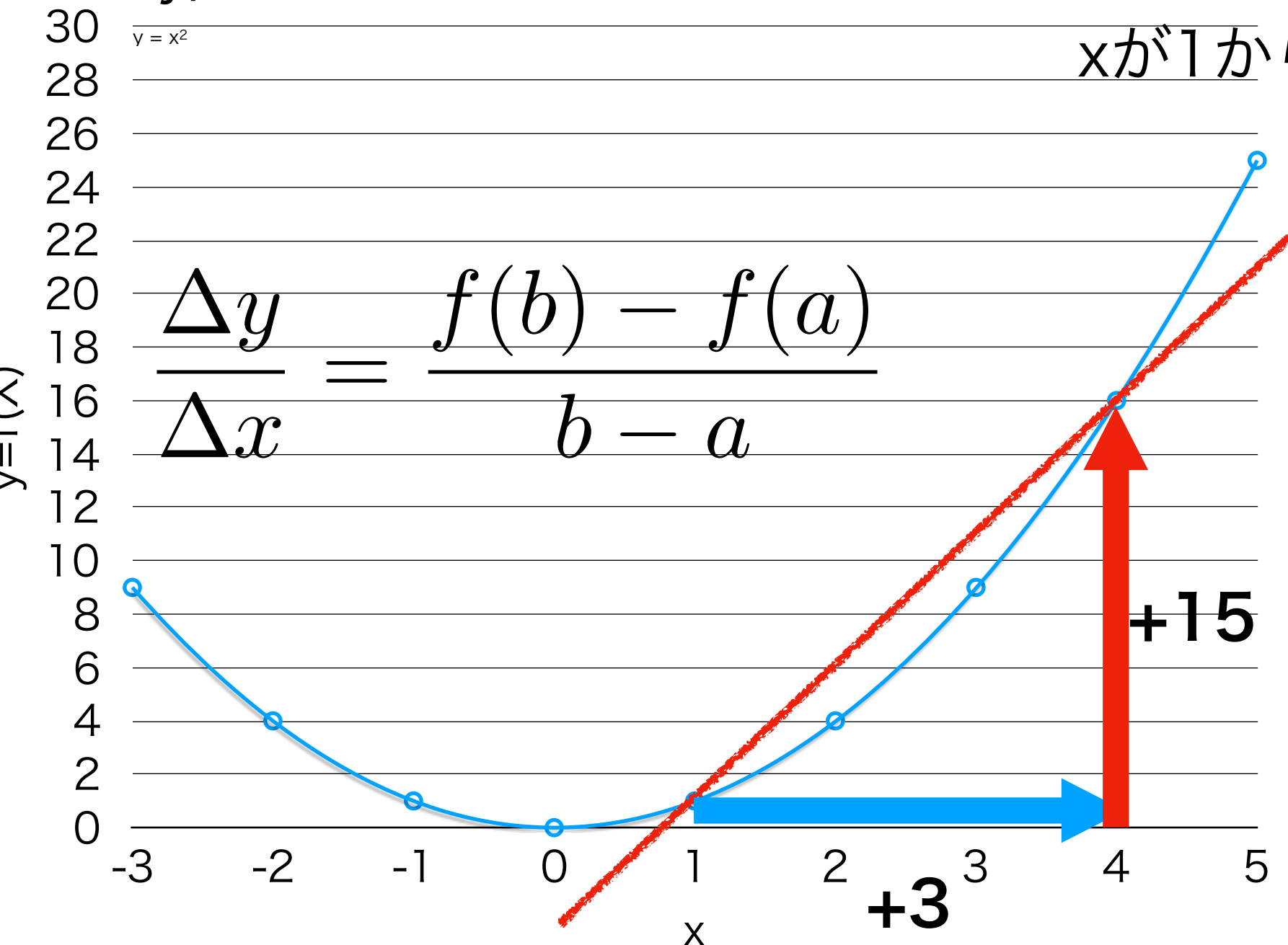
関数 $y=f(x)$ において、 x がAからBまで変化したとき

y の増加量/ x の増加量 を平均変化率という。 例：

$\Delta y / \Delta x$ と表す。 Δ は変化量のこと。 $f(x) = x^2$ において、

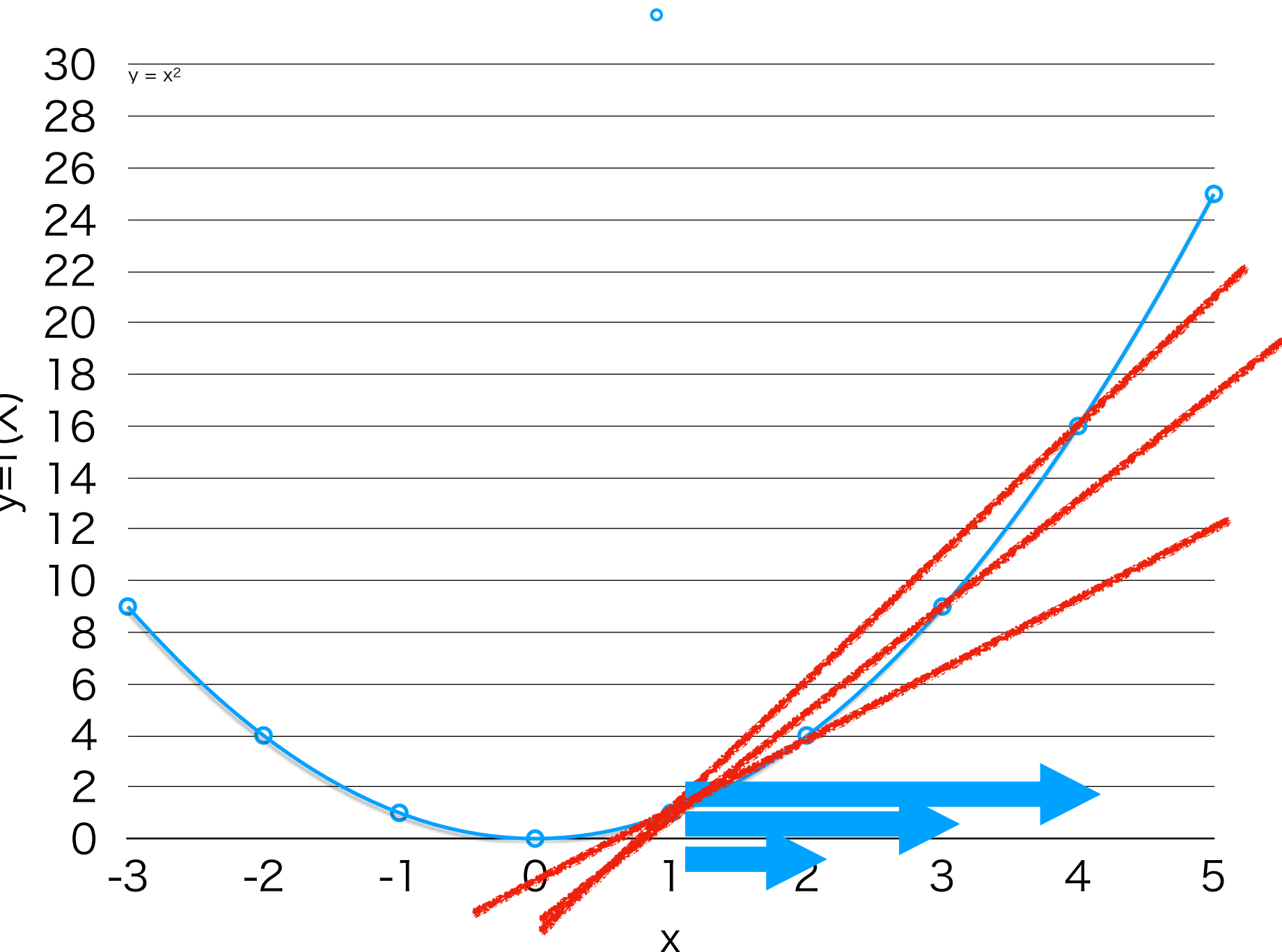
x が1から4まで変化するときの
平均変化率

$$= 15/3 \\ = 5$$



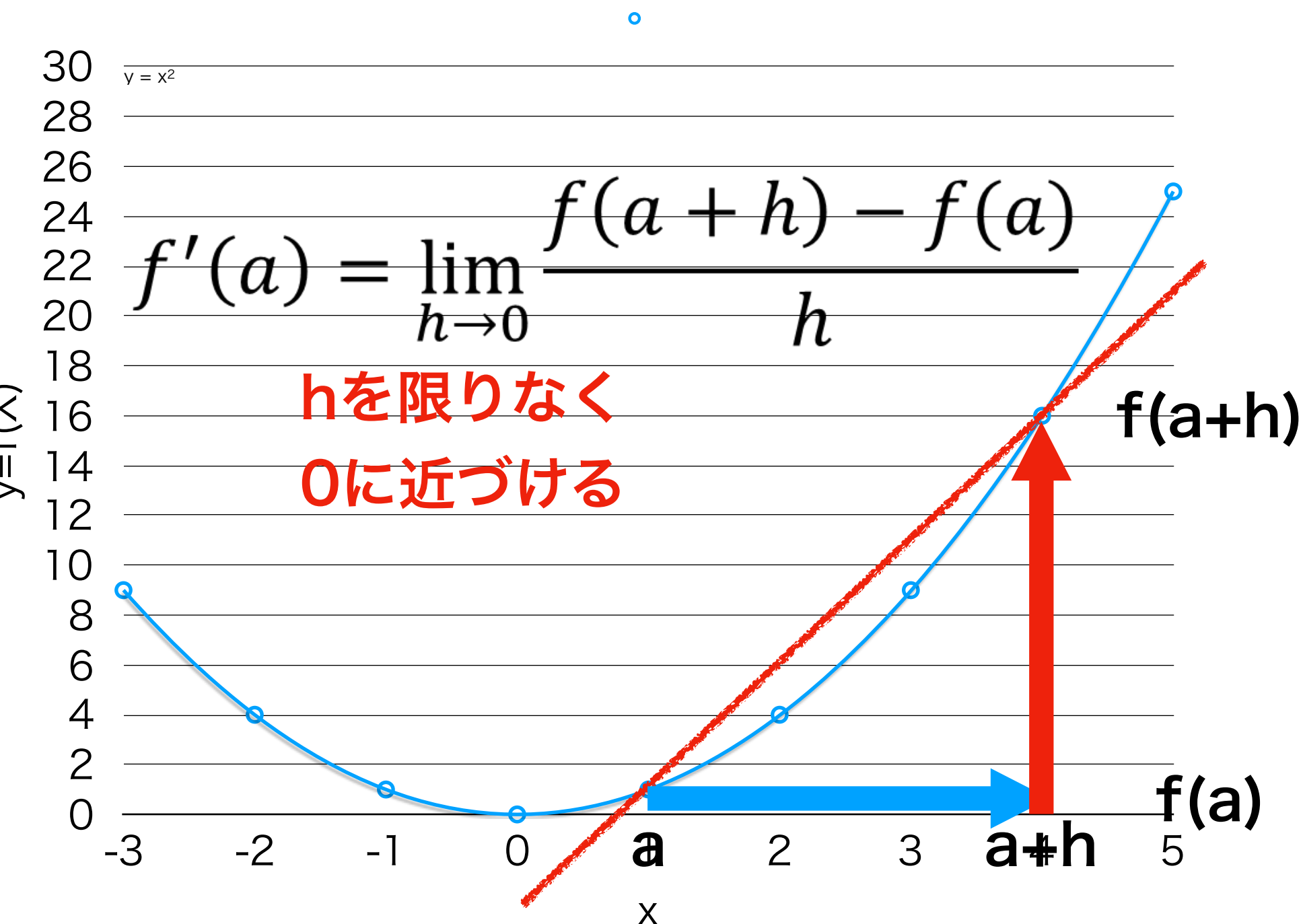
平均変化率から微分係数へ

Δx を限りなく0に近づけていくと、
曲線上のある1点の傾きが求まる。 →微分係数



微分係数

関数 $f(x)$ の $x = a$ における微分係数 $f'(a)$




導関数

$f'(x)$ が求まれば、 $x=1,2,3,\dots$ に対し $f'(1), f'(2), f'(3)$ と対応させられ、各点の微分係数が求められる。関数 $f(x)$ から新たに関数 $f'(x)$ を導く $f'(x)$ を関数 $f(x)$ の導関数という。

$$f'(x) = \lim_{h \rightarrow 0} \frac{f(x+h) - f(x)}{h}$$

微分の公式

任意の実数でも成り立つ

 $(n = \text{自然数}) y = x^n$ を微分すると、

$$y' = nx^{n-1}$$

例： $f(x) = x^2$ において、 $f'(x) = 2x$

その他の公式： <http://examist.jp/mathematics/math-3/derivation/bibunkousiki/>

例題

$f(x) = x^2$ の微分を以下の微分の定義式を用いて行え。また、公式を用いて確認せよ。

$$f'(x) = \lim_{h \rightarrow 0} \frac{f(x+h) - f(x)}{h}$$

- 簡単な数値微分の方法

平均変化率を求める

例：

$f(x) = x^2$ において、 x が1から4まで変化するときの
平均変化率

$$\frac{\Delta y}{\Delta x} = \frac{f(b) - f(a)}{b - a}$$

微分係数（？）を求める

例：

$f(x) = x^2$ の $x = 1$ における微分係数

$$f'(a) = \lim_{h \rightarrow 0} \frac{f(a+h) - f(a)}{h}$$

hを限りなく

0に近づける

← $h = 0$ ではない！

$h = 0$ のとき、計算できない

h	f'
1	3
0.1	2.1
0.01	2.01
0.001	2.001
...	...
0	?

どうしよう？

微分係数を近似的に求める

例：

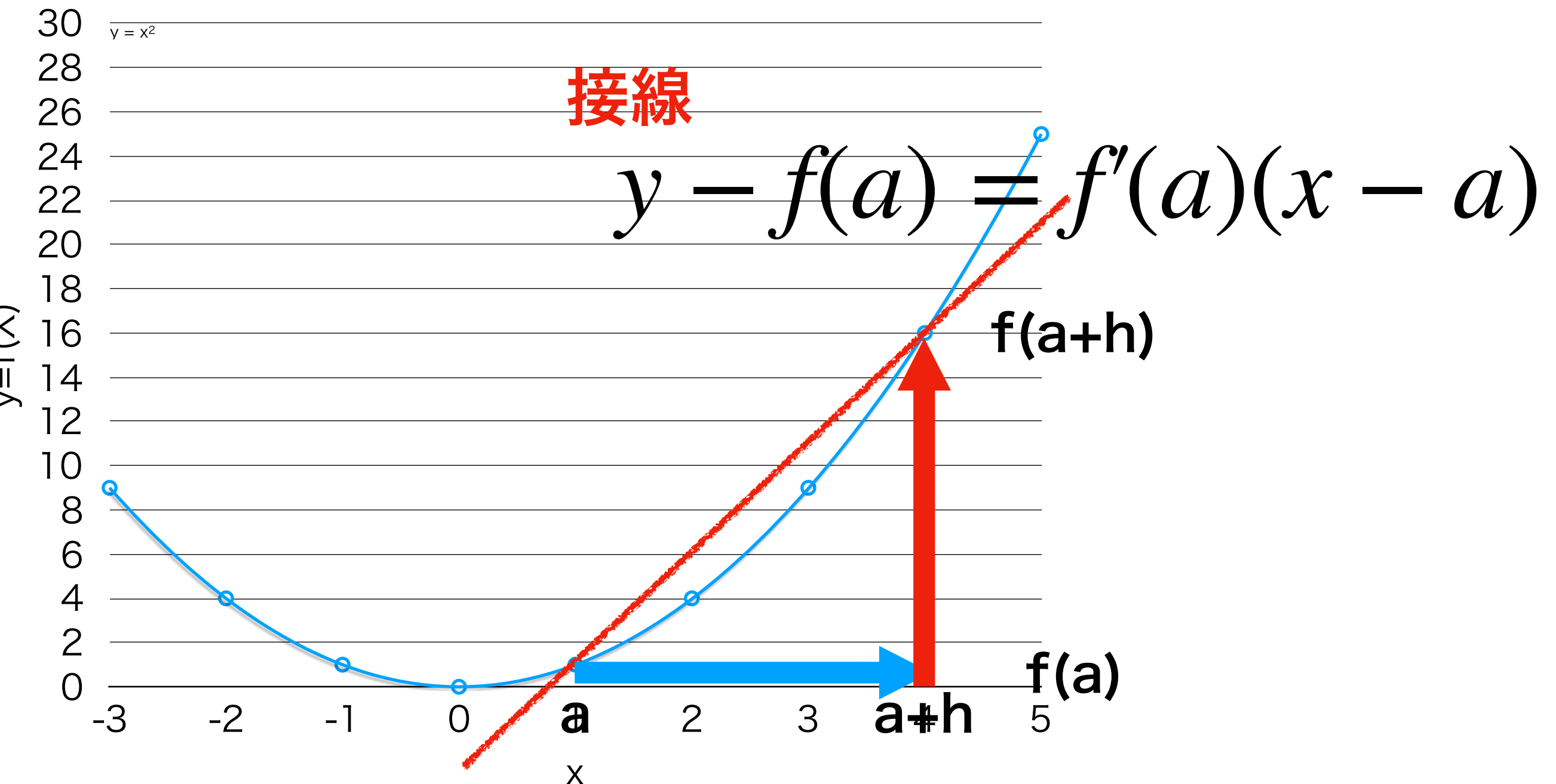
$f(x) = x^2$ の $x = 1$ における微分係数

$$f'(a) \sim \frac{f(a+h) - f(a)}{h}$$

h	f'
1	3
0.1	2.1
0.01	2.01
0.001	2.001
...	...

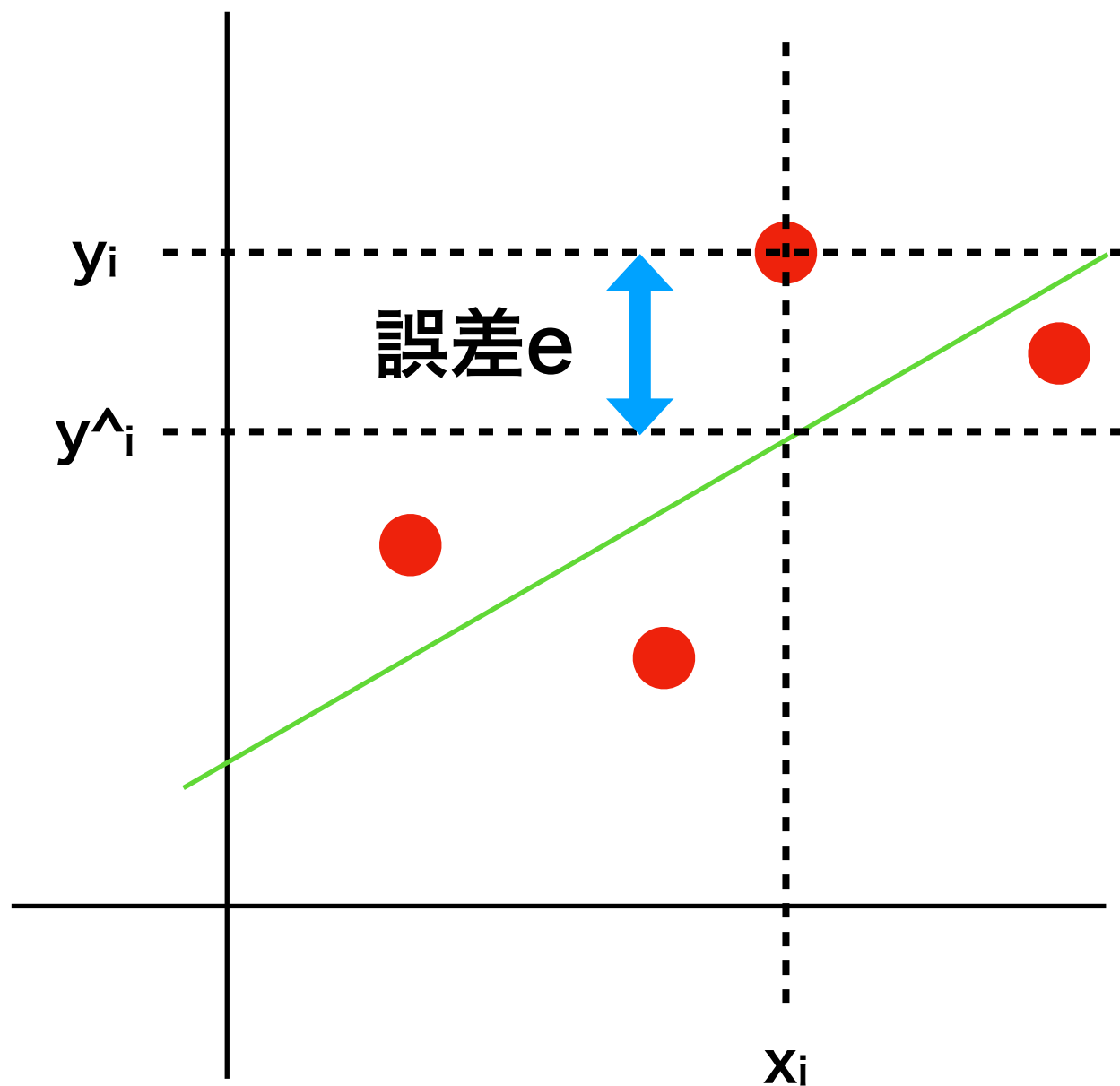
接線をひく

$$f'(a) \sim \frac{f(a+h) - f(a)}{h} \rightarrow \text{接線の傾き}$$



- 最小二乗法の考え方

最小二乗法



$$\hat{y} = \hat{w}x + \hat{b}$$

$$\begin{aligned} E &= \sum (y_i - \hat{y}_i)^2 \\ &= \sum (y_i - \hat{w}x_i - \hat{b})^2 \end{aligned}$$

→Eが最小になる
wとbを推測する

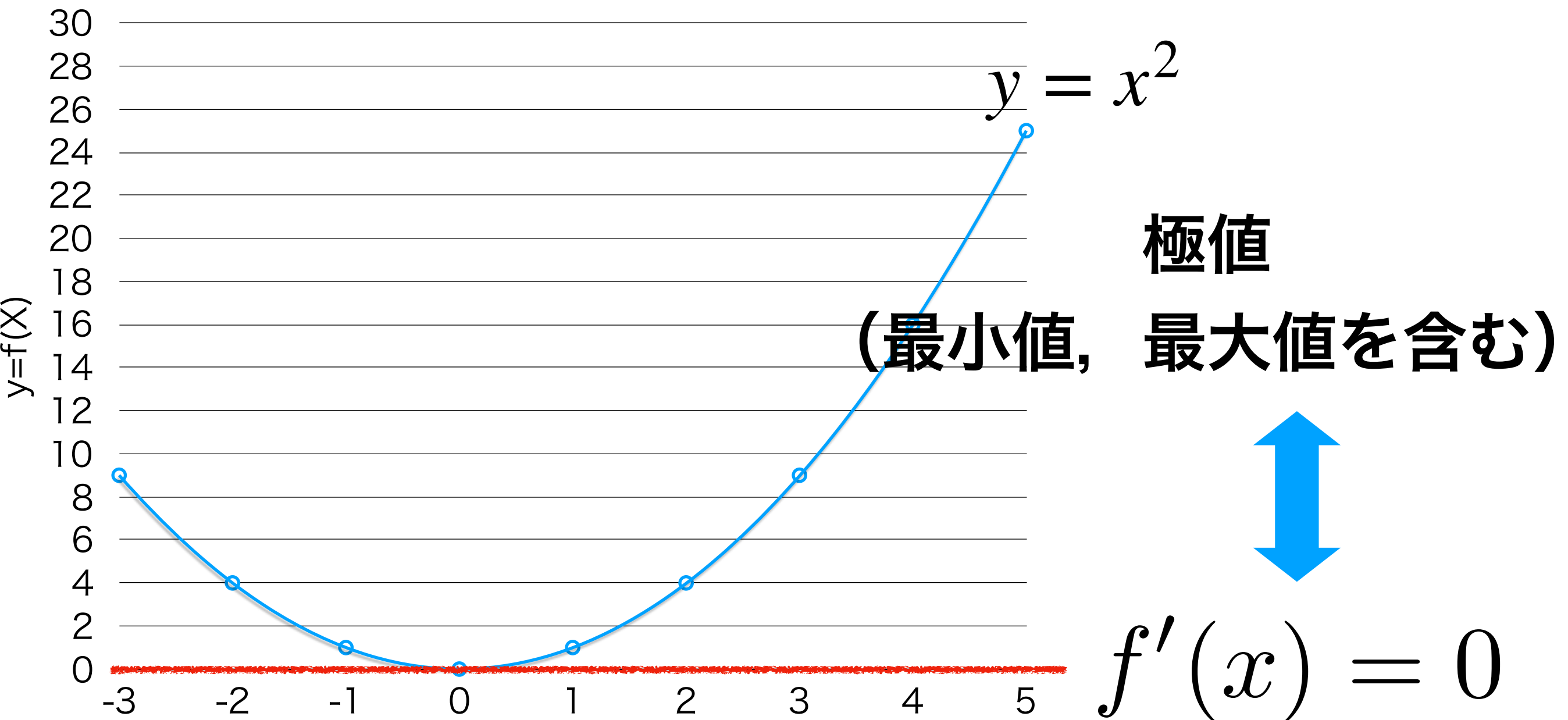
最適化計算 1

1. 最小2乗法を用いる, 厳密解

$$E = \sum (y_i - \hat{w}x_i - \hat{b})^2$$

➡ $\frac{\partial E}{\partial w} = 0 \quad \frac{\partial E}{\partial b} = 0$ となる w, b を求める

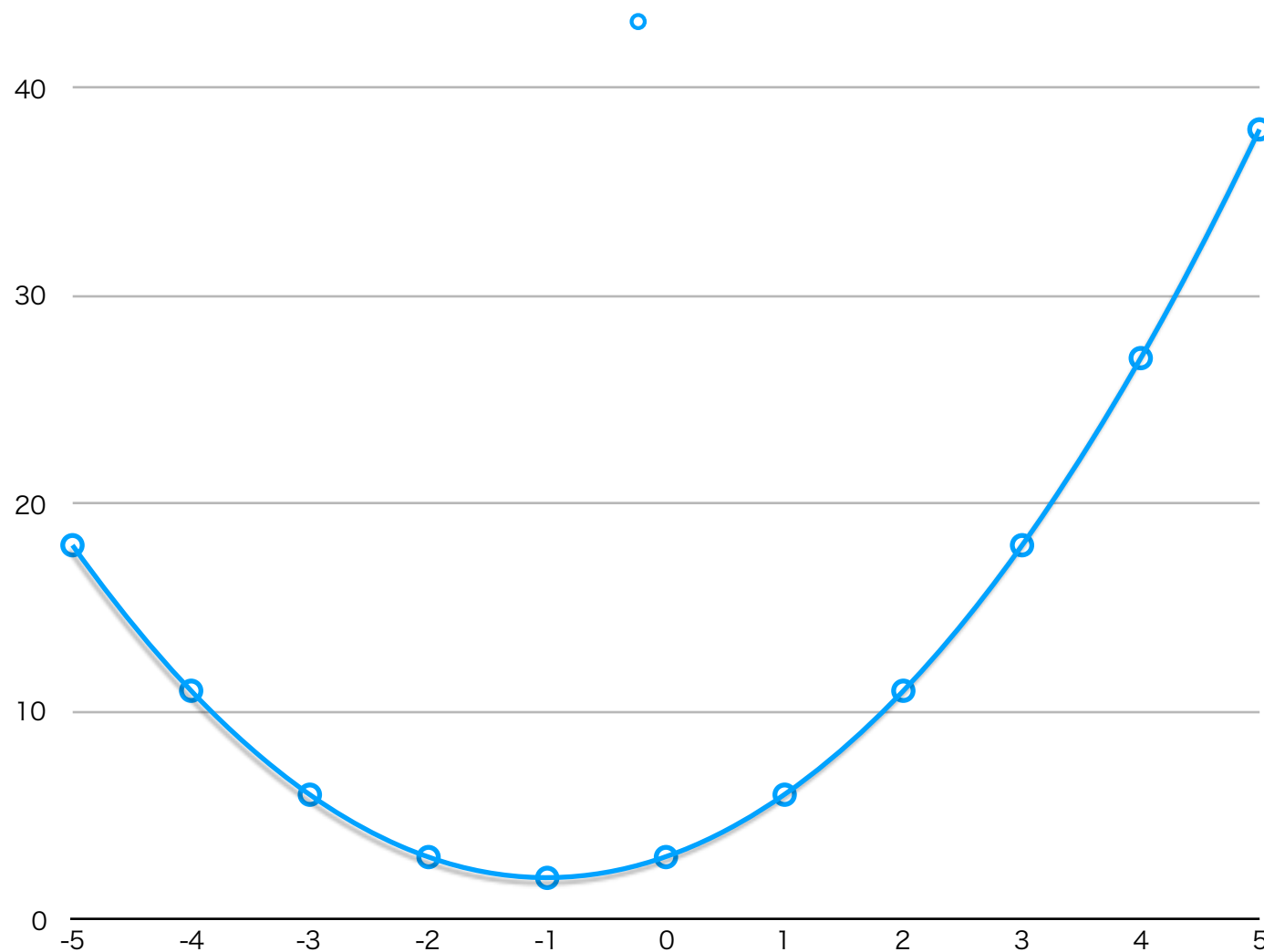
微分が0の意味



例： $f'(x) \stackrel{x}{=} 2x = 0$ より、
 $x = 0$ のとき、最小値 $f(x) = 0$

例題

$f(x) = x^2 + 2x + 3$ が最小値をとる際の x と最小値を
導関数（微分）を用いて求めよ。



最適化計算2

2. 勾配降下法を用いる, 近似解

$$E = \sum (y_i - \hat{w}x_i - \hat{b})^2$$

➡ $w_{i,t+1} = w_{i,t} - \mu \frac{\partial f}{\partial x_i} (i \in N)$

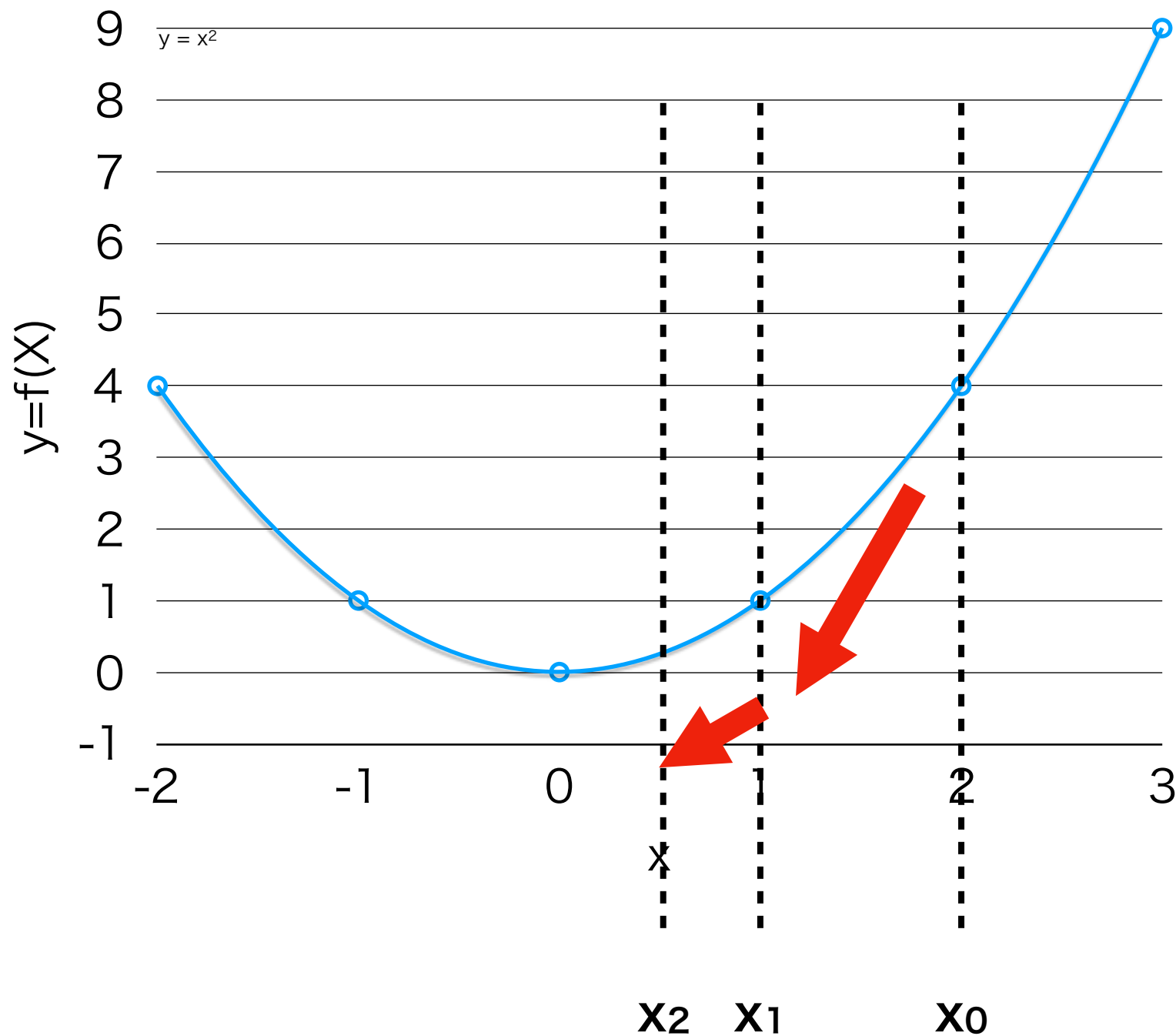
例題 勾配降下法と等比数列

$f(x) = x^2$, $f'(x) = 2x$, $x_0 = 2$ の時、下記の勾配降下法の式を用いて、 x_1 , x_2 , x_n を求めよ。

$$x_{n+1} = x_n - \alpha f'(x_n)$$

ただし学習率 α は0.25とする。

勾配降下法のイメージ

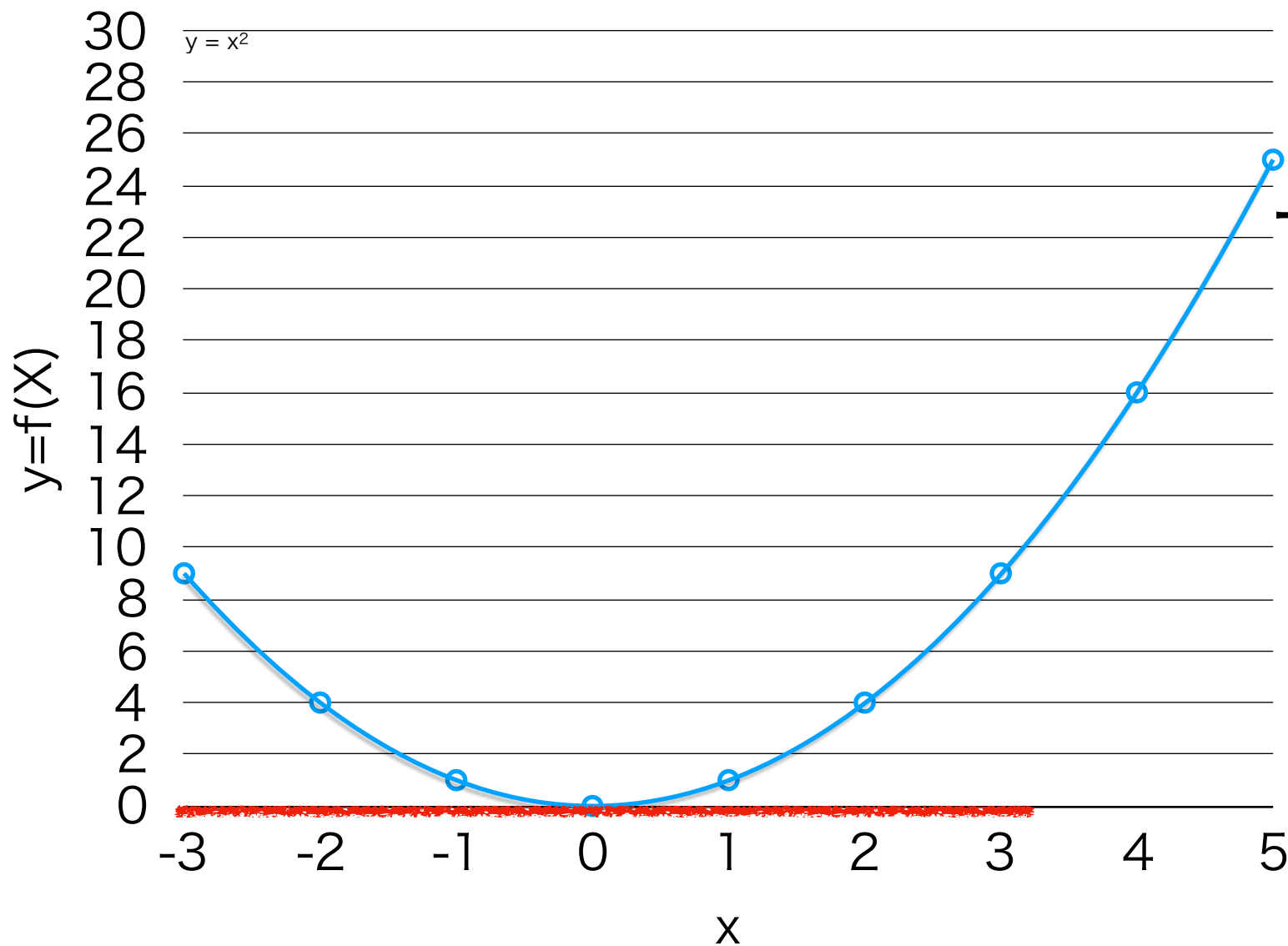


$$x_0 = 2 \quad f'(x_0) = 4$$

$$x_1 = 1 \quad f'(x_1) = 2$$

$$x_2 = 0.5 \quad f'(x_2) = 1$$

勾配降下法のイメージ



$$x_n = 2 \times (0.5)^{n-1}$$

$$f'(x_n) = 4 \times (0.5)^{n-1}$$

$$\lim_{n \rightarrow \infty} x_n$$

最小値と一致

$$\lim_{n \rightarrow \infty} f(x_n) = 0$$